

ELTE TTK, Operációkutatási Tanszék

Frank András

OPERÁCIÓKUTATÁS

2006

1. Fejezet

OPTIMALIZÁLÁS GRÁFOKON

Ebben a fejezetben gráfokra vonatkozó optimalizálási problémákat vizsgálunk, bemutatva a megoldásukra szolgáló algoritmusokat.

1.1 ALGORITMUSOK HATÉKONYSÁGÁRÓL

Egy algoritmustól elsősorban azt várjuk, hogy véges legyen, de ez még édeskevés, hiszen ha az alapstruktúra véges, akkor többnyire nem nagy dolog a véges sok lehetőséget mind számba venni, ugyanakkor ezen lehetőségek száma tipikusan olyan nagy, hogy még viszonylag kis példákön is kilátástalan a teljes áttekintés akár a legjobb számítógépet használva. Tekintsük például azt a feladatot, amelyben egy n pontú $G = (V, E)$ gráfról el kell döntenünk, hogy a pontjait meg lehet-e színezni k színnel úgy, hogy egy színosztályon belül nem vezet él. (Ezt nevezhetjük jó színezésnek.) Ha a gráfban bármely két pont szomszédos, úgy pontosan akkor létezik jó színezés, ha $k \geq n$. Ha van két nem-szomszédos csúcs, akkor a feladatot kétfelé vághatjuk, annak megfelelően, hogy a két csúcs azonos színt kap-e vagy különbözőt.

Állítás 1.1.1 *Amennyiben u és v nem-szomszédos csúcsok, úgy G -nek pontosan akkor létezik jó színezése, ha a G' és G'' gráfok közül legalább az egyiknek létezik, ahol G' az u és v csúcsok összehúzásával keletkezik G -ből, míg G'' az új uv él hozzáadásával.*

Biz. Ha G -nek létezik jó színezése, úgy az u és v színe vagy megegyezik vagy különböző. Az első esetben G' -nek kapjuk egy jó színezését, a másodikban G'' -nek. Megfordítva, mind G' -nek, mind G'' -nek egy jó színezése természetesen kiterjeszthető G jó színezésévé. •

Az állítás közvetlenül megad egy rekurzív algoritmust, ami nyilván véges. Ugyanakkor az eljárás a gyakorlatban használhatatlan már viszonylag kis gráfok esetén is ($n \geq 20$), mert minden lépésben megduplázódik a gráfok száma. Ez az algoritmus tehát exponenciális lépésszámú a bemenő gráf méretének függvényében. Általános tapasztalat, hogy exponenciális vagy nagyobb lépésszámú algoritmusok a gyakorlat számára gyakran használhatatlanok.

Az egyszerűség kedvéért az alábbiakban tekintsük csak a $k = 2$ és $k = 3$ eseteket. Egy algoritmus megadásakor, vagy akár azt megelőzően, természetes kívánság, hogy legyen egy olyan eszközünk, amelynek segítségével egy rendelkezésünkre bocsátott válasz helyességét gyorsan ellenőrizni tudjuk, anélkül, hogy a válaszhoz vezető számítás részleteit át kéne vizsgálnunk. Például egy polinom valamely gyökét megtalálni nem éppen egyszerű feladat, de egy valahonnan megkapott gyök-jelölt helyessége behelyettesítéssel könnyen ellenőrizhető. Hasonlóképp, ha valaki betoppan a gráf pontjainak egy 2- vagy egy 3-színezésével, azt gyorsan tudjuk ellenőrizni, hogy a színezés jó-e, vagyis azt, hogy minden él két végpontja tényleg különböző színű-e. Ha azonban az a válasz, hogy az illető gráf pontjainak nem létezik jó színezése, úgy ezt nem tudjuk másként ellenőrizni, mint a feladat újra megoldásával.

Nézzük a következő két tételt. Az első egy gráf 2-színezhetőségére, a második a 3-színezhetőségre ad szükséges és elegendő feltételt.

TÉTEL 1.1.1 *Egy $G = (V, E)$ gráf pontjainak akkor és csak akkor létezik jó 2-színezése, ha a gráfban nincs páratlan élszámú (röviden páratlan) kör.*

Biz. Ha egy kör pontjainak létezik jó piros-kék színezése, akkor az egyik piros pontjától körbe menve a pontok színei váltakozva piros-kék szímműek, tehát a kör összesen páros sok pontból áll, vagyis egy páratlan kört nem lehet 2 színnel jól színezni. Emiatt egy páratlan kört tartalmazó gráfot sem lehet, tehát a feltétel szükséges.

Az elegendőség igazolásához feltehető, hogy a gráf összefüggő, mert különben a bizonyítást külön végezhetjük az összefüggő komponensekre. Tekintsük a gráfnak egy tetszőleges F feszítő fáját, és nézzük ennek egy

kiválasztott s pontjától a gráf pontjainak fabeli távolságát. Színezzük meg a pontokat két színnel aszerint, hogy ez a távolság páros vagy páratlan. Ha minden él két végpontja különböző színű, akkor megkaptuk a jó 2-színezést. Ha mondjuk az uv él két végpontja egyszínű, akkor az u -ból illetve a v -ből a fában s -be vezető $P_1[u, s]$ illetve $P_2[v, s]$ útnak létezik egy egyértelmű első közös pontja. Ezt z -vel jelölve, a $P_1[u, z]$ és a $P_2[v, z]$ részút élszáma azonos paritású, tehát az általuk és az uv éllel alkotott kör páratlan elemszámú. •

TÉTEL 1.1.2 *Egy $G = (V, E)$ gráf pontjainak akkor és csak akkor létezik jó 3-színezése, ha az éleinek van olyan aciklikus irányítása, amelyben minden irányított út hossza legfeljebb 2.*

Biz. Ha a gráf pontjainak $\{V_1, V_2, V_3\}$ egy jó 3-színezése, azaz minden él különböző osztályok között vezet, akkor az összes élt irányítsuk az alacsonyabb osztályú végpontjától a magasabb osztályú felé. Ily módon egy olyan aciklikus irányítást kapunk, nincsen 2-nél hosszabb út.

Megfordítva, tekintsük a gráfnak egy aciklikus irányítását, amelyben nincsen 2-nél hosszabb út. Jelölje V_1 azon pontok halmazát, melyekből nem lép ki él, V_2 azokat, melyekből nem lép ki él $V - V_1$ -be, és végül V_3 azokat, melyekből nem lép ki él $V - (V_1 \cup V_2)$ -be. A konstrukció miatt semelyik él két végpontja sem lehet ugyanabban a V_i -ben. Azt kell csak kimutatnunk, hogy minden csúcs benne van a V_i -k valamelyikében.

A konstrukcióból adódik, hogy minden V_2 -beli csúcsból lép ki él V_1 -be és minden V_3 -beli csúcsból lép ki él V_2 -be, és így minden V_3 -beli pontból indul ki 2-élű út. Márpedig ha indirekt egy s pont semelyik V_i -ben sincs benne, akkor lép ki belőle él valamely $v \in V_3$ -ba, de akkor az sv élt a v -ből induló 2-élű úttal kiegészítve már három éllű utat kapnánk, ellentmondásban a tétel feltevésével. •

Mindkét tétel szükséges és elegendő feltételt adott és bizonyításaik is nagyjából egyforma nehézségűek voltak. A két tétel között azonban alapvető különbség van. Az 1.1.1 tétel megadta azt a könnyen ellenőrizhető tanúsítványt (a páratlan kört), amely igazolja egy konkrét gráf 2-színezhetőségének lehetőségét. Az 1.1.2 tétel ilyesmivel nem szolgált: nem látszik, hogy mitől volna egyszerűbb (mint ahogy nem is az) a háromélű utat nem tartalmazó aciklikus irányíthatóságot ellenőrizni, mint a jó 3-színezés meglétét. Tehát az 1.1.2 tétel nem tekinthető másnak, mint a 3-színezhetőség egy ekvivalens átfogalmazásának, míg az 1.1.1 tétel a 2-színezhetőség „jó karakterizációja”. Kicsit még jobban megvilágítja a helyzetet, ha az 1.1.1 tételt „kifordítva” fogalmazzuk meg: *Egy gráf akkor és csak akkor NEM színezhető kettő színnel, ha tartalmaz páratlan kört.* Ez azért jó karakterizáció, mert nemcsak egy konkrét 2-színezés helyessége ellenőrizhető gyorsan, hanem egy páratlan körről is rögtön ellenőrizhető, hogy valóban a gráfban van-e és hogy tényleg páratlan sok éle van.

Akkor tekintünk hatékonynak egy algoritmust, ha a lépésszáma a bemenő adatok méretének egy hatványával korlátozható. Az ilyen algoritmust polinomiális futásidejűnek nevezik (szemben az exponenciális vagy még nagyobb futásidejű algoritlussal).

Azt mondjuk, hogy egy tulajdonság NP-ben van (nem-determinisztikusan polinomiális), ha a tulajdonság meglétére létezik polinom időben ellenőrizhető bizonyíték. Azt mondjuk, hogy egy tulajdonság co-NP-ben van, ha a tulajdonság nem meglétére létezik polinom időben ellenőrizhető bizonyíték. A k -színezhetőség NP-ben van (egy megadott színezésről polinom időben könnyű eldönteni, hogy jó-e). Az 1.1.1 tétel szerint a 2-színezhetőség co-NP-ben is van, ugyanakkor a 3-színezhetőségről ezt nem tudni (és éppenséggel az az általános vélekedés, hogy nincsen). Egy másik közismert tulajdonság, a gráfok síkbarajzolhatósága szintén NP-ben van (egy konkrét síkbarajzolás helyessége könnyen ellenőrizhető) és Kuratowski tétele nyomán co-NP-ben is van. (Vannak olyan tulajdonságok is, amelyekről ránézésre sem az nem világos, hogy NP-ben vannak, sem az, hogy co-NP-ben. Például, egy gráfot perfektnak neveznek, ha minden feszített részgráfjának a kromatikus száma egyenlő a részgráfban lévő maximális teljes részgráf (:klick) pontszámával. Lovász kimutatta, hogy a perfektség co-NP-ben van és egészen frissen az NP-beliségét is igazolták.)

Az 1.1.1 tétel fenti bizonyítása könnyen átalakítható algoritmussá, amely polinomiális futásidőben vagy megtalálja a keresett 2-színezést vagy pedig a 2-színezés lehetőségét igazoló páratlan kört. Nem ismeretes polinomiális algoritmus egy gráf 3-színezhetőségének eldöntésére. Ráadásul erős jelek utalnak arra, hogy ilyen algoritmus nem is létezhet. Kimutatták ugyanis, hogy a 3-színezhetőség problémája NP-teljes abban az értelemben, hogy ha erre létezik polinomiális algoritmus, akkor valamennyi NP-beli probléma megoldására létezik. Márpedig tengernyi egyéb NP-teljes feladat van, amelyek egyikére sem ismert polinomiális algoritmus. Néhány NP-teljes tulajdonság: a gráfban van Hamilton kör, a gráf élei k ponttal lefoghatók, a gráf élei 3 színnel megszínezhető, a gráfban létezik legalább k élű vágás.

Fontos megjegyezni, hogy a fentebb bevezetett polinomialitás fogalma a hatékonyság egy lehetséges elméleti megragadása. (Egy másik lehetőség például a legrosszabb eset lépésszámának becslése helyett az átlagos lépésszámot nézni). Tapasztalatok szerint ez legtöbbször egybeesik az algoritmus gyakorlati hatékonyságával, bár nem mindig.

Végül megjegyezzük, hogy a fenti megfontolások ebben a formában csupán a szemléletet orientáló eszmefuttatásnak tekinthetők, hiszen valójában még azt sem vezettük be, hogy mit is értünk algoritmuson. A Turing gépek (amely nem egy fizikailag létező „gép”, hanem egy matematikai definíció) segítségével mindez a Bonyolultságelmélet c. tárgy keretében kerül felépítésre.

1.2 GRÁFOK BEJÁRÁSA: ELÉRHETŐSÉG

Legyen $D = (V, A)$ irányított gráf. **Sétán** egy olyan $v_0, e_1, v_1, e_2, \dots, e_k, v_k$ sorozatot értünk, amelyben felváltva következnek pontok és élek úgy, hogy mindegyik e_i él a v_{i-1} pontból vezet a v_i pontba. A séta **zárt**, ha $v_0 = v_k$. A szereplő élek száma a séta **hossza**. Azt mondjuk, hogy v_0 a séta kezdőpontja, míg v_k a séta végpontja. Azt mondjuk, hogy D -ben v_k **elérhető** v_0 -ból, ha létezik v_0 kezdőpontú és v_k végpontú séta. Amennyiben a sétában nincs ismétlődés, **útról** beszélünk. Rövidség kedvéért egy s -ből t -be vezető utat st -útnak fogunk hívni. Egy olyan irányított $F = (S, E)$ fát, amelynek minden pontja elérhető irányított úton s -ből **s -fenyőnek** nevezünk. Azt mondjuk, hogy F fészíti S -t. Ha a fenyő részgráfja D -nek és az egész V halmazt tartalmazza, **feszítő** s -fenyőről beszélünk. **Fenyvesnek** hívunk egy olyan irányított erdőt, melynek komponensei fenyők.

Gyakorlat 1.2.1 Egy irányított fa akkor és csak akkor s -fenyő, ha az $s \in S$ pont befoka nulla a többi ponté pedig egy.

Gyakorlat 1.2.2 Egy s -t tartalmazó digráf akkor és csak akkor s -fenyő, ha az s pontból kiindulva elő lehet irányított élek egyenkénti hozzávételével állítani úgy, hogy az aktuálisan hozzáadott él feje új pont, míg a töve már meglévő.

Gyakorlat 1.2.3 Igazoljuk, hogy ha létezik s -ből t -be séta, akkor létezik út is.

Azt mondjuk, hogy t **elérhető** s -ből, ha létezik irányított st -út. Kérdés, hogy miként lehet hatékonyan eldönteni, hogy létezik-e st -út? Ez valójában két kérdést is jelent. Egyrészt konstruálnunk kell egy st -utat, ha ilyen egyáltalán létezik. Míg ha nem létezik st -út, úgy ennek egy könnyen ellenőrizhető bizonyítékát kell bemutatnunk. A trükk abból áll, hogy nem csupán a t csúcs s -ből való elérhetőségét vizsgáljuk, hanem egyszerre valamennyi csúcset.

TÉTEL 1.2.1 Jelölje S a $D = (V, A)$ digráfban azon csúcsok halmazát, amelyek az s csúcstól elérhetők. Ekkor S minden valódi, s -t tartalmazó S' részhalmazából vezet ki él, de S -ből nem. Továbbá létezik S -t fészítő s -fenyő.

Biz. Ha indirekt egy uv él kilépne S -ből, akkor v pont is elérhető volna, hiszen $u \in S$ definíció szerint az, vagyis létezik P út s -ből u -ba, amihez az uv élt hozzávéve egy sv -utat kapnánk, ellentmondásban azzal, hogy v nem elérhető. Ha az S' -ből nem lépne ki él, akkor semelyik S' -n kívüli pont nem volna elérhető s -ből, ellentmondásban S definíciójával.

Legyen F egy nem bővíthető s -fenyő. Állítjuk, hogy ennek S' csúcshalmaza éppen S . Mivel F minden pontja elérhető s -ből, így $S' \subseteq S$. Ha indirekt $S' \subset S$ állna, úgy az első rész szerint lép ki egy uv él S' -ből. De ezt F -hez véve egy nagyobb fenyőt kapnánk, ellentmondásban F maximális választásával. •

Hogyan lehet algoritmikusan megkonstruálni a szóban forgó S halmazt és F fenyőt? Az alábbi címkézési technika segít. A digráf minden v pontjához tartozzék egy R-címke (**R**each = elér), amely azt mutatja, hogy az algoritmus futásának egy adott pillanatában v -t már elértük s -ből egy út mentén vagy sem. Amennyiben nem, akkor az R-címke tartalma NEM ELÉRT. Ha v -t már elértük, akkor R-címkéjének tartalma ELÉRT valamint azon útnak a legutolsó uv éle, amelyen elértük v -t. Az egyetlen kivétel maga az s pont, amelynek R-címkéje mindig ELÉRT.

Ezen kívül minden pontban fenntartunk egy S-címkét (**S**can = letapogat, átvizsgál), amely azt jelzi, hogy az adott pillanatban a v pontból vajon már az összes továbbmenési lehetőséget átvizsgáltuk-e (azaz valamennyi $vu \in E$ élre az u csúcs már elért), amikor is az S-címke tartalma ÁTVIZSGÁLT, vagy pedig még van át nem vizsgált vx él. Kezdetben minden S-címke tartalma NEM ÁTVIZSGÁLT.

Az algoritmus általános lépésében kiválasztunk egy már elért, de még át nem vizsgált u pontot (ami induláskor persze csak az s pont lehet) és eldöntjük, hogy van-e olyan uv éle a digráfban, hogy v még nem elért. Amennyiben nincs, akkor az u pontot ÁTVIZSGÁLT-nak deklaráljuk és az eljárást iteráljuk. Ha viszont találunk ilyen v pontot, akkor v -t ELÉRT-nek nyilvánítjuk, az R-címkéjébe betesszük az uv élt, és ismét az eljárást iteráljuk. Az algoritmus akkor ér véget, amikor már minden elért pont átvizsgált lesz.

Egyszerű feladat annak igazolása, hogy az algoritmus lefutása után az ELÉRT pontok S halmazából nem vezet kifelé él, továbbá, hogy az elért pontok R-címkéjébe írt élek egy s gyökerű fenyőt alkotnak, melynek ponthalmaza S .

Az eljárás az S meghatározása után folytatható egy tetszőleges S -ben nem szereplő s_2 pont gyökernek való kijelölésével. Végül egy fenyvest kapunk, melynek gyökerei $s_1 := s, s_2, \dots$, és amely az összes pontot tartalmazza.

Az eljárásról annyit érdemes még tudni, hogy megfelelő adatstruktúra alkalmazásával a futási idő lineáris, azaz az élek számával arányos. További megjegyzés, hogy az eljárás irányítatlan gráfokra is alkalmazható.

Feladat 1.2.4 Egy páros gráf élei pirossal és kézzel vannak színezve. Fejlesszünk ki algoritmust annak meghatározására, hogy a gráf két megadott pontja között létezik-e alternáló piros-kék út.

1.2.1 Szélességi keresés

Az algoritmus futtatása során szabadságunk van az aktuális már elért, de még át nem vizsgált pont kiválasztásában. Egy lehetséges stratégia azt a még nem átvizsgált pontot választani, amelyiket leghamarabb értük el. Ebben az esetben **szélességi keresésről** beszélünk (breadth first search: BFS). A BFS például alkalmas arra, hogy segítségével a pontok s -től való távolságát egyszerűen meghatározzuk. Csupán azt a csekély módosítást kell a fenti algoritmusban végrehajtani, hogy minden v pontra fenntartunk egy $l(v)$ változót is, amely a már elért pontoknál megmondja az s -től való távolságot. Kezdetben ez az s -ben 0, mindenütt másutt ∞ . Amikor az algoritmus során egy v pontot az uv él mentén u -ból elérünk, akkor az $l(v)$ értéket $l(u) + 1$ -re állítjuk be. Valójában ez az algoritmus speciális esete Dijkstra később ismertetésre kerülő eljárásának, amely általában nem-negatív súlyozás esetén számítja ki egy v pontnak s -től való távolságát.

Gyakorlat 1.2.5 *Igazoljuk, hogy a BFS algoritmus helyesen határozza meg az s -től való távolságot.*

Gyakorlat 1.2.6 *Igazoljuk, hogy irányítatlan gráfban a távolság függvény kielégíti a háromszög egyenlőtlenséget.*

Gyakorlat 1.2.7 *Legyen S és T a D digráf pontjainak két részhalmaza. Miként lehet a fenti algoritmus segítségével eldönteni, hogy létezik-e út S -ből T -be?*

1.2.2 Mélységi keresés

A címkézési eljárásban egy másik lehetséges stratégia az, amikor az algoritmus azt a még át nem vizsgált pontot választja ki, amelyiket a legkésőbb értük el. Ebben az esetben az eljárást **mélységi keresésnek** nevezzük (depth first search: DFS). A DFS-nél minden pontnak van egy **elérési időpontja**, amikor a pont ELÉRT lesz (tehát amikor az algoritmus először találkozik az illető ponttal), és van egy **elhagyási időpontja**, amikor a pont ÁTVIZSGÁLT lett (vagyis amikor a keresés utoljára találkozik a illető ponttal). Mind a kettő meghatározza a pontok egy sorrendjét: az **elérési** és az **elhagyási** sorrendet. A két sorrend összefésülésével kapjuk a pontok **kezelési** sorrendjét. Tehát a kezelési sorrendben minden pont kétszer fordul elő, és a két előfordulás közötti ponthalmaz, amint az könnyen belátható, két különböző pontra vagy diszjunkt vagy tartalmazkodó. Az ilyen sorozatot **laminárisnak** nevezzük. Következik, hogy ha s -ből minden pont elérhető, akkor a sorozat első és utolsó tagja az s gyökérpont. Egyébként egy lamináris sorozat, amelynek első és utolsó tagja s , mindig egyértelműen leír egy s gyökerű fenyőt. Ezt rekurzívan definiálva úgy kaphatjuk meg, hogy veszünk a sorozatnak egy x, y, y alakú három egymást követő eleméből álló részét [ilyen van a laminaritás miatt], a két y -t kihagyjuk, a maradékhoz megkonstruáljuk a fenyőt, és végül hozzávesszük az xy élt.

Gyakorlat 1.2.8 *Igazoljuk, hogy legalább háromtagú lamináris sorozatnak (amelyben minden elem kétszer fordul elő) van x, y, y alakú három egymást követő eleméből álló része.*

A mélységi kereséssel kapott fenyőt (amely persze nem egyértelmű) DFS fenyőnek hívjuk. A DFS fenyő fontos tulajdonsága, hogy minden xy élre az y elérési időpontja megelőzi az x elhagyási időpontját. Speciálisan, összefüggő irányítatlan gráf mélységi fájához nem tartozik keresztél. (Egy s gyökerű irányítatlan fa esetén egy xy nem-fa élt akkor hívunk **keresztélnak**, ha a fában az x és y -t összekötő egyértelmű út s -hez (a fában) legközelebbi pontja különbözik x -től és y -től.)

A DFS-nek számos érdekes alkalmazása van. Segítségével lehet például lineáris időben egy 2-élösszefüggő gráf erősen összefüggő irányítását megkapni: vegyünk egy s gyökerű mélységi fát, irányítsuk a fa éleit s -től kifelé, a nem-fa éleket pedig s felé. Mivel nincs keresztél, így minden élt irányítottunk.

Feladat 1.2.9 *Igazoljuk, hogy ha a gráf 2-élösszefüggő, akkor az így kapott irányítás erősen összefüggő.*

A DFS másik alkalmazása aciklikus digráfban a pontok ún. topológikus sorrendjének meghatározására szolgál (a **topológikus sorrend** olyan, amelyre vonatkozólag minden él visszafelé vezet.) Ennek érdekében feltehetjük, hogy a digráfban van olyan s pontja, ahonnan minden más pont elérhető. (Valóban, mert ha nem ez a helyzet, akkor adjunk a digráfhoz egy új s pontot, és vezessünk s -ből minden eredeti pontba élt. Így aciklikus digráfot kapunk, amely pontjainak topológikus sorrendjéből az újonnan hozzáadott s -t kihagyva megkapjuk az eredeti digráf pontjainak egy topológikus sorrendjét.)

Feladat 1.2.10 *Igazoljuk, hogy az elhagyási sorrend topológikus sorrendet ad.*

1.3 LEGOLCSÓBB SÉTÁK ÉS UTAK

Tegyük fel, hogy a $D = (V, A)$ n pontú és m élű irányított gráf élein adott egy $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ költség- (vagy másnéven súly-) függvény. Egy P út, séta vagy kör $c(P)$ -vel jelölt költségén a P éleinek költségösszegét értjük. Egyik célunk minimális költségű, másnéven legolcsóbb sv -utat keresni. Ha a költség negatív is lehet, akkor a feladat már az azonosan -1 súlyozás esetén is NP-teljes, ugyanis ekkor a legolcsóbb út feladata magában foglalja a Hamilton út problémának az előírt végpontú változatát, ami a tetszőleges végpontú Hamilton út problémához hasonlóan NP-teljes.

1.3.1 Legolcsóbb séták

Egyszerűbb a helyzet, amikor út helyett legolcsóbb sétát keresünk (amelyben tehát egy élen többször is végighaladhatunk). Ha a digráfban léteznek negatív összköltségű irányított körök (röviden negatív körök), akkor az sv -séták költsége esetleg nem korlátos alulról. Ez a helyzet például, ha D maga egy kör, amelynek minden éle -1 költségű. Emiatt célszerű csupán a legfeljebb j élű sv -sétákkal foglalkozni valamely előre adott j egészre. Mivel az ilyen séták száma véges, biztosan van közöttük legolcsóbb. Két rokon, egymással ekvivalens feladatot tekintünk. Az elsőben nincs kijelölt gyökérpont.

v -ben végződő legolcsóbb séták

Minden v csúcsra az ott végződő legolcsóbb legfeljebb i élű sétát akarjuk meghatározni $i = 1, \dots, n$ esetén. Ennek költségét jelölje $\pi_c^{(i)}(v)$. A $\pi_c^{(i)}(v)$ értékeket könnyű kiszámítani egymás után az $i = 0, 1, 2, \dots$ értékekre, hiszen egy v -ben végződő legfeljebb $k + 1$ élű séta vagy pontosan $k + 1$ élből áll vagy legfeljebb k élből. Ebből adódik az alábbi rekurzió. Legyen $\pi_c^{(0)}(v) \equiv 0$ és amennyiben a $\pi_c^{(i)}(v)$ értékek már minden v csúcsra rendelkezésre állnak, úgy legyen

$$\pi_c^{(i+1)}(v) = \min\{\pi_c^{(i)}(v), \min\{\pi_c^{(i)}(u) + c(uv) : uv \in A\}\}. \quad (1.1)$$

Természetesen ugyanez a rekurzió használható maguknak a legolcsóbb legfeljebb n élű v -ben végződő $W_c^{(i)}(v)$ sétáknak a megkonstruálására is. Az algoritmus minden i esetén valamennyi élt a minimumok számolásánál egyszer tekinti, így a teljes lépésszám $O(nm)$. A későbbiek kedvéért teszünk egy fontos megfigyelést.

Lemma 1.3.1 *Amennyiben a $W_c^{(n)}(v)$ séta semelyik v csúcsra sem tartalmaz negatív kört, úgy minden uv élre*

$$\pi_c^{(n)}(v) - \pi_c^{(n)}(u) \leq c(uv). \quad (1.2)$$

Biz. A definícióból adódóan tetszőleges uv élre $\pi_c^{(n)}(v) \leq \pi_c^{(n-1)}(u) + c(uv)$. Állítjuk továbbá, hogy

$$\pi_c^{(n)}(u) = \pi_c^{(n-1)}(u). \quad (1.3)$$

Ez nyilván igaz, ha $W_c^{(n)}(u)$ legfeljebb $n - 1$ élű. Ha viszont pontosan n élű, akkor biztosan tartalmaz egy C irányított kört. A feltevés szerint $c(C) \geq 0$, így C éleit kihagyva egy legfeljebb $n - 1$ élű sétát kapunk, melynek költsége $c(C) \geq 0$ -val kisebb, mint $\pi_c^{(n)}(u)$. Kisebb persze nem lehet, így $c(C)$ szükségképpen 0 , azaz van egy $\pi_c^{(n)}(u)$ költségű legfeljebb $n - 1$ élű séta, és így valóban $\pi_c^{(n)}(u) = \pi_{(n-1)}(u)$.

Ezekből $\pi_c^{(n)}(v) \leq \pi_c^{(n-1)}(u) + c(uv) = \pi_c^{(n)}(u) + c(uv)$, azaz (1.2) fennáll. •

Legolcsóbb sv -séták

A másik sétákra vonatkozó feladatban van egy kijelölt s pont, amelyről feltesszük, hogy onnan minden más pont elérhető. Minden v csúcsra a legolcsóbb legfeljebb i élű sv -sétát akarjuk meghatározni $i = 0, 1, \dots, n$ esetén. Ennek költségét jelölje $\mu_c^{(i)}(v)$. Amennyiben nem létezik legfeljebb i élű sv -séta, úgy $\mu_c^{(i)}(v) = \infty$. Mármost $\pi_c^{(n)}(v)$ könnyen számolható $\mu_c^{(n)}(v)$ segítségével a következőképpen. Adjunk a digráfhoz egy új s' pontot és egy új $s's$ élt, melynek költsége legyen egy alkalmasan nagy M szám negatívja. Ekkor a kibővített $n + 1$ pontú digráfban minden v -re a v -ben végződő legolcsóbb legfeljebb $n + 1$ élű séta s' -ben fog kezdődni, és ezért $\mu_c^{(n)}(v)$ nem más, mint a D' -re vonatkozó $\pi_c^{(n+1)}(v)$ érték plusz M .

A 1.3.1 lemmából rögtön kiolvashatjuk:

Következmény 1.3.1 *Amennyiben az legolcsóbb legfeljebb n élű sv -séta semelyik v csúcsra sem tartalmaz negatív kört, úgy minden uv élre*

$$\mu_c^{(n)}(v) - \mu_c^{(n)}(u) \leq c(uv). \quad (1.4)$$

Persze annak sincs akadályja, hogy a visszavezetést elkerülve az (1.1) rekurziót közvetlenül alakítsuk át a $\mu_c^{(i)}(v)$ értékek kiszámítására ($i = 0, 1, \dots, n$). Legyen $\mu_c^{(0)}(s) = 0$ és minden $v \in V - s$ -re $\mu_c^{(0)}(v) \equiv \infty$. Amennyiben a $\mu_c^{(i)}(v)$ értékek már minden v csúcsra rendelkezésre állnak, úgy legyen

$$\mu_c^{(i+1)}(v) = \min\{\mu_c^{(i)}(v), \min\{\mu_c^{(i)}(u) + c(uv) : uv \in A\}\}. \quad (1.5)$$

Ugyanez a rekurzió használható maguknak a legolcsóbb legfeljebb i élű s -ből v -be vezető $P_c^{(i)}(v)$ sétáknak a megkonstruálására is. A lépésszám ismét $O(mn)$.

Megjegyezzük, hogy megfordítva, $\pi_c^{(i)}$ is könnyen számolható $\mu_c^{(i)}$ segítségével. Ennek érdekében vegyünk a digráfhoz egy új s csúcsot és minden v csúcsra egy 0 költségű sv élt. Rögtön láthatóan $\pi_c^{(i)}(v) = \mu_c^{(i+1)}(v)$.

1.3.2 Legolcsóbb utak konzervatív költségekre

Amint említettük általános költségfüggvény esetén a legolcsóbb út probléma NP-teljes. Most megmutatjuk, hogy ha a költségfüggvény **konzervatív**, azaz a digráfban nincsen negatív összköltségű irányított kör (röviden, negatív kör), akkor a legolcsóbb st -út hatékonyan számolható. Valóban, tekintsük az (1.5) rekurzióval számolt $P_c^{(n)}(v)$ legolcsóbb sv -sétát. Ez pozitív kört a legolcsóbsága miatt nem tartalmaz, negatív pedig a konzervativitás miatt nem. Az esetleges 0 költségű körök kihagyásával egy változatlan költségű és ezért legolcsóbb st -utat kapunk. Ennek költségét a továbbiakban $\mu_c(t)$ -vel jelöljük.

Konzervatív költségfüggvényre tehát $O(mn)$ lépésszámú algoritmus áll rendelkezésre a legolcsóbb sv -utak kiszámítására. Kérdés azonban, hogy egy költségfüggvényről miként dönthető el a konzervativitása. Mindezenetre nyilvánvaló példa konzervatív költségfüggvényre, ha c nemnegatív, vagy ha c tetszőleges ugyan, de a digráf aciklikus (azaz nem tartalmaz irányított kört).

TÉTEL 1.3.2 *A $D = (V, A)$ irányított gráf éleinek egy c súlyozása akkor és csak akkor konzervatív, ha létezik olyan $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ megengedett potenciálnak nevezett függvény a csúcsokon, amelyre*

$$\pi(v) - \pi(u) \leq c(uv) \text{ fennáll minden } uv \text{ éltre,} \quad (1.6)$$

másszóval c alulról korlátozható egy tenzióval. Továbbá, ha c egészértékű, akkor π is választható annak.

Biz. Mivel minden kör költsége egy Δ_π tenzióra nézve nulla, így ha $c \geq \Delta_\pi$, akkor minden kör c -költsége nemnegatív.

Megfordítva, ha c konzervatív, akkor a 1.3.1 lemma alapján $\pi_c^{(n)}$ függvény megengedett potenciál. •

Következmény 1.3.3 *Egy digráfban akkor és csak akkor van negatív kör, ha az (1.1) rekurzió által kapott legolcsóbb $W_c^{(n)}(v)$ séták valamelyike tartalmaz negatív kört.*

Biz. Ha a digráfban nincs negatív kör, akkor a séták sem tartalmazhatnak negatív kört. Megfordítva, Ha a legolcsóbb legfeljebb n élű séták nem tartalmaznak negatív kört, akkor a 1.3.1 lemma alapján $\pi_c^{(n)}$ megengedett potenciál és így nem létezhet negatív kör. •

Feladat 1.3.1 *Adjunk az 1.3.2 tételre alternatív bizonyítást, amely pontszám szerinti indukciót használ az alábbi vázlat alapján. Válasszunk ki egy tetszőleges z pontot, minden uz és zv élpárra vegyünk egy új élt u -ból z -be, amelynek költsége legyen $c(uz) + c(zu)$, majd töröljük a z pontot. A keletkező kisebb pontszámú gráfra alkalmazzunk indukciót.*

Feladat 1.3.2 *Dolgozzunk ki eljárást annak eldöntésére, hogy egy digráf konzervatív súlyozására nézve létezik-e nulla súlyú kör.*

Az 1.3.2 tételt egyszerű fogással kiterjeszthetjük arra az esetre, amikor a potenciál különbségre nemcsak felső, hanem alsó korlátot is előírunk.

TÉTEL 1.3.4 *A $D = (V, A)$ digráf élhalmazán adott két korlátozó függvény: $c_{al} \leq c_{fel}$. Akkor és csak akkor létezik olyan $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ vektor (amely ráadásul egészértékű, ha c_{al} és c_{fel} is az), amelyre $c_{al}(uv) \leq \pi(v) - \pi(u) \leq c_{fel}(uv)$ minden $e = uv$ éltre, ha a c' -vel élsúlyozott $D' = (V, A')$ segédgráfban nincsen negatív kör, ahol uv akkor eleme A' -nek, ha vagy $uv \in A$ és ekkor $c'(uv) := c_{fel}(uv)$, vagy $vu \in A$ és ekkor $c'(uv) := -c_{al}(vu)$.*

Biz. A tétel következik a fentebb megfogalmazott 1.3.2 tételből, ahol csak felső korlátok voltak adva a $\pi(v) - \pi(u)$ különbségekre. Valóban, egy $uv \in A$ éltre adott $c_{al}(uv) \leq \pi(u) - \pi(v)$ alsó korlát ekvivalens egy fordítva behúzott vu éltre vonatkozó $\pi(u) - \pi(v) \leq -c_{al}(vu)$ felső korláttal. •

Feladat 1.3.3 *Fogalmazzuk meg az 1.3.4 tétel általánosítását, ha minden v pontban a $\pi(v)$ -re alsó és felső korlát is ki van tűzve.*

1.3.3 Legolcsóbb utak szerkezete konzervatív költségfüggvény esetén

Tegyük fel ismét, hogy az s pontból a digráf valamennyi pontja elérhető irányított úton. $\mu_c(v)$ jelölje az s -ből v -be vezető legolcsóbb út költségét egy c konzervatív súlyozásra nézve.

Következmény 1.3.5 μ_c megengedett potenciál. •

Egy uv élt a továbbiakban **pontosnak** fogunk hívni (π -re nézve), ha (1.6)-et egyenlőséggel teljesíti. Jelölje $D_0 = (V, A_0)$ a μ_c -re nézve pontos élek részgráfját.

TÉTEL 1.3.6 Adott egy D digráf, amelynek minden csúcsa elérhető s -ből, továbbá adott a konzervatív c költségfüggvény. Minden t csúcsra egy P st -út akkor és csak akkor legolcsóbb st -út (azaz $\mu_c(t)$ költségű, ha minden éle D_0 -ban van).

Következmény 1.3.7 Az előbbi tétel feltételei mellett létezik egy olyan s -fenyő, amelyre a benne lévő egyértelmű st -út a D egy legolcsóbb st -útja.

Amennyiben a digráf egy s -fenyője olyan, hogy minden v pontjára az s -ből odavezető út a D -nek egy legolcsóbb s -ből v -be vezető útja, úgy **legolcsóbb utak** egy s -fenyőjéről beszélünk. A következmény szerint létezik a legolcsóbb utaknak egy feszítő s -fenyője.

Az 1.3.10 tételt kiterjeszthetjük tetszőleges konzervatív költségfüggvényre.

TÉTEL 1.3.8 Konzervatív c költségfüggvény esetén az s -ből t -be vezető utak költségének $\mu_c(t)$ minimuma egyenlő a $\pi(t) - \pi(s)$ érték maximumával, ahol a maximum az összes megengedett π potenciálon veendő. Amennyiben c egészértékű, úgy az optimális π is választható annak.

Biz. Legyen π megengedett potenciál és P tetszőleges út s -ből t -be, melynek pontjai $v_1 = s, v_2, \dots, v_k = t$. Ekkor $c(P) = \sum c(v_i v_{i+1}) \geq \sum [\pi(v_{i+1}) - \pi(v_i)] = \pi(t) - \pi(s)$, vagyis a tételben a $\min \geq \max$ irány következik.

A fordított irányú egyenlőtlenség igazolásához kell találnunk egy P st -utat és egy π megengedett potenciált, amelyekre $c(P) = \pi(t) - \pi(s)$. E célra viszont egy tetszőleges P legolcsóbb st -út és az l_c megengedett potenciál megfelel. •

Következmény 1.3.9 Ha P olyan st -út, amely valamely megengedett π potenciálra nézve pontos élekből áll, akkor P legolcsóbb st -út. •

Feladat 1.3.4 Adott az éleken egy tetszőleges súlyfüggvény. Határozzunk meg egy olyan s -ből t -be vezető utat, amelyen a legnagyobb súly a lehető legkisebb.

Feladat 1.3.5 Tegyük fel, hogy az éleken két konzervatív költségfüggvényünk adott: c_1 és c_2 . Készítsünk algoritmust olyan st -út megkeresésére, amely a c_1 -re nézve minimális költségű és ezen belül c_2 -re nézve minimális költségű.

Feladat 1.3.6 Igazoljuk, hogy ha egy s -ből t -be vezető P út minden éle benne van egy legolcsóbb útban, akkor P maga is legolcsóbb út.

1.3.4 Nemnegatív költségek: Dijkstra algoritmus

Tegyük fel, hogy a c költség nemnegatív. Jelölje $\mu_c(v)$ az s -ből v be vezető legolcsóbb út költségét.

Lemma 1.3.2 Legyen T egy legolcsóbb utak s -fenyője és tegyük fel, hogy az $m_T := \min\{\mu_c(u) + c(uv) : uv \text{ kilép } T\text{-ből}\}$ minimum valamely $a = u_a v_a$ élen vétetik fel. Ekkor $T' := T + a$ is legolcsóbb utak s -fenyője.

Biz. A T -re vonatkozó feltevés miatt csak az s -ből v_a -ba vezető T' belüli P' útról kell belátnunk, hogy D -ben legolcsóbb. A jelölések folytán $c(P') = m_T$. Legyen P tetszőleges sv -út D -ben. Legyen ennek (s felől indulva) az első $V(T)$ -ből kilépő éle $e = u_e v_e$, míg az s -től u_e -ig tartó részútja P'' . A c nemnegativitása valamint m_T és $\mu_c(u_e)$ jelentése miatt $c(P') = m_T \leq \mu_c(u_e) + c(e) \leq c(P'') + c(e) \leq c(P)$. •

Az 1.3.2 lemmán alapuló Dijkstra módszer $n - 1$ fázisból áll. s -ből kiindulva, élek egyenkénti hozzávételével felépítünk legolcsóbb utaknak egy T s -fenyőjét. Ennek érdekében fenntartunk egy k_T címkét, amely azt mondja meg, hogy az aktuális T -hez tartozó m_T érték mely $v \in V - V(T)$ pontban vétetik fel. Minden fenyőn kívüli $v \in V - V(T)$ pontra fenntartunk egy $l_c(v) := \min\{\mu_c(u) + c(uv) : uv \text{ kilép } T\text{-ből}\}$ címkét. Ezen kívül fenntartunk még egy $a(v)$ címkét is, amely azt mondja meg, hogy az $l_c(v)$ -t meghatározó minimum mely uv élen vétetik fel. Az $l_c(v)$ szemléletesen azt jelenti, hogy mekkora az s -ből v -be vezető, csak $V(T)$ pontjait használó utak költségének minimuma. Evvel a jelöléssel tehát k_T az $l_c(v)$ minimum helye.

Ezen címkék segítségével meg tudjuk mondani, hogy melyik a élt kell a soron következő lépésben T -hez venni. Nevezetesen, vesszük a k_T -ban lévő a_v pontot és az $a(a_v)$ -ben lévő $a = a_u a_v$ élt vesszük az aktuális T fenyőhöz.

Egyszerű módosításokkal kapjuk meg a keletkező T' fenyőhöz tartozó címkéket. Az $l_c(v)$ értékeket a következő szabály szerint módosítjuk. $l_c(v) := \min\{l_c(v), l_c(v_a) + c(v_a v)\}$. Amennyiben a minimum a második tagon éretik el, az $a(v)$ címke tartalmát $v_a v$ -re cseréljük. Ebben az esetben még azt is megnézzük, hogy a csökkentett $l_c(v)$ nem kisebb-e m_T -nél, és ha az, akkor k_T tartalmát az aktuális v pontra cseréljük, m_T -t pedig $l_c(v)$ -re.

Így az összes módosítás kiszámítása $O(n)$ lépést igényel, és a teljes algoritmus bonyolultsága $O(n^2)$. •

1.3.5 Aciklikus digráfok: a kritikus út módszere

Tegyük most fel, hogy a D digráf aciklikus (azaz nem tartalmaz irányított kört) és az s pontból mindegyik másik pontba vezet út. Legyen a c súlyozás tetszőleges, tehát c -nek lehetnek pozitív és negatív komponensei is. Ez azért jó, mert a c negálása révén nem csupán a minimális költségű, hanem a maximális költségű (súlyú) út problémát is meg tudjuk oldani: tetszőleges irányított gráf esetén ez a feladat NP-teljes volt.

Aciklikus digráfban mindig van olyan pontja, amelyből nem vezet ki él és ezért a pontokat olyan $v_1 = s, v_2, \dots, v_n$ sorba lehet rendezni, hogy minden él korábbi pontból későbbibe vezessen. Ezt az úgynevezett **topológikus sorrendet** mélységi kereséssel lineáris időben meg lehet találni.

A legrövidebb utak egy fenyőjét aciklikus digráfban még a Dijkstra algoritmusnál is egyszerűbben fel tudjuk építeni, mert a pontoknak a fenyőbe kerülési sorrendje nem csak menetközben derül ki, hanem az az előre adott topológikus sorrend lesz. Tegyük fel, hogy az első $j - 1$ pont által feszített részgráfban már meghatároztuk a legolcsóbb utakat egy F_{j-1} fenyőjét az $l_c(v_i)$ költségekkel egyetemben ($1 \leq i \leq j - 1$). Tekintsük a sorrendben következő v_j pontot. Miután v_j -be csak j -nél kisebb indexű pontból vezet él, a legolcsóbb sv_j -út költségét a $l_c(v_j) = \min\{l_c(v_i) + c(v_i v_j) : v_i v_j \in A\}$ formula adja. Továbbá, ha $v_i v_j$ jelöli azt az élt, amelyen a minimum felvétetik, akkor $F_j := F_{j-1} + v_i v_j$ a legolcsóbb utak fenyője az első j csúcson.

TÉTEL 1.3.10 Legyen $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ a $D = (V, A)$ aciklikus irányított gráf élhalmazán egy tetszőleges költségfüggvény, és tegyük fel, hogy az s pontból minden pontba vezet irányított út. Az s -ből t -be vezető utak költségének minimuma egyenlő a $\max\{\pi(s) - \pi(t) : \pi(v) - \pi(u) \leq c(uv), uv \in A\}$ értékkel.

Biz. Adott π -re és $P = \{s = v_0, v_1, \dots, v_k = t\}$ útra

$$c(P) = \sum_i c(v_i v_{i+1}) \geq \sum_i [\pi(v_{i+1}) - \pi(v_i)] = \pi(t) - \pi(s), \quad (1.7)$$

vagyis a tételben a $\max \leq \min$ irány következik. A fordított irányú egyenlőtlenséghez tekintsük az algoritmus által szolgáltatott P utat és $v \in V$ -re legyen $\pi(v) := l_c(v)$ a legolcsóbb sv -út költsége. Ekkor egyrészt minden uv élre egy legolcsóbb su utat az uv éllel kiegészítve (az aciklikusság miatt) egy sv -utat kapunk, és ezért $\pi(v) \leq \pi(u) + c(uv)$, azaz $\pi(v) - \pi(u) \leq c(uv)$, másrészt a P út konstrukciójából adódóan a P minden uv élére $\pi(v) - \pi(u) = c(uv)$, vagyis (1.7)-ben egyenlőség áll, és így $c(P) = \pi(t) - \pi(s)$. •

Ütemezés

Alkalmazásokban előfordul, hogy aciklikus digráfban minimális helyett maximális súlyú utat kell keresni. A fenti eljárás értelemeszerű módosítással ekkor is alkalmazható. Tegyük fel, hogy a topológikus sorrend első $j - 1$ pontja által feszített részgráfban már meghatároztuk a legsúlyosabb utakat egy F_{j-1} fenyőjét a legsúlyosabb sv_i út $l'_c(v_i)$ súlyával egyetemben ($1 \leq i \leq j - 1$). A sorrendben következő v_j pontra legyen $l'_c(v_j) := \max\{l'_c(v_i) + c(v_i v_j) : v_i v_j \in A\}$ és legyen $F_j := F_{j-1} + v_i v_j$, ahol a $v_i v_j$ egy olyan él, amelyen a maximum felvétetik.

Fogalmazzuk meg az 1.3.10 tételt erre az esetre.

TÉTEL 1.3.11 Legyen $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ a $D = (V, A)$ aciklikus irányított gráf élhalmazán egy tetszőleges súlyfüggvény, és tegyük fel, hogy az s pontból minden pontba vezet irányított út. Ekkor

$$\min\{\pi(t) - \pi(s) : \pi(v) - \pi(u) \geq c(uv), uv \in A\} = \max\{c(P) : P \text{ út } s\text{-ből } t\text{-be}\}. \quad (1.8)$$

Az is gyakori, hogy nem annyira az optimális útra vagyunk kíváncsiak, mint inkább az optimális π' függvényre. Tekintsük a következő ütemezési feladatot. Egy projekt különféle részfeladatok elvégzéséből áll, melyeknek előre adott a végrehajtási ideje. Tudjuk továbbá, hogy technológiai előírások miatt bizonyos részfeladatok megelőznek másokat (házépítésnél az alapozás a fürdőszoba csempézés előtt van), azaz a részfeladatok halmazán adott egy részbenrendezés. Kérdés, hogy mi az a legrövidebb idő, amely alatt a teljes projekt elvégezhető. További elvárás az egyes részfeladatok kezdési időpontját úgy megadni, hogy minden feladat kezdésére az őt a részbenrendezésben megelőzők már elkészüljenek.

A megoldáshoz készítsünk el egy D irányított gráfot a következőképpen. Reprezentáljunk mindegyik z részfeladatot egy $u_z v_z$ irányított éllel, amelynek súlya legyen a z végrehajtási ideje. Amennyiben a z feladat technológiailag megelőzi az y feladatot, úgy vegyünk be D -be egy $v_z u_y$ élt 0 súllyal. Végül adjunk a digráfhoz egy s forráspontot, amelyből minden u_x pontba vezessünk 0 súlyú élt, és adjunk egy t pontot, amelybe minden v_x pontból vezessünk 0 súlyú élt. Feladatunk olyan $\pi(v)$ időpontok kijelölésével ekvivalens, amelyekre $\pi(s) = 0$, $\pi(t)$ minimális és minden uv élre a $\pi(v) - \pi(u)$ időpont különbség legalább akkora, mint az él súlya.

Az 1.3.11 tétel pontosan erre a kérdésre adott választ: a projekt végrehajtásának minimális ideje egyenlő a legsúlyosabb út st -súlyával. Egy ilyen utat szoktak néha kritikus útnak nevezni, és az előzőekben leírt minimális út problémájának az itteni feladatra adaptált változatát kritikus út módszernek (angolul **PERT**: project evaluation and review technique).

Feladat 1.3.7 Dolgozzunk ki eljárást pontsúlyozott részbenrendezett halmaz maximális súlyú láncának megkeresésére.

Gyakorlat 1.3.8 Adott egy út bizonyos részútjainak \mathcal{F} rendszere. Válasszunk ki \mathcal{F} -nek diszjunkt tagjait úgy, hogy az összhosszuk maximális legyen.

Feladat 1.3.9 Adott két betűkből álló sorozat. Válasszunk ki algoritmikusan egy maximális sok tagból álló közös részsorozatot. A feladat még akkor is megoldható, ha az egyes betűknek különböző súlya van és a kiválasztott közös részsorozatban lévő betűk súlyösszegét akarjuk maximalizálni.

Feladat 1.3.10 Igazoljuk algoritmikusan, hogy egy P részbenrendezett halmazban a leghosszabb lánc elemszáma egyenlő a P -t fedő antiláncok minimális számával! Fogalmazzuk meg és igazoljuk a megfelelő tételt maximális súlyú láncokról, ha P elemei súlyozva vannak.

Feladat 1.3.11 Határozzuk meg algoritmikusan egy véges sorozat legtöbb tagból álló monoton növekvő részsorozatát!

Feladat 1.3.12 Igazoljuk, hogy egy $nm + 1$ különböző tagokból álló számsorozatnak vagy van $n + 1$ tagú monoton növekvő vagy egy $m + 1$ tagú monoton csökkenő részsorozata! Létezik-e mind a két fajta részsorozat?

1.4 MINIMÁLIS KÖLTSÉGŰ FÁK

1.4.1 Fák

A gráfokon tekintett optimalizálási feladatok közül a legkorábbi egy $G = (V, E)$ összefüggő irányítatlan gráf minimális költségű feszítő fájának megkeresését célozza. Ez a mohó algoritmussal történik, ami valami olyasfélét akar kifejezni, hogy az algoritmus során mindig a lokálisan legjobbat választjuk. A fákra vonatkozó mohó algoritmusnak számos változata ismert: az alábbiakban ezek egységes leírását adjuk meg. Jelölje $c : E \rightarrow \mathbf{R}$ a költségfüggvényt. A következő lemma a fák egy fontos kicserélési tulajdonságát írja le.

Lemma 1.4.1 *Jelölje T_1 és T_2 két V -t feszítő fa élhalmazát. Ekkor bármely $e \in T_1$ élre van olyan $f \in T_2$ él, amelyre mind $T_1 - e + f$, mind $T_2 - f + e$ fa.*

Biz. Ha $e \in T_2$, akkor $f := e$ jó lesz. Tegyük fel, hogy $e = st \notin T_2$. $T_1 - e$ -nek két komponense van, K_1 és K_2 . T_2 -ben van egy egyértelmű P út, amely összeköti az s és t pontokat. Legyen f a P útnak egy olyan éle, amely K_1 és K_2 között vezet. Ezen f él kielégíti a lemma kívánalmait. •

Legyen T a $G = (V, E)$ egy feszítő fája. Az $e \in F$ élhez tartozó **alapvágáson** a G azon vágását értjük, amelyet a $T - e$ két komponense határoz meg. Egy $f = uv \in E - T$ élhez tartozó **alapkörön** azt a kört értjük, amely az f élből és az u és v pontokat a T fában összekötő egyértelmű útnak az éleiből áll. A 1.4.1 lemmából rögtön következik:

TÉTEL 1.4.1 *A G gráf valamely T feszítő fájára az alábbiak ekvivalensek:*

- (a) T minimális költségű,
- (b) $c(e) \leq c(f)$ fennáll minden $e \in T$ élre, ahol f az e alapvágásának egy eleme,
- (c) $c(e) \geq c(f)$ fennáll minden $e \notin T$ élre, ahol e az f alapkörének egy eleme. •

MOHÓ ALGORITMUS [Boruvka, 1926], [Kruskal, 1956] *Az eljárás egy feszítő erdőt épít élek egyenkénti hozzávételével. Az V ponthalmazú élt nem tartalmazó erdővel indul, és akkor ér véget, amikor az aktuális feszítő erdő már fa. Az általános lépés abból áll, hogy az aktuális már megkonstruált erdőhöz hozzáadjuk a legolcsóbb olyan élt, amely két komponensét köti össze.*

Ismeretes a mohó algoritmusnak másik változata is.

DIJKSTRA-PRIM ALGORITMUSA [Dijkstra 1959], [Prim 1957] *Egy tetszőleges x_0 pontból indulva élek egyenkénti hozzávételével fát építünk, egészen addig, amíg feszítő fát nem kapunk. Az általános lépésben a legolcsóbb olyan éllel növelünk, amelynek pontosan az egyik végpontja tartozik a már megkonstruált fához.*

A következő algoritmus óvatosnak nevezhető; ahelyett, hogy olcsó élekből próbálna fát vagy erdőt építeni, megszabadul a drága élektől, persze ügyelve az összefüggőség megtartására.

FORDÍTOTT MOHÓ (ÓVATOS) ALGORITMUS *Az eljárás során éleket hagyunk ki a gráfból arra ügyelve, hogy a visszamaradó részgráf összefüggő legyen. Az általános lépésben kiválasztjuk a maximális költségű élt, amely nem elvágó él, és ezt elhagyjuk a gráfból.*

Ezen algoritmusok egyetlen közös általános keretbe foglalhatók.

Gyakorlat 1.4.1 *Mutassuk meg, hogy az előbbi algoritmusok mindegyike az alábbi speciális esetének tekinthető.*

ÁLTALÁNOS ALGORITMUS *Az eljárás az alábbi két művelet tetszőleges sorrendben történő egymás utáni alkalmazásából áll. Az első művelet a V csúcshalmazon egy F feszítő erdőt épít élek egyenkénti hozzávételével, míg a második bizonyos éleket kitöröl. Kezdetben $F := \emptyset$.*

1. LÉPÉS *Ha az aktuális F erdő már feszítő fa, az algoritmus befejeződik. Ha F nem összefüggő, akkor válasszunk G -nek egy tetszőleges olyan B vágását, amelyben nincs F -nek éle és legyen e a B vágás legolcsóbb eleme. Adjuk e -t F -hez.*

2. LÉPÉS *Amíg van kör, válasszunk ki egy tetszőleges C kört. Legyen $e \in C$ a legdrágább éle $C - F$ -nek. Töröljük e -t G -ből.*

TÉTEL 1.4.2 *Az algoritmus által talált végső feszítő F fa minimális költségű.*

Biz. Az algoritmus futásának tetszőleges közbeni állapota egy (F, D) párral jellemezhető, ahol F az addig megkonstruált erdőt, D pedig az addig eltörölt élek halmazát jelöli. Azt igazoljuk indukcióval, hogy létezik olyan T minimális költségű feszítő fája G -nek, amelyre $F \subseteq T \subseteq E - D$. Világos, hogy bármelyik minimális költségű fa jó lesz, amikor $F = D = \emptyset$. Tegyük most fel, hogy az állítást már beláttuk valamely (F, D) párra, vagyis hogy van egy olyan T minimális költségű feszítő fa, amelyre $F \subseteq T \subseteq E - D$.

Tegyük fel először, hogy az 1. lépést alkalmaztuk, és legyen $e \in B$ az újonnan F -hez vett él. Legyen $F' := F + e$. Ha $e \in T$, akkor készen vagyunk, mert a változatlan T jó lesz az (F', D) párra nézve is. Ha $e \notin T$, akkor legyen C_e az e alapköre a T -re nézve. Az e él a szabály szerint a B vágásban van, így C_e -nek kell lennie egy másik f élnek B -ben. Miután $e, f \in B$, az 1. lépés szabálya szerint $c(e) \leq c(f)$. Mivel $e, f \in C_e$ és T minimális költségű, azt kapjuk, hogy $c(f) \geq c(e)$. Ezekből $c(e) = c(f)$, és $T' := T - f + e$ is egy minimális költségű feszítő fa, amelyre $F' \subseteq T' \subseteq E - D$.

Másodszor, tegyük fel, hogy a 2. lépést alkalmazzuk, és legyen $e \in C$ a frissen eltörölt él. Ha T nem tartalmazza e -t, készen vagyunk, mert a változatlan T jó lesz az $(F, D + e)$ párra nézve is. Tegyük fel tehát, hogy T tartalmazza e -t, és legyen B_e az e -nek T -re vonatkozó alapvágása. Ekkor létezik egy $f \neq e$ él, amelyre $f \in C \cap B_e$. Mivel $e, f \in C$, a 2. lépés szabály szerint $c(e) \geq c(f)$. Mivel $e, f \in B_e$ és T minimális költségű, következik, hogy $c(e) \leq c(f)$. Ezekből $c(e) = c(f)$, és $T' := T - f + e$ is egy minimális költségű feszítő fa, amelyre $F \subseteq T' \subseteq E - (D + e)$. •

Feladat 1.4.2 Ha minden költség különböző, akkor a min. költségű feszítő fa egyértelmű.

Feladat 1.4.3 Tegyük fel, hogy két költségfüggvény adott az éleken: c_1, c_2 . Adjunk algoritmust olyan feszítő fa megkeresésére, amely a c_1 -re nézve minimális költségű és ezen belül c_2 -re nézve minimális költségű. Hogyan általánosítható az eljárás több költségfüggvényre.

Feladat 1.4.4 $G = (V, E)$ összefüggő gráf egy F feszítő fája akkor és csak akkor minimális költségű, ha a fa bármely e élének a költsége nem nagyobb, mint az $F - e$ két komponense között vezető bármely él költsége. Továbbá F akkor és csak akkor minimális költségű, ha bármely $uv \in E - E(F)$ él költsége legalább akkora, mint a fában az u és v között vezető egyértelmű út bármely élének a költsége.

Feladat 1.4.5 Legyen $r(u, v)$ szimmetrikus, nemnegatív egészértékű függvény a V alaphalmaz elempárjain. Akkor és csak akkor létezik olyan $G = (V, E)$ gráf, amelyre $\lambda(u, v; G) = r(u, v)$ minden $\{u, v\}$ pontpárra, ha $r(u_1, u_k) \geq \min\{r(u_1, u_2), r(u_2, u_3), \dots, r(u_{k-1}, u_k)\}$ fennáll minden, a V különböző elemeiből készített u_1, \dots, u_k sorozatra.

Útmutatás. Legyen F a maximális súlyú feszítő fa, és helyettesítsük mindegyik uv élet $r(u, v)$ párhuzamos éllel. Ez jó lesz G -nek.

Matroidok

Túl azon az örömteli megfigyelésen, hogy a mohó algoritmus helyesen működik maximális súlyú feszítő fa kiszámítására, joggal vetődik fel a kérdés, hogy vannak-e más szituációk is, amikor a Kruskal-típusú mohó algoritmus helyes eredményt szolgáltat. Igazolható például, hogy ha egy mátrix minden oszlopának adott a súlya, akkor maximális össz-súlyú lineárisan független oszlopot a mohó algoritmus segítségével kereshetünk (támaszkodva a Gauss eliminációra).

Mármost a lényeg az, hogy mind egy gráf részerdői, mind egy mátrix oszlopainak független részhalmazai matroidot alkotnak. Legyen S véges halmaz és \mathcal{F} az S részhalmazainak egy rendszere, melynek tagjait függetlennek hívjuk. Az (S, \mathcal{F}) párt **matroid**nak nevezzük, ha (a) az üres halmaz független, (b) független halmaz részhalmaza független, és (c) minden $Z \subseteq S$ részhalmazra a Z -be eső, Z -ben már tovább nem bővíthető független halmazok elemszáma ugyanaz a csupán Z -től függő $r(Z)$ szám. A harmadik tulajdonság azzal ekvivalens, hogy a mohó algoritmus minden $0 - 1$ -es súlyfüggvényre maximális súlyú független halmazt szolgáltat.

A matroidelméletben igazolják, hogy a mohó algoritmus tetszőleges súlyfüggvény esetén helyesen számolja ki a maximális súlyú független halmazt. Matroidok segítségével azonban sokkal bonyolultabb optimalizálási kérdések is megválaszolhatók. Például, mikor lehet és hogyan egy gráfban k élidegen feszítő fát találni? Amennyiben létezik k élidegen feszítő fa, hogyan lehet úgy meghatározni őket, hogy az össz-költségük minimális legyen? Vagy, hogyan lehet egy irányított gráfnak egy olyan minimális költségű részgráfját meghatározni, amelyben egy megadott gyökérpontból minden más csúcsba vezet k élidegen út?

1.5 PÁROS GRÁFOK OPTIMÁLIS PÁROSÍTÁSAI

Dávid osztályába 25 gyerek jár. Egy kiránduláson készült fényképek közül 25-t hívtak elő, melyek mindegyikén a gyerekek egy csoportja látható. A képeket szeretnénk kiosztani a gyerekek között, természetesen úgy, hogy minden gyerek rajta legyen a neki juttatott képen. Mikor lehetséges ez, és hogyan tudunk hatékonyan megkeresni egy ilyen hozzárendelést? Általánosabb feladathoz jutunk, ha minden gyerek, mondjuk 0-tól 10-ig terjedő pontozással megmondja, hogy az egyes fényképek számára mennyit érnek. Ekkor a gyerekeknek és a fényképeknek egy olyan egymáshoz rendelését kell megkeresnünk, amelynek az összpontszáma a lehető legnagyobb.

Az ilyen jellegű problémák körét nevezik **hozzárendelési feladatnak** (assignment problem). Íme egy másik példa: az úszószövetség szeretné kiválasztani a válogatott négyszer százméteres vegyes-váltó négy tagját. Mind a négy úszásnembben rendelkezésre áll a szóbajövő úszók legjobb időeredménye. Válasszuk ki a négy úszót és rendeljük hozzájuk a négy különböző úszásnemet úgy, hogy az időeredmények összege minimális legyen.

Láthatjuk, hogy a hozzárendelési problémának több variációja is van. Az egyik alak egy élsúlyozott teljes páros gráfban, amelynek két pontosztálya egyforma elemszámú, maximális súlyú teljes párosítás meghatározását célozza. (**Párosítás**on [matching] olyan részgráfot értünk, amelyben minden pont foka legfeljebb egy. A **teljes párosítás**ban minden pont foka pontosan egy.) Ugyanez a kérdés kicsit általánosabb, ha a szóbanforgó páros gráf nem feltétlenül teljes, hanem csak annyit teszünk fel, hogy létezik benne teljes párosítás. Ennek kapcsán vizsgálandó, hogy egy páros gráfban egyáltalán mikor létezik teljes párosítás, illetve ha nem létezik, mekkora a legnagyobb párosítás és azt miként tudjuk meghatározni. Feltehetjük a kérdést, hogy mekkora a maximális súlyú (nem feltétlenül teljes) párosítás súlya, vagy a maximális súlyú k élű párosítás súlya. (Az úszóváltó összeállításánál maximális súlyú négyélű párosítást keresünk). Megjegyzendő, hogy a hozzárendelési problémát néha mátrix nyelven fogalmazzák meg. Például: adott egy nemnegatív $n \times n$ -es mátrix, válasszuk ki a mátrix n elemét úgy, hogy minden sorból és minden oszlopból egy elem kerül kiválasztásra és a kiválasztott elemek összege maximális. Ez a feladat ekvivalens egy $n \times n$ -es élsúlyozott teljes páros gráf maximális súlyú teljes párosításának meghatározásával.

Mindezen problémák megoldására szolgál a Magyar Módszer. Az elnevezés H. Kuhn amerikai kutatótól származik, aki egy 1955-ös cikkében Kőnig Dénes és Egerváry Jenő korábbi gondolataira támaszkodva elegendő algoritmust fejlesztett ki maximális súlyú párosítás meghatározására páros gráfban. Félreértés forrása lehet, hogy a szakirodalomban néha a maximális **elemszámú** párosítás megkeresését biztosító alternáló utas eljárást is már Magyar Módszernek nevezik. Hangsúlyozzuk azonban, hogy a Kuhn által Magyar Módszernek nevezett eljárás maximális **súlyú** teljes párosítás megkeresésére szolgál.

Gyakorlat 1.5.1 *Mutassuk meg, hogy ha rendelkezésünkre áll egy olyan szubrutin, amelynek segítségével tetszőleges nemnegatív súlyozásra meg tudunk egy maximális súlyú teljes párosítást határozni, akkor egy minimális súlyú teljes párosítást is ki tudunk számítani.*

1.5.1 Maximális elemszámú párosítások: a javító utak módszere

Vizsgálatainkat kezdjük a súlyozatlan eset áttekintésével. A kiindulási eredmény Kőnig Dénes tétele.

TÉTELE 1.5.1 (Kőnig) *Egy $G = (S, T; E)$ páros gráfban a diszjunkt élek maximális $\nu = \nu(G)$ száma egyenlő az éleket lefogó pontok minimális $\tau = \tau(G)$ elemszámával.*

Biz. Egy ν elemű párosítás lefogásához kell legalább ν csúcs, így az összes élhez is kell ennyi, ezért $\nu \leq \tau$.

A nemtriviális $\nu \geq \tau$ irány igazolásához konstruálunk egy M párosítást és egy L lefogást, melyek elemszáma ugyanaz. Az eljárás tetszőleges M párosításból indul ki, ami kezdetben az üres halmaz is lehet. Az általános lépésben vagy találunk egy nagyobb párosítást, és ekkor a nagyobb párosításra vonatkozóan iteráljuk az eljárást, vagy pedig egy $|M|$ -mel megegyező elemszámú lefogást, amikor is az algoritmus véget ér.

Irányítsuk meg M éleit T -től S felé, míg az összes többi élt S -től T felé. Jelölje R_S illetve R_T az S -ben illetve a T -ben az M által fedetlen pontok halmazát. Jelölje Z az R_S pontjaiból az így kapott D_M irányított gráfban irányított úton elérhető pontok halmazát (amit például szélességi kereséssel találhatunk meg).

Két eset lehetséges. Amennyiben R_T -nek esik pontja Z -be, akkor megkaptunk egy olyan R_S -t és R_T -t összekötő P utat, amely M -ben alternál. Most M és P szimmetrikus differenciája egy M -nél eggyel több élből álló M' párosítás. (Technikailag az eljárást könnyű végrehajtani: a megtalált út éleinek irányítását egyszerűen megfordítjuk.)

A másik esetben R_T diszjunkt Z -től. Z definíciója folytán Z -ből nem lép ki irányított él. Érvényes továbbá, hogy Z -be nem lép be megirányított $uv \in M$ párosítás él, hiszen v csak u -n keresztül érhető el, így v csak akkor lehetett irányított úton elérhető R_S -ből, ha u is az volt.

Következik, hogy az $L := (T \cap Z) \cup (S - Z)$ halmaz egyrészt lefogja az összes élt, másrészt minden M -beli élnek pontosan az egyik végpontját tartalmazza, tehát $|M| = |L|$, amivel a Kőnig tétel bizonyítása teljes. •

A fenti bizonyítás egyúttal hatékony eljárást is jelent a szóbanforgó optimumok meghatározására. Az algoritmust **Kőnig** (alternáló utas) **algoritmusának** nevezzük. A lépésszám megbecsléséhez figyeljük meg, hogy legfeljebb $n/2$ alkalommal kell utat keresnünk. Miután egyetlen út megkeresése az élszámmal arányos időben történhet, az összlépésszám nem nagyobb, mint $O(nm)$ (ahol n a gráf pontszáma, míg m az élszáma).

Érdekes megfogalmazzunk Kőnig tételét egy ekvivalens alakban. Ehhez definiáljuk egy $X \subseteq S$ halmaz **hiányát** a

$$h(X) := |X| - |\Gamma(X)| \quad (1.9)$$

értékkel, ahol $\Gamma(X) = \Gamma_G(X) = \Gamma_E(X)$ jelöli az X szomszédainak halmazát, vagyis $\Gamma(X) := \{v \in T : \text{létezik } uv \in E \text{ él, melyre } u \in X\}$. Jelölje $\mu = \mu(G, S)$ a maximális hiányt, azaz

$$\mu := \max_{X \subseteq S} h(X) \quad (1.10)$$

Legyen \mathcal{F} az S maximális (azaz μ) hiányú részhalmazainak rendszere, vagyis $\mathcal{F} := \{X \subseteq S : |X| - |\Gamma(X)| = \mu\}$. Az \mathcal{F} tagjait röviden **max-hiányú** halmazoknak fogjuk hívni.

Lemma 1.5.1 *Egy-egy értelmű kapcsolat áll fenn az élek minimális elemszámú lefogásai és a max-hiányú S -beli halmazok között: ha $L \subseteq S \cup T$ minimális lefogás, akkor $S - L$ max-hiányú halmaz, míg ha $H \subseteq S$ max-hiányú halmaz, akkor $\Gamma(H) \cup (S - H)$ minimális lefogás.*

Biz. Ha $L \subseteq S \cup T$ egy éleket lefogó ponthalmaz, akkor a $H' := S - L$ halmaz $h(H')$ hiánya legalább $|S| - |L|$, hiszen $\Gamma(H') \subseteq L \cap T$ miatt $h(H') \geq |H'| - |L \cap T| = (|S| - |S \cap L|) - |L \cap T| = |S| - |L|$. Másrészt tetszőleges $H \subseteq S$ halmazzra $L' := \Gamma(H) \cup (S - H)$ lefogja az éleket és $|L'| = (|S| - |H|) + |\Gamma(H)| = |S| - \mu(H)$. A kettő összevetéséből a lemma következik. •

Jelölje $\varphi = \varphi(G, S)$ azon S -beli pontok minimális számát, melyeket egy párosítás fedetlenül hagy. Nyilván $\varphi + \nu = |S|$. Miután a lemmából $\tau + \mu = |S|$ következik, érvényes Kőnig tételének alábbi, ekvivalens alakja.

TÉTEL 1.5.2 (Kőnig-Hall) $G = (S, T; E)$ páros gráfban $\varphi = \mu$, azaz egy párosítás által fedetlenül hagyott S -beli pontok minimális száma egyenlő az S részhalmazainak maximális hiányával. Speciálisan, akkor és csak akkor létezik S -t fedő párosítás, ha nincs hiányos halmaz, azaz teljesül a Hall-féle feltétel:

$$|\Gamma(X)| \geq |X| \text{ minden } X \subseteq S \text{ részhalmazra.} \bullet \quad (1.11)$$

A tételt néha Ore tételének is hívják, míg speciális második része a Hall tétel. Megjegyezzük, hogy Kőnig algoritmusunk közvetlenül is kiad egy max-hiányú halmazt. Nevezetesen az algoritmus futásának végén kapott elérhető pontok Z halmazára egyrészt az algoritmus által kiadott (maximális) M párosítás $|R_S|$ darab pontot hagy fedetlenül S -ben, másrészt a

$$H := Z \cap S \quad (1.12)$$

halmazzra $\Gamma(H) = Z \cap T$, és így H hiánya pontosan $|R_S|$, tehát H max-hiányú.

A Kőnig algoritmus által szolgáltatott M maximális párosítás természetesen függ a futás során hozott döntéseinktől, hiszen az algoritmus azt nem specifikálja, hogy ha több növelő út is rendelkezésre áll, akkor melyiket használjuk.

Feladat 1.5.2 *Igazoljuk, hogy a Kőnig algoritmus által kiadott (1.12)-beli H max-hiányú halmaz független az algoritmus futásától.*

1.5.2 Maximális súlyú teljes párosítások: a Magyar Módszer

Tételezzük most fel, hogy a $G = (S, T; E)$ páros gráf élein adott egy c súlyfüggvény. Tegyük fel, hogy G -nek létezik teljes párosítása, és vizsgáljuk meg a maximális súlyú teljes párosítás megkeresésének problémáját. Az első ezzel kapcsolatos kérdés az, hogy milyen hatékonyan ellenőrizhető igazolványt tudunk elképzelni egy kiválasztott teljes párosítás súlyának maximalitására, annak mintájára, ahogy egy megadott M párosítás maximális elemszámára igazolvány az éleknek egy $|M|$ elemszámú lefogása. Ennek általánosításaként nevezzünk egy csúcsokon értelmezett π függvényt **súlyozott lefogásnak**, ha minden uv élre $\pi(u) + \pi(v) \geq c(uv)$. (Figyeljük meg, hogy ha c azonosan 1, akkor egy 0 – 1 értékű súlyozott lefogás épp az élhalmaz egy lefogásának incidencia vektora). Egy élt **pontosnak** fogunk nevezni (π -re nézve), ha itt egyenlőség áll. A π súlyozott lefogás $\pi(V)$ **összéértékén** a $\sum[\pi(v) : v \in V]$ összeget értjük, ahol $V = S \cup T$. A főtétel Egerváry Jenőtől származik.

TÉTEL 1.5.3 (Egerváry) *A $G = (S, T; E)$ teljes párosítással rendelkező páros gráfban a $c : E \rightarrow \mathbf{R}_+$ súlyfüggvényre vonatkozó maximális súlyú teljes párosítás ν_c súlya egyenlő az súlyozott lefogások minimális τ_c összértékével. Amennyiben c egészértékű, úgy az optimális súlyozott lefogás is választható annak. Amennyiben G teljes páros gráf és c nemnegatív, úgy az optimális súlyozott lefogás választható nemnegatívnak is.*

Biz. Megjegyezzük, hogy a tétel implicit azt is tartalmazza, hogy a szóbanforgó minimum létezik. Mivel a maximumot a teljes párosítások véges halmazán tekintjük, így annak létezése világos.

A harmadik rész igazolásához azt mutatjuk meg, hogy tetszőleges π súlyozott lefogás nemnegatívva alakítható az összérték megváltoztatása nélkül. Legyen a π legkisebb értéke $-K$ (ahol $K > 0$) és legyen mondjuk az S -ben $-K$ értékű pont. Mivel G teljes páros gráf, c nemnegatív és π súlyozott lefogás, így minden $v \in T$ pontra $\pi(v) \geq K$. Az S elemein a π értékeket egységesen K -val növelve, T elemein pedig K -val csökkentve olyan nemnegatív súlyozott lefogást kapunk, melynek összértéke $|S| = |T|$ miatt szintén $\pi(V)$.

A tétel $\min = \max$ részének igazolásához először azt látjuk be, hogy $\max \leq \min$. Legyen $M := \{u_1v_1, u_2v_2, \dots, u_nv_n\}$ tetszőleges teljes párosítás G -ben, míg π egy súlyozott lefogás. Ekkor $c(M) := \sum c(u_iv_i) \leq \sum [\pi(u_i) + \pi(v_i)] : i = 1, \dots, n = \pi(V)$, amiből $\nu_c \leq \pi_c$ következik. Itt egyenlőség pontosan akkor áll, ha M minden élen pontos.

A fordított irányú egyenlőtlenség bizonyításához tehát kell találnunk egy alkalmas π súlyozott lefogást és egy olyan teljes párosítást, amely pontos élekből áll. Más szóval olyan π -t kell keresnünk, hogy a π -re vonatkozó pontos élekből álló részgráf tartalmazzon teljes párosítást.

Erre szolgál a H. Kuhn által bevezetett Magyar Módszer. Tetszőleges π súlyozott lefogással indulunk, amely egészértékű, ha c az. (Hogyan lehet ilyen találni?) Az általános lépésben tekintjük a pontos élek által alkotott $G_\pi = (S, T; E_\pi)$ részgráfot. Legyen M egy már rendelkezésre álló párosítás G_π -ben. Irányítsuk meg M éleit T -től S felé, míg az összes többi G_π -beli élt S -től T felé. Jelölje R_S illetve R_T az S -ben illetve a T -ben az M által fedetlen pontok halmazát. Jelölje Z az R_S pontjaiból az így kapott irányított gráfban irányított úton elérhető pontok halmazát (amit például szélességi kereséssel találhatunk meg).

Amennyiben R_T -nek esik pontja Z -be, úgy megkaptunk egy olyan R_S -t és R_T -t összekötő P utat, amely M -ben alternál. Most M és P szimmetrikus differenciája egy M -nél eggyel több élből álló M' párosítást alkot. Az M' -vel folytatva iteráljuk az eljárást.

Nézzük most a másik lehetőséget, amikor R_T diszjunkt Z -től. Z definíciója folytán Z -ből nem vezet ki irányított él és Z -be nem lép be megirányított $uv \in M$ párosítás él. Legyen $H := Z \cap S$. Mivel G -nek van teljes párosítása, biztosan van olyan e éle G -nek, amely H és $T - \Gamma_{G_\pi}(H)$ között vezet, ahol $\Gamma_{G_\pi}(H)$ jelöli a H szomszédainak halmazát a G_π -ben. Ilyen él nem lehet pontos, így a

$$\delta := \min\{\pi(u) + \pi(v) - c(uv) : uv \in E, u \in H, v \in T - \Gamma_{G_\pi}(H)\} \quad (1.13)$$

érték pozitív. Módosítsuk π -t a következőképp:

$$\pi'(v) = \begin{cases} \pi(v) - \delta, & \text{ha } v \in H, \\ \pi(v) + \delta, & \text{ha } v \in \Gamma_{G_\pi}(H), \\ \pi(v) & \text{különben.} \end{cases} \quad (1.14)$$

A δ választása miatt az így módosított π' továbbra is súlyozott lefogás, amely egészértékű, ha c és π az volt. A π' -re vonatkozó pontos élek $G_{\pi'}$ gráfja és G_π ugyanazon éleket feszíti Z -ben, továbbá $G_{\pi'}$ -nek van legalább egy éle (ahol a δ -t definiáló minimum felvétellett) H és $T - \Gamma_{G_\pi}(H)$ között, ezért $G_{\pi'}$ -ben az R_S -ből elérhető pontok halmaza szigorúan bővebb, mint G_π -ben.

Emiatt a $G_{\pi'}$ -hez rendelt irányított gráfban az R_S -ből elérhető pontok halmaza szigorúan bővebb. Így egy fázis (ami során tehát a pontos élek gráfjában a maximális párosítás elemszáma nem nő) $|S|$ útkereső eljárás alkalmazása után véget ér. Ezzel a \min - \max tétel bizonyítását befejeztük. A tétel második állításához figyeljük meg, hogy ha c egészértékű, akkor a fenti eljárás során π egészértékűsége végig megőrződik. •

Mivel egy útkeresés $O(|E|)$ lépésben végrehajtható és legfeljebb $|S|$ fázis van, az algoritmus teljes futásideje $O(|E||S|^2)$.

Gyakorlat 1.5.3 *Igazoljuk, hogy a minimális összértékű súlyozott lefogások konvex halmazt alkotnak.*

Feladat 1.5.4 *Igazoljuk, hogy ha egy M teljes párosítás minden éle eleme valamely maximális súlyú teljes párosításnak, akkor M maga is maximális súlyú teljes párosítás.*

Feladat 1.5.5 *Legyen π egy minimális összértékű súlyozott lefogás és $G_\pi = (S, T; E_\pi)$ a pontos élek gráfja. Igazoljuk, hogy G egy M teljes párosítása akkor és csak akkor maximális súlyú, ha $M \subseteq E_\pi$.*

Egerváry eredeti bizonyítása

Egerváry az 1.5.3 tételt eredetileg egészértékű c -re bizonyította. Ebből a közös nevezővel való felszorzással a tétel könnyen következik racionális súlyfüggvényekre is. Tetszőleges valós súlyfüggvényekre pedig a tételt Egerváry folytonossági megfontolásokkal vezette le.

Legyen tehát c egészértékű. Legyen π egészértékű súlyozott lefogás, melynek összértéke minimális. (Jogos minimumról beszélni, hiszen egészértékű súlyozott lefogásokról van szó, és az ilyenek összértéke korlátos alulról.) Legyen $G_\pi = (S, T; E_\pi)$ a pontos élek részgráfja. A G_π -nek bármely teljes párosítása maximális súlyú, hiszen pontos élekből áll. Belátjuk, hogy G_π -nek van teljes párosítása. Ha indirekt nem ez a helyzet,

akkor a Kőnig-Hall tétel nyomán létezik egy $X \subseteq S$ hiányos halmaz, amelyre tehát $|\Gamma_{G_\pi}(X)| < |X|$. Ennek segítségével tudunk π -n javítani. Defináljuk δ -t a következőképpen.

$$\delta := \min\{\pi(u) + \pi(v) - c(uv) : uv \in E, u \in X, v \in T - \Gamma_{G_\pi}(X)\}. \quad (1.15)$$

Miután nincsen pontos él X és $T - \Gamma_{G_\pi}(X)$ között, így δ pozitív és persze egész. Módosítsuk π -t a következőképp:

$$\pi'(v) = \begin{cases} \pi(v) - \delta, & \text{ha } v \in X, \\ \pi(v) + \delta, & \text{ha } v \in \Gamma_{G_\pi}(X), \\ \pi(v) & \text{különben.} \end{cases} \quad (1.16)$$

Az így nyert π' továbbra is súlyozott lefogás, amelyre $\pi'(V) = \pi(V) - \delta|X| + \delta|\Gamma_{G_\pi}(X)| < \pi(V)$, ellentmondásban π minimális választásával. •

Alternatív bizonyítás: javítás negatív kör mentén

Bemutatunk egy másik bizonyítási módszert is az Egerváry tétel nemtriviális $\max \geq \min$ irányának igazolására, azonban most nem célunk hatékony algoritmus kiolvasása. Legyen M egy maximális súlyú teljes párosítás. Célunk egy olyan π függvény megkonstruálása, amelyre

$$\text{minden } uv \in M \text{ éltre } \pi(u) + \pi(v) = c(uv) \quad (1.17)$$

és

$$\text{minden } uv \in E - M \text{ éltre } \pi(u) + \pi(v) \geq c(uv). \quad (1.18)$$

Valójában egy olyan π -t adunk meg, amelyre

$$\text{minden } uv \in M \text{ éltre } \pi(u) + \pi(v) \leq c(uv) \quad (1.19)$$

és

$$\text{minden } uv \in E - M \text{ éltre } \pi(u) + \pi(v) \geq c(uv) \quad (1.20)$$

Ennek ugyanis alkalmas növelésével az (1.17)-t és (1.18)-t kielégítő π könnyen megkapható.

Íranyítsuk az M -beli éleket S felé, a többi élt T felé, majd az $E - M$ -beli élek költségét negáljuk. Jelölje D' a kapott digráfot és c' a módosított súlyozást. Állítjuk, hogy c' konzervatív. Ha ugyanis létezne D' -ben egy K' negatív kör, akkor ennek G -ben egy olyan M -ben alternáló K kör felelne meg, amelyre $c'(K') < 0$ miatt $c(K - M) < c(K \cap M)$, és ezért a K mentén az M elemeinek kicserélésével kapott $M' := M \Delta K$ teljes párosítás súlya nagyobb, mint M súlya, ellentmondásban az M választásával. (Itt Δ a szimmetrikus differenciát jelöli.)

Mivel c' konzervatív, létezik egy π' megengedett potenciál. Ez azt jelenti, hogy egy M -beli xy éltre ($x \in T, y \in S$) $\pi'(y) - \pi'(x) \leq c(xy)$, míg egy $E - M$ -beli uv éltre ($u \in S, v \in T$) $\pi'(v) - \pi'(u) \leq c'(uv) = -c(uv)$.

Negáljuk a T elemeink a π' értékeit és a kapott függvényt jelölje π . Ekkor a $\pi'(y) - \pi'(x) \leq c(st)$ egyenlőtlenségből $\pi(t) + \pi(s) \leq c(st)$ lesz, míg $\pi'(v) - \pi'(u) \leq -c(uv)$ -ből $-\pi(v) - \pi(u) \leq -c(uv)$ azaz $\pi(v) + \pi(u) \geq c(uv)$, vagyis (1.19) és (1.20) teljesül. •

1.5.3 Maximális súlyú párosítások

Megmutatjuk, hogy a maximális súlyú (nem feltétlenül teljes) párosítás meghatározásának problémája egyszerű fogással visszavezethető a maximális súlyú teljes párosításra.

TÉTEL 1.5.4 *Egy $G' = (S', T'; E')$ páros gráfban nemnegatív c súlyfüggvény esetén a párosítások maximális ν'_c súlya egyenlő a nemnegatív (!) súlyozott lefogások minimális τ'_c súlyával. Amennyiben c egészértékű, az optimális π'_c is választható egészértékűnek.*

Biz. A $\nu'_c \leq \tau'_c$ egyenlőtlenség nyilvánvaló, így csak a fordított iránnyal foglalkozunk. Új pontok esetleges hozzávételével elérhetjük, hogy a páros gráf két osztálya egyforma méretű legyen. Egészítsük ki a gráfot 0 súlyú élek bevitelével egy G teljes páros gráffá. A súlyfüggvény ezen kiterjesztését továbbra is jelölhetjük c -vel. Az 1.5.3 tétel (második része) szerint G -nek létezik egy M teljes párosítása és c -nek egy π nemnegatív súlyozott lefogása, melyekre $c(M) = \sum \pi(v)$. Mivel az új élek súlya 0, így az új élek kihagyásával M -ből keletkező G' -beli M' párosítás súlya változatlanul $c(M)$. Továbbá, mivel M minden éle pontos, ezért egy 0 súlyú uv élének végpontjaira $\pi(u) = \pi(v) = 0$. Emiatt π értéke az új pontokon 0, hiszen új pontból csak 0 súlyú él megy ki.

Ha tehát π -t megszorítjuk az eredeti pontokra, akkor a keletkező π' -re $\sum \pi'(v) = \sum \pi(v)$, és $\sum \pi'(v) = c(M')$. •

Végül megjegyezzük, hogy tetszőleges rögzített k pozitív egészre Ford és Fulkerson később ismertetésre kerülő minimális költségű folyam algoritmusának segítségével ki lehet számolni a maximális (vagy minimális) súlyú k élű párosítást, ha ilyen párosítás létezik egyáltalán.

Feladat 1.5.6 Tegyük fel, hogy a $G = (S, T; E)$ páros gráfban M egy j élű párosítás, amely a j élű párosítások között maximális súlyú a $c : E \rightarrow \mathbf{R}$ súlyfüggvényre nézve. Jelölje R_S illetve R_T az M által fedetlen S -beli illetve T -beli pontok halmazát. Irányítsuk M éleit S felé, a többi élt T felé. A kapott D digráf élhalmazán definiáljuk a c' költségfüggvényt úgy, hogy egy ts él ($t \in T, s \in S$) költsége legyen $c(ts)$, egy uv élé ($u \in S, v \in T$) pedig $-c(uv)$. (a) Igazoljuk, hogy c' konzervatív. (b) Igazoljuk, hogy ha P egy legolcsóbb út R_S -ből R_T -be, akkor az $M \Delta P$ $j + 1$ elemű párosítás maximális súlyú a $j + 1$ élű párosítások között.

1.5.4 Egerváry algoritmus

Egerváry bizonyítási módszere egyúttal algoritmust is jelent maximális súlyú teljes párosítás és minimális összértékű súlyozott lefogás kiszámítására: kiindulunk egy tetszőleges egészértékű π súlyozott lefogásból, és a pontos élek G_π grájában (például Kőnig algoritmusával) vagy találunk egy teljes párosítást, amely értelemszerűen maximális súlyú, vagy pedig találunk egy hiányos halmazt, amelynek segítségével a bizonyításban leírt módon javítjuk a súlyozott lefogást. A módosított súlyozott lefogással folytatva iteráljuk az eljárást. Nevezzük ezt az eljárást **Egerváry algoritmusának**.

Kimutatható, hogy az algoritmus ezen generikus alakja (amikor a π javítására használt X hiányos halmazt szabadon választjuk) egész vagy racionális c -re még akkor sem polinomiális, ha mindig max-hiányú halmazzal dolgozunk. Ráadásul valós súlyfüggvény esetén az algoritmus még csak nem is biztosan véges. Megmutatjuk azonban, hogy a max-hiányú halmazok speciális választása esetén Egerváry algoritmus a még valós c esetén is polinomiális. Ehhez szükségünk lesz majd az alábbi hasznos megfigyelésekre.

Max-hiányú halmazok

Lemma 1.5.2 Az S halmaz részhalmazain értelmezett $\gamma(X) := |\Gamma(X)|$ függvény szubmoduláris, azaz az S bármely két X, Y részhalmazára fennáll a **szubmodularitási egyenlőtlenség**:

$$\gamma(X) + \gamma(Y) \geq \gamma(X \cap Y) + \gamma(X \cup Y).$$

Biz. Az egyenlőtlenség következik, amint megfigyeljük, hogy $\Gamma(X) \cup \Gamma(Y) = \Gamma(X \cup Y)$ és $\Gamma(X) \cap \Gamma(Y) \supseteq \Gamma(X \cap Y)$. •

Lemma 1.5.3 A max-hiányú halmazok \mathcal{F} rendszere zárt a metszet és unió képzésre.

Biz. Mivel a $|\Gamma(X)|$ függvény szubmoduláris, így $h(X) + h(Y) \leq h(X \cap Y) + h(X \cup Y)$. Tegyük most fel, hogy X és Y két maximális hiányú halmaz (azaz \mathcal{F} elemei). Ekkor $\mu + \mu = h(X) + h(Y) \leq h(X \cap Y) + h(X \cup Y) \leq \mu + \mu$, és emiatt valóban $h(X \cap Y) = \mu, h(X \cup Y) = \mu$. •

Az 1.5.3 lemmából következik, hogy az összes max-hiányú halmaz metszete is és uniója is max-hiányú, azaz létezik egy egyértelmű legszűkebb és egy legbővebb max-hiányú halmaz.

TÉTEL 1.5.5 Kőnig alternáló utas algoritmus által szolgáltatott (1.12)-beli H max-hiányú halmaz az egyértelmű legszűkebb max-hiányú halmaz (és így nem függ az algoritmus futása közben tett választásoktól).

Biz. Mivel az M maximális párosítás fedi $S - R_S$ minden pontját, ezért tetszőleges max-hiányú halmaz tartalmazza R_S -t. Bármely X halmazra, amelyre $R_S \subseteq X \subseteq H$, a szóbanforgó irányított gráfban lép ki $X \cup \Gamma_M(X)$ -ből egy uv él és így $\Gamma(X) \supseteq \Gamma_M(X) \cup \{v\}$. Így $|\Gamma(X)| > |\Gamma_M(X)| = |X| - |R_S|$, azaz $h(X) < |R_S|$, tehát X nem max-hiányú. •

Feladat 1.5.7 Hogyan lehet az alternáló utas algoritmus segítségével az egyértelmű legbővebb max-hiányú halmazt megkonstruálni?

Lemma 1.5.4 Legyen $H \subseteq S$ a legszűkebb max-hiányú halmaz G -ben. Ha a gráfból kitöröljük az összes olyan élt, amely H szomszédai és $S - H$ között vezet, akkor a létrejövő G' gráfban a maximális hiány ugyanaz, mint G -ben. Továbbá G és G' max-hiányú halmazainak rendszere ugyanaz.

Biz. Miután G egy M maximális párosításának a $\Gamma(H)$ -t fedő élei mind H -ban végződnek, az M benne van G' -ben is, vagyis G' max hiánya legfeljebb akkora, mint G -é, és persze kisebb nem lehet, mert G' részgráfja G -nek. Ebből az is következik, hogy a G egy max-hiányú halmaza G' -ben is max-hiányú. Legyen most X tetszőleges max-hiányú halmaz G' -ben. Mivel H max-hiányú G' -ben is, az 1.5.3 lemma szerint $H \cap X$ is max-hiányú G' -ben. De akkor $H \cap X$ max-hiányú G -ben, hiszen $H \cap X$ -ből induló élt nem töröltünk, és így a H minimalitása folytán $H \subseteq X$. Ekkor viszont $\Gamma(X) = \Gamma'(X)$, azaz X max-hiányú G -ben is. •

TÉTEL 1.5.6 Amennyiben az Egerváry algoritmus futtatásakor a szóbanforgó π súlyozott lefogás javítására a Kőnig algoritmus által szolgáltatott egyértelmű legszűkebb max-hiányú X halmazt használjuk, úgy az algoritmus polinomiális futásidejű.

Biz. Figyeljük meg először, hogy miként változik a pontos élek gráfja, amikor az algoritmus π -ről π' -re tér át. Mindenesetre az $X \cup \Gamma_{G_\pi}(X)$ valamint ennek komplementere által feszített pontos élek nem változnak. Az $S - X$ és $\Gamma_{G_\pi}(X)$ között vezető esetleges pontos élek megszűnnek pontosnak lenni, míg az X és $T - \Gamma_{G_\pi}(X)$ között vezető élek közül mindazok pontosná válnak, amelyeken a (1.15) definícióval megadott minimum felvétetik. Az 1.5.4 lemmából következik, hogy ezen cserénél a maximális hiány vagy csökken, vagy ha nem, úgy a legszűkebb max-hiányú halmaz szigorúan bővül.

Tekintsük egy fázisnak az algoritmus futásának azon szakaszát, amely során a pontos élek (egyre változó) részgráfjában a maximális hiány változatlan. Egyetlen fázis során a max-hiányú halmaz legfeljebb $|S|$ -szer tud bővülni és nyilván legfeljebb $|S|$ fázis létezik. Vagyis a Kőnig algoritmus legfeljebb $|S|^2$ -szeri meghívásával az algoritmus futása befejeződik. Miután Kőnig algoritmusának lépésszámára $O(|S||E|)$ korlát volt mondható, a leírt súlyozott eljárás teljes futásideje $O(|S|^3|E|)$.

Bár ez a lépésszám nem különösebben látványos (és valójában Kuhn Magyar módszere hatékonyabb), azt mindenesetre megkaptuk, hogy az algoritmus polinomiális futásidejű, sőt erősen polinomiális is abban az értelemben, hogy a futásidő egyáltalán nem függ a szereplő c költségfüggvényről, amennyiben feltesszük, hogy a számokkal végzett összedást, kivonást és összehasonlítást egyetlen lépésben tudjuk elvégezni.

2007. január 9. file: magyar

1.6 ÁRAMOK ÉS FOLYAMOK HÁLÓZATOKBAN

1.6.1 Fogalmak

Ebben a részben hálózatokra vonatkozó két rokon fogalommal foglalkozunk: áramokkal és folyamokkal.

Áramok

Jelöljön $D = (V, A)$ egy irányított gráfot. Valamely $x : A \rightarrow \mathbf{R}$ függvényre és $S \subseteq V$ részhalmazra legyen $\varrho_x(S) := \sum [x(uv) : uv \in A, uv \text{ belép } S\text{-be}]$ és legyen $\delta_x(S) := \varrho_x(V - S)$. Azt mondjuk, hogy x **áram** (circulation), ha teljesül rá a **megmaradási szabály** (conservation rule), azaz $\varrho_x(v) = \delta_x(v)$ fennáll minden v csúcsra. Valamely $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ költségfüggvényre vonatkozólag a cx skalárszorzatot nevezzük az x áram **költségének**.

Gyakorlat 1.6.1 (a) *Igazoljuk, hogy x akkor és csak akkor áram, ha $\varrho_x(v) \leq \delta_x(v)$ fennáll minden v csúcsra.*
(b) *Ha x áram, akkor $\varrho_x(Z) = \delta_x(Z)$ minden $Z \subseteq V$ részhalmazra is fennáll.*

Legyen $f : A \rightarrow \mathbf{R} \cup \{-\infty\}$ alsó kapacitás, $g : A \rightarrow \mathbf{R} \cup \{+\infty\}$ felső kapacitás úgy, hogy $f \leq g$. Azt mondjuk hogy az x áram **megengedett** (feasible), ha

$$f \leq x \leq g. \quad (1.21)$$

(Figyelem: az f -ben megengedünk $-\infty$ komponenset, ami persze csak annyit jelent, hogy az illető élen az áram értéke nincs alulról korlátozva. Analóg módon a g -nek lehetnek $+\infty$ komponensei, de az x áram komponensei mindig valósak. Az f alsó korlátban $+\infty$ -t, a g felső korlátban pedig $-\infty$ -t nem engedünk meg. Néha előírjuk, hogy az f vagy a g komponensei egészértékűek legyenek; ebbe beleértjük a $\pm\infty$ -t is.)

A vizsgálandó fő kérdés az, hogy mikor létezik (egészértékű) megengedett áram, illetve ha létezik, miképp lehet meghatározni egy minimális költségű megengedett áramot.

Folyamok

Az árammal rokon a folyam fogalma. Ismét adott egy $D = (V, A)$ irányított gráf, továbbá D -nek egy kijelölt s forráspontja (source) és egy t nyelőpontja (sink). A továbbiakban, amikor folyamokról lesz szó, végig feltesszük, hogy s -be nem lép be él és t -ből nem lép ki él. **Folyamon** egy olyan nemnegatív $x : A \rightarrow \mathbf{R}_+$ nemnegatív függvényt értünk, amely minden, s -től és t -től különböző pontra teljesíti a megmaradási szabályt, azaz $\varrho_x(v) = \delta_x(v)$ fennáll minden $v \in V - \{s, t\}$ csúcsra. Amennyiben még az $x \leq g$ feltétel is teljesül, **g -megengedett** (röviden, **megengedett**) **folyamról** beszélünk. Egy $0-1$ értékű folyamot **fűzérnek** nevezünk. Az x fűzér azonosítható azon élek által alkotott részgráffal, melyeken az x értéke 1. Ez tehát egy olyan részgráfot alkot, amelyben az s és t kivételével minden v csúcs befoka és kifoka megegyezik.

Egy s - t tartalmazó, de t -t nem tartalmazó X halmazt nevezzük $s\bar{t}$ -halmaznak. Tetszőleges S $s\bar{t}$ -halmaz és x folyam esetén

$$\delta_x(s) = \delta_x(S) - \varrho_x(s) = \sum [\delta_x(v) - \varrho_x(v) : v \in S] = \delta_x(S) - \varrho_x(S). \quad (1.22)$$

Vagyis minden S $s\bar{t}$ -halmazra a $\delta_x(S) - \varrho_x(S)$ értékkel definiált **tiszta kiáramlás** független S választásától. Ezt a közös, $\delta_x(s)$ -sel (és $\varrho_x(t) = \delta_x(V - t)$ -vel) egyenlő értéket nevezzük az x folyam **nagyságának** (flow amount). Az $x(uv)$ szám a folyam **értéke** az $uv \in A$ élen. (Figyelem: a szakirodalomban nem ritka, hogy a $\delta_x(s)$ számot az általunk használt folyam nagyság helyett az x folyam értékének [flow value] hívják. Ez amiatt nem szerencsés, mert összekeverhető a folyamnak egy e élen felvett $x(e)$ értékével.) Egy k nagyságú fűzért röviden **k -fűzérnek** nevezünk. Az x folyamot **út-folyamnak** (**kör-folyamnak**) nevezzük, ha x csak egy s -ből t -be vezető út (irányított kör) mentén pozitív.

A fő kérdés, hogy miként lehet meghatározni egy maximális nagyságú (egészértékű) folyamot, illetve adott költségfüggvény esetén hogyan lehet kiszámítani egy előre adott k értékre a k nagyságú folyamok közül a minimális költségűt.

Gyakorlat 1.6.2 *Igazoljuk, hogy minden nem-negatív folyam előállítható kör- folyamok és út-folyamok nem-negatív lineáris kombinációjaként. Speciálisan, minden fűzér élidegen körök és st -utak uniója.*

1.6.2 Motivációk

Megemlíttünk néhány természetes gyakorlati feladatot, melyek megoldása áramok vagy folyamok segítségével történhet.

A szállítási probléma

Adott k üzem mindegyike ugyanazt a terméket állítja elő és tudjuk, hogy mekkora az egyes üzemek termelő kapacitása (supply). Adott továbbá l fogyasztóhely, melyeknek ismerjük az igényeit (demand). Tudjuk, hogy mely üzemekből mely fogyasztókhoz milyen kapacitással lehet szállítani, és hogy mennyi az egységnyi termék szállításának a költsége. Döntsük el, hogy az adott feltételek mellett létezik-e olyan szállítási terv, amely kielégíti a fogyasztók igényeit, és ha létezik, keressük meg a legolcsóbb megoldást. Ez a **szállítási feladat** (transportation problem). Ha minden kapacitás és igény azonosan egy, akkor a szállítási feladat a korábban megismert hozzárendelési problémára redukálódik.

Gráfnyelven a szállítási feladat a következőképpen fogalmazható meg. Adott egy $G = (S, T; E)$ páros gráf. Az S pontjai felelnek meg az üzemeknek, míg T pontjai a felhasználóknak. Minden $v \in S$ -beli ponthoz adott egy $q(v)$ szám, amely az illető üzem kibocsátóképességét jelzi. Minden $v \in T$ -beli ponthoz adott egy $h(v)$ szám, amely v igényét jelzi. Adott még a gráf élein egy $g : E \rightarrow \mathbf{R}_+$ kapacitásfüggvény valamint egy $c : E \rightarrow \mathbf{R}_+$ költségfüggvény. Az első feladat annak eldöntése, hogy létezik-e olyan $x : E \rightarrow \mathbf{R}_+$ függvény, amelyre $0 \leq x \leq g$, $d_x(v) \leq q(v)$ minden $v \in S$ -re, és $d_x(v) = h(v)$ minden $v \in T$ -re. Amennyiben létezik ilyen x , úgy a második feladat egy olyan x meghatározásából áll, amely minimalizálja a cx költséget.

A szállítási (és speciális esetként a hozzárendelési) feladatot a következőképp lehet folyam feladatként megfogalmazni. Irányítsuk meg a G gráf éleit S -től T -felé. Adjunk a gráfhoz egy új s pontot, amelyből minden $v \in S$ pontba vezet egy $q(v)$ kapacitású él. Adjunk a gráfhoz egy új t pontot, amelybe minden $v \in T$ pontból vezet egy $h(v)$ kapacitású él. A szállítási feladatnak pontosan akkor van megoldása, ha az így keletkezett D digráfban van $M := \sum_{v \in T} q(v)$ nagyságú folyam. A költséges változat egy minimális költségű M nagyságú folyam meghatározását célozza.

Élidegen utak

Alkalmazásokban gyakran vetődik fel a kérdés, hogy mikor létezik irányított gráf valamely pontjából egy megadott másikba k élidegen (vagy pontidegen) út. Erre az elvi választ Menger tétele adja meg, amelynek különféle változatai vannak, annak megfelelően, hogy élidegen vagy pontidegen utakat keresünk irányított vagy irányítatlan gráfban. Az irányított élidegen verzió szerint *akkor és csak akkor létezik s -ből t -be k élidegen út, ha minden s - t tartalmazó $S \subseteq V - t$ halmaz kifoka legalább k* . Kérdés, hogy algoritmikusan miként lehet megtalálni k élidegen utat, illetve ha nincs megoldás, akkor hogyan határozható meg a Menger tétel által biztosított k -nál kisebb kifokú S halmaz. (Egy ilyen halmaz gyorsan ellenőrizhető igazolványként szolgálhat arra, hogy D -ben nem létezik k élidegen st -út.) Még összetettebb feladatot kapunk, ha az éleken adott költségfüggvényre vonatkozólag úgy akarunk k élidegen utat keresni, hogy összköltségük minimális legyen.

Mindenesetre a következő nagyon speciális esetben még csak Menger tételére sincs szükségünk. Tegyük fel, hogy a $D' = (V, A')$ digráfban

- (i) s -be nem lép be él,
- (ii) t -ből nem lép ki él,
- (iii) minden más v csúcs $q(v)$ befoka egyenlő a csúcs $\delta(v)$ kifokával.

Ebben az esetben bizonyosan létezik $\delta(s)$ élidegen út s -ből t -be. Valóban, induljunk ki s -ből, majd amíg csak lehetséges haladjunk tovább addig még nem használt él mentén. A foksámokra tett feltételek miatt csak t -ben akadunk el. Így tehát megtaláltunk egy st -sétát, amelyből az esetleges köröket kihagyva lesz egy P_1 utunk. Ezt az eljárást $\delta(s)$ -szer ismételve megkapjuk a keresett $\delta(s)$ élidegen utat.

Bár ez a mohó módszer csak nagyon speciális esetben használható, de útmutatást ad az általános esetre is. Ahelyett ugyanis, hogy D -ben a k élidegen utat közvetlenül próbálnánk megtalálni, a D egy olyan D' részgráfjának megkeresésére törekszünk, amely teljesíti a fenti három tulajdonságot és amelyben $\delta_{D'}(s) = k$. A fentiek szerint ekkor a D' -ben már könnyűszerrel megtaláljuk a k élidegen utat.

A feladat tehát egy egészértékű k nagyságú folyam megkeresése a $g \equiv 1$ kapacitásfüggvényre nézve, vagy röviden egy k -füzér megkeresése. A költséges útproblémában pedig egy minimális költségű k -füzért keresünk. $k = 1$ -re konzervatív költség esetén ez éppen a már megismert legolcsóbb út meghatározásával ekvivalens.

Az irányított kínai postás probléma

Egy áramproblémára vezető érdekes feladat a következő. Egy $D = (V, A)$ erősen összefüggő digráfot kell egy megadott pontjából kiindulva úgy bejárnunk, hogy minden élén legalább egyszer végigmenjünk és a kiindulási pontba jussunk vissza. Egyik cél a végigjárt élek számának minimalizálása, vagy általánosabban, ha az éleken adott egy végighaladási idő, akkor a teljes bejárás összidejének minimalizálása.

Például egy postásnak a postáról elindulva egy körzet minden utcáján, amelyek mindegyikéről feltesszük, hogy egyirányú, legalább egyszer végig kell haladnia majd a postára visszatérnie. (A kérdést eredetileg irányítatlan gráfra fogalmazta meg Mey-Go Guan kínai matematikus 1960-ban. Ennek megoldása, és a kínai postás elnevezés J. Edmondstól származik, és sokkal mélyebb eszközöket igényel, mint az irányított változat).

Egy másik alkalmazásban egy áramkör működésének helyességét kell tesztelnünk. Ehhez meg van adva, hogy az áramkör milyen állapotokban lehet. Ezek az állapotok felelnek meg a digráf csúcsainak. Ezen kívül adott még, hogy mely állapotokból mely másokba lehet átjutni, és valójában egy-egy ilyen átmenetek helyességét tudjuk mérni. A feladat az összes lehetséges állapot-átmenet ellenőrzése minimális idő alatt. Világos, hogy a digráf bejárési probléma miért modellezi ezen tesztelési feladatot.

Annak érdekében, hogy az irányított postás problémát áram feladatként megfogalmazzuk, képzeljünk el a digráf éleinek egy adott bejárását. Jelölje $z(uv)$ azt a számot, ahányszor az uv élen áthaladtunk. Rögtön látszik, hogy z egy olyan egészértékű áram, amelynek értéke minden élen legalább 1. Megfordítva, egy olyan z egészértékű áram segítségével, amely minden élen legalább 1 megadhatunk egy bejárását, amely minden e élen pontosan $z(e)$ -szer halad végig. Ugyanis ha mindegyik e élt $z(e)$ darab párhuzamos példányával helyettesítjük, akkor Euler-féle digráfot kapunk és az Euler digráfok közismerten bejárhatók úgy, hogy minden élen pontosan egyszer haladunk végig. Ezen megfigyelés alapján a D digráfban az optimális bejárési probléma egy minimális költségű megengedett egészértékű áramnak a meghatározásával egyenértékű a az $f \equiv 1$ és $g \equiv +\infty$ korlátozó függvényekre vonatkozóan.

1.6.3 Megengedett áramok

A postás probléma egy másik változatában az a kérdés, hogy egy erősen összefüggő digráfban mikor létezik olyan zárt séta, amely minden élt legalább egyszer használ, de, mondjuk, legfeljebb csak kétszer. Ez azzal ekvivalens, hogy mikor létezik egészértékű megengedett áram az $f \equiv 1, g \equiv 2$ korlátozó függvények esetén. Ha például a digráf három s -ből t -be vezető diszjunkt útból valamint egy t -ből s -be vezető élből áll, akkor ezen az élen bizonyosan háromszor végig kell mennünk.

Megengedett áramok létezésére ad szükséges és elegendő feltételt az alábbi, Alan Hoffmantól származó tétel.

TÉTEL 1.6.1 (Hoffman, 1960) *A $D = (V, A)$ digráfban adott $f \leq g$ kapacitásfüggvényekre vonatkozólag akkor és csak akkor létezik megengedett áram, ha*

$$\varrho_f(X) \leq \delta_g(X) \text{ minden } X \subseteq V \text{ halmazra.} \quad (1.23)$$

Továbbá, ha f és g egészértékűek és (1.23) fennáll, úgy létezik egészértékű megengedett áram is.

Biz. A szükségeség igazolásához tegyük fel, hogy x megengedett áram. Ekkor $\delta_g(X) - \varrho_f(X) \geq \delta_x(X) - \varrho_x(X) = 0$, amiből (1.23) következik.

Az elegendőség igazolásához tekintsük a következő függvényt:

$$\beta(X) := \delta_g(X) - \varrho_f(X). \quad (1.24)$$

Most (1.23) azzal ekvivalens, hogy β nem-negatív. Az $X, Y \subseteq V$ halmazokra jelölje $d_x(X, Y)$ az $x(e)$ értékek összegét mindazon e élekre, melyek $X - Y$ és $Y - X$ egy-egy pontját kötik össze (mindegy melyik irányban). A bizonyítás kulcsa a következő lemma.

Lemma 1.6.1 $\beta(X) + \beta(Y) = \beta(X \cap Y) + \beta(X \cup Y) + d_{g-f}(X, Y)$.

Biz. Könnyen ellenőrizhetjük, hogy minden lehetséges él hozzájárulása a két oldalhoz ugyanannyi. •

A Hoffman tétel bizonyításához visszatérve nevezzünk egy olyan e élt **pontosnak**, amelyre $f(e) = g(e)$. Nevezzünk **pontosnak** csúcsok egy Z részhalmazát, amelyre $\beta(Z) = 0$. Tegyük fel indirekt, hogy a D digráfra nem igaz a tétel, és válasszunk egy olyan ellenpéldát (adott D), amelyben a pontos élek és a pontos halmazok együttes száma maximális. Az nem lehet, hogy minden él pontos, mert akkor $x := f(=g)$, az (1.23) feltétel miatt, megengedett áram volna, hiszen az 1.6.1 gyakorlat nyomán tudjuk, hogy ha $\varrho_x(v) \leq \delta_x(v)$ minden csúcsra fennáll, akkor x áram. Legyen $a = st$ olyan él, amelyre $f(a) < g(a)$.

Állítjuk, hogy a belép egy pontos T halmazba. Valóban, ha nem lépne be, akkor $f(a)$ -t meg tudnánk úgy növelni, hogy a módosított f' alsó korlátra továbbra is fennállna $f' \leq g$ és $\varrho_{f'}(Z) \leq \delta_g(Z)$ minden $Z \subseteq V$ -re, továbbá vagy az a él válna pontosná, vagy pedig egy olyan halmaz, amelybe az a él belép. Ez a lehetőség azonban (mivel régi pontos halmaz nem szűnik meg) ellentmondana a pontos élek és halmazok maximális együttes számára tett feltevésünknek. Tehát az a él valóban belép egy T pontos halmazba. Analóg módon látható, hogy a kilép egy S pontos halmazból.

Az a él létezése folytán tudjuk, hogy a $d_{g-f}(S, T)$ érték szigorúan pozitív. A lemmát és (1.23)-t alkalmazva kapjuk, hogy $0 + 0 = \beta(S) + \beta(T) > \beta(S \cap T) + \beta(S \cup T) \geq 0 + 0$, amely ellentmondás mutatja, hogy nem létezhet ellenpélda, és így a tétel következik. Ugyanez a gondolatmenet azt is mutatja, hogy ha f és g egészértékű, akkor van egészértékű megengedett áram is. • •

Gyakran az áramnál általánosabb fogalmat tekintenek. Például az x függvényre azt írjuk elő, hogy minden v pontra $\varrho_x(v) - \delta_x(v) = b(v)$, ahol $b : V \rightarrow \mathbf{R}$ előre adott függvény. Vagy még általánosabban, adott $p : V \rightarrow \mathbf{R} \cup \{-\infty\}$, $b : V \rightarrow \mathbf{R} \cup \{\infty\}$ esetén ($p \leq b$) minden v csúcsra legyen

$$p(v) \leq \varrho_x(v) - \delta_x(v) \leq b(v). \quad (1.25)$$

Egy egyszerű fogással azonban ez a feladat áram problémává alakítható. Nevezetesen, vegyünk fel egy új s csúcsot, és D valamennyi pontjából vezessünk egy-egy élt s -be. Egy új vs élen legyen $f(vs) := p(v), g(vs) := b(v)$. Jelölje a kibővített élek halmazát A' . Tetszőleges $x : A \rightarrow \mathbf{R}$ függvényhez legyen $x' : A' \rightarrow \mathbf{R}$ a következőképpen definiálva: $x'(e) := x(e)$ ha $e \in A$, és $x'(e) := \varrho_x(v) - \delta_x(v)$ ha $e' = vs$ ($v \in V$). Hasonlóképp terjesszük ki f -t és g -t az új élekre: $f(us) := p(u), g(us) := b(u)$. Könnyen látszik, hogy x akkor és csak akkor teljesíti (1.21)-t és (1.23)-t, ha x' megengedett áram.

Feladat 1.6.3 Hoffman tételének általánosításaként igazoljuk, hogy akkor és csak akkor létezik az (1.21)-t és (1.25)-t kielégítő x függvény, ha $\varrho_f(X) - \delta_g(X) \leq \min\{p(X), b(V - X)\}$ fennáll minden $X \subseteq V$ -re.

Feladat 1.6.4 Tegyük fel, hogy rendelkezésünkre áll egy algoritmus megengedett áram megkeresésére az olyan esetekre, amikor az éleken csak alsó korlát adott. Erre támaszkodva készítsünk eljárást az általános esetre, amikor alsó és felső korlátok is adottak.

1.6.4 Szintező algoritmus megengedett áramok keresésére

A fenti bizonyítás hátránya, hogy nem konstruktív. A Hoffman tétel nemtriviális részének konstruktív bizonyítására bemutatunk egy algoritmust, amely vagy megtalál egy megengedett áramot vagy pedig egy olyan X halmazt, amely megsérti az (1.23) feltételt. Az ismertetésre kerülő eljárás a maximális folyam meghatározására A. Goldberg és R. Tarjan által 1986-ban kidolgozott "előfolyam" algoritmus egy változatának tekinthető.

Az eljárás során végig egy olyan $x : A \rightarrow \mathbf{R}$ vektorral dolgozunk, amely teljesíti az $f \leq x \leq g$ előírást, és a megmaradási szabály elérése a célunk. Legyen $\lambda_x(Z) := \varrho_x(Z) - \delta_x(Z)$ ($Z \subseteq V$). Könnyen ellenőrizhető, hogy a λ_x halmazfüggvény moduláris abban az értelemben, hogy

$$\lambda_x(Z) = \sum [\lambda_x(v) : v \in Z]. \quad (1.26)$$

Nevezzünk egy v csúcsot **pozitív**nak vagy **negatív**nak annak megfelelően, hogy $\lambda_x(v)$ pozitív vagy negatív. Egy e él **csökkenthető**, ha $x(e) > f(e)$ és **növelhető**, ha $x(e) < g(e)$. Mivel $\lambda_x(V) = 0$, így ha nincs pozitív pont, akkor negatív sincs.

Fenntartunk egy $h : V \rightarrow \{0, 1, \dots, n = |V|\}$ szintfüggvényt (ahol $h(v)$ a v csúcs szintje), amelyre

- (i) minden pozitív pont a 0 szinten van,
- (ii) növelhető uv él legfeljebb egy szintet lép fel, azaz $h(v) \leq h(u) + 1$,
- (iii) csökkenthető uv él legfeljebb egy szintet lép le, azaz $h(v) \geq h(u) - 1$.

Kezdetben minden csúcs a nulladik szinten van, azaz $h \equiv 0$. Amíg csak létezik az n -dik szint alatt negatív csúcs, válasszunk ki egy olyant, melynek szintje maximális és jelöljük e csúcsot z -vel.

(1a) Ha van z -be fellépő növelhető $e = uz$ él, akkor növeljük $x(e)$ -t a $\min\{g(e) - x(e), |\lambda_x(z)|\}$ számmal.

(1b) Ha van z -ből lelépő csökkenthető $e = zv$ él, úgy csökkentjük $x(e)$ -t a $\min\{x(e) - f(e), |\lambda_x(z)|\}$ számmal.

(2) Ha egyik fajta él sem létezik, akkor növeljük meg eggyel z szintjét.

Könnyen ellenőrizhető, hogy mindegyik művelet fenntartja a h -ra és x -re megkövetelt három tulajdonságot. Az algoritmus kétféleképpen fejeződhet be.

(A) Készen vagyunk, amikor nincsen több negatív pont. Ekkor ugyanis $\lambda_x(V) = 0$ folytán pozitív sincs, azaz x megengedett áram.

(B) Akkor is készen vagyunk, ha létezik ugyan negatív pont, de ezek mindegyikének n a szintje. Ekkor ugyanis biztosan van üres szint, azaz van egy olyan $0 < j < n$ érték, amelyre nincs j szintű csúcs. Legyen

$$Z \text{ a } j\text{-nél kisebb szintű csúcsok halmaza.} \quad (1.27)$$

Belátjuk, hogy Z megsérti (1.23)-t. Valóban, minden pozitív pont Z -ben van és minden negatív pont Z -n kívül, amiből (1.26) folytán $\lambda_x(Z) > 0$. Másrészt az i szint üressége miatt minden Z -ből kilépő e él legalább két szintet lép felfelé, és így (ii) miatt $x(e) = g(e)$, vagyis $\delta_x(Z) = \delta_g(Z)$. Hasonlóképp, minden Z -be belépő e él legalább két szintet lép lefelé, és így (iii) miatt $x(e) = f(e)$, vagyis $\varrho_x(Z) = \varrho_f(Z)$. Ezeket összevetve $\varrho_f(Z) - \delta_g(Z) = \varrho_x(Z) - \delta_x(Z) = \lambda_x(Z) > 0$, tehát $\varrho_f(Z) > \delta_g(Z)$.

A Hoffman tétel igazolásához azt kell kimutatnunk, hogy véges sok lépés után az **(A)** vagy a **(B)** helyzet bekövetkezik. Azt látjuk be, hogy valójában erre már n^3 lépés után sor kerül. Az **(1a)** vagy **(1b)** lépésben az

$x(e)$ megváltoztatását **szélsőnek** mondjuk, ha az $x(e)$ az $f(e)$ -re csökken vagy a $g(e)$ -re nő. Szélső változtatást követően az e élen csak akkor lehet ismét változás, ha az él állása megfordul, azaz ha a végpontjainak szintösszege legalább kettővel nőtt. Emiatt egy élen szélső változásból összesen legfeljebb n lehet.

Az algoritmus futásának egy olyan szakaszát, amelynek során nincs szintváltoztatás nevezzük **fázisnak**. Mivel egy pont szintje legfeljebb n -szer nőhet, legfeljebb n^2 fázis lehet. Nem szélső változtatásnál a szóbanforgó z csúcs megszűnik negatív lenni, és a legmagasabb szint választási szabály miatt ugyanabban a fázisban már nem is lesz ismét negatív. Egy fázis során tehát összesen n nem szélső változtatás fordulhat elő, így összesen legfeljebb n^3 . •

Megjegyzendő, hogy megfelelő adatstruktúra alkalmazásával az egyes lépések konstans időben elvégezhetők, vagyis az algoritmus futásideje $O(n^3)$.

Következmény 1.6.2 Amennyiben az algoritmus futása a **(B)** módon fejeződik be, úgy az (1.27) által definiált Z halmaz a legnagyobb mértékben sérti meg a Hoffman-féle (1.23) feltételt, azaz minden $X \subseteq V$ -re $\varrho_f(Z) - \delta_g(Z) \geq \varrho_f(X) - \delta_g(X)$.

Biz. Amint láttuk, $\varrho_f(Z) - \delta_g(Z) = \varrho_x(Z) - \delta_x(Z) = \lambda_x(Z) = \sum[\lambda_x(v) : v \in Z]$. Tetszőleges $X \subseteq V$ -re $\varrho_f(X) - \delta_g(X) \leq \varrho_x(X) - \delta_x(X) = \lambda_x(X) = \sum[\lambda_x(v) : v \in X]$. Mivel Z -ben nincs negatív pont és Z -n kívül nincs pozitív pont, így $\sum[\lambda_x(v) : v \in Z] \geq \sum[\lambda_x(v) : v \in X]$. •

1.6.5 Áramok és folyamok kapcsolata

Alapvető az alábbi, L.R. Fordtól és D.R. Fulkersontól származó Maximális-Folyam Minimális-Vágás tétel (Max Flow Min Cut; MFMC).

TÉTEL 1.6.3 (Maximális-Folyam Minimális-Vágás) A $D = (V, A)$ irányított gráfban akkor és csak akkor létezik a g kapacitásra vontakozó k nagyságú megengedett folyam, ha minden S $s\bar{t}$ -halmazra $\delta_g(S) \geq k$. Ha e feltétel teljesül, g egészértékű és k egész, úgy a folyam is választható egészértékűnek.

A tételt néha az alábbi ekvivalens alakban említik.

TÉTEL 1.6.4 A megengedett st -folyamok maximális nagysága egyenlő a $\delta_g(S)$ értékek minimumával, ahol a minimum az összes $s\bar{t}$ -halmazra megy. Ha g egészértékű, úgy a maximum egészértékű folyamon is felvétetik.

Biz. Legyen x megengedett st -folyam és S $s\bar{t}$ -halmaz. Ekkor (1.22) folytán $\delta_x(s) = \delta_x(S) - \varrho_x(S) \leq \delta_g(S)$, amiből $\max \leq \min$ következik.

A fordított irány igazolásához jelölje m_g a szóbanforgó minimum értékét. (Ez a minimum nyilvánvalóan létezik, merthogy véges sok szám minimumáról van szó. Az viszont még ezen a ponton nem világos, hogy létezik maximális nagyságú folyam.) Adjunk D -hez egy új $e^* = ts$ élt és definiáljuk $f(e^*) = m_g, g(e^*) := \{\infty\}$. Az eredeti éleken legyen f mindenhol nulla.

Könnyen látszik, hogy most (1.23) fennáll, és így az 1.6.1 tétel szerint létezik megengedett áram (amely ráadásul egészértékű, ha g az). Kihagyva a hozzávett e^* élt, m_g nagyságú folyamot kapunk. •

Ez az egyszerű visszavezetés arra is jó, hogy a megengedett áram megkeresésére bemutatott szintező algoritmust alkalmazzuk. Amennyiben csak egy előírt k számra kell keresnünk k nagyságú megengedett folyamot, úgy az előbbi visszavezetésben az új e^* élre az $f(e^*)$ alsó korlátot k -nak választva minden további nélkül alkalmazhatjuk a szintező algoritmust. Mi a helyzet azonban, ha a maximális nagyságú folyamot akarjuk kiszámítani? A nehézséget az okozza, hogy a fenti visszavezetésben használt m_g értéket nem ismerjük előre, hanem ezt is ki kell számítanunk. Alkalmazzuk e célból a szintező algoritmust a $f(e^*) = k$ választásra, ahol $k := \delta_g(s)$. Ha az eljárás az **(A)** módon fejeződik be, azaz egy megengedett áramot szolgáltat, akkor az e^* kihagyásával egy k nagyságú folyamot kapunk, amely persze maximális nagyságú, hiszen $k = \delta_g(s)$. Ha az algoritmus a **(B)** módon fejeződik be, akkor az algoritmus megad egy Z halmazt, amelyre $\varrho_f(Z) - \delta_g(Z) > 0$. Mivel f egyedül az e^* élen pozitív, ezért e^* belép Z -be, vagyis Z egy $s\bar{t}$ -halmaz.

Az 1.6.2 Következmény szerint az e^* -gal megnövelt digráf minden $X \subseteq V$ részhalmazára $\varrho_f(Z) - \delta_g(Z) \geq \varrho_f(X) - \delta_g(X)$. Emiatt az eredeti D digráfban minden X $s\bar{t}$ -halmazára $-\delta_g(Z) \geq -\delta_g(X)$, azaz $\delta_g(Z) \leq \delta_g(X)$. Tehát $\delta_g(Z)$ a keresett minimális vágás m_g értéke. Ezután az $f(e^*) := m_g$ értékre újra futtathatjuk a szintező algoritmust, ahogy azt a fenti visszavezetésben már jeleztük.

Feladat 1.6.5 Az MFMC tételből vezessük le Menger tételének irányított élidegen változatát. (Amely szerint egy irányított gráfban akkor és csak akkor van az s pontból a t pontba k élidegen út, ha minden $s\bar{t}$ -halmazból legalább k él lép ki.)

Hoffman tétele az MFMC tételből

Nemcsak a maximális folyam feladat vezethető vissza megengedett áramokra, hanem megfordítva, a Hoffman tétel is levezethető az MFMC tételből. Ennek érdekében bevezetjük a $\lambda_f(X) := \varrho_f(X) - \delta_f(X)$ ($X \subseteq V$) halmazfüggvényt. (Az itt következő levezetésben feltesszük, hogy f, g véges értékű: kis gyakorló feladat az általános eset kezelése.)

Gyakorlat 1.6.6 *Igazoljuk, hogy $\lambda_f(X) = \sum[\lambda_f(v) : v \in X]$.*

Ha λ_f minden csúcson nulla, akkor f megengedett áram, és készen vagyunk. Ha λ_f nem azonosan nulla, akkor az $S = \{v : \lambda_f(v) > 0\}$ és $T = \{v : \lambda_f(v) < 0\}$ halmazok nem-üresek. Készítsük el a $D' = (V', A')$ digráfot úgy, hogy $V' = V \cup \{s, t\}$ és $A' = A \cup \{(s, v) : v \in S\} \cup \{(v, t) : v \in T\}$. Definiáljuk a g' kapacitásfüggvényt a következőképpen. $g'(sv) := \lambda_f(v)$ ha $v \in S$, $g'(vt) := -\lambda_f(v)$ ha $v \in T$, és $g'(a) := g(a) - f(a)$ ha $a \in A$. Legyen $M = \sum[\lambda_f(v) : v \in S]$. A következő lemma a kapcsolatot írja le egyrészt D megengedett áramai és D' megengedett st folyamai között, másrészt D' M -nél kisebb vágásai és D (1.23)-t megsértő halmazai között.

Lemma 1.6.2 (a) *Ha x M -nagyságú g' -megengedett st -folyam D' -ben, akkor $f+x$ (az eredeti A -ra megszorítva) megengedett áram.*

(b) *Ha $\delta_{g'}(X+s) < M$ valamely $X \subseteq V$ halmazra, akkor X megsérti a Hoffman-féle (1.23) feltételt.*

Biz. (a) A megengedettség, azaz $f \leq f+x \leq g$, következik a konstrukcióból. A megmaradási szabály nyilván fennáll $V - (S \cup T)$ pontjaiban. Mivel x nagysága M , minden s -ből kilépő él telített. Így S -nek bármely v pontjára az eredeti digráfban érvényes, hogy $x(sv) + \varrho_x(v) = \delta_x(v)$, azaz $\varrho_f(v) - \delta_f(v) + \varrho_x(v) = \delta_x(v)$, és így $\varrho_{f+x}(v) = \delta_{f+x}(v)$, vagyis a megmaradási szabály érvényes S pontjaiban is. A bizonyítás T pontjaira analóg módon végezhető el.

(b) $\lambda_f(S) = M > \delta_{g'}(X+s) = \delta_{g-f}(X) + \lambda_f(S-X) - \lambda_f(T \cap X)$, amibe $\lambda_f(S-X) = \lambda_f(S) - \lambda_f(S \cap X)$ -t helyettesítve kapjuk, hogy $0 > \delta_{g-f}(X) - \lambda_f(S \cap X) - \lambda_f(T \cap X) = \delta_{g-f}(X) - \lambda_f(X) = \delta_{g-f}(X) + \delta_f(X) - \varrho_f(X)$, vagyis $\delta_g(X) < \varrho_f(X)$. •

Feladat 1.6.7 *Vezessük le Hoffman tételét az MFMC tételből, ha f -nek lehetnek $\{-\infty\}$, g -nek pedig $\{+\infty\}$ komponensei.*

A fenti redukció azt is mutatja, hogy nemcsak egy megengedett áramot kiszámító algoritmus használható maximális folyam keresésére, hanem egy maximális folyam illetve minimális vágás meghatározására szolgáló algoritmus segítségével is el lehet dönteni, hogy teljesül-e (1.23), és ha igen, akkor tudunk találni megengedett áramot. E visszavezetés még arra is jó, hogy a minimális költségű folyam feladatra nemsokára bemutatásra kerülő algoritmus segítségével megoldható lesz a minimális költségű megengedett áram problémája is.

1.7 MAXIMÁLIS FOLYAM ALGORITMUSOK

Következő feladatunk a maximális folyam meghatározására szolgáló javító utas algoritmus vizsgálata lesz, majd pedig a minimális költségű k nagyságú folyamok kiszámítására vonatkozó algoritmust ismertetjük.

A Ford-Fulkerson növelő utas algoritmus segítségével az MFMC tételre új bizonyítást nyerünk. Legyen x megengedett folyam. Ekkor tetszőleges S $s\bar{t}$ -halmaz esetén az x folyam nagyságára érvényes az alábbi becslés. $\delta_x(s) = \delta_x(s) - \varrho_x(s) = \sum[\delta_x(v) - \varrho_x(v) : v \in S] = \delta_x(S) - \varrho_x(S) \leq \delta_g(S)$. Ebből adódik az 1.6.3 tételben a feltétel szükségessége illetve az 1.6.4 tételben $\max \leq \min$ egyenlőtlenség.

Az is megállapítható, hogy egy x folyam bizonyosan maximális nagyságú, amennyiben létezik egy olyan S $s\bar{t}$ -halmaz, amelyre teljesülnek az alábbi **optimalitási feltételek**.

- (a) $x(a) = g(a)$ minden a élre, amely kilép S -ből, és
- (b) $x(a) = 0$ minden a élre, amely belép S -be.

Jelen célunk egy ilyen x folyam és S halmaz algoritmikus megkeresése. Ezt először csak egészértékű (illetve racionális) g kapacitásfüggvény esetén tesszük meg, majd tetszőleges g -re.

1.7.1 A növelő utak módszere

A Fordtól és Fulkersontól származó algoritmus tetszőleges x megengedett st -folyamból indul ki (például $x \equiv 0$), és azt iteratíván javítja. Készítsünk el egy $D_x = (V, A_x)$ digráfot a következőképp. Egy uv él A_x -hez tartozik, ha vagy (i) $uv \in A$ és $x(uv) < g(uv)$, és ekkor ezen élét D_x -nek **előre-élnek** hívjuk, vagy (ii) $vu \in A$ és $x(vu) > 0$, és ekkor uv neve **hátra-él**. Jelölje S az s -ből D_x -ben irányított úton elérhető pontok halmazát.

1. eset $t \notin S$, azaz t nem érhető el s -ből. Mivel D_x semelyik éle sem lép ki S -ből, ezért D -ben minden S -ből kilépő él telített (azaz $x(uv) = g(uv)$) és minden S -be belépő uv élen $x(uv) = 0$. Vagyis az (a) és (b) optimalitási feltételek teljesülnek és az algoritmus véget ér: az adott x folyam nagysága egyenlő $\delta_g(S)$ -sel.

2. eset $t \in S$, azaz t elérhető s -ből. Legyen P tetszőleges s -ből t -be vezető irányított út D_x -ben.

Legyen $\Delta_1 := \min\{g(uv) - x(uv) : uv \text{ előre-éle } P\text{-nek}\}$ és $\Delta_2 = \min\{x(vu) : uv \text{ hátra-éle } P\text{-nek}\}$. Legyen $\Delta = \min\{\Delta_1, \Delta_2\}$. Ekkor Δ pozitív. Nevezzük P egy élét **kritikusnak**, ha Δ ezen az élen éretik el.

Módosítsuk x -t a következőképp. Ha uv előre-éle P -nek, úgy a D uv élen növeljük $x(uv)$ -t Δ -val. Ha uv hátra-éle P -nek, úgy a D vu élen csökkentsük $x(vu)$ -t Δ -val. Könnyen látható, hogy a módosított x' megengedett folyam lesz, amelynek nagysága Δ -val nagyobb, mint x -é. Következésképp, ha g egészértékű, akkor a 2. eset csak véges sokszor fordulhat elő, vagyis véges sok növelés után az 1. eset következik be, amikor is az algoritmus véget ér. Tehát egész kapacitások esetén az MFMC tétel bizonyítást nyert.

Amennyiben g racionális, a nevezők legkisebb közös többszörösével a kapacitásokat végigszorozva visszajutunk az egész kapacitású esethez. •

Megjegyzendő, hogy ha g irracionális, akkor a fenti eljárás nem biztosan ér véget véges sok lépésben (amint az példával demonstrálható). Másik hátrány, hogy még egész kapacitások esetén is az iterációk száma arányos lehet az előforduló legnagyobb kapacitás nagyságával. Így az algoritmus bonyolultsága az input méretének exponenciális függvényével arányos, azaz nem polinomiális. (Egy szám nagysága a jegyei számának exponenciális függvénye.)

1.7.2 Skálázási technika

Az alábbiakban bemutatunk egy ügyes fogást, amelynek segítségével bizonyos eljárásokat polinomiális futás-idejűvé lehet tenni. Használatát a maximális folyam problémán szemléltetjük, mert ott igen egyszerű, de számos alkalommal bonyolultabb körülmények között is használható.

Tételezzük fel, hogy a kapacitások egész számok és kettes számrendszerben vannak megadva. A legnagyobb kapacitás álljon M jegyből. Összesen M darab folyam problémát fogunk megoldani, mindegyikben a megelőzően megkapott maximális folyamot használjuk kiindulási folyamként. Jelölje g_i azt a kapacitásfüggvényt, amely úgy áll elő, hogy minden élen az eredeti kapacitásnak (balról) az első i jegyét tekintjük, míg a többit eltöröljük. Tegyük fel, hogy a g_i kapacitásfüggvényre nézve már meghatároztuk az x_i maximális folyamot. Ekkor $2x_i$ megengedett folyam a g_{i+1} -re nézve. A $2x_i$ -ből kiindulva alkalmazzuk a fent leírt növelő utas módszert a g_{i+1} kapacitásfüggvényre vonatkozólag.

Miután minden e élre $g_{i+1}(e)$ értéke vagy $2g_i(e)$ vagy $2g_i(e)+1$, legfeljebb élszámnyi növelés után megkapjuk az x_{i+1} maximális folyamot (a g_{i+1} -re nézve). Összesen tehát legfeljebb $M|A|$ növelés segítségével megkonstruáltunk egy eredeti kapacitásokra vonatkozó maximális folyamot.

1.7.3 Legrövidebb növelő utak

A fenti eljárás hátránya, hogy csak egész (és így racionális) kapacitásokra működik. Ezen nehézség leküzdésére J. Edmonds és R. Karp [1972] és E.A. Dinits [1970] javasolták, hogy minden iterációban a legkisebb élszámú növelő utat válasszuk. Ez az egyszerű megszorítás lehetővé teszi, hogy a Ford-Fulkerson algoritmus bonyolultságát $|V|$ és $|A|$ polinomjával korlátozzuk, függetlenül a kapacitások nagyságától. (Ezt persze úgy értve, hogy a számokkal végzett alpműveleteket egyetlen lépésnek tekintjük.)

TÉTEL 1.7.1 *Ha a Ford-Fulkerson féle növelő utas algoritmusban mindig a legrövidebb növelő utat használjuk, úgy az eljárás tetszőleges g kapacitásfüggvény esetén legfeljebb $O(|V||A|)$ növelés után véget ér.*

Biz. Jelölje $\sigma_x(v)$ a v távolságát D_x -ben s -től. (Ha egyáltalán nincs s -ből v -be út, akkor $\sigma_x(v) := \infty$). Legyen P egy legrövidebb út D_x -ben s -ből t -be. Ekkor P mindegyik uv élére, $\sigma_x(v) = \sigma_x(u) + 1$.

Lemma 1.7.1 *Amikor P mentén végrehajtunk egy növelést, a $\sigma_x(v)$ érték semmilyen v -re sem csökken.*

Biz. Nézzük meg milyen hatással van a növelés a D_x segédgráfra. Mivel a folyamat D -nek csak olyan élein változtattuk, melyek P élének felelnek meg, D_x csupán P élénél változhat. Éspedig, D'_x lehetséges új élei P élei megfordítva, ugyanakkor P kritikus élei (ahol Δ felvételik) eltűnnek D_x -ből. A v pont s -től való távolsága csak akkor csökkenhetne, ha olyan uv éleket adnánk a segédgráfhoz, melyekre $\sigma_x(w) > \sigma_x(u) + 1$, amiből a lemma következik. •

A növelések sorozatát fázisokra bontjuk. Egy fázis során $\sigma_x(t)$ ugyanaz marad. A lemma szerint legfeljebb $|V| - 1$ fázis lehetséges.

Lemma 1.7.2 *Egy fázison belül legfeljebb $|A|$ növelésre kerülhet sor.*

Biz. Jelölje $\sigma_i(v)$ a v pont távolságát s -től az i fázis kezdetén az aktuális segédgráfban. Nevezzünk egy uv élt i -szorosnak, ha $\sigma_i(v) = \sigma_i(u) + 1$. Az i -dik fázis során csupán i -szoros éleket használunk. Tudjuk, hogy egy növelés legalább egy i -szoros élt eltüntet az aktuális segédgráfból és nem hoz be új i -szoros élt. Mivel a segédgráfnak legfeljebb $|A|$ darab i -szoros éle van, a lemma következik. •

Mindezeket összetéve kapjuk, hogy legfeljebb $|V||A|$ növelésre van szükségünk, így az Edmonds-Karp és Dinits féle algoritmus össz-bonyolultsága $O(|V||A|^2)$, hiszen egyetlen növelés $O(|A|)$ lépést igényel.

Miután a fenti algoritmus futása során a rendelkezésre álló legrövidebb növelő utak közül bármelyiket választhatjuk, a végül kapott maximális folyam függ ezen választásoktól. Nem így a végső S !

Feladat 1.7.1 (a) *A végül kapott minimális $\delta^+(S)$ vágás független az algoritmus futásától.* (b) *Ha X és Y minimalizálja az $\delta_g(Z)$ értéket az összes $s\bar{t}$ -halmazra, akkor $X \cap Y$ és $X \cup Y$ is minimalizáló $s\bar{t}$ -halmazok.* (c) *A minimalizáló halmazok metszete S .*

Feladat 1.7.2 *Adott e élre hogyan lehet eldönteni, hogy (a) létezik-e olyan maximális folyam, amely telíti e -t, (b) minden maximális folyam telíti e -t.*

Feladat 1.7.3 *Algoritmikusan határozzuk meg az összes $\{x, y\}$ rendezett csúcspárt, amelyre létezik olyan X halmaz, hogy $s, x \in X, y \in V - X$ és X minimális vágást határoz meg.*

Feladat 1.7.4 *Adott két kapacitásfüggvény esetén algoritmikusan döntsük el, hogy létezik-e olyan S $s\bar{t}$ -halmaz, amely mindkét kapacitásfüggvényre nézve minimális vágást határoz meg.*

Feladat 1.7.5 *Adott c_1 és c_2 kapacitásfüggvények esetén keressünk olyan c_1 -re nézve minimális $s\bar{t}$ -vágást, amely a c_2 -re nézve a lehető legkisebb.*

Feladat 1.7.6 *Készítsünk algoritmust, amely adott költségfüggvényre eldönti, hogy létezik-e k élidegen út s -ből t -be, melyek mindegyike minimális költségű.*

Feladat 1.7.7 *Digráfban keressünk két diszjunkt halmazt, melyek egyike $s\bar{t}$ -halmaz, másika $t\bar{s}$ -halmaz úgy, hogy befok összegük minimális.*

1.7.4 Minimális költségű folyamok

Első célunkat elértük: folyamok segítségével hatékonyan lehet egy $D = (V, A)$ digráfban k élidegen st -utat keresni. A legolcsóbb út probléma általánosításaként most vizsgáljuk meg, hogy adott $c : A \rightarrow \mathbf{R}_+$ költségfüggvény esetén hogyan lehet meghatározni k élidegen st -utat, melyek összköltsége minimális. Ehhez egy minimális költségű k nagyságú megengedett egészértékű folyamot fogunk kiszámítani a $g \equiv 1$ kapacitásfüggvényre vonatkozóan. Valójában az alábbi algoritmus általános g -re is kiterjeszhető, de az egyszerűség kedvéért, és amiatt, hogy az élidegen utakhoz amúgy is csak erre a speciális esetre van szükségünk, feltesszük, hogy $g \equiv 1$. Ilyenkor egy k nagyságú egészértékű megengedett x folyam valójában $0 - 1$ értékű. A rövidség kedvéért ezt **k -fűzérnek** fogjuk nevezni. Az elnevezés arra utal, hogy azon e élek halmaza, melyeken $x(e) = 1$ felbomlik k élidegen st -útra és körökre.

Korábban láttuk, hogy miként lehet egy maximális M nagyságú s -ből t -be vezető folyamot polinom időben kiszámítani. Most minden 0 és M közé eső k egészre szeretnénk találni egy olyan k -fűzért melynek költsége a k -fűzerek közt minimális. Egy z fűzér **költségét** a $cz = \sum [c(e)z(e) : e \in A]$ skaláris szorzattal definiáljuk. (Mivel c nemnegatív, a legolcsóbb k -fűzérben, ha vannak körök, akkor ezek 0 költségűek, így kihagyhatók.)

Megjegyezzük, hogy van egy speciális költségfüggvény osztály, amelyre a feladat szinte semmitmondó. Legyen $\pi : V \rightarrow \mathbf{Z}_+$ olyan függvény a csúcshalmazon, amelyre $\pi(s) = 0 \leq \pi(v) \leq \pi(t)$ minden $v \in V$ -re. Egy ilyen függvényt **potenciálnak** hívunk. Definiáljuk a $\Delta_\pi : A \rightarrow \mathbf{R}$ költségfüggvényt a következőképpen:

$$\Delta_\pi(uv) := \pi(v) - \pi(u), \quad (1.28)$$

és nevezzük Δ_π -t **pontindukált** költségfüggvénynek. Ennek lehetnek negatív értékei is, de bizonyosan konzervatív, hiszen minden kör költsége nulla. Miután egy st -út Δ_π -költsége $\pi(t) - \pi(s) = \pi(t)$, kapjuk, hogy a Δ_π pontindukált költségfüggvényre vonatkozólag minden k -fűzérnek ugyanaz a költsége, éspedig $k\pi(t)$. Az $uv \in A$ élekre használva a

$$c_\pi(uv) := c(uv) - \Delta_\pi(uv) \quad (1.29)$$

jelölést azt kapjuk, hogy a minimális költségű k -fűzér meghatározása szempontjából c és c_π ekvivalens.

TÉTEL 1.7.2 (Ford és Fulkerson) *A $D = (V, A)$ irányított gráf élhalmazán adott a $c : A \rightarrow \mathbf{R}_+$ költségfüggvény. A k -fűzerek minimális költsége (vagyis k élidegen st -út összköltségének a minimuma) egyenlő a*

$$k\pi(t) + \sum [c_\pi(uv) : uv \in A, c_\pi(uv) < 0] \quad (1.30)$$

érték maximumával, ahol a maximum az összes $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}_+$ potenciálra megy. Egy z k -fűzér akkor és csak akkor minimális költségű a k -fűzerek között, ha létezik olyan π potenciál, amelyre fennállnak a következő optimalitási feltételek:

$$c_\pi(uv) > 0 \Rightarrow z(uv) = 0, \quad (i)$$

$$c_\pi(uv) < 0 \Rightarrow z(uv) = 1. \quad (ii)$$

Amennyiben c egészértékű, az optimális π is választható egészértékűnek.

Biz. Potenciálok segítségével egy z fűzér cz költségére az alábbi alsó korlátot nyerhetjük.

$$\sum c(uv)z(uv) = \sum \Delta_\pi(uv)z(uv) + \sum c_\pi(uv)z(uv) = k\pi(t) + \sum [c_\pi(uv)z(uv) : c_\pi(uv) > 0] + \sum [c_\pi(uv)z(uv) : c_\pi(uv) < 0] \geq k\pi(t) + 0 + \sum [c_\pi(uv) : c_\pi(uv) < 0].$$

Ebből egyrészt következik a $\min \geq \max$ egyenlőtlenség, másrészt az, hogy egy k -fűzér bizonyosan minimális költségű a k -fűzerek között, ha létezik hozzá olyan π potenciál, amelyre a fenti becslésben minden egyenlőtlenség egyenlőséggel teljesül, ami viszont pont azzal ekvivalens, hogy fennállnak a tételben megadott (i) és (ii) optimalitási feltételek. Emiatt a tétel mindkét része következik, ha kimutatjuk, hogy minden lehetséges egész k értékre létezik egy k -fűzér és egy ehhez tartozó π potenciál (amely egészértékű, ha c az), melyek kielégítik az optimalitási feltételeket. Ezeket konstruálja meg Ford és Fulkerson most ismertetésre kerülő minimál-költséges folyam algoritmus, amely a maximális nagyságú folyam kiszámítására vonatkozó Ford-Fulkerson féle növelő utas eljárás finomításának tekinthető.

Az eljárás a $z \equiv 0$ 0-fűzérrel és az azonosan nulla π potenciállal indul. Ezután a folyam nagyságát növeljük egyenként, illetve menetközben néha a potenciált növeljük úgy, hogy az optimalitási feltételek végig fennállnak. Az algoritmus akkor ér véget, amikor maximális nagyságú folyamot illetve egy minimális vágást kaptunk. Az algoritmus végig megőrzi az aktuális folyam egészértékűségét és amennyiben c egészértékű, úgy az aktuális potenciálét is.

ITERATÍV LÉPÉS Az általános helyzetben adott a z fűzér és a π potenciál, és ezek kielégítik az (i) és (ii) feltételeket. Megkonstruálunk egy $D' = (V, A')$ segédgráfot a következőképpen. D' -nek kétféle éle van: előre és hátra. Egy $uv \in A'$ él **előre-él**, ha $uv \in A, c_\pi(uv) = 0$ és $z(uv) = 0$. Egy $uv \in A'$ él **hátra-él**, ha

$vu \in A, c_\pi(vu) = 0$ és $z(vu) = 1$. Legyen S az s -ből D' -ben irányított úton elérhető pontok halmaza. Két eset lehetséges.

1. Eset $t \notin S$, azaz t nem elérhető s -ből.

Legyen $\varepsilon_1 = \min\{c_\pi(uv) : uv \in A, u \in S, v \in V - S, z(uv) = 0\}$ és $\varepsilon_2 = \min\{-c_\pi(uv) : uv \in A, u \in V - S, v \in S, z(uv) = 1\}$, ahol az üres halmazon vett minimumot ∞ -nek definiáljuk. Legyen $\varepsilon = \min\{\varepsilon_1, \varepsilon_2\}$. Az optimalitási feltételek és az S definíciója miatt ε pozitív.

Amennyiben $\varepsilon = \infty$, akkor az algoritmus végetér. Ebben az esetben az S -ből kilépő eredeti élek mind telítettek, míg az S -be belépő eredeti élek mindegyikén a folyam nulla. Így tehát $\delta(S) = \delta_z(S) - \rho_z(S) = \delta_z(s)$, vagyis az aktuális z folyam maximális nagyságú és az S -ből kilépő élek halmaza minimális vágást határoz meg.

Legyen most $\varepsilon < \infty$, és módosítsuk π -t úgy, hogy minden $v \in V - S$ -re növeljük $\pi(v)$ -t ε -nal. Az S és az ε definíciójából rögtön kapjuk:

Állítás 1.7.1 *A módosított potenciál és a változatlanul hagyott z füzér kielégíti az optimalitási feltételeket.*

Készítsük el az új segédgráfot és ismételjük meg az eljárást. Figyeljük meg, hogy a segédgráfban a (régi) S által feszített élek változatlanok maradnak és legalább egy S -ből kilépő új él keletkezik az ε választása folytán. (Csupán tájékoztatásul: az összes S -be lépő él megszűnik.) Emiatt az új segédgráfban az s -ből elért pontok halmaza szigorúan bővebb lesz, mint S . Ezért az 1. eset legfeljebb $(|V| - 1)$ -szeri előfordulása alatt vagy után bizonyosan vagy az $\varepsilon = \infty$ következik be, vagy pedig az alábbi 2. eset.

2. Eset $t \in S$, vagyis t elérhető s -ből. Legyen P a D' -ben egy s -ből t -be vezető irányított út. Módosítsuk z -t a következőképpen. Legyen $z'(uv) = 1$, ha uv a P -nek előre-éle és legyen $z'(uv) = 0$, ha vu a P -nek hátra-éle.

A módosításból adódik:

Állítás 1.7.2 *A módosított füzér és változatlanul hagyott potenciál kielégíti az optimalitási feltételeket.*

Az algoritmus leírását befejeztük, és ezzel a tétel bizonyítása is teljes, hiszen az eljárás véges sok lépés után minden lehetséges k -ra megad egy k -füzért és egy potenciált, melyek teljesítik az optimalitási feltételeket. Miután összesen $M \leq |A|$ folyamnövelésre kerül sor és két folyamnövelés között legfeljebb $|V| - 1$ potenciál változtatásra, a fenti algoritmus polinomiális futásiidejű. •

Az általános eset

Megjegyezzük, hogy a fenti tétel és algoritmus minimális változtatással átvihető az általános esetre, amikor egy általános $g : A \rightarrow \mathbf{Z}_+$ kapacitásfüggvényre vonatkozó megengedett k nagyságú folyamok közül keressük meg a minimális költségűt.

TÉTEL 1.7.3 *A $D = (V, A)$ irányított gráf élhalmazán adott a $g : A \rightarrow \mathbf{Z}_+$ egészértékű kapacitásfüggvény és a $c : A \rightarrow \mathbf{R}_+$ költségfüggvény. A k nagyságú egészértékű megengedett folyamok költségének minimuma egyenlő a*

$$k\pi(t) + \sum [c_\pi(uv)g(uv) : uv \in A, c_\pi(uv) < 0] \quad (1.31)$$

érték maximumával, ahol a maximum az összes π potenciálra megy. Egy k nagyságú megengedett z folyam akkor és csak akkor minimális költségű a k nagyságú megengedett folyamok között, ha létezik olyan π potenciál, amelyre fennállnak a következő optimalitási feltételek:

$$c_\pi(uv) > 0 \Rightarrow z(uv) = 0, \quad (i)$$

$$c_\pi(uv) < 0 \Rightarrow z(uv) = g(uv). \quad (ii)$$

Amennyiben c egészértékű, az optimális π is választható egészértékűnek.

Az algoritmus egy általános helyzetében, ahol adott a z folyam és a π potenciál, melyek kielégítik az (i) és (ii) feltételeket, a $D' = (V, A')$ segédgráfot a következőképpen definiáljuk. Egy $uv \in A'$ él **előre-él**, ha $uv \in A, c_\pi(uv) = 0$ és $z(uv) < g(uv)$. Egy $uv \in A'$ él **hátra-él**, ha $vu \in A, c_\pi(vu) = 0$ és $z(vu) > 0$.

2. Fejezet

LINEÁRIS ALGEBRA: LINEÁRIS EGYENLETRENDSZEREK

2.1 VEKTORTÉR, ALTÉR, LINEÁRIS FÜGGETLENSÉG

Az alábbiakban áttekintjük a V Euklideszi vektortér néhány alaptulajdonságát. Az alaptest mindig a valós (\mathbf{R}) vagy a racionális (\mathbf{Q}) számok teste. Amikor Euklideszi vektorterről beszélünk, a valós szám n -esek \mathbf{R}^n terére (vagy a racionális szám n -esek \mathbf{Q}^n terére) gondolunk. (Lineáris algebrában bebizonyítják, hogy bármely két n dimenziós Euklideszi vektortér egymással izomorf.) Mindig az \mathbf{R} -t használjuk alaptestként, de valamennyi állítás érvényes a \mathbf{Q} esetén is. Remélhetőleg nem okoz majd zavart, hogy jelölésben nem teszünk különbséget a 0 szám és a vektortér nulleleme között. A vektortér elemeit néha vektoroknak, néha pontoknak tekintjük.

Legyen x és y két azonos dimenziós vektor. Azt mondjuk, hogy $x \geq y$, ha x minden komponense nagyobb vagy egyenlő y megfelelő komponensénél. Amennyiben $x \leq y$ és $x \neq y$, úgy az $x < y$ jelölést használjuk. Amikor x minden komponense szigorúan kisebb az y megfelelő komponensénél, az $x \ll y$ jelölést használjuk.

Adott x_1, \dots, x_k vektorok és $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ számok esetén a $b := \lambda_1 x_1 + \dots + \lambda_k x_k$ vektort az x_1, \dots, x_k vektorok egy **lineáris kombinációjának** nevezzük. Ha a λ_i számok összege 1, **affin kombinációról** beszélünk, míg ha valamennyi λ_i nem-negatív, úgy **nem-negatív kombinációról** van szó. Egy nem-negatív, affin kombinációt **konvex kombinációnak** mondunk. Véges sok vektor lineáris kombinációinak halmazát a vektorok **lineáris burkának** nevezzük. Véges sok pont affin (konvex) kombinációinak halmazát a pontok **affin, (konvex) burkának** hívjuk.

Amennyiben a $b \neq 0$ elem előáll az x_1, \dots, x_k elemek lineáris kombinációjaként, úgy azt mondjuk, hogy b **lineárisan függ** az x_1, \dots, x_k elemektől. Ha b -nek nincs ilyen előállítása, akkor b **lineárisan független** az x_1, \dots, x_k elemektől. A lineáris kombináció **triviális**, ha mindegyik λ_i együttható 0. Ha legalább az egyikük nem-nulla, **nem-triviális lineáris kombinációról** beszélünk. Azt mondjuk, hogy az x_1, \dots, x_k vektorok **lineárisan összefüggnek**, ha a vektortér nulleleme előáll nem-triviális lineáris kombinációjuként. Ha nincs ilyen előállítás, úgy az x_1, \dots, x_k vektorokat **lineárisan függetleneknek** mondjuk. Az x_1, \dots, x_k vektorok **kört** alkotnak, ha lineárisan összefüggnek, de bármely valódi részük már lineárisan független. (Az elnevezés a gráfelmélet kör-fogalmából jön és nincs köze a geometria kör-fogalmához.) Könnyű ellenőrizni, hogy egy kör bármely eleme lineárisan függ a kör többi elemétől. (Ha csak azt tesszük fel, hogy az x_1, \dots, x_k elemek lineárisan összefüggnek, akkor nem feltétlenül igaz az, hogy mindegyik x_i elem lineárisan függ a többitől. Például, az $(1, 0), (2, 0), (0, 1)$ kétdimenziós vektorok lineárisan összefüggnek, de a $(0, 1)$ vektor nem állítható elő az $(1, 0)$ és $(2, 0)$ vektorok lineáris kombinációjaként.)

Egy (a_1, a_2, \dots, a_n) egymás mellé leírt szám n -est sorvektornak tekintünk, míg ha ezeket az elemeket egymás alá írjuk, oszlopvektorokról beszélünk. Ha a sor-vektor, akkor a^t az a transzponáltja, azaz az a -nak megfelelő oszlopvektor.

Legyen X és Y két vektor-halmaz \mathbf{R}^n -ben. Ekkor a **vektor-összegükön** vagy **Minkowski összegükön** (röviden, **összegükön**) az $X + Y := \{x + y : x \in X, y \in Y\}$ halmazt értjük. A különbségük analóg módon definiálható.

A V vektortér A **altère** egy olyan nemüres részhalmaza V -nek, amelyre fennáll, hogy

1. $x \in A \Rightarrow \lambda x \in A$ minden $\lambda \in \mathbf{R}$ számra,
2. $x, y \in A \Rightarrow x + y \in A$.

Nyilván az egyetlen nulla elemből álló halmaz altér, az ún. **triviális altér**. Maga az egész V is altér. A definícióból következik, hogy a vektortér 0 eleme minden altérben benne van. Továbbá az altér véges sok elemének bármilyen lineáris kombinációja is az altérben van. Érvényes, hogy alterek metszete is altér. Könnyen ellenőrizhető, hogy két altér összege is altér, éspedig a mindkettőt magában foglaló legszűkebb altér. Egy altér **dimenziója** az altérből kiválasztható lineárisan független elemek maximális száma. Speciálisan a triviális altér dimenziója 0 .

Két n -dimenziós $a = (a_1, \dots, a_n)$, $b = (b_1, \dots, b_n)$ vektor **skalárszorzata** az $ab := a_1b_1 + \dots + a_nb_n$ szám. Természetesen $ab = ba$. Azt mondjuk, hogy a és b **ortogonális**, ha skalárszorzatuk 0 . Az $A, B \subseteq V$ halmazokról azt mondjuk, hogy egymásra **ortogonálisak** (vagy **merőlegesek**), ha A mindegyik eleme ortogonális B mindegyik elemére. (Ebben az értelemben tehát a háromdimenziós tér egy vízszintes és egy függőleges síkja nem ortogonális egymásra!) Könnyen látszik, hogy ha egy y vektor ortogonális az x_1, \dots, x_k vektorok mindegyikére, akkor ortogonális ezek bármely lineáris kombinációjára is.

A definícióból rögtön adódik, hogy ha x_1, \dots, x_k a V vektortér véges sok eleme, akkor a lineáris burkuk (vagyis a lineáris kombinációjuként előálló elemek halmaza) alteret alkot, amit az x_1, \dots, x_k elemek által **generált altérnek** is nevezünk. Ez nem más, mint az $X := \{x_1, \dots, x_k\}$ halmazt tartalmazó alterek metszete, vagyis a legszűkebb X -t magában foglaló altér.

Altérket más módon is előállíthatunk. Legyen $a \in \mathbf{R}^n$ nem-nulla vektor. Az a -ra ortogonális elemek $\{x \in \mathbf{R}^n : ax = 0\}$ halmazát, másszóval az $ax = 0$ lineáris egyenlet megoldás-halmazát **origón átmenő** vagy **homogén hipersíknak** nevezzük, melynek (egyik) **normálisa** vagy **normál vektora** a . Amennyiben a az i -dik egységvektor, úgy az a -ra merőleges vektorok halmazát **koordináta-hipersíknak** hívjuk. Ez tehát mindazon vektorokból áll, amelyek i -dik koordinátája 0 . Könnyen látszik, hogy egy homogén hipersík alteret alkot. Ebből adódik, hogy homogén hipersíkok metszete is altér. Másszóval, adott x_1, \dots, x_k vektorok mindegyikére ortogonális vektorok halmaza alteret alkot, melyet az x_1, \dots, x_k **ortogonális kiegészítő alterének**, más néven **nullterének** nevezünk. Ha az x_i vektorok mindegyike valamelyik $(0, 0, \dots, 1, \dots, 0)$ alakú egységvektor, úgy ezek ortogonális kiegészítő alterét **koordináta-altérnek** hívjuk. Ez tehát koordináta-hipersíkok metszete, vagyis ortogonális vektorok halmaza, amelyeknek k előre adott komponense 0 . Egy x pontnak az x_j **koordináta** (vagy **tengely**) **menti vetületét** úgy kapjuk, hogy x j -dik komponensét 0 -re állítjuk. Valójában ez a **belső** vetület, megkülönböztetendő a **külső** vetülettől, amelyet úgy kapunk, hogy az x vektor j -dik komponensét eltöröljük. (A tengelymenti belső vetítés tehát a vektorteret egy alterére képezi le, míg a külső vetítés egy másik vektortérre).

Legyenek U és V vektorterek. Azt mondjuk, hogy a $\varphi : U \rightarrow V$ leképezés **lineáris transzformáció** (vagy **leképezés**), ha

- $x \in U, \lambda \in \mathbf{R}$ esetén $\varphi(\lambda x) = \lambda\varphi(x)$ és
- $x, y \in U$ esetén $\varphi(x + y) = \varphi(x) + \varphi(y)$.

Könnyen ellenőrizhető, hogy az U azon elemeinek halmaza, amelyek a V nulla elemébe képződnek le, az U -nak alterét alkotják, amely alteret a φ leképezés **magterének** neveznek. Hasonlóképpen egyszerű azt belátni, hogy V azon elemei, amelyek valamely U -beli elem képeként állnak elő (azaz a $\{\varphi(u) : u \in U\}$ halmaz elemei), a V -nek alterét alkotják, amely alteret a φ leképezés **képterének** neveznek.

Mese. Egy $x = (x_1, \dots, x_n)$ szám n -esen néha az \mathbf{R}^n (x_1, \dots, x_n) koordinátájú pontját értjük, néha az origóból az x pontba mutató vektort. Az affín függetlenség a pontok függetlenségét akarja megragadni, a lineáris függetlenség a vektorok függetlenségét. (Két pont éppen akkor affín független, ha különbözőek, három különböző pont affín függetlensége azzal ekvivalens, hogy nincsenek egy egyenesen.) Pontok egy k elemű halmaza pontosan akkor affín független, ha az egyikből a többibe mutató $k - 1$ vektor lineárisan független. Ez azzal ekvivalens, hogy az eggyel magasabb dimenziós, az új koordinátában egy 1 -essel kiegészített vektorok lineárisan függetlenek.

2.2 MÁTRIXOK, EGYENLETRENDSZEREK MEGOLDHATÓSÁGA

Legyen A $m \times n$ -es mátrix, azaz A -nak m sora és n oszlopa van. A mátrix i -dik oszlopát a_i -vel jelöljük, a j -dik sorát pedig $_j a$ -val. Az A **sorterén** az \mathbf{R}^n -nek az A sorai által generált alterét értjük, amelynek jele $\mathcal{S}(A)$ vagy $\mathbf{R}^m A$. A sorteré tehát az $\{y^t A : y \in \mathbf{R}^m\}$ halmaz. Az A mátrix **nulltere** az A sorainak ortogonális kiegészítő altere, melynek jele $\mathcal{N}(A)$. A nulltér tehát az $Ax = 0$ egyenletrendszer $\{x \in \mathbf{R}^n : Ax = 0\}$ megoldás-halmaza. Az A oszlopai által generált altér az A **oszloptere**, jelölésben $\mathcal{O}(A)$ vagy \mathbf{AR}^n , míg az oszlopainak merőleges altere a mátrix **bal nulltere**. Ennek jele $\mathcal{BN}(A)$.

Mostantól fogva azzal a jelölési egyszerűsítéssel élünk, hogy nem különböztetjük meg az oszlop és sor vektorokat. Ennek megfelelően, ha az Az szorzatot tekintjük, akkor a z -t oszlopvektornak képzeljük, míg

az yA szorzat esetén az y -t sorvektornak. Hasonlóképp, két vektor skalárszorzata esetén sem tesszük ki a transzponálási jelet, vagyis az a és b n -dimenziós vektorok skalárszorzatát ab -vel vagy ba -val jelöljük. (Ez az egyszerűsítési megállapodás zavart okozhatna, ha az a vektort $n \times 1$ -es mátrixként, a b vektort pedig $1 \times n$ -es mátrixként tekinténénk, mert akkor az ab mátrix szorzat egy $n \times n$ -es mátrixot jelöl. Szerencsére az a, b vektorok ilyen típusú szorzatára az alábbiakban nem lesz szükségünk, így az említett zavar sem fordulhat elő.)

Valamely n -dimenziós z vektor esetén az Az vektor tekinthető úgy, mint az A oszlopainak egy lineáris kombinációja, ahol az i -dik oszlop együtthatója a z i -dik komponense. Hasonlóképp, egy m -dimenziós y vektorra az yA tekinthető, mint az A sorainak egy lineáris kombinációja.

Futólag már említettük, hogy ha egy $z \in \mathbf{R}^n$ vektor ortogonális az A soraira, vagyis ha $Az = 0$, akkor z ortogonális az A sorainak bármely yA lineáris kombinációjára is, azaz $(yA)z = y(Az) = y0 = 0$.

Lemma 2.2.1 *Ha a $z \in \mathbf{R}^n$ nem-nulla vektor ortogonális az A mindegyik sorára (azaz benne van A nullterében, vagyis $Az = 0$), akkor z lineárisan független az A soraitól, (azaz z nincs benne az A sortérében).*

Biz. Tegyük fel indirekt, hogy z előáll az A sorainak lineáris kombinációjaként, azaz $z = yA$ valamely $y \in \mathbf{R}^m$ -re. Ekkor $0 < zz = (yA)z = y(Az) = 0$, ami ellentmondás. •

Megjegyzendő, hogy a lemmában lényeges feltétel, hogy a valós vagy a racionális test felett vagyunk (legalább is annyiban, hogy rendezett test felett). A $\text{GF}(2)$ (vagyis a kételemű) test felett például az $(1, 1)$ vektor ortogonális saját magára.

Figyeljük meg, hogy a sortér és a nulltér az \mathbf{R}^n egymásra merőleges alterei. (Ugyanis, ha egy vektor merőleges a mátrix soraira, akkor merőleges a sorokból készült lineáris kombinációkra is, vagyis a sortér minden elemére). A 2.2.1 lemma alapján a sortérnek és a nulltérnek a közös része az egy szem nulla vektorból áll. Analóg módon az oszloptér és a bal nulltér az \mathbf{R}^m -nek egymásra merőleges alterei, melyek metszete a triviális altér.

Az A mátrix segítségével megadható egy $\varphi_A : \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}^m$ leképezés a $\varphi_A(z) := Az$ képzési szabállyal. Könnyen látszik, hogy φ_A lineáris transzformáció, amelynek képtere az A oszloptere, míg magtere az A nulltere. Hasonlóképp bevezethetünk egy ${}_A\varphi : \mathbf{R}^m \rightarrow \mathbf{R}^n$ lineáris transzformációt a ${}_A\varphi(y) := yA$ képzési szabállyal. Ennek képtere az A sortere, míg magtere az A bal nulltere.

Az a kérdés, hogy az $Az = 0$ (homogén lineáris) egyenletrendszernek van-e nem-triviális megoldása azzal ekvivalens, hogy az A oszlopai lineárisan összefüggőek-e vagy sem. Egy másik interpretáció szerint az $Az = 0$ azt jelenti, hogy z ortogonális az A soraira, vagyis az $Az = 0$ nem-triviális megoldhatóságának kérdése azzal ekvivalens, hogy az A nulltere (azaz a φ_A leképezés magtere) nem-triviális-e.

TÉTEL 2.2.1 *Legyen A $m \times n$ -es mátrix, ahol $1 \leq m < n$. Ekkor az $Az = 0$ homogén lineáris egyenletrendszernek létezik nem-triviális megoldása. (Másszóval m -nél több m -dimenziós vektor mindig lineárisan összefüggő. Még másképp, A nulltere nem-triviális.)*

Biz. m szerinti indukciót használunk. Amennyiben $m = 1$, a tétel triviális. Legyen tehát $m > 1$ és tételezzük fel, hogy a tétel érvényes minden olyan mátrixra, amelynek m -nél kevesebb sora van.

A tétel állítása triviális, ha A -nak van egy csupa 0-ból álló oszlopa, így feltesszük, hogy nem ez a helyzet. Figyeljük meg, hogy ha az A egyik sorát helyettesítjük a sor λ -szorosával valamilyen $\lambda \neq 0$ számra, akkor a mátrix nulltere, vagyis az $Az = 0$ rendszer megoldásainak halmaza változatlan marad. Hasonló kijelentés érvényes, ha a mátrix egyik sorát hozzáadjuk egy másik sorához, vagy ha két sort felcserélünk. Ezen műveletek ismételt alkalmazásával egy olyan A_1 mátrix nyerhető, amelynek nulltere ugyanaz, mint az A mátrixé, és amelynek első oszlopa az $(1, 0, 0, \dots, 0)^t$ m -dimenziós egység-vektor. Legyen A' az a mátrix, amely az A_1 -ből keletkezik az első sor és az első oszlop eltörlésével. Az A' -re az indukciós feltevés szerint érvényes a tétel, azaz létezik egy $(n - 1)$ -dimenziós z' nem-nulla vektor, amelyre $A'z' = 0$.

Jelölje a' azt a vektort, amely az A_1 első sorából keletkezik az első (1-es) komponens eltörlésével és legyen $\alpha = -a'z'$. Ekkor a $z := (\alpha, z')$ vektor nem-nulla vektor, amelyre $A_1z = 0$, tehát $Az = A_1z$ miatt $Az = 0$. •

Megjegyzendő, hogy a fenti bizonyítás könnyen algoritmussá alakítható az $Az = 0$ egy nem-triviális megoldásának megkeresésére. Ez a Gauss-elimináció speciális esete homogén lineáris egyenletrendszer egy nemtriviális megoldásának megtalálására.

Következmény 2.2.2 *Ha egy mátrix oszlopai is és sorai is lineárisan függetlenek, akkor a mátrix négyzetes.*

Biz. Valóban, ha például több oszlop volna, mint sor, akkor a 2.2.1 tétel szerint az oszlopok lineárisan összefüggnének. •

Következmény 2.2.3 *Ha az A' mátrixból lineárisan függetlenül kiválasztható sorok maximális száma kisebb, mint az oszlopok száma, akkor az $A'z = 0$ rendszernek van nem-triviális megoldása.*

Biz. Válasszunk ki maximálisan sok lineárisan független sort és jelölje a mátrixukat A . A 2.2.1 tétel szerint $Az = 0$ -nak van nem-triviális megoldása. Ez az eredeti $A'z = 0$ -nak is megoldása, hiszen A' minden sora lineárisan függ A soraitól. •

Lemma 2.2.2 *Tegyük fel, hogy az A mátrixban az első r oszlop lineárisan független és a többi oszlop lineárisan függ ezektől. Hasonlóképp legyen az első s sor lineárisan független és a többi sor lineárisan függjön ezektől. Ekkor az első r oszlop és az első s sor által meghatározott A_1 rész mátrix oszlopai is és sorai is lineárisan függetlenek.*

Biz. Szimmetria miatt elég kimutatni, hogy az A_1 oszlopai lineárisan függetlenek. Töröljük el az a_{r+1}, \dots, a_n oszlopokat. Továbbra is érvényes, hogy mindegyik sorvektor lineárisan függ az első s sortól. Így ha egy vektor ortogonális az első s sorra, akkor ortogonális a többi sorra is, vagyis ha az A_1 oszlopai lineárisan összefüggnének, akkor az A mátrix első r oszlopa is lineárisan összefüggne, ellentmondásban a feltevessel. •

A 2.2.2 következmény és a 2.2.2 lemma kombinációjából kapjuk a következőt.

TÉTELEK 2.2.4 *Egy A mátrix lineárisan független oszlopainak maximális száma egyenlő a lineárisan független sorok maximális számával.*

Ezt a közös maximális számot $r(A)$ -val jelöljük és a mátrix **rangjának** nevezzük.

Ezen megfontolásokból még egy fontos tulajdonság kiolvasható. Tegyük fel, hogy a mátrixból egymás után választunk sorokat, csak arra ügyelve, hogy a kiválasztott sorok lineárisan függetlenek legyenek. Ezt egészen addig tesszük, amíg már több sor nem választható ki, azaz amikor már a nem kiválasztott sorok mindegyike lineárisan függ a kiválasztott soroktól. Ekkor, függetlenül a közbeni választási döntéseinktől, a kiválasztott lineárisan független sorok száma mindig ugyanaz lesz, nevezetesen az A mátrix rangja. (Másképp a mohó algoritmus mindig maximális sok lineárisan független sort fog megtalálni.) Ennek igazolásához tegyük fel, hogy az algoritmus mondjuk az első s sort választotta ki és legyen indirekt $s < r := r(A)$. Feltehetjük, hogy az A első r oszlopa lineárisan független. De ekkor ellentmondásban vagyunk a 2.2.2 lemmával. Ebből az is következik, hogy az A sorterének a dimenziója egyenlő a mátrix rangjával (ami egyenlő a mátrix oszlopterének dimenziójával.)

Következmény 2.2.5 *Egy mátrix rangja nem változik, ha hozzáveszünk egy új oszlopot, amely lineárisan függ az oszlopoktól, vagy ha elhagyunk egy meglévő oszlopot, amely lineárisan függ a többi oszloptól. Analóg állítás érvényes sorokra.* •

TÉTELEK 2.2.6 *Ha egy $m \times n$ -es A mátrix sorai lineárisan függetlenek (azaz $r(A) = m$), akkor tetszőleges n -dimenziós b vektorra az $Ax = b$ egyenletrendszernek létezik megoldása (ami $b \neq 0$ esetben azzal ekvivalens, hogy b lineárisan függ az A oszlopaiktól.) Ha $m = n$, akkor a megoldás egyértelmű.*

Biz. Ha $b = 0$, akkor $x = 0$ megoldás, így feltesszük, hogy $b \neq 0$. A 2.2.4 tétel miatt A -nak van m lineárisan független oszlopa. Tegyük fel, hogy az első m oszlop lineárisan független. Láttuk, hogy m -nél több m dimenziós vektor lineárisan összefüggő, így az a_1, \dots, a_m, b vektorok lineárisan összefüggők. Egy ilyen nem-triviális lineáris összefüggésben a b együtthatója nem lehet 0, mert ez azt jelentené, hogy az a_1, \dots, a_m vektorok lineárisan összefüggők, ellentétben a feltevessel. Ha viszont a b együtthatója nem nulla, akkor b kifejezhető az a_i vektorok lineáris kombinációjaként.

Az $m = n$ esetben az egyértelműség bizonyításához tegyük indirekt fel, hogy létezik két megoldás is. Ekkor ezek z különbsége nem-nulla és $Az = 0$, vagyis az A oszlopai lineárisan összefüggők, de ekkor a sorai is, ellentétben a feltevessel. •

Egy négyzetes mátrixot **szingulárisnak** neveznek, ha sorai (illetve ezzel ekvivalensen, oszlopai) lineárisan összefüggnek.

A 2.2.6 tétel általánosításához tegyük ismét fel, hogy az A mátrixnak m sora és n oszlopa van (lehet $m = n$), de a sorok lineáris függetlenségét nem tételezzük fel.

TÉTELEK 2.2.7 *A következők ekvivalensek.*

(A) *Az $Ax = b$ egyenletrendszernek létezik megoldása.*

(B) *$r(A) = r([A, b])$, (ahol $[A, b]$ az a mátrix, amely A -ból áll elő a b oszlop hozzávételével).*

(C) *Nem létezik olyan y , amelyre $yA = 0$, $yb \neq 0$.*

Biz. (B) \rightarrow (A). Tekintsünk A -nak $r(A)$ lineárisan független oszlopát. $r(A) = r([A, b])$ azt jelenti, hogy b lineárisan függ ezektől, tehát függ az A oszlopaiktól, vagyis (A) fennáll.

(A) \rightarrow (C). Ha létezik olyan x és y , amelyekre $Ax = b$ és $yA = 0$, akkor $0 = (yA)x = y(Ax) = yb$.

(C) \rightarrow (B). Tegyük fel indirekt, hogy $r(A) < r([A, b])$. Válasszunk ki $[A, b]$ -nek $r(A) + 1$ lineárisan független sorát és legyen $[A_1, b_1]$ az általuk alkotott rész mátrix. A_1 sorai már lineárisan összefüggnek, hiszen A -nak

nincsen $r(A) + 1$ darab lineárisan független sora. De ekkor létezik olyan $y_1 \neq 0$ vektor, amelyre $y_1 A_1 = 0$. $[A_1, b_1]$ sorainak lineáris függetlensége miatt $y_1 [A_1, b_1] \neq 0$, azaz $y_1 b_1 \neq 0$. Egészítsük ki y_1 -t 0 komponensekkel egy y m -dimenziós vektorrá. Erre $yA = 0, yb \neq 0$, ellentmondásban (C)-vel. •

A 2.2.7 tételben az (A)-beli problémát **primál** problémának nevezzük. Ez tehát azt kérdezi, hogy a b oszlopvektor benne van-e az A oszlopainak alterében. A (C)-beli problémát **duál** (vagy **duális**) problémának hívjuk. Ez azt kérdezi, hogy létezik-e olyan y vektor, amely A valamennyi oszlopára merőleges, ugyanakkor b -re nem, másszóval, hogy létezik-e olyan homogén hipersík (melynek normálisa y), amely tartalmazza A minden oszlopát, de b -t nem. Fontossága miatt megismételjük a 2.2.7 tételből az (A) és (C) feltételek ekvivalenciáját és direkt bizonyítást adunk rá.

TÉTEL 2.2.8 (Fredholm féle alternatíva tétel) *Az $Ax = b$ rendszernek akkor és csak akkor van megoldása, ha nem létezik olyan y , amelyre $yA = 0, yb \neq 0$. Ekvivalensen, egy $[b]$ vektor vagy benne van egy altérben [melyet az A oszlopai generálnak], vagy elválasztható tőle [egy y normálisú] homogén hipersíkkal abban az értelemben, hogy a hipersík az alteret tartalmazza, de a vektort nem.*

Biz. Egyszerre nem létezhet a szóbanforgó x és y , mert akkor $0 = (yA)x = y(Ax) = yb \neq 0$.

Annak igazolására, hogy a primál és a duál probléma egyike biztosan megoldható az A sorainak m száma szerint indukciót használunk. Az $m = 1$ eset könnyű gyakorlat. Szintén egyszerűn látszik a tétel, ha A azonosan nulla.

Tegyük most fel, hogy A -nak van nemnulla eleme, hogy $m \geq 2$, és hogy kevesebb sorú márixokra a tétel igaz. Sor- és oszlop-cserékkel elérhetjük, hogy $a_{11} \neq 0$. Könnyű ellenőrizni, hogy az egyenletrendszer egy sorát nemnulla számmal szorozva a primál megoldás-halmaz nem változik. A duál megoldás-halmaz ilyenkor változhat ugyan, de a duál probléma megoldhatósága nem (tehát az eredeti duál akkor és csak akkor oldható meg, ha a módosított). Ugyanez a két kijelentés érvényes, ha az egyik egyenletet hozzáadjuk egy másikhoz. Ezek alapján feltehetjük, hogy $a_{1,1} = 1$ és az első oszlop többi eleme 0. Tekintsük az első sor törlésével keletkező $A'x' = b'$ rendszert. Indukcióból kapjuk, hogy vagy ez, vagy pedig a duális $\{y'A' = 0, y'b' \neq 0\}$ rendszer megoldható. Amennyiben létezik x' , úgy ennek első komponensét szabadon változtathatjuk, hiszen A' első oszlopa nulla. Emiatt ezt a komponenset olyanakk tudjuk választatni, hogy az $Ax = b$ rendszerből kihagyott első egyenlet is teljesüljön. Tehát ha a redukált primál megoldható, akkor az eredeti is. Ha viszont a redukált duálisnak létezik egy $(m - 1)$ dimenziós y' megoldása, akkor az $y := (0, y')$ az eredeti duálisnak megoldása. •

Megjegyzések Az alternatíva tételt a szemléletes megfogalmazás alapján hívhatjuk szeparációs tételnek is. Később látni fogjuk, hogy jóval általánosabb szeparációs tételek is léteznek. Algebrai tételek ilyen jellegű geometriai szemléltetése sokszor hozzájárul magának a tételnek a megsejtéséhez, megkönnyíti a tétel megértését, és segíti a megjegyzést is. Ugyanakkor a három-dimenziós geometriai tartalom kézenfekvősége önmagában egyáltalán nem jelenti azt, hogy az általános tétel triviális lenne, vagy hogy egyáltalán igaz! Lásd még a 3.1.1 részbeli megjegyzéseket.

Feladat 2.2.1 *Igazoljuk, hogy $r(Y \cdot A) \leq r(A)$!*

Feladat 2.2.2 *Igaz-e, hogy az $Ax = 0$ egyenletrendszernek akkor és csak akkor létezik semelyik koordinátájában sem nulla megoldása, ha A minden oszlopa lineárisan függ a többitől?*

2.3 EGYENLETRENDSZER MEGOLDÁS-HALMAZA, AFFIN ALTEREK

Miután áttekintettük a lineáris egyenletrendszerek megoldhatóságának kérdését, vizsgáljuk meg, hogy miként lehet leírni a megoldások halmazát.

TÉTEL 2.3.1 *Egy A $n \times n$ -es nem-szinguláris négyzetes mátrix első m sora által alkotott részmátrixot jelölje A_1 , míg a maradékot A_2 . Tegyük fel, hogy az A_1 minden sora ortogonális A_2 minden sorára. Ekkor A_1 sortere éppen az A_2 nulltere és A_1 nulltere éppen az A_2 sortere.*

Biz. Mivel az állítás második fele az elsőből következik az A_1 és A_2 szerepének felcserélésével, csupán az első rész bizonyítására szorítkozunk. A feltevés szerint A_1 minden sora ortogonális A_2 minden sorára, így A_1 sorainak lineáris kombinációja is ortogonális az A_2 soraira, azaz A_1 sortere része A_2 nullterének. A fordított irányú tartalmazás igazolásához legyen $z \in \mathcal{N}(A_2)$, azaz $A_2 z = 0$. Mivel A nem-szinguláris, a 2.2.6 tétel alapján létezik $y = (y_1, y_2)$, amelyre $yA = z$.

Most tehát $yA = z$ ortogonális A_2 soraira, és $y_1 A_1$ is ortogonális A_2 soraira, ezért $y_2 A_2 = yA - y_1 A_1$ is ortogonális A_2 soraira. A 2.2.1 lemma alapján az A_2 sorainak egy nemnulla lineáris kombinációja nem lehet ortogonális A_2 minden sorára, így $y_2 A_2$ szükségképpen 0, azaz $z = y_1 A_1$, vagyis z benne van A_1 sortérében. •

TÉTEL 2.3.2 Legyen A_1 olyan $m \times n$ -es mátrix ($m < n$), amelynek sorai lineárisan függetlenek. Ekkor létezik olyan $(n - m) \times n$ méretű A_2 mátrix, amelynek sorai ortogonálisak az A_1 soraira és amely az A_1 -gyel együtt egy $n \times n$ -es nem-szinguláris mátrixot alkot. Az A_1 sortere az A_2 nulltere, és A_1 nulltere az A_2 sortere.

Biz. A 2.2.1 tétel szerint van olyan $z_1 \in \mathbf{R}^n$ nemnulla vektor, amely ortogonális az A_1 soraira (magyarul az $A_1 z = 0$ rendszernek van nem-triviális megoldása.) Természetesen ekkor z_1 lineárisan független A_1 soraitól. Egészítsük ki az A_1 mátrixot a z_1 sorvektorral. Miután z_1 lineárisan független az A_1 soraitól, a megnövelt A'_1 mátrix sorai is lineárisan függetlenek. Amennyiben A'_1 -nek még mindig kevesebb, mint n sora van, úgy a 2.2.1 tétel alapján ismét létezik egy olyan z_2 vektort, amely ortogonális az A'_1 soraira.

Ezt az eljárást $(n - m)$ -szer alkalmazva olyan z_1, \dots, z_{n-m} vektorokat kapunk, melyek mindegyike ortogonális az A_1 valamennyi sorára valamint egymásra is, továbbá a végül kapott $n \times n$ -es mátrix sorai lineárisan függetlenek. Ezen konstrukció alapján a z_i ($i = 1, \dots, n - m$) sorvektorokból álló A_2 mátrix teljesíti a tétel kívánalmait. •

Feladat 2.3.1 Tegyük fel, hogy az 2.3.2 tételbeli A_1 mátrix (I_m, B) alakú, ahol I_m az $m \times m$ -es egység-mátrixot jelöli, míg B tetszőleges $m \times (n - m)$ -es mátrix. Igazoljuk, hogy az $A_2 := [B^T, -I_{n-m}]$ kielégíti a tétel kívánásait, azaz A_2 sortere az A_1 sortérének ortogonális kiegészítője.

A két tétel összevetéséből adódik, hogy az $A_1 x = 0$ homogén lineáris egyenletrendszer megoldás-halmaza pontosan a z_1, z_2, \dots, z_{n-m} vektorok lineáris burka. Az is következik, hogy az n -dimenziós tér tetszőleges Q m -dimenziós alterének létezik egy egyértelműen meghatározott Q^\perp $n - m$ -dimenziós ortogonális kiegészítő altere. \mathbf{R}^n minden eleme egyértelműen áll elő egy Q és egy Q^\perp -beli elem összegeként.

Következmény 2.3.3 Minden generált altér előáll nulltéreként és minden nulltér előáll generált altérként. Egy $Ax = 0$ homogén egyenletrendszer megoldás-halmaza előáll véges sok vektor lineáris burkaként, azaz $\{yB : y \in \mathbf{R}^n\}$ alakban, (ahol n az A és a B oszlopainak száma). Véges sok vektor lineáris kombinációinak halmaza előáll egy homogén lineáris egyenletrendszer megoldás-halmazaként.

A 2.2.1 tételből következően az \mathbf{R}^n térben legfeljebb csak n vektor választható ki lineárisan függetlenül. Miután az n egységvektor lineárisan független, az \mathbf{R}^n dimenziója n . Az is következik, hogy tetszőleges A altér véges sok elem generált altereként áll elő: válasszunk ki maximálisan sok lineárisan független elemét A -nak (ezek száma legfeljebb n), minden elem ezektől lineárisan függ, azaz A a kiválasztott elemek által generált altér.

A 2.3.1 és 2.3.2 tételekből látjuk, hogy minden altér nemcsak generált altérként áll elő, hanem nulltéreként is. (Ez annak a szemléletes geometriai ténynek az általánosítása, hogy a síkban egy origón átmenő egyenest egyrészt meg lehet adni $ax + by = 0$ alakban, másrészt $\alpha(-b, a)$ „paraméteres” alakban.) Az is következik, hogy k darab lineárisan független vektor nullterének rangja $n - k$. Speciálisan, ha A $n - 1$ rangú mátrix, akkor az $Az = 0$ megoldás-halmaza egy-dimenziós altér, másnéven egy **origón átmenő egyenes**, amelynek pontjai valamely a vektorra $\{\lambda a : \lambda \in \mathbf{R}\}$ alakban adhatók meg (ahol a az A soraira merőleges nem-nulla vektor).

A 2.2.7 tétel választ ad arra a kérdésre, hogy egy egyenletrendszernek mikor van megoldása. Feltéve, hogy létezik megoldás, mi mondható a megoldás-halmazról?

Affin altéren vagy **eltolt altéren** (vagy **affin halmazon**) egy altér eltoltját értjük. Vagyis C affin altér, ha létezik olyan A altér és a vektor, amelyekre $C = \{x : x = z + a \text{ valamilyen } z \in A \text{ vektorra}\}$, vagyis $C = A + \{a\}$. Ilyenkor könnyen látható, hogy C bármely c elemére $C - \{c\} = A$, vagyis az altér, amelynek eltolásából a C keletkezik, egyértelműen meghatározott. A C affin altér **dimenzióján** a definiáló A altér dimenzióját értjük.

Gyakorlat 2.3.2 Igazoljuk, hogy affin alterek (a) nemüres metszete és (b) összege is affin altér!

Véges sok pont affin burka affin alteret alkot, ami nem más, mint a véges sok pontot tartalmazó legszűkebb affin altér. Két (különböző) pont affin burkát a két pont **összekötő egyenesének** nevezzük, míg a két pont konvex burka a két pontot összekötő **szakasz**. Egy egy-dimenziós affin halmazt **egyenesnek** nevezünk.

Könnnyen látszik, hogy egy C halmaz akkor és csak akkor affin altér, ha van olyan c eleme, amelyre $C - \{c\}$ altér. A C halmaz akkor és csak akkor affin altér, ha bármely két elemének affin kombinációja C -ben van, ami azzal ekvivalens, hogy bármely véges sok elemének affin kombinációja C -ben van.

TÉTEL 2.3.4 Tegyük fel, hogy az $Ax = b$ egyenletrendszernek x_0 megoldása. Ekkor a megoldások $M := \{x : Ax = b\}$ halmaza az \mathbf{R}^n tér affin altere, nevezetesen az A nullterének eltoltja. Másként fogalmazva, az $Ax = 0$ homogén egyenletrendszer egy tetszőleges megoldását x_0 -hoz adva megoldást kapunk, és M minden tagja így áll elő. Megfordítva, minden affin altér előáll egy lineáris egyenletrendszer megoldás-halmazaként.

(Figyeljük meg, hogy a 2.2.7 tételben az $Ax = b$ megoldhatóságának az oszlopok terét magában foglaló \mathbf{R}^m térben volt szemléletes jelentése, a megoldások halmazát viszont a sorteret magában foglaló \mathbf{R}^n térben szemléltetjük affin altérként.)

Biz. Legyen $z \in \mathcal{N}(A)$, azaz $Az = 0$. Ekkor nyilván $A(z + x_0) = b$, vagyis $\mathcal{N}(A) + \{x_0\} \subseteq M$. Legyen most $x_1 \in M$. Ekkor $z := x_1 - x_0$ -ra fennáll $Az = 0$, tehát x_1 előáll mint az x_0 és az $\mathcal{N}(A)$ -beli z elem összege. Ezzel a tétel első felét igazoltuk.

Tekintsünk most egy C affin alteret, amely valamely ${}_1a, \dots, {}_ma$ vektorok által generált altér x_0 vektorral történő eltolásával áll elő, vagyis az $\{yA + x_0 : y \in \mathbf{R}^m\}$ alakú vektorok halmaza, ahol A jelöli az ${}_1a, \dots, {}_ma$ sorokból álló mátrixot. A 2.3.2 tétel szerint van olyan Z mátrix, amelynek nulltere éppen az A sortere. Legyen $b := Zx_0$. Ekkor C éppen a $Zx = b$ egyenletrendszer megoldás-halmaza. •

Következmény 2.3.5 Amennyiben az $Ax = b$ egyenletrendszernek x_0 egy megoldása, úgy a megoldások halmaza előáll véges sok vektor lineáris burkának x_0 -al történő eltolásaként, azaz $\{yB + x_0 : y \in \mathbf{R}^n\}$ alakban. •

A következményben megfogalmazott eredményre néha úgy hivatkoznak, hogy egy lineáris egyenletrendszer megoldás-halmaza előállítható paraméteres alakban. Ennek speciális esete az a geometriában tanult eredmény, hogy egy síkot a háromdimenziós térben meg lehet adni egy lineáris egyenletrendszer megoldás-halmazaként is és paraméteres alakban is, azaz $\alpha a + \beta b + c$ alakban, ahol α, β valós paraméterek, a, b, c pedig vektorok \mathbf{R}^3 -ban.

Következmény 2.3.6 Amennyiben az $Ax = b$ egyenletrendszernek van megoldása, úgy az M megoldáshalmaz dimenziója $n - r(A)$, ahol n az oszlopok száma.

Biz. Az előbbi tétel szerint M az A nullterének az eltoltja. Álljon A_1 az A -nak $r(A)$ lineárisan független sorából. Nyilván A -nak és A_1 -nek ugyanaz a nulltere. A 2.3.1 és 2.3.2 tételek alapján A_1 nullterének rangja $n - r(A_1) = n - r(A)$. •

Gyakorlat 2.3.3 Tegyük fel, hogy az $Ax = b$ rendszer megoldható. Legyen A' az A maximálisan sok lineárisan független sorából alkotott részmátrix és b' a b ennek megfelelő része. Ekkor az $A'x = b'$ tetszőleges x^* megoldására $Ax^* = b$ -nek.

Feladat 2.3.4 Tegyük fel, hogy az $Ax = b$ egyenletrendszer megoldható. Azt mondjuk, hogy az $ax = \beta$ egyenlet **logikai következménye** $Ax = b$ -nek, ha ennek minden megoldása kielégíti $ax = \beta$ -t (másszóval, ha az $\{x : Ax = b\}$ affin altér benne van az $\{x : ax = \beta\}$ hipersíkban). Azt mondjuk, hogy $ax = \beta$ **lineáris következménye** $Ax = b$ -nek, ha előáll az $Ax = b$ egyenleteinek lineáris kombinációjaként, azaz ha létezik olyan y vektor, amelyre $yA = a$ és $yb = \beta$. Igazoljuk, hogy $ax = \beta$ akkor és csak akkor lineáris következmény, ha logikai.

3. Fejezet

LINEÁRIS EGYENLŐTLENSÉG-RENDSZEREK MEGOLDÁSA

3.1 BEVEZETÉS

Egy olajfeldolgozó üzemben kétféle nyersolaj áll rendelkezésre: Az A típusból 8 millió hordó, a B típusból 5 millió. Ezekből készítenek benzint és gázolajat. Az üzemben három technológiai eljárás közül lehet választani. Az első eljárás bementi-kimeneti arányait az jellemzi, hogy 3 hordó A-kőolajból és 5 hordó B-kőolajból 4 hordó benzint és 3 hordó gázolajat állít elő. A második eljárás 1 hordó A-ból és 1 hordó B-ből készít 1 hordó benzint és 1 hordó gázolajat, míg a harmadik eljárásnál ezek az értékek rendre 5, 3 és 3, 4. Tudván, hogy a benzin hordójáért 4 dollárt, a gázolaj hordójáért 3 dollárt kapunk, a meglévő nyersolaj készletet miképp osszuk fel a három eljárás között, ha célunk az össz-bevétel maximalizálása. (Egyszerűség kedvéért nem vesszük most tekintetbe az eljárások esetleg eltérő üzemi költségeit).

Jelölje x_i ($i = 1, 2, 3$) azt, hogy az egyes eljárásokat milyen mértékben használjuk. x_1 tehát azt jelenti, hogy az első eljárással $3x_1$ A-olajat és $5x_1$ B-olajat dolgozunk fel, és ennek során $4x_1$ benzint és $3x_1$ gázolajat kapunk. Az x_i értékeknek természetesen nemnegatívnak kell lenniük. Az adatok alapján az A-olajból $3x_1 + x_2 + 5x_3$ hordót használunk, és így ez az összeg legfeljebb 8 millió. A B-olajra az $5x_1 + x_2 + 3x_3 \leq 5000000$ egyenlőtlenség adódik.

Az eljárásokkal benzinből összesen $4x_1 + x_2 + 3x_3$ hordó áll elő, melynek értéke $4(4x_1 + x_2 + 3x_3)$ dollár. Gázolajból $3x_1 + x_2 + 4x_3$ hordót nyerünk, melynek értéke $3(3x_1 + x_2 + 4x_3)$. Az összbevételünk tehát $25x_1 + 7x_2 + 24x_3$ dollár. Feladatunk maximalizálni a $25x_1 + 7x_2 + 24x_3$ célfüggvényt az $x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \geq 0$ valamint a $3x_1 + x_2 + 5x_3 \leq 8000000$ és $5x_1 + x_2 + 3x_3 \leq 5000000$ feltételek mellett. (Mivel x_i ebben a modellben a hordók számát jelöli, így ki kellene kötnünk, hogy minden x_i egész. A fenti feladatban azonban a hordók száma nagy, így gyakorlati szempontból nem számít, ha elengedjük az egészértékű megköötést. Jelezzük ugyanakkor, hogy számos gyakorlati problémában szükséges lehet a változókra tett egészértékű megköötés. Lineáris egyenlőtlenség-rendszerek egészértékű megoldhatóságával az *egészértékű programozás* foglalkozik.)

A lineáris algebra egyik kiinduló pontja a lineáris egyenletrendszerek vizsgálata volt. A Gauss-elimináció segítségével elvi és algoritmikus választ kaptunk arra a kérdésre, hogy egy lineáris egyenletrendszernek mikor van megoldása. A **lineáris programozás** lineáris egyenlőtlenség-rendszerekkel foglalkozik. Egy egyenlőtlenség lehet szigorú vagy egyenlőséget is megengedő, de a továbbiakban egyenlőtlenségen mindig ezen utóbbit értjük, hacsak kifejezetten az ellenkezőjét nem mondjuk. A legelső kérdés az, hogy egy egyenlőtlenség-rendszernek mikor létezik megoldása, vagy másképp fogalmazva, egy egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmaza, melyet majd poliédernek nevezünk, mikor nemüres. Az erre vonatkozó eredmény (Farkas lemma) az egyenletrendszerekről szóló Fredholm tétel direkt általánosítása. Hasonlóképp, az egyenletrendszerek megoldás-halmazára vonatkozó eredmények szépen kiterjeszthetők egyenlőtlenség-rendszerek megoldás-halmazára.

Egyenlőtlenség-rendszerekkel kapcsolatban azonban olyan új típusú kérdések is felvetődnek, amelyeknek nincs is értelmes speciális esetük egyenletrendszerekre vonatkozólag. Megkérdezhetjük, hogy valamely c vektorra a cx lineáris célfüggvény korlátos-e az R poliéderen (mondjuk) felülről. (Egy affin altéren egy lineáris célfüggvény vagy konstans vagy nem korlátos). Ha korlátos, úgy harmadik célunk meghatározni a cx függvény maximumát (vagy ha alulról korlátos, úgy minimumát) R -en. Persze most még azt (a később majd bizonyításra kerülő ténnyt) sem tudjuk, hogy a szóbanforgó maximum egyáltalán létezik-e: Weierstrass általános tétele szerint egy korlátos zárt halmazon folytonos függvény felveszi maximumát, így miután cx folytonos és

egy poliéder bizonyosan zárt, R korlátossága esetén már most is bizonyosak lehetünk a maximum létezésében. Nemsokára ezt is és a nem-korlátos esetet is igazoljuk, Weierstrass nélkül.

3.1.1 Megjegyzések az intuíciónál

A lineáris egyenletrendszerek megoldására vonatkozó elmélet megértését megkönnyítette, hogy három dimenzióban a problémához egy geometriailag szemléletes képet lehetett kapcsolni. A geometriai intuíció segítséget jelent egyenlőtlenség-rendszerek vizsgálatánál is. Egy három-változós egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmazát is szépen lehet ábrázolni. Egyetlen $qx \leq \beta$ ($q \neq 0$) egyenlőtlenség megoldás-halmaza az \mathbf{R}^3 -ban egy zárt féltérként képzelhető el. Egy egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmaza így néhány féltér metszete. Három dimenzióban véges sok féltér metszete nem más, mint egy konvex poliéder (megengedve, hogy a poliéder nem feltétlenül korlátos). Ez a kép természetesen sugallja, hogy magasabb dimenzióban is egy egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmazát majd poliédernek nevezzük. Kérdés persze, hogy mennyire szerencsés ez az elnevezés abban az értelemben, hogy egy n -változós egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmaza valóban rendelkezik-e olyan tulajdonságokkal, melyeket három dimenziós szemléletünk sugall. Három dimenzióban például világos, hogy egy korlátos poliéder a csúcsainak konvex burka. Igaz-e ez magasabb dimenzióban is? A kérdés persze így eleve csalás, hiszen még azt sem tudjuk, hogy hogyan is kéne magasabb dimenzióban a csúcsot definiálni.

Ami esetleg kézenfekvő a három dimenziós szemléletünkben, az lehet, hogy n dimenzióban nem is igaz. Vagy még ha igaz is, nem azért, mert három dimenzióban jól látszik. Gondoljunk arra, hogy egy n pontú gráf szerkezete mennyivel összetettebb lehet, mint egy három pontúé. Azt nyilván senki nem hiszi, hogy egy három pontú gráfra érvényes állításnak automatikusan tetszőleges gráfra is igaznak kéne lennie. A szemléletes és az igaz állítások kapcsolatának jobb megértésére tekintsük a következő (nem feltétlenül igaz) állításokat.

1. Ha f folytonos függvény a $I = [0, 1]$ zárt intervallumon, amelyre $f(0) < 0 < f(1)$, akkor létezik olyan $x \in I$ szám, amelyre $f(x) = 0$.

2. Ha f folytonos függvény a $I = (0, 1)$ nyílt intervallumon, akkor f véges sok pont kivételével I minden pontjában deriválható.

3. Az n -dimenziós Euklideszi térben n darab páronként hegyes szöget bezáró vektor mindig beforgatható a nemnegatív térszögletbe (azaz létezik egy olyan ortonormált transzformáció, amely az n vektor mindegyikét nemnegatív vektorba képezi).

4. Ha \mathbf{R}^n -ben egy P korlátos poliéder bármely két csúcsa szomszédos, akkor P -nek legfeljebb $n + 1$ csúcsa van.

5. Ha \mathbf{R}^n -ben véges sok pont P konvex burka nem tartalmazza az origót, akkor van olyan zárt féltér, amely magában foglalja P -t, de nem tartalmazza az origót.

Ezen állítások mindegyikét többé-kevésbé szemléletesnek érezzük. Az első közülük Bolzano tétele, amit bevezető analízisben bizonyítanak. Nem ritka az a felfogás, hogy a Bolzano tétel nyilvánvaló, hiszen egy „folytonos vonal” a $(0, -1)$ és $(1, 1)$ pontok között szükségképpen metszi az $y = 0$ tengelyt, és a részletes bizonyításra csak azért van szükség, mert „a matematikában pontosnak kell lenni”. Ez a nézet azonban téves. A Bolzano tétel ugyanis nem arról szól, hogy a folytonosságra bennünk élő szemléletes érzetre igaz-e valami, hanem arról, hogy a folytonosságra bevezetett formális definíció vajon valóban teljesíti-e azokat az elvárásokat, amelyeket a szemléletes folytonosság képünk diktál. A Bolzano tétel egy ilyen elvárt tulajdonság fennállását igazolja vissza.

A fenti 2. állítás egy másik ilyen elvárt tulajdonságot fogalmaz meg. Ez is meglehetősen szemléletesnek hat, csak hát éppen nem igaz: van olyan folytonos függvény I -n, amely egyetlen pontban sem differenciálható.

A 3. állítás nyilvánvaló a síkban, könnyen igazolható 3 dimenzióban, és némi erőfeszítéssel bebizonyítható még \mathbf{R}^4 -ben is. Magasabb dimenzióban azonban már az állítás nem érvényes! Kis analógia: Könnyen igazolható, hogy legfeljebb négy pontú gráfok kromatikus száma egyenlő a maximális teljes részgráfjuk pontszámával. Öt pontú gráfokra azonban ez már nem áll, hiszen az öt pontú kör kromatikus száma 3, de nincs benne háromszög.

A 4. állítás 2 és 3 dimenzióban kézenfekvő. Négy dimenzióban azonban minden n -re lehet n csúcsú poliédert konstruálni úgy, hogy a csúcsai páronként szomszédosak legyenek.

Az 5. állítás három dimenzióban szintén kézenfekvő, de az előbbi példák elbizonytalaníthatnak, hogy vajon magasabb dimenzióban is igaznak kell-e lennie. Mindenesetre, ha az elkövetkezőkben esetleg tényleg az derül ki, hogy érvényes, akkor ezt a tényt nem szabad majd magától értetődőnek tekintenünk.

A három dimenzióban szemléletes állítások \mathbf{R}^n -be történő átvitelének nehézségeit jól érzékelteti az alábbi feladat.

Feladat 3.1.1 *Igazoljuk, hogy \mathbf{R}^n -ben véges sok pont konvex burka zárt.*

A következőkben olyan fogalmakat építünk ki magasabb dimenzióban, melyek három dimenzióban jól ismertek. Mi egy poliéder lapja, csúcsa, dimenziója? Azt az utat követjük, amely általában egy definíció

kiterjesztésénél szokás: kiválasztjuk az ismert esetben a szóbanforgó fogalom valamely alapvető tulajdonságát, és az általánosításhoz ezt használjuk definícióként. (Például egy pozitív a szám negatív egész kitevős hatványát úgy definiáltuk, hogy érvényben maradjon a pozitív egész kitevős hatványra fennálló egyszerű szabály. Ezért lett, definíció szerint $a^0 := 1$ vagy $a^{(-n)} := 1/a^n$). Egy dologra azonban ügyelni kell. Elképzelhető, hogy az általánosítandó fogalomnak nem csak egy alapvető tulajdonsága van, így az általánosításra is több lehetőség kínálkozik.

Például egy R korlátos három-dimenziós poliéder csúcsa az R -nek olyan pontja, amely nincs benne a poliéder két másik pontját összekötő szakaszban. Ezen tulajdonság egy lehetőség a magasabb dimenziós poliéder csúcsának definiálására. Egy másik kézenfekvő lehetőség azt mondani, hogy az R valamely z pontja akkor csúcs, ha létezik egy sík, amelynek R -rel vett metszete az egyetlen z pontból áll. Melyiket válasszuk magasabb dimenzióban a csúcs definíciójának? Netán olyan szerencsénk lesz, hogy a kétféle lehetőség ekvivalens?

3.2 KÚPOK, POLIÉDEREK, POLITOPOK

Az alterek (illetve az affin halmazok) éppen azok a halmazok, melyek zártak a lineáris (ill. affin) kombináció képzésre. Pontok egy halmazát akkor nevezzük **konvexnek**, ha zárt a konvex kombináció képzésre, vagyis akárhogy véve a halmaznak véges sok elemét, ezek konvex kombinációja is a halmazhoz tartozik.

Gyakorlat 3.2.1 Ha z a z_1, \dots, z_k pontok konvex kombinációja és mindegyik z_i a v_1, \dots, v_l pontok konvex kombinációja, akkor z a v_1, \dots, v_l pontoknak is konvex kombinációja.

Gyakorlat 3.2.2 Egy halmaz akkor és csak akkor konvex, ha bármely két elemének bármely konvex kombinációja a halmazhoz tartozik.

Gyakorlat 3.2.3 Konvex halmazok metszete is konvex.

Mivel \mathbf{R}^n konvex, tetszőleges C halmaz benne van egy őt tartalmazó legszűkebb konvex halmazban, nevezetesen a C -t tartalmazó konvex halmazok metszetében. Ezt a C **konvex burkának** (convex hull) nevezzük és $\text{konv}(C)$ -vel jelöljük.

Gyakorlat 3.2.4 A $\text{konv}(C)$ halmaz nem más, mint a C elemeinek felhasználásával készült konvex kombinációk halmaza.

Amennyiben $a \in \mathbf{R}^n$ nem-nulla vektor, β tetszőleges szám, az $ax = \beta$ lineáris egyenlet megoldás-halmazát **hipersíknak** (hyperplane) nevezzük. Ez az $\{x \in \mathbf{R}^n : ax = 0\}$ homogén hipersík eltoltja. A fentiek alapján a hipersík dimenziója $n - 1$ (innen az elnevezés). Következik, hogy az affin altér hipersíkok metszetének tekinthető. Az $\{ax \leq \beta\}$ egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmazát, vagyis az $\{x : ax \leq \beta\}$ halmazt (zárt) **féltérnek** (closed halfspace) hívjuk, melynek $\{x : Ax = b\}$ a **határoló síkja**, és amelynek normálisa a . (Ha szigorú egyenlőtlenség van, **nyílt féltérrel** beszélünk). A $\beta = 0$ esetben azt mondjuk, hogy a féltér **homogén**.

3.2.1 Kúpok

Vektorok egy nemüres C halmazát **kúp**nak (cone) nevezzük, ha C zárt nemnegatív számmal történő szorzásra nézve, vagyis ha C bármely elemének nem-negatív számszorosa is C -hez tartozik. Ebből adódik, hogy az origó mindig a kúpban van. A kúp **triviális**, ha egyetlen pontja van (az origó). Amennyiben a kúp még az összeadásra is zárt, **konvex kúp**ról beszélünk. Ez könnyen láthatóan valóban konvex. Miután a továbbiakban csak konvex kúpokról lesz szó, kúpon automatikusan konvex kúpot fogunk érteni. Egy altér például mindig kúp. (Ez a definíció egyrészt általánosabb annál, mint amit szokásos geometriai kúp fogalmunk diktálna, hiszen megenged olyan alakzatokat is, melyeket síkok határolnak. Például a síkban a nemnegatív síknegyed kúp. Másrészt szűkebb, mert kúp eltoltja nem kúp). Két tipikus példa kúpra:

Végesen generált kúp (röviden, **generált kúp**): Véges sok $a_1, \dots, a_n \in \mathbf{R}^m$ vektor nemnegatív lineáris kombinációinak halmaza. Jelölése : $\text{kúp}(a_1, \dots, a_n) := \{z : z = \sum_i \lambda_i a_i, \lambda_i \geq 0\}$. Amennyiben A egy olyan $m \cdot n$ -es mátrix, melynek oszlopai az a_i vektorok, úgy az a_i vektorok kúpja $\{Ax : x \geq 0\} = \mathbf{AR}_+^n$. Az A mátrix sorvektorai \mathbf{R}^n -ben az $\{yA : y \geq 0\} = \mathbf{R}_+^m A$ kúpot generálják, melyet G_A -val jelölünk.

Metszetkúp (másnéven **poliéder-kúp**): Véges sok homogén féltér metszete; $R := \{x : b_1x \leq 0, \dots, b_mx \leq 0\}$, ahol $b_i \in \mathbf{R}^n$. Amennyiben B egy olyan $m \cdot n$ -es mátrix, melynek sorai a b_i vektorok, úgy $R = \{x : Bx \leq 0\}$. A B oszlopvektorai \mathbf{R}^m -ben az $\{y : yB \leq 0\}$ metszetkúpot definiálják.

Megjegyzendő, hogy ha $\{p_1, p_2, \dots, p_t, a_1, \dots, a_n\}$ vektorok esetén a $\{z : z = \sum_j \mu_j p_j + \sum_i \lambda_i a_i, \lambda_i \geq 0\}$ halmaz generált kúp (vagyis ha csak bizonyos együtthatókra követelünk meg nemnegativitást), éspedig a $\{p_1, -p_1, \dots, p_t, -p_t, a_1, \dots, a_n\}$ vektorok kúpja. Speciálisan, a p_1, \dots, p_t vektorok által generált altér is generált kúp. A generált kúp tehát a generált altér általánosítása.

Hasonlóképp, $\{q_1, \dots, q_t, b_1, \dots, b_m\}$ vektorok esetén az $\{x : q_1x = 0, \dots, q_tx = 0, b_1x \leq 0, \dots, b_mx \leq 0\}$ halmaz metszetkúp, és pedig $\{x : q_1x \leq 0, -q_1x \leq 0, \dots, q_tx \leq 0, -q_tx \leq 0, b_1x \leq 0, \dots, b_mx \leq 0\}$. Speciálisan, a q_1, \dots, q_t vektorok nulltere (másnéven kiegészítő altere) metszetkúp. A metszetkúp tehát a nulltér általánosítása.

Gyakorlat 3.2.5 *Két metszetkúp metszete metszetkúp. Két generált kúp vektor-összege generált kúp.*

Korábban láttuk, hogy egy generált altér mindig előáll nulltérként és megfordítva. E tétel szép általánosításaként bebizonyítjuk majd, hogy egy metszetkúp mindig előáll generált kúpként és egy generált kúp metszetkúpként. Ez az ekvivalencia nem nyilvánvaló: például egy metszetkúp zártága rögtön látszik abból, hogy a félterek zártak és zárt halmazok metszete is zárt; ugyanakkor egy generált kúp zártágának igazolása nem ilyen kézenfekvő.

Egy q nemnulla vektor esetén a $\{\lambda q : \lambda \in \mathbf{R}_+\}$ generált kúpot **végtelen iránynak** vagy röviden **iránynak** vagy másként **sugárnak** (ray) mondjuk és \vec{q} -val jelöljük. A $\vec{q}_1, \dots, \vec{q}_k$ irányok egy **nemnegatív kombinációján** a q_1, \dots, q_k vektorok egy nemnegatív kombinációjához tartozó irányt értjük.

A generált kúp tekinthető véges sok irány nemnegatív kombinációi halmazának. Egy z pontból induló \vec{q} irányú **félegyenesen** a $z + \vec{q} := \{x : x = z + \lambda q, \lambda \in \mathbf{R}_+\}$ halmazt értjük. Tehát az irány egy origóból kiinduló félegyenes, és a félegyenes egy eltolt irány.

Adott K kúphoz hozzárendelhetjük a $K^* := \{x : xz \leq 0 \text{ minden } z \in K \text{ elemre}\}$ halmazt, és ezt a K **polárisának** nevezzük. Könnyen látszik, hogy K^* maga is kúp, és az is, hogy a K kúp polárisának polárisa magában foglalja K -t, azaz $K \subseteq (K^*)^*$. Itt nem szükségképpen áll egyenlőség, hiszen bármely kúp polárisa könnyen ellenőrizhetően zárt, vagyis nem zárt K esetén $K \neq (K^*)^*$. Igazolható ugyanakkor, hogy a K lezártja (vagyis a K -t tartalmazó zárt halmazok metszete) éppen $(K^*)^*$. Speciálisan, zárt K -ra $K = (K^*)^*$.

3.2.2 Poliéderek és politopok

A metszetkúpénál általánosabb a következő fogalom:

Poliéder (polyhedron, tbsz: polyhedra): Véges sok féltér metszete: $R := \{x : Qx \leq b\}$, ahol Q egy $m \times n$ -es mátrix, b m -dimenziós vektor. Másszóval a poliéder egy lineáris egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmaza. Figyeljük meg, hogy a definícióból adódóan egy poliéder mindig konvex, hiszen ha néhány vektor kielégít egy lineáris egyenlőtlenséget, akkor konvex kombinációjuk is. A háromdimenziós téргеometriában megszokott (konvex) poliéderek megadhatók félterek metszeteiként, vagyis kielégítik a fenti definíciót, ugyanakkor ez megenged nem korlátos poliédereket is. Például egy metszetkúp vagy egy affin altér poliéder.

A formailag általánosabb, egyenlőségeket és egyenlőtlenségeket egyaránt tartalmazó $\{Px = b_0, Qx \leq b_1\}$ rendszer megoldás-halmaza is poliéder, hiszen egy $px = \beta$ egyenlet megoldás-halmaza felfogható mint a $px \leq \beta$ és a $-px \leq -\beta$ egyenlőtlenségek közös megoldás-halmaza. Nyilván a $\{x : Qx \geq b\}$ halmaz is poliéder éppúgy, mint az oszloptérben lévő $\{y : yQ \leq b\}$ halmaz. Ez is jelzi, hogy egy poliéder többféle módon is megadható mátrixszal. Az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ egyenlőtlenség-rendszerrel azt mondjuk, hogy **standard** alakú, vagyis ha egy olyan egyenletrendszerrel van szó, amelynek változóira nemnegativitási kikötés van. Az $\{x : Ax = b, x \geq 0\}$ poliéder **standard alakban** van adva. Egy standard alakban adott poliéder tehát egy affin altér és a nemnegatív térszöglet metszete.

Az $R := \{x : Px = b_0, Qx \leq b_1\}$ poliéder egy z elemére nézve a definiáló $M = \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}$ mátrix egy sorát valamint a sor által meghatározott egyenlőtlenséget **z -aktívnak** vagy röviden csak **aktívnak** nevezzük, ha z egyenlőséggel teljesíti. A P sorai automatikusan aktívak. A z -re nézve aktív sorok részmátrixát az M **z -aktív részmátrixának** nevezzük és M_z^- -vel jelöljük. A z által szigorú egyenlőtlenséggel teljesülő sorok mátrixát Q_z^- jelöli. A $\sigma(z) := r(M) - r(M_z^-)$ értéket a z pont **szintjének** nevezzük. Ez az érték tehát az adott definícióban az egyenlőtlenség-rendszerrel függ (bár később bebizonyítjuk, hogy valójában csak a poliédertől). Egy 0-szintű pontot az egyenlőtlenség-rendszer **bázis-megoldásának** nevezzük. Vagyis $z \in R$ akkor bázis-megoldás, ha aktív részmátrixának rangja ugyanaz, mint M rangja.

Politop (polytope): Véges sok pont konvex burka. (Az üres halmazt is politopnak tekintjük, mint nulla darab pont konvex burka.)

Gyakorlat 3.2.6 *Két poliéder metszete is poliéder. Két politop vektor-összege is politop.*

Gyakorlat 3.2.7 *Amennyiben $R := \{x : Mx \leq b\}$ nemüres, úgy R akkor és csak akkor az egész tér, ha $r(M) = 0$ (azaz M a csupa-nulla mátrix) és $b \geq 0$.*

Természetes kérdések: Mikor létezik egy egyenlőtlenség-rendszernek megoldása, azaz mikor üres egy poliéder? Erre válaszol majd a Farkas lemma, amely a Fredholm-féle alternatíva tételnek lineáris egyenlőtlenségekre vonatkozó kiterjesztése. Hogyan lehet „paraméteresen” megadni egy egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmazát,

annak mintájára, ahogyan egy egyenletrendszer megoldás-halmazát meg lehetett adni így? A korlátos esetben erre válaszol majd az a bizonyításra kerülő tétel, miszerint minden korlátos poliéder politop, és megfordítva. További kérdés, hogy két egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmaza mikor ugyanaz, magyarul, mikor definiálják ugyanazt a poliédert? Kezdjük egy egyszerű megfigyeléssel.

Lemma 3.2.1 *Ha az R poliéder kúp, akkor metszetkúp.*

Biz. Az R megadható $\{x : Qx \leq b\}$ alakban és feltehetjük, hogy Q -nak a lehető legkevesebb sora van. Azt igazoljuk, hogy ekkor $b = 0$. Mindenesetre $b \geq 0$, hiszen $0 \in R$ miatt $0 = Q0 \leq b$. Tegyük fel indirekt, hogy $b(i) > 0$ valamelyik i -re. A Q minimalitása miatt van olyan x' vektor, amely a $Qx \leq b$ rendszerből egyedül a $iqx \leq b(i)$ egyenlőtlenséget sérti meg, azaz $iqx' > b(i) > 0$. Ekkor az $\alpha := b(i)/i qx'$ számra $x^* := \alpha x'$ benne van R -ben, de $2x^*$ például nincs, mert $i q(2x^*) = 2\alpha i qx' = 2b(i) > b(i)$, ellentmondásban R kúp voltaival. •

Egy poliédert akkor nevezünk **korlátosnak**, ha létezik olyan K pozitív szám, amelyre $|x(i)| \leq K$ a poliéder minden x pontjának mindegyik $x(i)$ komponensére. Egy poliéder (**külső**) **dimenzióján**, (röviden **dimenzióján**) az őt tartalmazó legszűkebb affin altér dimenzióját értjük. A poliéder **belső dimenziója** a benne fekvő affin alterek dimenziójának a maximuma. Például, ha a poliéder egyetlen pontból áll, akkor külső és belső dimenziója is nulla. Általában egy affin alternek, mint poliédernek a külső és belső dimenziója megegyezik az affin alter korábban már bevezetett dimenziójával, speciálisan \mathbf{R}^n egy hipersíkjának külső és belső dimenziója is $n - 1$. A síkban a nemnegatív síknegyed belső dimenziója 0, külső dimenziója 2. Az n -dimenziós térben egy féltér, belső dimenziója $n - 1$, külső dimenziója n .

Egy $\{z + \lambda q : \lambda \in \mathbf{R}\}$ alakú egyenest q irányú egyenesnek nevezünk. Legyen $R = \{x : Qx \leq b\}$ nemüres poliéder. Egy q vektorról azt mondjuk, hogy R **karakterisztikus** vektora, ha R minden z pontjára és minden λ számra $z + \lambda q \in R$. Másszóval, az R bármely pontján átmenő q irányú egyenes R -ben van. Rögtön látszik, hogy a karakterisztikus vektorok alteret alkotnak, a poliéder **karakterisztikus alterét**.

Ha egy poliéder nem tartalmaz teljes egyenest (félegyenest) akkor azt mondjuk, hogy **egyenes-mentes** (**félegyenés-mentes**). A \vec{q} irányt az R **poliéder egy irányának** nevezzük, ha $z + \lambda q \in R$ fennáll az R minden z elemére és minden pozitív λ -ra.

Gyakorlat 3.2.8 *Az R poliéder irányainak nemnegatív kombinációi is az R irányai, azaz a poliéder irányai kúpot alkotnak.*

A poliéder irányainak kúpját a poliéder **karakterisztikus** (néha **recessziós**) **kúpjának** nevezzük. Az R poliéder egy iránya **extrém**, ha nem állítható elő tőle különböző R -beli irányok nemnegatív kombinációjaként. Egy alternek például nincs extrém iránya.

Gyakorlat 3.2.9 *A poliéder egy iránya akkor és csak akkor extrém, ha nem állítható elő két tőle különböző R -beli irány nemnegatív kombinációjaként.*

Egy háromdimenziós poliédert lapok, élek illetve csúcsok határolnak. Ezeket a fogalmakat szeretnénk magasabb dimenzióra kiterjeszteni. Egy $R \subseteq \mathbf{R}^n$ nemüres poliéder F **oldala** (face) R -nek egy

$$F := \{x \in R : cx = \delta\} \tag{3.1}$$

alakú nemüres részhalmaza, ahol $\delta := \max\{cx : x \in R\}$ valamely cx lineáris célfüggvényre, melyre a maximum létezik. A $c \equiv 0$ célfüggvényre a definíció azt adja, hogy R maga is oldal. **Valódi oldalon** (proper face) olyan oldalt értünk, amely nem az egész poliéder. A poliéder valódi oldala tehát az optimum helyek halmaza valamely nemnulla lineáris célfüggvényre nézve, másként szólva a poliédernek az a része, amely egy hipersíkkal érintkezik, amikor azt kívülről a poliéderhez toljuk. Amennyiben az oldal egyetlen pontból áll, úgy ezt a pontot a poliéder **csúcsának** nevezzük. Tehát egy $z \in R$ pont akkor csúcs, ha létezik olyan c vektor, amelyre a $cz > cx$ minden $x \in R - z$ -re. A $c \neq 0$ esetben a $H = \{x : cx = \delta\}$ hipersíkot a poliéder egy **támasz-síkjának** nevezzük.

A definícióból látszik, hogy egy poliéder oldala maga is poliéder. Egy affin altér például olyan poliéder, amelynek nincs valódi oldala. Poliéder **minimális oldalán** egy tartalmazásra nézve minimális oldalt értünk. Egy tartalmazásra nézve maximális valódi oldalt **lapnak** (facet) nevezzük.

A poliédert **csúcsosnak** (pointed) mondjuk, ha van csúcsa. Nem minden poliédernek van csúcsa, például az affin altereknek bizonyosan nincs. A poliéder egy z elemét **extrém pontnak** hívjuk, ha nem áll elő a poliéder néhány más pontjának konvex kombinációjaként.

Gyakorlat 3.2.10 *Igazoljuk, hogy az R poliéder egy z pontjára a következők ekvivalensek. (i) z extrém, (ii) z nincs R -hez tartozó szakasz belsejében, (iii) nincs olyan $x' \neq 0$ vektor, amelyre $z + x'$ és $z - x'$ is R -ben van.*

3.3 A FOURIER-MOTZKIN ELIMINÁCIÓ

A Gauss elimináció egyrészt hatékony algoritmust szolgáltatott lineáris egyenletrendszerek megoldására, másrészt fontos bizonyítási eszköznek bizonyult (például a Fredholm féle alternatíva tételnél.)

A Gauss-elimináció mintájára egy kézenfekvő eljárást adunk lineáris egyenlőtlenség-rendszerek megoldására. A módszer eredetileg Fouriertől származik, amelyet később Motzkin elemzett, így az irodalomban Fourier-Motzkin (röviden FM) eliminációként hivatkozzák. A Gauss eliminációhoz hasonlóan az FM eljárás is véges algoritmust szolgáltat, de ez, szemben a Gauss eliminációval, szórványos kivételektől eltekintve nem hatékony a gyakorlatban. Valójában a Gauss elimináció polinomiális futásidőjű algoritmus, míg az FM elimináció exponenciális. Ugyanakkor az FM eljárás is hatékony bizonyítási eszköznek bizonyul, melynek segítségével néhány alaperedmény könnyen kiadódik.

3.3.1 Oszlop elimináció

Legyen A olyan $m \cdot n$ -es mátrix ($m \geq 1, n \geq 2$), amelynek első, a_1 -gyel jelölt oszlopa $0, \pm 1$ értékű. Jelölje rendre I, J, K a sorok azon indexhalmazait, melyekre az $a_1(i)$ értéke $+1, -1$ illetve 0 . Készítsük el az $A^{[1]}$ mátrixot a következőképpen. A K -nak megfelelő sorok változatlanul kerüljenek be $A^{[1]}$ -be. Ezen kívül minden $i \in I, j \in J$ választásra legyen ${}_i a + {}_j a$ az $A^{[1]}$ egy sora, melyet jelöljünk ${}_{[ij]} a$ -val. Ez azt jelenti, hogy ha I vagy J üres, akkor $A^{[1]}$ egyszerűen az A mátrix K -nak megfelelő részmatrixa. Általában $A^{[1]}$ -nek $m - (|I| + |J|) + |I||J|$ sora van. Figyeljük meg, hogy $A^{[1]}$ első oszlopa csupa nullából áll.

TÉTEL 3.3.1 Az

$$Ax \leq 0 \tag{3.2}$$

egyenlőtlenség-rendszernek bármely megoldása az

$$A^{[1]}x \leq 0 \tag{3.3}$$

rendszernek is megoldása. A (3.3) bármely megoldásának első komponensét alkalmasan megváltoztatva a (3.2) egy megoldását kapjuk.

Biz. Az első rész közvetlenül adódik az $A^{[1]}$ konstrukciójából, hiszen az $A^{[1]}$ minden sora az A sorainak nemnegatív lineáris kombinációja. A második részhez, legyen z megoldása (3.3)-nek. Mivel $A^{[1]}$ első oszlopa 0 , feltehető, hogy $z(1) = 0$. A $z(1)$ értékét fogjuk alkalmasan megváltoztatni, hogy (3.2) egy megoldását nyerjük.

Amennyiben J üres, vagyis A első oszlopában nincsen negatív elem, úgy z első komponensét kellően kicsi α értékre változtatva (3.2) egy megoldását kapjuk. (Nevezetesen, $\alpha := \min_{i \in I} \{- {}_i az\}$ megteszi.) Analóg módon, ha I üres, úgy $z(1)$ -t kellően nagyra változtatva kapunk (3.2)-nek egy megoldását. Tegyük most fel, hogy sem I , sem J nem üres. Állítjuk, hogy

$$\max_{j \in J} \{ {}_j az \} \leq \min_{i \in I} \{ - {}_i az \}. \tag{3.4}$$

Valóban, ha volna olyan $i \in I, j \in J$ index-pár, amelyre ${}_j az > - {}_i az$, úgy ${}_{[ij]} az = {}_i az + {}_j az > 0$ volna, ellentmondásban a feltevéssel, hogy z megoldása (3.3)-nek. Mármint, ha α tetszőleges olyan szám, amelyre

$$\max_{j \in J} \{ {}_j az \} \leq \alpha \leq \min_{i \in I} \{ - {}_i az \}, \tag{3.5}$$

úgy z első komponensét α -ra változtatva a kapott z_α -ról állítjuk, hogy megoldása (3.2)-nek. Valóban, ha $h \in K$, akkor ${}_h a$ első komponense 0 , így a ${}_h az_\alpha = {}_h az \leq 0$. Ha $h \in I$, azaz ${}_h a(1) = 1$, akkor (3.4) második egyenlőtlensége folytán ${}_h az_\alpha = {}_h az + \alpha \leq 0$. Végül a $h \in J$ esetben ${}_h a(1) = -1$, és ekkor (3.4) első egyenlőtlensége folytán ${}_h az_\alpha = {}_h az - \alpha \leq 0$. •

Következmény 3.3.2 Tegyük fel, hogy a Q mátrix első oszlopa $0, \pm 1$ értékű, és rendeljük a

$$Qx' \leq b \tag{3.6}$$

egyenlőtlenség-rendszerhez a

$$Q^{[1]}x' \leq b^{[1]} \tag{3.7}$$

rendszert, ahol $b^{[1]}$ az $A := (Q, b)$ mátrixhoz tartozó $A^{[1]}$ mátrix utolsó oszlopa. Ekkor (3.6) bármely megoldása a (3.7) rendszernek is megoldása, és a (3.7) bármely megoldásának első komponensét alkalmasan megváltoztatva a (3.6) egy megoldását kapjuk.

Biz. Egy x' vektor pontosan akkor megoldása (3.6)-nek, ha az $x := (x', -1)$ megoldása $Ax \leq 0$ -nak. Továbbá x' pontosan akkor megoldása (3.7)-nek, ha az x megoldása $A^{[1]}x \leq 0$ -nak. Alkalmazhatjuk a 3.3.1 tételt. •

Következmény 3.3.3 *Metszetkúp tengelymenti (külső vagy belső) vetülete metszetkúp. Poliéder tengelymenti vetülete poliéder.*

Biz. A 3.3.1 tétel szerint az $\{x : Ax \leq 0\}$ metszetkúp x_1 tengelymenti belső vetülete az $\{x : A^{[1]}x \leq 0\}$ metszetkúp. Miután $A^{[1]}$ első oszlopa 0-vektor, a külső vetület nem más, mint az $\{x' : A'^{[1]}x' \leq 0\}$ metszetkúp, ahol $A'^{[1]}$ jelöli az $A^{[1]}$ -ből az első (azonosan nulla) oszlop elhagyásával keletkező mátrixot. Az $R = \{x' : Qx' \leq b^{[1]}\}$ poliéder x_1 menti belső vetülete a 3.3.2 következmény alapján az $\{x' : Q'^{[1]}x' \leq b'^{[1]}\}$ poliéder, míg a külső vetülete az $\{x' : Q'^{[1]}x' \leq b'^{[1]}\}$ poliéder, ahol $Q'^{[1]}$ az a mátrix, amely $Q'^{[1]}$ első (azonosan nulla) oszlopának elhagyásával keletkezik. •

Feladat 3.3.1 *Igazoljuk, hogy poliéder lineáris képe poliéder.*

3.3.2 Poliéder = politop + generált kúp

A 2.3.3 következmény szerint minden generált altér nulltér és minden nulltér generált altér, ami azzal ekvivalens, hogy egy $Ax = 0$ homogén egyenletrendszer megoldás-halmaza előáll véges sok vektor lineáris burkaként, és megfordítva Véges sok vektor lineáris kombinációinak halmaza előáll egy homogén lineáris egyenletrendszer megoldás-halmazaként. Ennek általánosításaként igazolni fogjuk, hogy minden metszet-kúp generált kúp és minden generált kúp metszet-kúp.

A 2.3.4 tétel szerint ha az $Ax = b$ egyenletrendszernek x_0 egy megoldása, akkor a megoldások halmaza affin (=eltolt) altér, nevezetesen az A nullterének x_0 -lal való eltoltja. Ennek általánosításaként igazolni fogjuk, hogy \mathbf{R}^n -ben egy halmaz pontosan akkor poliéder, ha egy politop és egy generált kúp összege. Az egyik iránnyal kezdjük.

TÉTEL 3.3.4 *Egy politop és egy generált kúp összege poliéder. Speciálisan, minden politop korlátos poliéder és minden generált kúp előáll metszetkúpként.*

Biz. Tekintsük \mathbf{R}^m -ben az A ($m \cdot n$ -es) mátrix oszlopai által generált kúpot és az A' ($m \cdot n'$ -s) mátrix oszlopai által feszített politopot. Ezek összege a $C := \{z : z = Ax + A'x', (x, x') \geq 0, ex' = 1\}$ halmaz, ahol e a csupa egyesből álló (n' dimenziós) vektort jelöli.

Tekintsük most $\mathbf{R}^{m+n+n'}$ -ben az $R := \{(z, x, x') : Ax + A'x' - Iz = 0, x \geq 0, x' \geq 0, ex' = 1\}$ poliédert. Ha R -nek vesszük a külső vetületét az (x, x') komponenseinek megfelelő koordináták mentén, akkor (definíció szerint) azon z vektorok halmazát kapjuk, melyekhez van olyan (x, x') , hogy $Ax + A'x' - Iz = 0, x \geq 0, x' \geq 0, ex' = 1$, azaz $z = Ax + A'x'$. Vagyis a külső vetület éppen C , és így a 3.3.3 következmény miatt C valóban poliéder. •

A lineáris programozás egyik sarokköve a Farkas Lemma. Ennek több ekvivalens alakja van: a legszemléletesebbel kezdjük.

TÉTEL 3.3.5 (Farkas lemma, geometriai alak) *Ha egy $C \subseteq \mathbf{R}^k$ generált kúp nem tartalmaz valamely $b \in \mathbf{R}^k$ elemet, akkor létezik olyan (zárt) homogén féltér, amely magában foglalja C -t, de nem tartalmazza b -t. Ha egy P politop nem tartalmazza b -t, akkor létezik olyan féltér, amely magában foglalja P -t, de nem tartalmazza b -t.*

Biz. Mivel minden generált kúp metszetkúp, azaz véges sok homogén féltér metszete, így ha b nincs a kúpban, akkor nincs benne ezen félterek valamelyikében. A második rész ugyanígy következik abból, hogy minden politop poliéder, azaz véges sok féltér metszete. •

A 3.3.4 tétel szerint egy politop és egy generált kúp összege poliéder. Megmutatjuk, hogy érvényes a megfordítás is, azaz minden poliéder előáll, mint egy politop és egy generált kúp összege. A bizonyítás érdekessége, hogy megfordítás igazolásához magát a 3.3.4 tételt használjuk fel.

Tekintsük először a speciális esetet, amikor egy metszetkúpot akarunk előállítani generált kúpként. Az A mátrixra jelölje G_A az A sorai által generált $\{yA : y \geq 0\}$ kúpot, míg M_A az A sorai által definiált $\{x : Ax \leq 0\}$ metszetkúpot.

Lemma 3.3.1 *Amennyiben az A mátrix sorai által generált kúp megegyezik egy B mátrix sorai által definiált metszetkúppal, azaz $G_A = M_B$, úgy $M_A = G_B$.*

Biz. Először lássuk be, hogy $M_A \subseteq G_B$. Ehhez legyen $z \in M_A$, vagyis $iaz \leq 0$ fennáll az A minden sorára. Emiatt az A sorainak bármely $q = \sum \lambda_i ia$ ($\lambda_i \geq 0$) nemnegatív kombinációjára $qz \leq 0$, azaz

$$G_A \text{ minden } q \text{ elemére } qz \leq 0. \quad (3.8)$$

Ha indirekt z nincs a G_B generált kúpban, akkor a 3.3.5 tétel szerint van olyan homogén féltér, amely tartalmazza G_B -t, de z -t nem. Vagyis létezik olyan q vektor (a féltér határoló hipersíkjának normálisa), amelyre egyrészt $Bq \leq 0$, azaz q eleme $M_B = G_A$ -nak, másrészt $qz > 0$, ellentmondva (3.8)-nek. Tehát $M_A \subseteq G_B$.

A fordított $G_B \subseteq M_A$ irány igazolásához figyeljük meg, hogy $G_A = M_B$ miatt ${}_i a {}_j b \leq 0$ fennáll az A minden ${}_i a$ és B minden ${}_j b$ sorára. Emiatt minden $y \in G_B$ elemre ${}_i a y \leq 0$ fennáll vagyis $y \in M_A$. Tehát $G_B \subseteq M_A$ és így $G_B = M_A$. •

Feladat 3.3.2 Állapítsuk meg, hogy az alábbi két állítás közül melyik igaz, melyik nem. (A) Ha $G_A \supseteq M_B$, úgy $M_A \subseteq G_B$. (B) Ha $G_A \subseteq M_B$, úgy $M_A \supseteq G_B$.

TÉTEL 3.3.6 Minden metszetkúp előáll generált kúpként.

Biz. Az A mátrix sorai által definiált M_A metszetkúpról fogjuk kimutatni, hogy generált kúp. A 3.3.4 tétel szerint a G_A generált kúp előáll metszetkúpként, azaz létezik egy olyan B mátrix, amelyre $G_A = M_B$. A 3.3.1 lemma nyomán $M_A = G_B$, vagyis M_A a B sorai által generált kúp. •

Egy C kúp polárisán a $C^* := \{x : xy \leq 0 \text{ minden } y \in C\text{-re}\}$ kúpot értettük.

Feladat 3.3.3 Minden generált kúp a polárisának polárisa, azaz $(K^*)^* = K$.

A metszetkúpok előbbi előállítására támaszkodva megadjuk a poliéderek előállítását, amely tehát a 3.3.4 tétel megfordításának tekinthető.

TÉTEL 3.3.7 Minden nemüres poliéder előáll mint egy politop és egy generált kúp összege. Speciálisan, minden korlátos poliéder politop.

Biz. Legyen $R = \{x : Qx \leq b\}$ nemüres poliéder. A bizonyítás ötlete az, hogy R -t beágyazzuk egy eggyel magasabb dimenziós tér $\{(x, \lambda) : x \in \mathbf{R}^n, \lambda = 1\}$ hipersíkjába, ahol R az origóval egy kúpot feszít, majd ezen kúpra alkalmazzuk a 3.3.6 tételt.

Tekintsük tehát az eggyel magasabb (azaz $n + 1$) dimenziós térben az $M := \{(x, \lambda) : Qx - \lambda b \leq 0, \lambda \geq 0\}$ metszetkúpot. Ez a 3.3.6 tétel szerint előáll generált kúpként. Feltehető, hogy a generáló elemek utolsó (λ -nak megfelelő) koordinátáinak mindegyike 1 vagy 0. Legyenek a generáló elemek eszerint szétválasztva: $(x_1, 1), \dots, (x_k, 1), (x'_1, 0), \dots, (x'_l, 0)$. Tekintsük \mathbf{R}^n -ben az x_i -k konvex burkaként definiált P politopot valamint az x'_j vektorok által generált C kúpot.

Azt állítjuk, hogy $R = P + C$. Valóban, legyen először $z \in R$. Ekkor $(z, 1) = \sum_i \lambda_i (x_i, 1) + \sum_j \mu_j (x'_j, 0)$, ahol $\lambda_i \geq 0, \mu_j \geq 0$. Most tehát $\sum_i \lambda_i = 1$ és ezért $z_1 := \sum_i \lambda_i x_i$ benne van P -ben és $z_2 := \sum_j \mu_j x'_j$ benne van C -ben. Így z valóban előáll egy P -beli z_1 és egy C -beli z_2 elem összegeként, azaz $R \subseteq P + C$. Legyen most $z_1 \in P, z_2 \in C$. Ekkor $(z, 1) = (z_1, 1) + (z_2, 0)$ benne van M -ben, azaz $Qz - b \leq 0$, vagyis z benne van R -ben, azaz $P + C \subseteq R$, és így $R = P + C$. •

3.3.3 Az FM eljárás hatékonysága

Algoritmikus szempontból a Fourier-Motzkin eliminációt a $Qx \leq b$ egyenlőtlenség-rendszer megoldására a következőképp lehet használni. Feltehető, hogy a Q első oszlopa $0, \pm 1$ értékű, mert egy egyenlőtlenséget pozitív számmal szorozva ekvivalens rendszert kapunk. Legyen Q_1 az a mátrix, amely $Q^{[1]}$ -ből keletkezik az első (csupa 0) oszlop eltörlésével. A 3.3.2 következmény folytán $Qx \leq b$ megoldhatósága ekvivalens $Q_1 x_1 \leq b^{[1]}$ megoldhatóságával, és a 3.3.1 tétel bizonyítása meg is mondja, hogy egy x_1 -ből hogyan lehet kiszámolni $Qx \leq b$ egy megoldását. Q_1 -nek eggyel kevesebb oszlopa van mint Q -nak, így az eliminációs lépést n -szer kell használni.

Következésképp a Fourier-Motzkin algoritmus véges. Az eljárás hátránya, hogy egyetlen változó eliminálása sok új egyenlőtlenséget hoz be, vagyis menet közben az egyenlőtlenségek száma nagyon felszaporodhat. Sajnos ez nem csak elvi lehetőség, amint a következő példa mutatja. Legyen p pozitív egész és $n := 2^p + p + 2$. n darab változónk lesz: x_1, \dots, x_n . $8 \binom{n}{3}$ egyenlőtlenségünk van, mindegyik $\pm x_i \pm x_j \pm x_k \leq b_{ijk}$ alakú, ahol b_{ijk} adott számok. t szerinti indukcióval látható, hogy t változó kiejtése után az új egyenlőtlenségek között szerepelni fog az összes $\pm x_{j_1} \pm x_{j_2}, \dots, \pm x_{j_s} \leq b_{j_1, \dots, j_s}$ alakú, ahol $s = 2^t + 2$ és $t + 1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_s \leq n$. Így p lépés után a megmaradt változók száma $n' = n - p = 2^p + 2$ míg az egyenlőtlenségek száma legalább $2^{2^p + 2} = 2^{n'}$.

Tapasztalat szerint a FM elimináció legfeljebb csak kis példákön használható, nagyobbakon tipikusan ténylegesen kezelhetetlenül sok egyenlőtlenség keletkezik.

A fenti példában olyan egyenlőtlenség-rendszer szerepelt, amelynek minden sorában három 1 abszolút értékű együttható volt. Érdekes, hogy ha csak két 1 abszolút értékű együttható van minden sorban, akkor a Fourier-Motzkin eljárás polinomiális futásidejű. Egy (sor)vektort nevezzünk **szimplának**, ha vagy egy nemnulla eleme van (és erről feltehető, hogy 1 abszolút értékű), vagy kettő, melyek mindegyike 1 abszolút értékű. Szimpla sorokból álló mátrixot is nevezzünk szimplának. Könnyű megfigyelni, hogy ha a kiindulási mátrix szimpla, akkor az FM eljárás során keletkező új mátrix is az lesz. Miután szimpla vektor csak kevés (legfeljebb $2m + 3m(m - 1)/2$) lehet, ezért az FM eljárás szimpla mátrixokra polinomiális. Természetesen

menetközben a redundáns egyenlőtlenségeket ki kell dobni: ha például az $x_1 + x_2 \leq 3$ és az $x_1 + x_2 \leq 4$ egyenlőtlenségek adódnak ki, akkor az utóbbi felesleges.

Szimpla mátrixokra, egészértékű b esetén azt is el lehet dönteni, hogy a $Qx \leq b$ rendszernek létezik-e egészértékű megoldása. Az az egyetlen különbség, hogy ha menetközben keletkezik mondjuk egy $2x_i \leq \beta$ alakú egyenlőtlenség, akkor ezt az $x_i \leq \lfloor \beta/2 \rfloor$ egyenlőtlenséggel kell helyettesíteni.

3.3.4 Alkalmazások

A 2-SAT probléma

Példaként említhetjük az ún. 2-SAT problémát (2-satisfiability = 2-kielégíthetőség). Ez gráfok nyelvén elmondva azt kívánja eldönteni, hogy egy M teljes párosítással rendelkező $G = (V, E)$ gráf pontjai közül ki lehet-e választani $|M|$ darabot, melyek az összes élt lefoglalják. Ennek eldöntésére, minden v csúcshoz rendeljünk egy $x(v)$ változót, és tekintsük a következő egyenlőtlenség-rendszert. $0 \leq x(v) \leq 1$ minden $v \in V$ -re, $x(u) + x(v) = 1$ minden $uv \in M$ élre, és $x(u) + x(v) \geq 1$ minden egyéb uv élre. A 2-SAT problémának pontosan akkor van megoldása, ha ezen egyenlőtlenség-rendszernek van egész megoldása. Miután a feltételi mátrix szimpla, az FM elimináció polinomiális futásidőjű algoritmust szolgáltat.

Érdekes az FM elimináció egy lépését közvetlenül gráfnyelven elmondani: Legyen $uv \in M$ az egyik párosítás él. A $V - \{u, v\}$ ponthalmazon definiáljuk a $G^{[1]}$ gráfot úgy, hogy xy él, ha eredetileg él, vagy ha x szomszédos u, v egyikével és y szomszédos a másikával. Könnyen ellenőrizhető közvetlenül is, hogy a 2-SAT probléma akkor és csak akkor oldható meg G -re, ha megoldható $G^{[1]}$ -re.

Gyakorlat 3.3.4 *Tekintsük négy változóban az $x_i \geq 0$, $x_i + x_j = 1$ ($1 \leq i < j \leq 4$) rendszert. Döntsük el az FM eliminációval, hogy van-e megoldása és van-e egész megoldása.*

Az ütemezési feladat újra

Abban a speciális esetben, amikor a mátrix minden sorában vagy egyetlen nemnulla elem szerepel és ennek az abszolút értéke 1, vagy pedig egy +1-es és egy -1-es, akkor az FM elimináció automatikusan fenntartja ezt az alakot. Következik, hogy ha a jobboldali b vektor egészértékű, és a $Qx \leq b$ rendszernek van megoldása, akkor van egész megoldása is (és az FM egy ilyen meg is talál).

A 1.3.5 részben már megfogalmaztuk egy nagyobb projekt részfeladatainak ütemezési problémáját és megadtunk egy megoldást is. Érdekesként most megmutatjuk, hogy ilyenkor az FM módszer is segít. Az ott felállított matematikai modellben tehát a feladat olyan $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ függvény meghatározásával ekvivalens, amelyre minden uv élnek az előre adott súly legfeljebb $\pi(v) - \pi(u)$, minden csúcsra $f(v) \leq \pi(v) \leq g(v)$, ahol f és g előre adott korlátok, és $\pi(t) - \pi(s) \leq T$. Ha ezen egyenlőtlenségeket felírjuk, akkor mindegyikükben vagy egyetlen +1 vagy -1 szerepel, vagy pedig egy darab +1 és egy darab -1. A fentiek szerint ilyen esetben az FM elimináció polinomiális algoritmust szolgáltat, ráadásul, ha a súlyok egészértékűek és létezik π megoldás, akkor létezik egészértékű π is.

Feladat 3.3.5 *Igazoljuk, hogy egy élsúlyozott irányított gráfban akkor és csak akkor van negatív össz-súlyú irányított kör, ha nincsen olyan $\pi := V \rightarrow \mathbf{R}$ függvény, amelyre $\pi(v) - \pi(u) \leq c(uv)$ fennáll minden uv élre. Továbbá, ha a c súlyfüggvény egészértékű, akkor π is választható annak.*

3.4 MEGOLDHATÓSÁG: A FARKAS LEMMA

Valamely feladat algoritmikus megoldásához fontos lehet egy olyan eszköz, amelynek segítségével gyorsan ellenőrizhető egy javasolt megoldás helyessége, függetlenül attól, hogy a szóbanforgó megoldáshoz milyen nehézségek árán jutottunk. Például, behelyettesítéssel könnyű ellenőrizni, hogy egy megadott x_1 vektor megoldása-e az $Ax = b$ lineáris egyenletrendszernek. Arra is van egyszerűen ellenőrizhető tanúsítvány, ha az $Ax = b$ rendszernek nincsen megoldása, hiszen a Fredholm féle alternatíva tétel szerint ilyenkor létezik egy y , amelyre $yA = 0, yb \neq 0$, és egy adott y -ről ennek fennállása szintén könnyen eldönthető.

Kérdés, hogy létezik-e hasonló jellegű, könnyen ellenőrizhető tanúsítvány annak igazolására, hogy egy egyenlőtlenség-rendszer nem oldható meg, magyarul megadható-e a Fredholm féle alternatíva tétel lineáris egyenlőtlenségekre vonatkozó ellenpárja. Az igenlő választ Farkas Gyula tétele szolgáltatja, amely a lineáris programozás egyik alapkövének tekinthető, és ezért röviden csak Farkas lemmának nevezik. Az eredmény poliéderek nemürességére ad szükséges és elegendő feltételt, és mivel egy poliédert többféle alakban is meg lehet adni, a Farkas lemmának is különböző változatai vannak. Ezek azonban egyszerű fogással következnek egymásból, ezért minden alakot Farkas lemmának nevezünk majd. A geometriailag szemléletes változatot a 3.3 részben már be is bizonyítottuk. Most bemutatjuk a három leggyakoribb algebrai változatot, majd közös általánosításként egy olyan formát is felírunk, amelyből mind a három alak speciális esetként kiadódik. A Farkas lemmának az eredeti, Farkas Gyula által kimondott alakja a következő.

TÉTEL 3.4.1 (Farkas lemma, standard alak) *Az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszernek pontosan akkor van megoldása, ha az $\{yA \geq 0, yb < 0\}$ rendszernek nincs.*

Biz. Tekintsük az A oszlopai által generált $K = \{Ax : x \geq 0\}$ kúpot. A Farkas lemma 3.3.5 geometriai alakja szerint K pontosan akkor tartalmazza b -t (más szóval $\{Ax = b, x \geq 0\}$ pontosan akkor oldható meg), ha nincs olyan F homogén feltér, amely tartalmazza a K kúp a_i generáló elemeit (és így magát a kúpot), de b -t nem. Az F normálisát y -nal jelölve ez avval ekvivalens, hogy az A mindegyik a_i oszlopára $ya_i \geq 0$ és $yb < 0$. [Egy feltérrel akkor neveztünk homogénnek, ha határoló hipersíkja tartalmazza az origót.] •

Az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszert **primál** feladatnak, míg az $\{yA \geq 0, yb < 0\}$ rendszert **duál** vagy **duális** feladatnak nevezik. Megjegyzendő, hogy ha a szóbanforgó y létezik, akkor úgy is megválasztható, hogy $yb = -1$ teljesüljön, így néha azt hívjuk duális feladatnak, amikor az $yb < 0$ helyett $yb = -1$ -t követelünk. Néha a duálst az $\{yA \leq 0, yb > 0\}$ ekvivalens alakban adják meg: ennek és az eredeti duálisnak a megoldásai egymás minusz egyszerűesei.

Egy másik geometriai szemléltetés

Érdekes, hogy a 3.4.1 tételnek nemcsak az oszloptérben, hanem a sortérben is szemléletes jelentés adható. Ugyanis a primál probléma megoldása azzal ekvivalens, hogy létezik olyan nemnegatív $(x, 1)$ vektor, amely ortogonális az $A' := (A, -b)$ mátrix soraira, ami viszont azzal ekvivalens, hogy az A' mátrix nullterében létezik egy olyan x' nemnegatív vektor, amelynek utolsó komponense szigorúan pozitív. A duál problémában $yb < 0$ helyett $y(-b) > 0$ -t írva, a duál probléma megoldhatósága azt jelenti, hogy van olyan y vektor, amelyre $yA' \geq 0$ és yA' utolsó komponense szigorúan pozitív; magyarul azt, hogy az A' mátrix sorterében van olyan nemnegatív vektor, amelynek utolsó komponense szigorúan pozitív. Miután egy tetszőleges mátrix nulltere és sortere egymás ortogonális kiegészítő alterei, továbbá tetszőleges altér és ortogonális kiegészítő altere megadható egy mátrix nulltereként illetve sortereként, a Farkas lemma ekvivalens megfogalmazása a következő. *Tetszőleges altér és ortogonális kiegészítő altere közül pontosan az egyik tartalmaz olyan nemnegatív vektort, amelynek utolsó komponense pozitív.* Figyeljük meg, hogy két ilyen vektor skaláris szorzata biztosan pozitív, azaz nem lehetnek merőlegesek egymásra, tehát két ortogonális altér közül legfeljebb csak az egyik tartalmazhat ilyen vektort.

A Farkas lemma változatai

TÉTEL 3.4.2 (Farkas lemma, (A) változat) *A $Qx \leq b$ egyenlőtlenség-rendszer akkor és csak akkor oldható meg, ha nem létezik olyan $y \geq 0$, amelyre $yQ = 0, yb = -1$.*

Biz. A $Qx \leq b$ feladatot nevezzük primál problémának, az $\{yQ = 0, y \geq 0, yb = -1\}$ feladatot pedig duálnak. Mindkettő nem oldható meg, mert akkor $0 = y(Qx) \leq yb = -1$ állna. A fordított irányhoz jelölje A a $[Q, b]$ mátrixot, és legyen $c' = (0, \dots, 0, -1)$ egy $(n+1)$ -dimenziós vektor. A duál megoldhatósága azt jelenti, hogy c' benne van az A sorai által generált kúpban. Ha nincs benne, akkor a Farkas lemma geometriai alakja szerint van olyan $x' = (x, \alpha)$ $(n+1)$ -dimenziós vektor, amelyre $Ax' \leq 0$ és $c'x' = 1$, ami azzal ekvivalens, hogy $\alpha = -1$ és $Qx \leq b$, vagyis a primál feladat megoldható. •

Alternatív bizonyítás A standard alakra történő visszavezetés két lépésben történik. Egyrészt az előjel kötetlen x változót a nemnegatív x' és x'' különbségeként írjuk fel. Másrészt, egy x_1 nemnegatív (m -dimenziós), úgynevezett **eltérés** (vagy **pót**) változó (slack variable) bevezetésével az egyenlőtlenség-rendszert

egyenlőség-rendszerre alakítjuk. Ekkor a $Qx \leq b$ primál feladat a $Qx' - Qx'' + x_1 = b$, $(x', x'', x_1) \geq 0$ alakba megy át. Az $A := (Q, -Q, I_m)$ mátrixra alkalmazva a Farkas lemma standard alakját, azt kapjuk, hogy a megoldhatósághoz szükséges és elegendő feltétele az, hogy nem létezik y , amelyre $yb < 0$ és $yA \geq 0$, azaz $yQ \geq 0$, $y(-Q) \geq 0$, $yI_m \geq 0$, vagyis $yQ = 0$, $y \geq 0$. •

TÉTEL 3.4.3 (Farkas lemma, (B) változat) $A \{Bx \leq b, x \geq 0\}$ egyenlőtlenség-rendszer akkor és csak akkor oldható meg, ha nem létezik olyan $y \geq 0$, amelyre $yB \geq 0$, $yb = -1$.

Biz. Mindkét rendszer nem oldható meg, mert akkor $0 \leq (yB)x = y(Ax) \leq yB = -1$. Jelölje Q azt a mátrixot, amely B -ből keletkezik azáltal, hogy aláírjuk az $n \cdot n$ -es $-I$ egységmátrixot és jelölje b_1 azt a vektort, amely b -ből keletkezik n darab 0 komponens hozzáfűzésével. A $\{Bx \leq b, x \geq 0\}$ rendszer pontosan akkor oldható meg, ha $Qx \leq b_1$ megoldható. Az (A) változat szerint, ha $Qx \leq b_1$ nem oldható meg, akkor létezik egy olyan $(y, y') \geq 0$ vektor, amelyre $yB + y'(-I) = 0$, $yb = -1$. De $y' \geq 0$ miatt $yB + y'(-I) = 0$ azzal ekvivalens, hogy $yB \geq 0$. •

Egyszerű fogással a Farkas lemmát olyan alakban is megfogalmazhatjuk, amikor a Fredholm féle alternatíva tételt már explicit magában foglalja.

TÉTEL 3.4.4 A

$$\{Px = b_0, Qx \leq b_1\} \quad (3.9)$$

primál rendszer akkor és csak akkor oldható meg, ha az

$$\{y_0P + y_1Q = 0, y_1 \geq 0, yb = -1\} \quad (3.10)$$

duális nem, ahol $y = (y_0, y_1, \dots)$, $b = (b_0, b_1, \dots)$.

Biz. Mindkét feladat nem oldható meg, mert akkor $0 = (y_0P + y_1Q)x = (y_0P)x + (y_1Q)x = y_0(Px) + y_1(Qx) \leq y_0b_0 + y_1b_1 = -1$.

Ha a primál probléma nem oldható meg, akkor a vele ekvivalens $\{Px \leq b_0, -Px \leq -b_0, Qx \leq b_1\}$ egyenlőtlenség-rendszer sem. Ekkor viszont a Farkas lemma (A) változata alapján az ehhez tartozó duál megoldható, azaz létezik $(y'_0, y''_0, y_1) \geq 0$ vektor, amelyre $y'_0P + y''_0(-P) + y_1Q = 0$ és $y'_0b_0 + y''_0(-b_0) + y_1b_1 = -1$. De ekkor $y_0 := y'_0 - y''_0$ -re az (y_0, y_1) megoldása a (3.10) duálisnak. •

Hasznos egy olyan alakot is felírni, amely a fenti változatok mindegyikét magában foglalja.

TÉTEL 3.4.5 (Farkas lemma, általános alak) A

$$Px_0 + Ax_1 = b_0, Qx_0 + Bx_1 \leq b_1, x_1 \geq 0 \quad (3.11)$$

primál rendszernek akkor és csak akkor nincs megoldása, ha az

$$y_0P + y_1Q = 0, y_0A + y_1B \geq 0, y_1 \geq 0, yb := y_0b_0 + y_1b_1 = -1 \quad (3.12)$$

duális rendszernek van.

Biz. Jelölje az x_0, x_1, y_0, y_1 dimenzióját rendre n_0, n_1, m_0, m_1 . Az $x_1 \geq 0$ feltételt explicit beírhatjuk az egyenlőtlenségek közé $0_{n_1 n_0} x_0 + x_1(-I_{n_1 n_1}) \leq 0$ alakban. A 3.4.4 tételből közvetlenül kapjuk, hogy a primál probléma pontosan akkor oldható meg, ha az $\{y_0P + y_1Q = 0, y_0A + y_1B + y'_1(-I_{n_1 n_1}) = 0, (y_1, y'_1) \geq 0, y_0b_0 + y_1b_1 = -1\}$ rendszer nem. Ez utóbbi megoldhatósága viszont y'_1 nemnegativitása folytán épp (3.12) duálisával ekvivalens. •

Megjegyezzük, hogy a Farkas lemmát még általánosabb alakban is fel lehetne írni. Például a primál feladatban lehetnek fordított irányú egyenlőtlenségek, vagy nempozitív változók. A megfelelő egyenlőtlenség illetve a feltételi mátrix megfelelő oszlopának negálásával azonban könnyen a (3.12)-es alakra juthatunk, így ez a legáltalánosabb alak már nem ad igazán újat.

3.4.1 Direkt bizonyítás

Bár a Farkas lemma standard alakját az előbb levezettük korábbi eredményekből (nevezetesen a Fourier-Motzkin eliminációra támaszkodva), érdemes egy közvetlen bizonyítást is megadni. Kényelmesebbnek bizonyul egy kicsit általánosabb alakot igazolni: persze még ez is speciális esete a fentebbi általános alaknak. (Nem ritka jelenség, hogy egy jól eltalált általánosításra az indukciós bizonyítás gördülékenyebben működik.) Szemben a fenti megközelítéssel, amely valójában speciális esetként kiadta a Fredholm féle alternatíva tételt, az itt következő bizonyítás használja azt.

TÉTEL 3.4.6 A

$$Px_0 + Ax_1 = b, \quad x_1 \geq 0 \quad (3.13)$$

primál feladatnak akkor és csak akkor nincsen megoldása, ha az

$$yP = 0, \quad yA \geq 0, \quad yb = -1 \quad (3.14)$$

duális feladatnak van.

(Figyeljük meg, hogy (3.14) megoldhatósága ekvivalens az $\{yP = 0, yA \geq 0, yb < 0\}$ rendszer megoldhatóságával.)

Biz. A primál és a duál feladat nyilván nem oldható meg egyszerre, mert akkor $0 + 0 \leq 0 + (yA)x_1 = (yP)x_0 + (yA)x_1 = y[(P, A)x] = yb = -1$, azaz $0 \leq -1$ következne.

Annak bizonyítására, hogy a primál és a duál feladatok egyike biztosan megoldható az A oszlopai száma szerinti indukciót alkalmazunk. Amennyiben ez az n_1 -gyel jelölt szám nulla, azaz A üres, úgy a tétel következik a Fredholm féle alternatíva tételből. Tegyük tehát fel, hogy n_1 pozitív és indukció alapján azt, hogy n_1 -nél kisebb oszlop-számra a tétel érvényes!

Legyen a_1 az A mátrix első oszlopa. Jelölje A' azt a mátrixot, amely A -ból keletkezik az a_1 kihagyásával. Amennyiben a

$$Px_0 + A'x'_1 = b, \quad x'_1 \geq 0 \quad (3.15)$$

rendszernek létezik megoldása, úgy az x'_1 -t egy nulla komponenssel kiegészítve (3.13) megoldásához jutunk. Ha (3.15)-nek nincs megoldása, úgy az indukciós feltevés miatt az

$$yP = 0, \quad yA' \geq 0, \quad yb = -1 \quad (3.16)$$

rendszernek létezik y' megoldása. Amennyiben $y'a_1 \geq 0$, úgy y' a (3.14)-nek is megoldása, és ekkor készen vagyunk.

Tegyük fel tehát, hogy $y'a_1 < 0$, azaz $y'A$ első komponense negatív, a többi nemnegatív. Jelölje P' azt a mátrixot, amelyet P -ből az a_1 oszlop hozzávételével nyerünk. Ha most az

$$yP' = 0, \quad yA' \geq 0, \quad yb = -1 \quad (3.17)$$

problémának van megoldása, az nyilván megoldása (3.14)-nek is, és ekkor ismét csak készen vagyunk. Ha (3.17)-nek nincs megoldása, úgy a

$$P'x'_0 + A'x'_1 = b, \quad x'_1 \geq 0 \quad (3.18)$$

rendszernek van (indukció miatt). Jelölje (x_0, x_1) azt a vektort, amely úgy keletkezik (x'_0, x'_1) -ből, hogy az a_1 -nak megfelelő komponens x'_0 -ból x'_1 -be helyezük (ami persze azt jelenti, hogy (x'_0, x'_1) ugyanazt az $n_0 + n_1$ dimenziós vektort jelöli, mint (x_0, x_1)).

Állítjuk, hogy (x_0, x_1) megoldása (3.13)-nek. Ehhez csak azt kell igazolnunk, hogy $x_1(1)$ (az a_1 -nek megfelelő komponens) nemnegatív. Valóban, ha ez negatív lenne, akkor x_1 is és $y'A$ is olyan, hogy első komponensük negatív, a többi pedig nem az. Emiatt $(y'A)x_1 > 0$ és így $0 + 0 < 0 + (y'A)x_1 = (y'P)x_0 + (y'A)x_1 = y'[(P, A)x] = y'b = -1$, ami lehetetlen. •

Megmutatjuk, hogy a 3.4.6 tételből is levezethető a 3.4.5 általános alak.

Biz. (3.4.5 tételé) Jelölje az x_0, x_1, y_0, y_1 dimenzióját rendre n_0, n_1, m_0, m_1 . Legyen $B' := (B, I)$, $A' := (A, 0)$ (ahol az I egy $m_1 \times m_1$ -os egység-mátrixot, a 0 pedig egy $m_0 \times m_1$ -os nulla mátrixot jelöl). Most (3.11) (x_0, x_1) megoldásai és

$$Px_0 + A'x'_1 = b_0, \quad Qx_0 + B'x'_1 = b_1, \quad x'_1 \geq 0 \quad (3.19)$$

(x_0, x'_1) megoldásai között egy-egy értelmű kapcsolat áll fenn. Nevezetesen (x_0, x_1) az (x_0, x'_1) -ből keletkezik az utolsó m_1 komponens kihagyásával, míg (x_0, x_1) -ből úgy kapjuk (x_0, x'_1) -t, hogy x_1 -t helyettesítjük az $x'_1 := (x_1, b_1 - (Qx_0 + Bx_1))$ vektorral.

A (3.19)-hez tartozó

$$y_0P + y_1Q = 0, \quad y_0A' + y_1B' \geq 0, \quad yb = -1 \quad (3.20)$$

duál probléma és (3.12) ekvivalensek, hiszen csak arról van szó, hogy a (3.12)-ben explicit szereplő $y_1 \geq 0$ előjel megkötést (3.20)-ben az $y_0A' + y_1B' \geq 0$ egyenlőtlenség-rendszerben rejtettük el. A (3.19) primál feladatra felírva a 3.4.6 tételt az abban szereplő (3.14) duál feladat éppen a (3.20) alakot ölti. •

További kézenfekvő megjegyzés, hogy a Farkas lemmát olyan alakban is használhatjuk, amikor a rendszer balról szorzással van adva. (Egy későbbi alkalmazás miatt néhány vektort és mátrixot vesszős betűvel jelölünk.)

TÉTEL 3.4.7

$$y_0P' + y_1Q' = c'_0, \quad y_0A' + y_1B' \geq c'_1, \quad y_1 \geq 0 \quad (3.21)$$

primál rendszernek akkor és csak akkor nincs megoldása, ha a

$$P'x_0 + A'x'_1 = 0, \quad Q'x_0 + B'x'_1 \leq 0, \quad x'_1 \geq 0, \quad c'_0x_0 + c'_1x'_1 > 0 \quad (3.22)$$

duális rendszernek van. •

Gyakorlat 3.4.1 Az $\{yA \leq c\}$ rendszernek akkor és csak akkor van megoldása, ha nincs olyan $x \geq 0$, amelyre $Ax = 0, cx < 0$.

Feladat 3.4.2 Tekintsük a (3.14)-ben előforduló $\{yP = 0, yA \geq 0, yb = -1\}$ rendszert, mint primál problémát és fogalmazzuk meg erre a Farkas lemmát. Mutassuk meg, hogy a felírt duális ekvivalens a (3.13) alakkal.

Feladat 3.4.3 Tegyük fel, van egy szubrutinunk, amely vagy az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszernek vagy a duális $\{yA \geq 0, yb = -1\}$ rendszernek kiszámít egy megoldását. Hogyan használhatjuk fel ezt a (3.13) vagy (3.14) rendszer megoldására?

Feladat 3.4.4 Tegyük fel, van egy szubrutinunk a $\{Bx \leq b, x \geq 0\}$ rendszer megoldására. Hogyan használhatjuk fel ezt a $\{Qx \leq b\}$ rendszer megoldására?

3.4.2 Lineáris és logikai következmény

Azt mondjuk, hogy a $cx \leq \gamma$ egyenlőtlenség **logikai következménye** a $Qx \leq b$ egyenlőtlenség rendszernek, ha az utóbbinak van megoldása és minden megoldása kielégíti a $cx \leq \gamma$ egyenlőtlenséget. Ez geometriailag azt jelenti, hogy az $R := \{x : Qx \leq b\}$ poliéder teljesen a zárt $\{x : cx \leq \gamma\}$ féltérben fekszik. Azt mondjuk, hogy a $cx \leq \gamma$ egyenlőtlenség **lineáris következménye** $Qx \leq b$ -nek, ha létezik olyan $y \geq 0$, amelyre $yQ = c$ és $yb \leq \gamma$.

TÉTEL 3.4.8 Feltéve, hogy R nemüres, a $cx \leq \gamma$ egyenlőtlenség akkor és csak akkor lineáris következménye a $Qx \leq b$ egyenlőtlenség-rendszernek, ha logikai következménye.

Biz. Tegyük fel először, hogy $cx \leq \gamma$ lineáris következmény, azaz létezik olyan $y \geq 0$, amelyre $yQ = c$ és $yb \leq \gamma$. Ekkor $Qx \leq b$ esetén $cx = (yQ)x = y(Qx) \leq yb \leq \gamma$, azaz $cx \leq \gamma$ valóban logikai következmény.

A fordított irányhoz tegyük fel, hogy $cx \leq \gamma$ logikai következmény. Azt kell kimutatnunk, hogy $cx \leq \gamma$ lineáris következmény, vagyis, hogy létezik olyan $y \geq 0$, amelyre $yQ = c$ és $yb \leq \gamma$. Tegyük fel, nem ez a helyzet, azaz nem létezik olyan $y \geq 0$, amelyre $yQ = c$ és $y(-b) \geq -\gamma$. Ekkor a Farkas lemma (balról szorzós alakja) miatt van olyan (x, α) vektor, amelyre

$$\alpha \geq 0, \quad Qx - \alpha b \leq 0, \quad cx - \alpha \gamma > 0. \quad (3.23)$$

Ha most $\alpha = 0$, akkor ez a

$$Qx \leq 0, \quad cx > 0 \quad (3.24)$$

alakot ölti. Ebből következik, hogy az R poliéder egy z elemére bármilyen pozitív λ esetén $z + \lambda x$ benne van R -ben, ugyanakkor $c(z + \lambda x)$ bármilyen nagy lehet, ha λ nő, vagyis $cx \leq \gamma$ nem volna logikai következmény. Vagyis α -nak pozitívnak kell lennie. Feltehető, hogy $\alpha = 1$, mert α -val végigoszthatunk. Most (3.23) azzal ekvivalens, hogy $Qx \leq b, cx > \gamma$ vagyis az x létezése cáfolja, hogy $cx \leq \gamma$ logikai következmény volna. •

A Farkas lemma különféle változatai közötti átjárásoknál megismert eszközökkel levezethetjük a 3.4.8 tétel kiterjesztését is. Tekintsük a

$$Px_0 + Ax_1 = b_0, \quad Qx_0 + Bx_1 \leq b_1, \quad x_1 \geq 0 \quad (3.25)$$

egyenlőtlenség-rendszert, melynek R megoldás-halmazáról tegyük fel, hogy nemüres. Legyen $M = \begin{pmatrix} P & A \\ Q & B \end{pmatrix}$.

Legyen $c = (c_0, c_1)$ adott vektor. Az (x_0, x_1) vektort néha röviden x -szel jelöljük, és hasonlóképp a $\begin{pmatrix} b_0 \\ b_1 \end{pmatrix}$ vektort b -vel. Azt mondjuk, hogy a

$$c_0x_0 + c_1x_1 \leq \gamma \quad (3.26)$$

egyenlőtlenség **logikai következménye** a (3.25) rendszernek, ha (3.25) minden megoldása teljesíti (3.26)-t. A (3.26) egyenlőtlenség **lineáris következménye** (3.25)-nek, ha létezik olyan $y := (y_0, y_1)$, amelyre

$$y_1 \geq 0, \quad y_0P + y_1Q = c_0, \quad y_0A + y_1B \geq c_1, \quad yb \leq \gamma. \quad (3.27)$$

TÉTEL 3.4.9 *Feltéve, hogy R nemüres, (3.26) akkor és csak akkor lineáris következménye (3.25)-nek, ha logikai.*

Biz. Tegyük fel először, hogy $cx \leq \gamma$ lineáris következmény, azaz létezik a szóbanforgó y . Ekkor (3.25) bármely x megoldására $cx = c_0x_0 + c_1x_1 \leq [(y_0, y_1) \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}]x_0 + [(y_0, y_1) \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}]x_1 = (yM)x = y(Mx) = y_0[Px_0 + Ax_1] + y_1[Qx_0 + Bx_1] \leq y_0b_0 + y_1b_1 = yb \leq \gamma$, azaz $cx \leq \gamma$ valóban logikai következmény.

A fordított irányhoz tegyük fel, hogy $cx \leq \gamma$ logikai következmény. Már beláttuk azt a speciális esetet nézzük, amikor A, B, P mindegyike üres, azaz $R = \{x : Qx \leq b\}$. Tegyük most fel, hogy A és B üres. Az R -t definiáló rendszer a

$$Px = b_0, Qx \leq b_1 \quad (3.28)$$

alakra egyszerűsödik, és ilyenkor a $cx \leq \gamma$ egyenlőtlenség definíció szerint akkor lineáris következmény, ha létezik olyan $y := (y_0, y_1)$, amelyre

$$y_1 \geq 0, y_0P + y_1Q = c, yb \leq \gamma. \quad (3.29)$$

(3.28) azzal ekvivalens, hogy $Px \leq b_0, -Px \leq -b_0, Qx \leq b_1$. Ennek a rendszernek logikai következménye a $cx \leq \gamma$ egyenlőtlenség, így az első rész szerint létezik olyan $(y'_0, y''_0, y_1) \geq 0$ vektor, amelyre $y'_0P + y''_0(-P) + y_1Q = c$ és $y'_0b_0 + y''_0(-b_0) + y_1b_1 \leq \gamma$, de ekkor $y_0 := y'_0 - y''_0$ választással (3.29) teljesül, azaz $cx \leq \gamma$ lineáris következmény (3.28)-nek.

Az általános eset bizonyításához legyen $B^* := \begin{pmatrix} B \\ -I \end{pmatrix}$, $Q^* := \begin{pmatrix} Q \\ 0 \end{pmatrix}$, ahol I egy $n_2 \times n_2$ -es egységmátrix, míg 0 egy $n_2 \times n_1$ -es nulla-mátrix. Legyen $b_1^* := \begin{pmatrix} b_1 \\ 0 \end{pmatrix}$, ahol 0 most egy n_2 dimenziós 0 -vektor. A megelőző eset P és Q helyén rendre P^* -gal és Q^* -gal illetve b_1 helyén b_1^* -gal éppen az általános alakkal ekvivalens. •

lin13 2007. január 9.

3.5 POLIÉDEREK

Legyen $Q \neq 0$ egy $m \cdot n$ -es mátrix és jelölje R a

$$Qx \leq b \tag{3.30}$$

egyenlőtlenség-rendszer megoldásainak halmazát. Ebben a részben végig feltesszük, hogy az R poliéder nem üres. Célunk megvizsgálni az R poliéder és az azt definiáló $Qx \leq b$ leíró rendszer kapcsolatát.

3.5.1 Bázis-megoldások

TÉTEL 3.5.1 *Valamely $q \neq 0$ vektorra a következők ekvivalensek:*

- (1) $Qq = 0$.
- (2) q karakterisztikus vektora R -nek.
- (3) R -nek van olyan z pontja, amelyre $z + \lambda q$ minden valós λ -ra R -ben van.

Biz. Az (1)→(2) irány nyilvánvaló, hiszen bármely $z \in R$ esetén $Q(z + \lambda q) = Qz + \lambda Qq = Qz \leq b$, azaz $z + \lambda q \in R$. A (2)→(3) irány semmitmondó. Végül, ha (3) fennáll, akkor szükségképpen $Qq = 0$, mert különben kellően nagy λ -ra a $Q(z + \lambda q) \leq b$ és $Q(z - \lambda q) \leq b$ egyenlőtlenség-rendszerek közül az egyik biztosan nem teljesülne. •

Következmény 3.5.2 *Az $R := \{x \in \mathbf{R}^n : Qx \leq b\}$ poliéder karakterisztikus altere a Q mátrix nulltere.*

Feladat 3.5.1 *Az R poliéder egy z pontját tartalmazó legbővebb, R -ben fekvő affin altér az A karakterisztikus altér z -vel való eltoltja.*

Feladat 3.5.2 *Egy $R := \{x : Qx \leq b\} \subseteq \mathbf{R}^n$ poliéder belső dimenziója $n - r(Q)$. •*

TÉTEL 3.5.3 *Tegyük fel, hogy az R poliéder nemüres és $R = \{x : Qx \leq b\} = \{x : Q'x \leq b'\}$. Ekkor Q és Q' sortere megegyezik. Tetszőleges $z \in R$ esetén Q_z^- és Q'_z' sortere megegyezik.*

Biz. A 3.5.1 tétel szerint egy q vektorra akkor és csak akkor $Qq = 0$, ha $Q'q = 0$, vagyis Q és Q' nulltere megegyezik, így sorterük is.

A második részhez indirekt tegyük fel, hogy mondjuk Q_z^- sortere nem tartalmazza Q'_z' valamely q' sorát. Ekkor a Fredholm féle alternatíva tételből következik, hogy létezik olyan q vektor, amelyre $Q_z^- q = 0$, $qq' > 0$. De ekkor kicsiny pozitív λ -ra $z' := z + \lambda q$ olyan, hogy $Qz' \leq b$, de $qq' > 0$ miatt $Q'_z' z' \not\leq b'$, ellentmondásban a feltevessel. •

Egy $z \in R$ elem szintjén a $\sigma(z) := r(Q) - r(Q_z^-)$ számot értettük. Egy $z \in R$ elemet bázis-megoldásnak neveztünk, ha a z -aktív Q_z^- részmátrix rangja $r(Q)$, más szóval a 0 szintű elemek a bázis-megoldások.

Következmény 3.5.4 *Az R poliéder egy z elemének szintje csak a poliédertől függ és nem a poliédert meghatározó egyenlőtlenség-rendszer konkrét alakjától. Speciálisan, a bázis-megoldás fogalma is csak a poliédertől függ.*

TÉTEL 3.5.5 *Minden nemüres poliédernek létezik bázis-megoldása, nevezetesen bármely minimális szintű elem bázis-megoldás.*

Biz. Legyen $z \in R$ minimális szintű elem. Belátjuk, hogy $\sigma(z) = 0$, azaz z bázis-megoldás. Ha indirekt $r(Q) > r(Q_z^-)$, úgy a Fredholm tétel szerint létezik q vektor, amelyre $Q_z^- q = 0$ és $Q_z^- q \neq 0$. A q esetleges negálásával elérhetjük, hogy a $Q_z^- q$ vektornak van szigorúan pozitív komponense. Ekkor van olyan $\lambda > 0$ érték, amelyre $z' = z + \lambda q \in R$ és ${}_i q z' = b(i)$ a Q_z^- valamely ${}_i q$ sorára. $Q_z^- q = 0$ és ${}_i q q \neq 0$ miatt ${}_i q$ lineárisan független Q_z^- soraitól. Így $Q_z^- z' = b_z$ miatt $r(Q_z^-) > r(Q_z^-)$, ellentmondásban z választásával. •

Érdeemes kiolvasni, hogy más alakú egyenlőtlenség-rendszerek esetén mit is jelent a bázis-megoldás fogalma.

TÉTEL 3.5.6 (i) *Egy $M = \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}$ nem-nulla mátrix esetén a*

$$Px = b_0, Qx \leq b_1 \tag{3.31}$$

lineáris rendszernek egy z megoldása akkor bázis-megoldás, ha $r(M) = r(M_z^-)$.

(ii) *Az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ egy z megoldása akkor és csak akkor bázis-megoldás, ha a pozitív elemekhez tartozó A -beli oszlopok lineárisan függetlenek.*

(iii) *Az $\{yA \geq 0, yb = -1\}$ rendszer egy y_0 megoldása akkor és csak akkor bázis-megoldás, ha az A -ból lineárisan függetlenül kiválasztható, az y_0 -ra merőleges oszlopok maximális száma $r(A, b) - 1$.*

Biz. (i) (3.31) és $\{Px \leq b_0, -Px \leq -b_0, Qx \leq b_1\}$ megoldáshalmaza ugyanaz, továbbá $r(M) = r(M')$ és $r(M_z^-) = r(M_z'^-)$, ahol $M' := \begin{pmatrix} -P \\ M \end{pmatrix}$.

(ii) Esetleges sorcserével feltehetjük, hogy z -nek az utolsó j komponense pozitív. Jelölje az ezen j oszlophoz tartozó $m \cdot j$ -es részmátrixot A' . Legyen $M := \begin{pmatrix} A \\ -I \end{pmatrix}$, ahol I az $n \cdot n$ -es egységmátrixot jelöli. A tétel előtti megjegyzés szerint z akkor bázis-megoldás, ha $r(M_z^-) = r(M) = n$. Ekkor M_z^- az M mátrix első $m + (n - j)$ sora (vagyis az A sorai valamint a $-I$ első $n - j$ sora). Ennek a bal alsó $(n - j) \cdot (n - j)$ -es részmátrixa egy negatív egységmátrix, így M_z^- rangja pontosan akkor n , ha az első $n - j$ oszlopának és utolsó $n - j$ sorának kitörlésével keletkező A' részmátrix rangja $n - (n - j) = j$, ami épp azt jelenti, hogy A' oszlopai lineárisan függetlenek.

(iii) Jelölje A_0 az A azon a_i oszlopaiból álló részmátrixot, melyekre y_0 mérőleges, azaz $a_i y_0 = 0$. Definíció szerint y_0 akkor bázis-megoldás, ha $r(A_0, b) = r(A, b)$. A tétel állítása pedig azzal ekvivalens, hogy y_0 pontosan akkor bázis-megoldás, ha $r(A_0) = r(A, b) - 1$. Azt kell tehát csak belátnunk, hogy $r(A_0) = r(A_0, b) - 1$. De ez rögtön látszik, hiszen $y_0 A_0 = 0$ és $y_0 b = -1$ miatt a b vektor nem függ lineárisan A_0 oszlopaiktól. •

Gyakorlat 3.5.3 Igazoljuk, hogy a 3.5.6 tétel (i) részében z szintje $r(M) - r(M_z^-)$.

Megjegyzés A szakirodalomban általában az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszerre vezetik be a bázis-megoldás fogalmát; egy z megoldást akkor *definiálva* bázis-megoldásnak, ha a pozitív komponenseihez tartozó A -oszlopok lineárisan függetlenek. Mi egy általánosabb megközelítést használtunk és ez a tulajdonság tételként adódott!

A 3.5.6 és a 3.5.5 tételek alkalmazásával megkaphatjuk a Farkas lemma standard alakjának egy élesítését.

TÉTELEK 3.5.7 Az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszernek akkor és csak akkor van olyan megoldása, amelyben az x pozitív változónak megfelelő A -beli oszlopok lineárisan függetlenek, ha nem létezik olyan y , amelyre $yA \geq 0$, $yb = -1$ és A -nak létezik $r(A, b) - 1$ lineárisan független oszlopa, amelyekre y mérőleges. (Röviden, vagy a primál, vagy a duál problémának létezik bázis-megoldása). •

A primál feltétel geometriailag azt mondja, hogy ha a b vektor benne van néhány vektor K kúpjában, akkor már benne van ezen vektorok közül vett lineárisan független vektorok kúpjában is. Egy y duális bázis-megoldás geometriailag a következőt jelenti. Amennyiben $r(A, b) = r(A) + 1$, úgy az y ortogonális $r(A)$ lineárisan független oszlopra, ezért $yA = 0$, vagyis az y normálisú homogén hipersík tartalmazza A oszlopaikat, de b -t nem. Amennyiben $r(A, b) = r(A)$, úgy az y normálisú K -t tartalmazó, b -t nem tartalmazó homogén féltér olyan, hogy határoló hipersíkja, amely a kúp egy „határoló lapját” (maximális valódi oldalát) tartalmazza. Ha a kúp teljes dimenziós, úgy a hipersík ezen határoló lap hipersíkja.

Gyakorlat 3.5.4 Igazoljuk, hogy a $Px_0 + Ax_1 = b, x_1 \geq 0$ rendszer egy megoldása akkor és csak akkor bázis-megoldás, ha az x_1 nem-nulla elemeihez tartozó P -beli oszlopokat az A -ból kiválasztott maximálisan sok lineárisan független oszloppal kiegészítve még mindig lineárisan független rendszert kapunk.

Gyakorlat 3.5.5 Igazoljuk, hogy a $\{Bx \leq b, x \geq 0\}$ rendszer egy z megoldása akkor és csak akkor bázis-megoldás, ha a B valamely B' nonszinguláris négyzetes részmátrixára z a $B'x' = b'$ egyértelmű megoldásából áll elő nullák hozzávételével.

3.5.2 Csúcsos poliéderek

Nézzük meg, hogy mi a kapcsolat csúcs és extrém pont között, és hogy ezek definíciója miként tükröződik a poliéder mátrixszal történő megadásában.

TÉTELEK 3.5.8 Az $R = \{x : Qx \leq b\}$ poliéder egy z eleme a következők ekvivalensek:

- (0) Q oszlopai lineárisan függetlenek és z bázis-megoldás.
- (1) Q_z^- oszlopai lineárisan függetlenek, azaz Q -nak van n lineárisan független z -aktív sora.
- (2) z csúcs.
- (3) z extrém pont.

Biz. A (0) és (1) feltételek ekvivalenciája a definíciókból közvetlenül kiolvasható.

(1) \Rightarrow (2) Legyen c a Q_z^- sorainak az összege, azaz $c = y_1 Q$, ahol y_1 azt a $(0 - 1)$ -es vektort jelöli, amelyben a Q_z^- sorainak megfelelő komponensek értéke 1, a többié 0. Tetszőleges $x \in R$ esetén $cx = (y_1 Q)x = y_1(Qx) \leq y_1 b = y_1(Qz) = (y_1 Q)z = cz$. Ha itt valamely $x \in R$ elemre egyenlőség szerepel, akkor $Q_z^- x = b_z^-$, ennek pedig z az egyértelmű megoldása, hiszen a feltevés szerint Q_z^- oszlopai lineárisan függetlenek.

(2) \Rightarrow (3) Ha z csúcs, akkor létezik egy olyan c vektor, amelyre $cz > cx$ minden $x \in R - z$ elemre. Ha z , indirekt, nem extrém, akkor létezik $x, y \in P - z$, melyekre $z = (x + y)/2$. De ekkor $cx < cz$ és $cy < cz$ és így $cz = (cx + cy)/2 < (cz + cz)/2 = cz$, ellentmondás.

(3) \Rightarrow (1) Tegyük fel, hogy z extrém. Amennyiben Q_z^- oszlopai, indirekt, lineárisan összefüggőek, úgy létezik egy q nemnulla vektor, amelyre $Q_z^- q = 0$. De ekkor kicsiny pozitív ε -ra $z + \varepsilon q$ és $z - \varepsilon q$ is benne van R -ben (merthogy kielégítik $\{Qx \leq b\}$ -t), ellentmondásban a feltevással, hogy z extrém. •

Következmény 3.5.9 Egy poliédernek legfeljebb véges sok csúcsa van.

Biz. A 3.5.8 tételben az (1) tulajdonság miatt minden z csúcshoz létezik Q -nak n lineárisan független z -aktív sora, mely sorhalmaz különböző csúcsra különböző. Így R -nek legfeljebb $m!/(n!(m-n)!)$ csúcsa lehet. •

A következő eredmény jellemzi a csúcsos poliédereket.

TÉTEL 3.5.10 Egy $R = \{x : Qx \leq b\}$ nemüres poliéderre a következők ekvivalensek:

- (1) Q oszlopai lineárisan függetlenek.
- (2) R egyenes-mentes.
- (3) Az R karakterisztikus altere triviális.
- (4) R csúcsos.

Biz. Az első három feltétel ekvivalenciája közvetlenül adódik a 3.5.1 tételből.

(4) \Rightarrow (1) Ha z csúcs, akkor a 3.5.8 tétel nyomán Q_z^- oszlopai lineárisan függetlenek, így persze Q oszlopai is azok.

(1) \Rightarrow (4) A 3.5.5 tétel miatt van bázis-megoldás, és a 3.5.8 tétel miatt bármely z bázis-megoldás csúcs. •

TÉTEL 3.5.11 Minden $R = \{x : Qx \leq b\}$ nemüres poliéder előáll, mint egy A altér és egy R' csúcsos poliéder összege. Nevezetesen, A az R karakterisztikus altere (azaz Q nulltere), míg $R' = R \cap A^\perp$, ahol A^\perp az A altér ortogonális kiegészítője (vagyis Q sortere).

Biz. Először belátjuk, hogy $R \subseteq A + R'$, azaz bármely $z \in R$ elem előáll egy A -beli és egy R' -beli elem összegeként. Valóban, minden z elem egyértelműen előáll egy A -beli z_1 és egy A^\perp -beli z_2 elem összegeként. Belátjuk, hogy $z_2 \in R'$. Ha nem ez volna a helyzet, akkor $z \in A^\perp$ miatt z_2 nem volna R -ben, azaz z_2 megsértené $Qx \leq b$ valamelyik sorát. De akkor $Qz_1 = 0$ miatt $z = z_1 + z_2$ is megsértené ugyanazt a sort, ellentétben a $z \in R$ feltevással. Így valóban $R \subseteq A + R'$. Másrészt a definíciókból világos, hogy $A + R' \subseteq A + R \subseteq R$, amiből $A + R' = R$.

Végül belátjuk, hogy R' egyenes-mentes. Az A altér egy bázisából, mint sorvektorokból készítsük el a Q^* mátrixot. Ekkor tehát Q sorai és Q^* sorai egymásra merőlegesek, együtt kifeszítik az egész teret, azaz $\begin{pmatrix} Q \\ Q^* \end{pmatrix}$ teljes oszlop-rangú. Miután R' a $\{Q^*x = 0, Qx \leq b\}$ rendszer megoldás-halmaza, a 3.5.10 tételből adódik, hogy R' egyenes-mentes. •

Feladat 3.5.6 Egy $R := \{x : Mx \leq 0\}$ metszetkép az $A := \{x : Mx = 0\}$ karakterisztikus altér (ami speciális metszetkép) és az $R' := R \cap A^\perp$ csúcsos metszetkép vektor-összege.

3.5.3 Korlátos poliéderek

Miután megtudtuk, hogy egy poliéder mikor nem tartalmaz egyenest, nézzük meg, hogy mikor nem tartalmaz félegyenest. Azt mondtuk, hogy a \vec{q} irány a poliéder iránya, ha R minden z elemére a $\{z + \lambda q : \lambda \geq 0\}$ félegyenes R -ben van.

TÉTEL 3.5.12 Valamely nemnulla q vektorra a következők ekvivalensek:

- (1) \vec{q} a poliéder iránya.
- (2) R -nek van olyan z pontja, amelyre a $\{z + \lambda q : \lambda \geq 0\}$ félegyenes R -ben van.
- (3) $Qq \leq 0$.

Biz. (1) \rightarrow (2) semmitmondó. A (2) \rightarrow (3) és (3) \rightarrow (1) irányok közvetlenül látszanak. •

Következmény 3.5.13 Az $R := \{x \in \mathbf{R}^n : Qx \leq b\}$ poliéder karakterisztikus kúpja a Q mátrix $M_Q = \{x : Qx \leq 0\}$ metszetkúpja.

Gyakorlat 3.5.7 Igazoljuk, hogy egy $\{x : Px = b_0, Qx \leq b_1\}$ alakban adott nemüres poliéder karakterisztikus kúpja $\{x : Px = 0, Qx \leq 0\}$.

Feladat 3.5.8 Egy poliédernek és karakterisztikus kúpjának extrém irányai ugyanazok. •

TÉTEL 3.5.14 Egy $R = \{x : Qx \leq b\}$ nemüres poliéderre a következők ekvivalensek:

- (1) R nem tartalmaz félegyenest.
- (2) R -nek véges sok csúcsa van, melyek konvex burka R .
- (3) R korlátos.
- (4) R karakterisztikus kúpja triviális.

Biz. (1) \Rightarrow (2) Mivel R nem tartalmaz félegyenest, így egyenest még kevésbé, és ezért a 3.5.10 tétel miatt van csúcsa. A 3.5.9 következmény miatt véges sok csúcsa van. Jelölje R_K a csúcsok konvex burkát. Belátjuk, hogy $R = R_K$. Ha bizonyos vektorok kielégítenek egy egyenlőtlenség-rendszert, akkor bármely konvex kombinációjuk is kielégíti, ezért $R_K \subseteq R$.

A fordított irányú tartalmazás igazolásához indirekt tegyük fel, hogy a poliédernek van olyan z pontja, amely nem áll elő csúcsok konvex kombinációjaként. Válasszuk z -t olyanak, hogy Q_z^- , a z -aktív részmatrix maximális legyen. Mivel z nem csúcs, így Q_z^- oszlopai lineárisan összefüggnek. Ezért létezik egy nemnulla q vektor, amelyre $Q_z^- q = 0$. Kicsiny pozitív λ -ra $z + \lambda q \in R$ és mivel R nem tartalmaz félegyenest, nagy λ értékre $z + \lambda q \notin R$. Ez azt jelenti, hogy Q_z^- -nek van olyan iq sora, amelyre $iqq > 0$. Így ha λ -t nullától kezdve folyamatosan növeljük, lesz egy olyan λ_1 érték, amelyre $z_1 := z + \lambda_1 q$ benne van R -ben és aktív részmatrixa szigorúan bővebb $Q_{z_1}^-$ -nél. (Nevezetesen $\lambda_1 := \min(b_1(i) - iqz)/(iqq)$, ahol a minimum a Q_z^- azon iq soraira megy, amelyekre $iqq > 0$.) Analóg módon létezik egy $z_2 := z - \lambda_2 q$ vektor R -ben ($\lambda_2 > 0$), amelynek aktív részmatrixa szigorúan bővebb $Q_{z_2}^-$ -nél. A z -re tett feltevés miatt mind z_1 , mind z_2 benne van R_K -ban, és ezért a $z_1 z_2$ szakasz belsejében fekvő z is, ellentmondás.

(2) \Rightarrow (3) Triviális.

(3) \Rightarrow (4) Ha indirekt létezne a karakterisztikus kúpnek q nemnulla eleme, akkor bármely $z \in R$ elemre a $\{z + \lambda q : \lambda \geq 0\}$ félegyenes R -ben volna, és így R nem lenne korlátos.

(4) \Rightarrow (1) Ha indirekt valamely q nemnulla vektorra a $\{z + \lambda q : \lambda \geq 0\}$ félegyenes R -ben volna, akkor szükségképpen $Qq \leq 0$, azaz q benne volna a karakterisztikus kúpban. •

A (2) tulajdonsága bizonyítása mögött rejlő geometriai szemlélet a következő: nincs mit bizonyítani, ha z maga csúcs. Ha nem az, úgy tekintjük a z pont R_z oldalát, amin az R legszűkebb olyan oldalát értjük, amely tartalmazza z -t. (Ez annak felel meg, hogy a z -aktív egyenlőtlenségeket egyenlőségnek vesszük.) Keresünk egy irányt, amely mentén z -ben elmozdulva R_z -ben maradunk, és megnézzük, hogy az ilyen irányú z -n átmenő egyenes mely x_1 és x_2 pontoknál lép ki a poliéderből. Mivel az x_1 oldala és x_2 oldala is szűkebb z oldalánál, így indukcióval ők már előállnak csúcsok konvex kombinációjaként, de akkor az $[x_1, x_2]$ szakasz pontjai is előállnak, speciálisan z is.

A 3.3.7 tételben már láttuk, hogy minden korlátos poliéder politop, azaz véges sok pont konvex burka, sőt a 3.5.14 tételben azt is beláttuk, hogy minden nemüres korlátos poliéder a csúcsainak konvex burka. A bizonyítás gondolatmenetét használva most megadjuk a csúcsos poliéderek előállítását.

TÉTEL 3.5.15 Minden $R \neq \emptyset$ egyenes-mentes (azaz csúcsos) poliéder előáll, mint a csúcsai által feszített R_K politop valamint a poliéder C karakterisztikus kúpjának a vektor-összege.

Biz. Tegyük fel, hogy $R = \{x : Qx \leq b\}$ és legyen z a poliéder egy pontja. Legyen Q_z^- a z aktív részmatrixa. A 3.5.8 tétel alapján R csúcsai éppen a 0 szintű pontok.

A szint szerinti indukcióval fogjuk kimutatni, hogy a poliéder minden z pontja előáll egy R_K -beli és egy C -beli pont összegeként. Ha a szint nulla, akkor tehát z csúcs, így eleme R_K -nak. Tegyük most fel, hogy $\sigma(z) > 0$ és azt, hogy minden alacsonyabb szintű pontra a szóbanforgó előállítás létezik.

Mivel $r(Q) > r(Q_z^-)$, létezik olyan q , amelyre $Q_z^- q = 0$ és $Q_z^- q \neq 0$. Feltehető, hogy $Q_z^- q$ -nak van negatív komponense, különben q -t helyettesíthetjük a negatívjával.

Tegyük először fel, hogy $Q_z^- q$ -nak nincsen pozitív komponense, azaz $Q_z^- q < 0$ (vagyis $q \in C$). Ekkor létezik olyan $\lambda_1 > 0$ szám, amelyre $x_1 := z - \lambda_1 q$ az R -ben van és $\sigma(x_1) < \sigma(z)$. (Nevezetesen, $\lambda_1 := \min((b_1(i) - iaz)/(-iaq))$, ahol a minimum az Q azon ia soraira megy, amelyekre $iaq < 0$. Az x_1 szintje valóban kisebb, mint z szintje, hiszen egyrészt $Q_z^- x_1 = b_z^-$, másrészt Q_z^- egyik iq sorára $iqx_1 = b(i)$ és ez a sor $iqq \neq 0$ és $Q_z^- q = 0$ miatt lineárisan független Q_z^- soraitól.) Indukció alapján x_1 előáll $x_1 = y_1 + y'_1$ alakban, ahol $y_1 \in R_K$ és $y'_1 \in C$. De most $z = x_1 + \lambda_1 q = y_1 + y'_1 + \lambda_1 q$ és $y'_1 + \lambda_1 q \in C$, így z is előáll az R_K -beli y_1 és egy C -beli elem összegeként.

Tegyük most fel, hogy $Q_z^- q$ -nak létezik pozitív komponense is, és legyen $1q$ és $2q$ a Q_z^- matrixnak két olyan sora, amelyre $1qq < 0$ és $2qq > 0$. Ekkor léteznek pozitív λ_1 és λ_2 számok, melyekre $x_1 = z - \lambda_1 q \in R$ és $x_2 = z + \lambda_2 q \in R$, és mind az x_1 , mind az x_2 szintje kisebb, mint a z -é.

Indukcióval $x_i = y_i + y'_i$ ($i = 1, 2$), ahol $y_i \in R_K$ és $y'_i \in C$. De ekkor $z = (\lambda_2 x_1 + \lambda_1 x_2)/(\lambda_1 + \lambda_2) = (\lambda_2 y_1 + \lambda_1 y_2)/(\lambda_1 + \lambda_2) + (\lambda_2 y'_1 + \lambda_1 y'_2)/(\lambda_1 + \lambda_2)$. Itt az összeg első tagja R_K -ban van, míg a második tagja C -ben. •

Megjegyzés Valójában a fenti bizonyítást a speciális korlátos esetben már korábban, a 3.5.14 tétel (2) pontjának bizonyításakor elmondtuk.

3.5.4 Alkalmazások

TÉTEL 3.5.16 *Ha egy n -változós lineáris egyenlőtlenség-rendszernek nincsen megoldása, akkor van egy legfeljebb $n + 1$ egyenlőtlenségből álló részrendszer úgy, hogy már annak sincsen megoldása.*

Biz. Amennyiben a $Qx \leq b$ rendszernek nincsen megoldása, úgy a Farkas lemma szerint létezik olyan $y \geq 0$ vektor, amelyre $yQ = 0, yb = -1$. E duális rendszer tehát megoldható, így létezik y^* bázis-megoldás is, amiből következik, hogy az y^* -nak legfeljebb $n + 1$ pozitív komponense van. A Farkas lemma triviális iránya szerint az ezen komponensekhez tartozó egyenlőtlenség-rendszernek sincsen megoldása. •

TÉTEL 3.5.17 (Caratheodory) *Ha a d -dimenziós tér egy z pontja $p \geq d + 1$ darab pont konvex kombinációja, akkor ezen pontok között van legfeljebb $d + 1$, amelyeknek z konvex kombinációja.*

Biz. Készítsünk el egy mátrixot, amelynek p oszlopa van és az egyes oszlopok a p pont helyvektorait tartalmazza, majd egészítsük ki a mátrixot még egy csupa egyesből álló sorral. A keletkező $(d + 1) \times p$ -es mátrixot jelölje A . Az, hogy z előáll a megadott pontok konvex kombinációjaként azt jelenti, hogy az $Ax = (z, 1)$ -nek létezik nem-negatív megoldása. De akkor létezik bázis-megoldása is, ami azt jelenti, hogy az előállításban legfeljebb annyi együttható nemnulla, mint ahány sora van az A mátrixnak, vagyis $d + 1$. •

TÉTEL 3.5.18 *Ha R és R' két nemüres poliéder, melyek metszete üres, akkor van őket szigorúan elválasztó $\{x : cx = \alpha\}$ hipersík, azaz $cx < \alpha < cx'$ fennáll az R minden x és az R' minden x' elemére.*

Biz. Legyen $R = \{x : Qx \leq b\}$ és $R' := \{x : Q'x \leq b'\}$. Mivel a metszetük üres, azaz a $\{Qx \leq b, Q'x \leq b'\}$ rendszernek nincsen megoldása, a Farkas lemma szerint, létezik olyan $(y, y') \geq 0$ vektor, amelyre $yQ + y'Q' = 0$ és $yb + y'b' < 0$. Ekkor yb és $y'b'$ számok egyike biztosan negatív, mondjuk yb . A $c := yQ$ vektor nem lehet nulla, mert akkor (a Farkas lemma triviális iránya miatt) R üres lenne. $yb + y'b' < 0$ miatt van olyan α szám, amelyre $yb < \alpha < -y'b'$. Ekkor $x \in R$ -re $cx = (yQ)x = y(Qx) \leq yb < \alpha$ és $x' \in R'$ -re $cx' = (yQ)x' = -(y'Q')x' = -y'(Q'x') \geq -y'b' > \alpha$. •

TÉTEL 3.5.19 (Helly) *Az n -dimenziós térben adottak a C_1, \dots, C_k konvex halmazok, melyek metszete üres. Ekkor ezen halmazok között létezik már legfeljebb $n + 1$ olyan is, amelyek metszete üres.*

Biz. Feltehető, hogy $k > n + 1$. Tegyük fel indirekt, hogy bármely $n + 1$ halmaz metszete nemüres. Kimutatjuk, hogy léteznek $R_i \subseteq C_i$ poliéderek úgy, hogy már ezek közül is bármely $n + 1$ -nek van közös pontja. E célból legyen S olyan véges halmaz, hogy a C_i -k közül bármely $n + 1$ -nek van közös pontja S -ben. Mindegyik C_i -re legyen R_i a C_i -be eső S -beli pontok konvex burka. Mivel C_i konvex, így $R_i \subseteq C_i$. A 3.3.4 tétel szerint R_i poliéder.

Ha most veszünk $n + 1$ darab C_i halmazt, akkor az ezek metszetében lévő S -beli pontok S definíciója folytán benne vannak a megfelelő $n + 1$ darab R_i metszetében is. Ebből adódik, hogy az R_i -ket definiáló egyenlőtlenség-rendszerek egyesítéséből bárhogy véve $n + 1$ egyenlőtlenséget, annak van megoldása, és így a 3.5.16 tétel szerint az egész rendszernek is létezik megoldása, vagyis az összes R_i halmaznak van közös pontja, és emiatt persze az összes C_i halmaznak is van, ellentmondásban a tétel feltevésével. •

TÉTEL 3.5.20 (Kirchberger) *Az n dimenziós térben adott k piros és l zöld pont, ahol $k + l \geq n + 2$. Amennyiben a piros pontokat nem lehet a zöld pontoktól egy hipersíkkal elválasztani, úgy a pontok között létezik legfeljebb $n + 2$ úgy, hogy már ezeket sem lehet hipersíkkal elválasztani.*

Biz. Jelölje P és Z azokat a mátrixokat, amelyek oszlopai a piros illetve a zöld pontok helyvektorai. Egészítsük ki a $[P, -Z]$ mátrixot egy $(1, 1, \dots, 1, 0, \dots, 0)$ sorvektorral, amely k darab egyest tartalmaz, valamint egy $(0, \dots, 0, 1, 1, \dots, 1)$ sorvektorral, amely l egyest tartalmaz. A keletkező mátrixot jelölje A . Legyen b az az $(n + 2)$ -dimenziós vektor, melynek utolsó két komponense 1, míg a többi 0. Az A -nak tehát $n + 2$ sora van.

Állítjuk, hogy az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszernek van megoldása. Ha ugyanis nincs, akkor a Farkas lemma szerint létezik egy olyan (y, α, β) vektor, amelyre $yP + \alpha e_k \geq 0, -yZ + \beta e_l \geq 0$ és $\alpha + \beta < 0$, ahol e_i a csupa 1-esből álló i -dimenziós vektort jelöli. Ez viszont azt jelenti, hogy $\{x : yx = -\alpha\}$ hipersík elválasztja a piros és a zöld pontokat, ellentétben a feltevésével. Az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszer egy megoldása a piros illetve és a zöld pontok egy-egy konvex kombinációját adja meg, amelyek egyenlők egymással. Emiatt az ebben szereplő piros és zöld pontok nem választhatók el hipersíkkal. Miután létezik bázis-megoldás és ebben legfeljebb $n + 2$ nemnulla komponens van, az ezeknek megfelelő pontok sem választhatók el hipersíkkal. •

A geometriai alkalmazások után most következnek egy fontos eredmény a valószínűségszámítás területéről.

TÉTEL 3.5.21 *Ha az A $n \times n$ -es nemnegatív mátrix minden oszlopában az elemek összege 1, akkor az $\{Ax = x, e_n x = 1, x \geq 0\}$ rendszernek létezik megoldása, ahol $e_n = (1, \dots, 1)$.*

Biz. Legyen $B = A - I$, ahol I jelöli a diagonális egységmátrixot. Azt kell kimutatnunk, hogy a $\{Bx = 0, e_n x = 1, x \geq 0\}$ rendszernek létezik megoldása. Ha nem létezne, úgy a Farkas lemma alapján volna olyan (y, α) vektor, amelyre $yB + \alpha e_n \geq 0$ és $\alpha < 0$, ami azzal ekvivalens, hogy létezik olyan y , amelyre $yB \gg 0$, azaz $yA \gg y$. Jelölje y legnagyobb komponensének értékét μ . A feltételek nyomán $y \ll yA \leq (\mu e_n)A = (\mu, \dots, \mu)$, ellentmondásban μ választásával. •

Feladat 3.5.9 A Farkas lemma felhasználásával igazoljuk a következő eredményt.

TÉTEL 3.5.22 Legyen $D = (V, A)$ irányított gráf élhalmazán adott a $g : A \rightarrow \mathbf{R}_+$ kapacitás függvény. Akkor és csak akkor létezik az s_i pontból t_i -be α_i nagyságú folyam ($i = 1, \dots, k$) úgy, hogy minden élre a rajta átmenő folyamértékek összege legfeljebb az él kapacitása, ha az éleken értelmezett tetszőleges c nem-negatív költségfüggvényre $\sum_{i=1}^k l_c(i)\alpha_i \leq \sum_{e \in A} c(e)g(e)$, ahol $l_c(i)$ jelöli az s_i -ből t_i -be vezető utak minimális c -költségét.

lin14 2007. január 9.

4. Fejezet

LINEÁRIS OPTIMALIZÁLÁS

4.1 IRÁNYMENTI KORLÁTOSSÁG

A Farkas lemma megadta egy lineáris egyenlőtlenség-rendszer megoldhatatlanságának, másszóval egy R poliéder ürességének az okát. A következő feladatunk annak eldöntése, hogy valamely c vektorra a cx lineáris célfüggvény korlátos-e (mondjuk) felülről egy nemüres R poliéderen.

4.1.1 Erős bázis-megoldások

A $Qx \leq b$ egyenlőtlenség-rendszer egy z bázis-megoldását **erős bázis-megoldásnak** nevezzük, ha a z nem-nulla komponenseihez tartozó Q -beli oszlopok lineárisan függetlenek. Speciálisan, ha Q oszlopai lineárisan függetlenek, akkor minden bázis-megoldás erős. Megmutatjuk, hogy az erős bázis-megoldás fogalma is csak a poliédertől függ. Többet látunk be.

TÉTEL 4.1.1 *Tegyük fel, hogy az R poliéder nemüres és $R = \{x : Qx \leq b\} = \{x : Q'x \leq b'\}$. A Q valamely j oszlopa pontosan akkor lineárisan független, ha Q' megfelelő j oszlopa lineárisan független.*

Biz. Feltehetjük, hogy az első j oszlopról van szó. Azt látjuk be, hogy Q első j oszlopa akkor és csak akkor lineárisan összefüggő, ha Q' első j oszlopa az. Szimmetria miatt elég az egyik irányt belátni, így tegyük fel, hogy Q' első j oszlopa lineárisan összefügg. Ekkor létezik egy olyan $q' \neq 0$ vektor, amelynek csak az első j komponense lehet nemnulla és $Q'q' = 0$. A 3.5.3 tétel miatt Q és Q' sortere megegyezik, így valamely x -re $Qx = 0$ pontosan akkor áll fenn, ha $Q'x = 0$, amiből következik, hogy $Qq' = 0$, vagyis Q első j oszlopa is lineárisan összefüggő. •

Következmény 4.1.2 *Az erős bázis-megoldás fogalma csak a poliédertől függ és nem a poliédert meghatározó egyenlőtlenség-rendszerétől.* •

Következmény 4.1.3 *A $\{Px = b_0, Qx \leq b_1\}$ egyenlőtlenség-rendszer egy z bázis-megoldása pontosan akkor erős, ha a z nem-nulla komponenseihez tartozó M -beli oszlopok lineárisan függetlenek, ahol $M = \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}$.* •

Feladat 4.1.1 *Mutassunk olyan $Qx \leq b$ alakú egyenlőtlenség-rendszert, ahol egy erős bázis-megoldás előáll más erős bázis-megoldások konvex kombinációjaként. Bizonyítsuk be, hogy ha Q oszlopai lineárisan függetlenek, akkor ilyen példa nem létezik.*

Gyakorlat 4.1.2 *Legyen $f \ll g$, (azaz f minden komponensében kisebb, mint g), ahol $f, g \in \mathbf{R}^n$. Igazoljuk, hogy az $Ax = b, f \leq x \leq g$ rendszer egy z megoldása pontosan akkor bázis-megoldás, ha az A azon a_i oszlopai lineárisan függetlenek, melyekre $f(i) < z(i) < g(i)$. Mik az erős bázis-megoldások? Mik a bázis- és az erős bázis-megoldások, ha $f \ll g$ helyett csak $f \leq g$ -t tesszük fel?*

Ki fogjuk mutatni, hogy mindig létezik erős bázis-megoldás, legfeljebb véges sok van belőlük, továbbá minden olyan c vektorra, amelyre cx az R halmazon felülről korlátos a $\sup\{cx : x \in R\}$ érték egy erős bázis-megoldáson felvétetik, azaz a maximum létezik. Túl ezen, jellemezzük majd azon c vektorokat, melyekre cx felülről korlátos R -n. Először lássuk be, hogy legfeljebb csak véges sok erős bázis-megoldás létezik.

TÉTEL 4.1.4 *A $Qx \leq b$ egyenlőtlenség-rendszer egy z megoldása akkor és csak akkor erős bázis-megoldás, ha létezik Q -nek egy olyan $r(Q)$ sorból és $r(Q)$ oszlopból álló nem-szinguláris Q' részmátrixa, amelyre z a $Q'x = b'$ egyértelmű x' megoldásából áll elő 0-komponensek hozzávételével (ahol b' a b azon részét jelöli, amely a Q' sorainak felel meg.)*

Biz. Ha z a megadott módon áll elő, úgy Q_z^- tartalmazza Q' -t, így rangja $r(Q)$. Továbbá a z nemnulla komponenseinek megfelelő Q -beli oszlopvektorok lineárisan függetlenek, hiszen ezek mindegyike Q' egy oszlopának kibővítése, márpedig Q' a feltevés szerint nem-szinguláris, így oszlopvektorai lineárisan függetlenek. Vagyis ilyenkor z valóban erős bázis-megoldás.

Megfordítva, legyen z erős bázis-megoldás. Ekkor $r(Q_z^-) = r(Q)$. Válasszuk ki Q_z^- -nek $r(Q)$ darab lineárisan független sorát, majd a z nem-nulla komponenseinek megfelelő lineárisan független oszlopokat tetszés szerint egészítsük ki az Q oszlopai közül $r(Q)$ darab lineárisan független oszloppá. Az így kapott $r(Q)$ sor és $r(Q)$ oszlop által meghatározott Q' részmatrix az 2.2.2 lemma miatt nem-szinguláris, és éppen z -t definiálja a kívánt módon. •

Következmény 4.1.5 *Tetszőleges egyenlőtlenség-rendszernek legfeljebb csak véges sok erős bázis-megoldása van.* •

4.1.2 Az iránymenti korlátosság feltétele

Következő célunk megmutatni, hogy ha egy egyenlőtlenség-rendszer megoldható, akkor van erős bázis-megoldása is. Valójában ennél többet is belátunk. Az ideális az lenne, ha igazolni tudnánk, hogy tetszőleges c vektorra és $z \in R$ megoldásra mindig létezik olyan x^* bázis-megoldás, amelyre $cx^* \geq cz$, vagyis x^* a $\max cx$ célfüggvény szempontjából legalább olyan jó, mint z . Sajnos ez az állítás már egy dimenzióban sem igaz. Tekintsük ugyanis az $x \geq 0$ egyenlőtlenséget (ahol x most egyetlen változót jelöl). Ennek egyetlen bázis-megoldása van, az $x = 0$. Így a $c = 1$ (egydimenziós) vektor esetén az $x = 1$ ponthoz nincs nála jobb bázis-megoldás.

A bajt az okozza, hogy cx nem korlátos felülről az R -en. Emiatt érdemes megvizsgálni, hogy ez miként fordulhat elő. Könnyű megfigyelni, hogy a nem korlátosságnak egyik (és amint később majd kiderül az egyetlen) lehetséges oka, ha létezik olyan q vektor, amelyre $cq > 0, Qq \leq 0$. Ekkor cx valóban nem korlátos felülről R -en, hiszen bármely pozitív λ számra $z + \lambda q$ is eleme R -nek, és $cq > 0$ miatt $c(z + \lambda q)$ bármilyen nagy lehet. A következő lemma tartalma az, hogy ha az ilyen q vektorok létezését kizárjuk, akkor az előbbi példával illusztrált baj már nem fordulhat elő.

Lemma 4.1.1 *Legyen z a $Qx \leq b$ egyenlőtlenség-rendszernek egy megoldása, és c egy n -dimenziós vektor. Ha nem létezik olyan q vektor, amelyre $cq > 0, Qq \leq 0$, akkor $Qx \leq b$ -nek létezik olyan x^* bázis-megoldása, amelyre $cx^* \geq cz$.*

(Megjegyzés. A lemma megfordítása nem igaz, vagyis előfordulhat, hogy mind q , mind x^* létezik. Ha például $R = \{(z_1, z_2) : -z_2 \leq 0, z_2 \leq 0\}$ a sík vízszintes tengelye, úgy minden megoldás egyúttal bázis-megoldás is, és ezért $x^* := z$ választással $cx^* = cz$ teljesül. Ugyanakkor $z := (0, 0), q = (1, 0), c = (1, 0)$ esetén $cq = 1$ és $Qq = 0$).

Biz. A Q_z^- sorai száma szerinti indukció. Ha ez a szám nulla, úgy z maga bázis-megoldás, tehát jó lesz x^* -nak. Tegyük fel, hogy z nem bázis-megoldás. Ez azt jelenti, hogy Q_z^- -nek van olyan sora, amely lineárisan független a Q_z^- soraitól, és emiatt az 2.2.7 tételből adódóan létezik olyan q , amelyre $Q_z^-q = 0, Q_z^-q \neq 0$. Tekintsük az $x_\lambda := z + \lambda q$ vektort ($\lambda \geq 0$).

1. eset $cq = 0$. Feltehető, hogy Q_z^- -nek van olyan iq sora, amelyre $iqq > 0$, mert különben q -t a negatívjával helyettesíthetjük. Kicsiny λ -ra x_λ benne van R -ben, míg nagy λ -ra, $iqq > 0$ miatt, nincsen. Így van olyan λ' érték, amelyre $x_{\lambda'} \in R$ és $x_{\lambda'}$ több egyenlőtlenséget teljesít egyenlőséggel, mint z . [Nevezetesen λ' a maximális olyan λ érték, amelyre $Q_z^-x_\lambda \leq b_z^-$ teljesül, vagyis $\lambda' = \min((b_z(i) - iqz)/iqq : iq \text{ a } Q_z^- \text{ olyan sora, amelyre } iqq > 0)$.] Miatán $Q_{x_{\lambda'}}^-$ -nek kevesebb sora van, mint Q_z^- -nek, az indukciós feltevést alkalmazhatjuk $x_{\lambda'}$ -re. Így létezik egy olyan x^* bázis-megoldás, amelyre $cx^* \geq cx_{\lambda'} = cz + c(\lambda q) = cz$.

2. eset $cq \neq 0$. Feltehető, hogy $cq > 0$, mert ha nem, q -t a negatívjával helyettesítjük. Amennyiben $Q_z^-q \leq 0$, úgy q léte ellentmond a lemma feltevésének. Ha viszont van olyan iq sora Q_z^- -nek, amelyre $iqq > 0$, akkor ugyanúgy járunk el, mint az első esetben: indukció alapján létezik olyan x^* bázis-megoldás, amelyre $cx^* \geq cx_{\lambda'} = cz + c(\lambda q) > cz$. (Az utolsó egyenlőtlenség érdekében kellett q -t úgy választanunk, hogy cq pozitív legyen.) •

Hasznos tudatosítani, hogy a bizonyítás algoritmikus abban az értelemben, hogy a szóbanforgó x^* -t a Gauss-elimináció segítségével polinom időben kiszámíthatjuk. A lemmát $c = 0$ -ra alkalmazva visszakapjuk a 3.5.5 tételt bázis-megoldás létezéséről. A fő eredményt először speciális alakban fogalmazzuk meg.

TÉTEL 4.1.6 (Az iránymenti korlátossági tétele, speciális alak) *Tegyük fel, hogy az $R := \{x : Qx \leq b\}$ poliéder nemüres, és legyen c egy n -dimenziós vektor. A következők ekvivalensek.*

- (0) $A \{cx\}$ lineáris függvény R -n felülről korlátos.
- (1) Minden $z \in R$ elemre létezik $Qx \leq b$ -nek olyan x^* erős bázis-megoldása, amelyre $cx^* \geq cz$.
- (2) Nem létezik olyan q vektor, amelyre $cq > 0$ és $Qq \leq 0$.
- (3) Létezik olyan $y \geq 0$ vektor, amelyre $yQ = c$.

Biz. Először is figyeljük meg, hogy a (2) és (3) feltételek ekvivalenciája nem más, mint a balról szorzással felírt Farkas lemma standard alakja.

Mivel a 4.1.5 következmény alapján csak véges sok erős bázis-megoldás van, (1) implikálja (0)-t. (0)-ból rögtön következik (2). Igazoljuk most a (2) \rightarrow (1) irányt. A 4.1.1 lemmából tudjuk, hogy létezik olyan x^* bázis-megoldás, amelyre $cx^* \geq cz$. Válasszuk x^* -t olyannak, amelynek maximálisan sok 0 komponense van. Állítjuk, hogy x^* erős bázis-megoldás. Tegyük fel indirekt, hogy ez nem igaz, vagyis az x^* nemnulla komponenseinek megfelelő Q -beli oszlopok lineárisan összefüggők. Ez azt jelenti, hogy létezik egy olyan $q \neq 0$ vektor, amelyre $Qq = 0$ és $x^*(i) = 0$ esetén $q(i) = 0$. Feltehetjük, hogy $cq \geq 0$, különben q -t a mínusz egyszeresével helyettesítjük. A (2)-ből következik, hogy valójában $cq = 0$. Most alkalmas λ -ra $x_\lambda^* := x^* + \lambda q$ -nak több nulla komponense lesz, mint x^* -nak, továbbá x_λ^* is bázis-megoldás, amely $cx^* = cx_\lambda^*$ miatt ellentmond x^* választásának. •

Következmény 4.1.7 Ha az $R = \{x : Qx \leq b\}$ poliéder nemüres, és $\{cx : x \in R\}$ felülről korlátos, úgy $\max\{cx : x \in R\}$ létezik (azaz létezik olyan $z \in R$, amelyre $cz = \sup\{cx : x \in R\}$).

Biz. A 4.1.5 tétel szerint véges sok erős bázis-megoldás van. A 4.1.6 tételből adódóan a maximum ezek egyikén felvétetik. •

Megjegyzés A 4.1.6 tétel három jellemzést is ad $\{cx : x \in R\}$ felülről való korlátosságára. Az első tartalma az, hogy a maximum felvétetik (véges sok erős bázis-megoldás van). A második könnyen ellenőrizhető okot mutat a nemkorlátosságra ($Qq \leq 0$ miatt $z_\lambda = z + \lambda q \in R$, így $cq > 0$ miatt cz_λ bármilyen nagy lehet.) Végül a harmadik jellemzés könnyen ellenőrizhető okot mutat a korlátosságra ($y \geq 0, yQ = c$ esetén minden $x \in R$ -ra $cx = (yQ)x = y(Qx) \leq yb$, magyarul az yb érték egy konkrét felső korlát.)

Következmény 4.1.8 Ha egy egyenlőtlenség-rendszer megoldható, akkor van erős bázis-megoldása is.

Biz. A 4.1.6 tételben $c = 0$ -ra (0) fennáll, így a tétel alapján (1) is. •

Az irodalomban gyakran Caratheodory tételnek hívják a 4.1.8 következménynek az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ alakra vonatkozó speciális esetét, ami szerint, ha van megoldás, akkor van olyan is, amelynek a nem-nulla komponenseihez tartozó A -beli oszlopok lineárisan függetlenek.

Alkalmazhatjuk a Farkas lemma balról szorzással felírt általános alakját (3.4.7 tétel) a 4.1.6 tétel kiterjesztésére arra az esetre, amikor az R poliéder a

$$Px_0 + Ax_1 = b_0, Qx_0 + Bx_1 \leq b_1, x_1 \geq 0 \quad (4.1)$$

egyenlőtlenség-rendszer megoldás-halmazát jelöli.

TÉTEL 4.1.9 (Az iránymenti korlátossági tétele) Tegyük fel, hogy az R poliéder nemüres, és legyen $c = (c_0, c_1)$ adott vektor. A következők ekvivalensek.

- (0) A $\{cx\}$ lineáris függvény R -n felülről korlátos.
- (1) Minden $z \in R$ elemre létezik (4.1)-nek olyan x^* erős bázis-megoldása, amelyre $cx^* \geq cz$.
- (2) Nem létezik olyan $q = (q_0, q_1)$ vektor, amelyre $cq > 0$, és $q_1 \geq 0, Pq_0 + Aq_1 = 0, Qq_0 + Bq_1 \leq 0$.
- (3) Létezik olyan $y = (y_0, y_1)$ vektor, amelyre

$$y_0P + y_1Q = c_0, y_0A + y_1B \geq c_1, y_1 \geq 0. \bullet \quad (4.2)$$

4.2 OPTIMALITÁS: A DUALITÁS TÉTEL

Korábban megvizsgáltuk, hogy egy R poliéder mikor nemüres, majd azt, hogy egy cx lineáris célfüggvény mikor korlátos felülről R -n. Most rátérünk a lineáris programozás fő kérdésének tárgyalására: amennyiben R nemüres és $\{cx : x \in R\}$ korlátos felülről, hogyan jellemezhetjük a cx -t maximalizáló pontokat és a maximum értékét. Röviden, maximalizáljuk cx -t az R poliéder felett:

$$\max\{cx : x \in R\}. \quad (4.3)$$

A (4.3) feladatot **lineáris program**nak nevezzük. Természetesen a poliéder lehet más alakban is megadva, szorozhatunk balról, és maximalizálás helyett szerepelhet minimalizálás (lásd a (4.19) és a (4.20) alakokat). Miután R nemüres és cx felülről korlátos R -n, a 4.1.6 tétel alapján jogos (4.3)-ben maximumról beszélni.

Geometriailag egy lineáris program azt jelenti, hogy a c vektor irányában keressük az R legtávolabbi pontját, vagyis azt a pontot, amelyben egy c normálisú hipersík, ha kívülről a poliéderhez toljuk, azt megérinti. Speciális eset, amikor a c egy egységvektor (például $c = (0, 0, \dots, 0, 1)$), ekkor a lineáris programozás feladata úgy interpretálható, hogy egy poliédernek a legmagasabb pontját kell megkeresni. Ez igen egyszerűnek látszik, ráadásul az általános c esete egyszerű fogással ilyen alakra hozható. Mégsem ismert olyan hatékony (polinomiális futásidejű) eljárás, amely a Gauss-eliminációhoz hasonló egyszerű lépésekből áll. (Az olyan ismert polinomiális algoritmusok mint az ellipszoid módszer vagy az ún. belső pontos módszerek bonyolultabb apparátust igényelnek.) Egy egyenlőtlenség-rendszer megoldására szolgáló Fourier-Motzkin eljárás ilyen egyszerű lépésekből áll, és könnyen módosítható is egy lineáris program megoldására, de nem hatékony. A szimplex algoritmussal a következő részben fogunk megismerkedni. Ez az FM eljáráshoz hasonlít abban, hogy egyszerű lépésekből áll és matematikai értelemben nem hatékony. A gyakorlatban ugyanakkor igen jól használható.

4.2.1 Optimalitási feltételek

Egy lineáris programmal kapcsolatban fontos kérdés, hogy létezik-e olyan egyszerűen ellenőrizhető eszköz, amelynek segítségével a poliéder egy megadott x^* elemének optimalitásáról gyorsan meggyőződhetünk. Amennyiben x^* nem optimális, egy olyan eszköz is kívánatos, amelynek segítségével az x^* -nál a poliédernek egy jobb eleméhez tudunk hozzájutni (x jobb: $cx > cx^*$).

Legyen x^* az $R = \{x : Qx \leq b\}$ egy adott eleme. Azt mondjuk, hogy egy \bar{x}' irány x^* -nál **lehetséges elmozdulás**, ha van olyan (kicsiny) pozitív λ szám, amelyre $x^* + \lambda \bar{x}' \in R$. Ha ráadásul $cx' > 0$, akkor \bar{x}' -t **növelő irány**nak hívjuk (c -re és x^* -re nézve). Egyszerű megfigyelni, hogy \bar{x}' pontosan akkor lehetséges elmozdulás, ha $Q_{\bar{x}'} x^* \leq 0$.

TÉTEL 4.2.1 Tegyük fel, hogy az $R := \{x : Qx \leq b\}$ poliéder nemüres és $\{cx : x \in R\}$ felülről korlátos. Az R egy megadott x^* elemére a következő állítások ekvivalensek.

- (1) $cx^* \geq cx$ minden $x \in R$, azaz x^* maximalizálja a cx függvényt az R -n (röviden, x^* optimális).
- (2) Nem létezik növelő irány, azaz olyan x' vektor, amelyre $Q_{x'} x^* \leq 0$ és $cx' > 0$.
- (3) A c vektor benne van x^* aktív sorainak kúpjában. Más szóval, van olyan y^* vektor, amely kielégíti az

$$y^* \geq 0, y^* Q = c \quad (4.4)$$

duális feltételt, és amelyre fennáll az

$$y^*(i) > 0 \Rightarrow i q x^* = b(i) \quad (4.5)$$

optimalitási kritérium (ami szavakban: az y^* bármely komponense csak akkor lehet pozitív, ha a neki megfelelő primál egyenlőtlenséget x^* egyenlőséggel teljesíti). (4.4) fennállása esetén (4.5) azzal ekvivalens, hogy

$$cx^* = by^*, \quad (4.6)$$

továbbá azzal, hogy

$$y^*(b - Qx^*) = 0. \quad (4.7)$$

Biz. (1) \Rightarrow (2) Ha létezik a szóbanforgó x' , akkor kicsiny pozitív λ -ra az $x^* + \lambda x'$ vektor R -ben van, ami $cx' > 0$ miatt ellentmond cx^* maximalitásának.

(2) \Rightarrow (3) Ha nem létezik a szóbanforgó x' , akkor a Farkas lemma (balról szorzós alakja) miatt van olyan $y' \geq 0$, amelyre $y' Q_{x'} = c$, így y' -t nulla komponensekkel kiegészítve egy (4.5)-t kielégítő y^* -t kapunk.

(3) \Rightarrow (1) Tetszőleges $x \in R$ esetén

$$cx = (y^* Q)x = y^*(Qx) \leq y^* b, \quad (4.8)$$

vagyis az $y^* b$ érték felső korlát $\{cx : x \in R\}$ -re. Ebből adódik, hogy egy $x^* \in R$ elem bizonyosan optimális, ha (4.8)-t egyenlőséggel teljesíti. Másrészt (4.5), (4.6), (4.7) mindegyike azzal ekvivalens, hogy x^* egyenlőséggel teljesíti (4.8). •

Az előbbi bizonyítás lépéseinek a másolásával kiterjeszthetjük a tételt az általános alakra.

Gyakorlat 4.2.1 Igazoljuk, hogy egy általános $R = \{(x_0, x_1) : x_1 \geq 0, Px_0 + Ax_1 = b_0, Qx_0 + Bx_1 \leq b_1\}$ alakban megadott poliéder $x^* = (x_0^*, x_1^*)$ elemére az $x' = (x'_0, x'_1)$ vektor \bar{x}' irányba pontosan akkor lehetséges elmozdulás, ha $Px'_0 + Ax'_1 = 0$ és $Qx'_0 + Bx'_1 \leq 0$, és $x_1^*(i) = 0$ esetén $x'_1(i) \geq 0$.

TÉTEL 4.2.2 Tegyük fel, hogy a

$$Px_0 + Ax_1 = b_0, Qx_0 + Bx_1 \leq b_1, x_1 \geq 0 \quad (4.9)$$

rendszerrel definiált R poliéder nemüres és $\{cx = c_0x_0 + c_1x_1 : x \in R\}$ felülről korlátos. Legyen $x^* = (x_0^*, x_1^*)$ az R egy eleme, és jelölje $(Q_{x^*}^-, B_{x^*}^-)$ a (Q, B) mátrix azon sorai által alkotott részmátrixot, amelyekre a hozzájuk tartozó egyenlőtlenségeket x^* egyenlőséggel teljesíti, míg b_{1*}^- jelölje a b_1 megfelelő részét. A következő állítások ekvivalensek.

- (1) $cx^* \geq cx$ minden $x \in R$, azaz x^* maximalizálja a cx függvényt az R -n (röviden, x^* optimális).
- (2) Nem létezik növelő irány, azaz olyan $x' = (x'_0, x'_1)$ vektor, amelyre $cx' > 0$,

$$Px_0 + Ax_1 = b_0, Q_{x^*}^- x_0 + B_{x^*}^- x_1 \leq b_{1*}^- \quad (4.10)$$

és

$$x_1^*(i) = 0 \Rightarrow x'_1(i) \geq 0. \quad (4.11)$$

- (3) Létezik olyan $y^* = (y_0^*, y_1^*)$ vektor, amely kielégíti az

$$y_1^* \geq 0, y_0^*P + y_1^*Q = c_0, y_0^*A + y_1^*B \geq c_1 \quad (4.12)$$

duális feltételt, és amelyre fennáll az

$$x_1^*(j) > 0 \Rightarrow y_0^*a_j + y_1^*b_j = c_1(j) \quad (4.13)$$

valamint az

$$y_1^*(i) > 0 \Rightarrow iqx_0^* + i bx_1 = b_1(i), \quad (4.14)$$

optimalitási kritérium. (4.12) fennállása esetén az optimalitási kritérium azzal ekvivalens, hogy

$$cx^* = by^*, \quad (4.15)$$

és azzal, hogy

$$y^*(b - Mx^*) = 0, \quad (4.16)$$

$$\text{ahol } M = \begin{pmatrix} P & A \\ Q & B \end{pmatrix}.$$

Megjegyzés Az optimalitási kritérium szavakkal kifejezve azt jelenti, hogy egy előjelkötött $x_1^*(j)$ primál változó vagy $y_1^*(i)$ duál változó csak akkor lehet pozitív, ha a neki megfelelő duál vagy primál egyenlőtlenség egyenlőséggel teljesül.

Biz. (1) \Rightarrow (2) Ha létezik a szóbanforgó x' , akkor kicsiny pozitív λ -ra a $x^* + \lambda x'$ vektor R -ben van, ami $cx' > 0$ miatt ellentmond x^* maximalitásának.

(2) \Rightarrow (3) Jelölje P' a (P, A) mátrix azon részmátrixát, amely a P -ből és azon A -beli a_i oszlopokból áll, amelyekre $x_1^*(i) > 0$, és legyen A' az A maradék része. (Tehát $(P', A') = (P, A)$). Álljon Q' a $Q_{x^*}^-$ mátrixból kiegészítve a $B_{x^*}^-$ azon oszlopaival, amelyekre az x_1^* megfelelő komponensei pozitívak, és legyen B' a $B_{x^*}^-$ maradék része. (Tehát $(Q', B') = (Q_{x^*}^-, B_{x^*}^-)$). Analóg módon definiáljuk (c'_0, c'_1) -t.

Ha (2) szerint nem létezik a szóbanforgó x' , akkor a Farkas lemma 3.4.7 tételben megfogalmazott alakja szerint van olyan (y_0, y_1) , amelyre $y_1 \geq 0$, $y_0P + y_1Q_{x^*}^- = c'_0$, $y_0A + y_1B_{x^*}^- \geq c'_1$. Legyen $y_0^* := y_0$, és legyen y_1^* az a vektor, amelyet y_1 -ből kapunk nulla komponensek hozzávételével (éspedig annyival, ahány sora $Q_{x^*}^-$ -nek van). Az így kapott (y_0^*, y_1^*) vektor kielégíti a duál feltételeket és az optimalitási kritériumot.

(3) \Rightarrow (1) Tetszőleges $x \in R$ esetén

$$cx = c_0x_0 + c_1x_1 \leq [(y_0^*, y_1^*) \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}]x_0 + [(y_0^*, y_1^*) \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}]x_1 = (y^*M)x = \quad (4.17)$$

$$= y^*(Mx) = y_0^*[Px_0 + Ax_1] + y_1^*[Qx_0 + Bx_1] \leq y_0^*b_0 + y_1^*b_1 = y^*b, \quad (4.18)$$

vagyis az y^*b érték felső korlát $\{cx : x \in R\}$ -re. Ebből adódik, hogy az $x^* \in R$ elem bizonyosan optimális,

ha (4.17) és (4.18) mindegyike egyenlőséggel teljesül. Az első azt jelenti, hogy $c_1x_1 = (y_0^*, y_1^*) \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} x_1^*$,

ami pontosan akkor áll fenn, ha $x_1^*(j) > 0$ esetén $y_0^*a_j + y_1^*b_j = c_1(j)$, azaz (4.13) teljesül. Az x^* akkor teljesíti (4.18)-t egyenlőséggel, ha $y_1^*[Qx_0^* + Bx_1^*] = y_1^*b_1$, ami pontosan akkor áll fenn, ha $y_1^*(i) > 0$ esetén $iqx_0^* + i bx_1^* = b_1(i)$, azaz (4.14) teljesül.

Másrészt (4.15), (4.16) mindegyike azzal ekvivalens, hogy x^* mind (4.17)-t, mind (4.18)-t egyenlőséggel teljesíti. •

Megjegyezzük, hogy a 4.2.2 tétel bizonyítására alternatív lehetőség a 4.2.1 tételből a korábban már megismert átalakításokkal jutni az általános alakra.

Gyakorlat 4.2.2 Írjuk fel az optimalitási feltételeket a $\max\{cx : Ax = b, x \geq 0\}$, $\max\{cx : Bx \leq b, x \geq 0\}$ lineáris programokra.

4.2.2 A dualitás tétele

A korlátossági tételben láttuk, hogy ha cx felülről korlátos az $R = \{x : Qx \leq b\}$ nemüres poliéderen, akkor tetszőleges olyan y vektorra, amelyre $y \geq 0, yQ = c$ a by érték felső korlát $\{cx : x \in R\}$ maximumára. A legjobb (ilyen típusú) felső korlátot az ilyen by értékek minimuma jelenti. Érdekes, hogy a legkisebb felső korlát meghatározásának feladata, vagyis a $\min\{by : y \geq 0, yQ = c\}$ problémája is egy (balról szorzással felírt) lineáris program, amit **duális program**nak hívunk, megkülönböztetendő a $\max\{cx : Qx \leq b\}$ **primál program**tól. A kérdésre, hogy az így kapott legjobb korlát vajon mindig elérhető-e, másszóval hogy a primál optimum és a duál optimum értéke mindig megegyezik-e, a dualitás tétel adja meg a választ.

TÉTELE 4.2.3 (Dualitás tétel, speciális alak) *Tegyük fel, hogy az $R = \{x : Qx \leq b\}$ primál poliéder nemüres. Tegyük fel továbbá, hogy $\{cx : x \in R\}$ felülről korlátos (ami a 4.1.6 tétel szerint azzal ekvivalens, hogy a duális $R^* = \{y : y \geq 0, yQ = c\}$ poliéder nemüres). Ekkor a primál optimalizálási feladatban a maximum egyenlő a duál feladatban szereplő minimummal, azaz $\max\{cx : Qx \leq b\} = \min\{by : y \geq 0, yQ = c\}$.*

Biz. Ha $x \in R$ és $y \in R^*$, akkor $cx = (yQ)x = y(Qx) \leq yb$, és így $\max \leq \min$ következik. Az egyenlőség igazolásához egy olyan $x^* \in R$ és $y^* \in R^*$ primál és duál megoldás-párt kell találnunk, amelyekre $cx^* = by^*$. Az 4.1.7 következmény szerint, ha $\{cx : x \in R\}$ felülről korlátos, akkor a maximum egy x^* erős bázis-megoldáson felvételik. A 4.2.1 tétel szerint létezik olyan $y^* \in R^*$ vektor, amelyre $y^*(b - Qx^*) = 0$, amiből $y^*b = cx^*$ következik. •

A dualitás tételt is megfogalmazhatjuk az általános alakra. A primál probléma a következő:

$$\max\{(c_0x_0 + c_1x_1) : Px_0 + Ax_1 = b_0, Qx_0 + Bx_1 \leq b_1, x_1 \geq 0\}. \quad (4.19)$$

A primál problémához hozzárendelt duális lineáris program a következő:

$$\min\{(c_0y_0 + c_1y_1) : y_0P + y_1Q = c_0, y_0A + y_1B \geq c_1, y_1 \geq 0\}. \quad (4.20)$$

A (4.20)-ban szereplő poliédert R^* -gal jelöljük és **duális** poliédernek hívjuk. (Figyelem: R^* az $m := m_1 + m_2$ dimenziós térben van, míg R az $n := n_1 + n_2$ dimenziósban. Az R^* nem csak az R primál poliédertől függ, hanem a c -től is, sőt az R megadásától is!)

TÉTELE 4.2.4 (Dualitás tétel) *Tegyük fel, hogy a (4.19) rendszer által definiált R primál poliéder nemüres. Tegyük fel továbbá, hogy a $cx = c_0x_0 + c_1x_1$ célfüggvényre nézve $\{cx : x \in R\}$ felülről korlátos (vagy ekvivalensen a duális R^* poliéder nemüres). Ekkor a (4.19) primál optimalizálási feladatban a maximum egyenlő a (4.20) duál feladatban szereplő minimummal.*

A speciális alakhoz hasonlóan, a tétel a 4.2.2 tételből közvetlenül adódik.

Feladat 4.2.3 *Írjuk fel a dualitás tételt $\max\{cx : Bx \leq b, x \geq 0\}$ illetve a $\max\{cx : Ax = b, x \geq 0\}$ primál lineáris programokra.*

Feladat 4.2.4 *Írjuk fel a $\min\{\alpha : Ax - \alpha b = b, (x, \alpha) \geq 0\}$ lineáris program duálisát, igazoljuk mind a primál, mind a duál rendszer megoldhatóságát, és a dualitás tételből vezessük le a Farkas lemmát (3.4.1 tétel).*

Feladat 4.2.5 *Tegyük fel, hogy az $\{x : Ax = b, x \geq 0\}$ poliéder nemüres. Az A egy a_i oszlopát **érdektelennek** mondjuk, ha a poliéder minden x elemére $x(i) = 0$. Igazoljuk, hogy a_i akkor és csak akkor érdektelen, ha van olyan y vektor, amelyre $yb = 0, yA \geq 0$ és ya_i pozitív.*

Azt mondjuk, hogy egy $c'x$ célfüggvény vagy a c' vektor valamely R poliéderre nézve **neutrális** (semleges), ha R minden x elemére $c'x$ értéke ugyanaz. Két vektort (célfüggvényt) akkor mondunk **ekvivalensnek**, ha különbségük neutrális.

Feladat 4.2.6 *Tekintsük a $\min\{cx : Ax = b, x \geq 0\}$ lineáris programot. Legyen A' az A érdekes oszlopai által alkotott részmatrix és jelölje c' a c megfelelő részét. Igazoljuk, hogy c akkor és csak akkor neutrális, ha létezik olyan y , amelyre $yA' = c'$.*

Feladat 4.2.7 Az $R := \{Ax = b, x \geq 0\}$ poliéder valamely x_0 eleme akkor és csak akkor minimalizálja cx -t R -n, ha létezik egy olyan c -vel ekvivalens nemnegatív vektor, amely merőleges x_0 -ra.

Feladat 4.2.8 Tekintsük az $R := \{x : Ax \leq b, x \geq 0\}$ primál és $R^* = \{y : yA \geq c, y \geq 0\}$ duál poliédereken definiált $\max\{cx : x \in R\}$ és $\min\{by : y \in R^*\}$ primál-duál lineáris program párt, és tegyük fel, hogy R és R^* nem üres. Igazoljuk, hogy az A -nak van olyan A' nonszinguláris részmátrixa (mindegy milyen méretű), amelyre az $A'x' = b'$ egyértelmű x' megoldásából nullák hozzávételével keletkező x_1 eleme R -nek (ahol b' azon része b -nek, amely az A' sorainak felel meg) továbbá az $y'A' = c'$ egyértelmű y' megoldásából nullák hozzávételével keletkező y_1 eleme R^* -nak. Mutassuk meg, hogy x_1 primál optimum, y_1 duál optimum.

A megelőző szakaszban megmutattuk, hogy a dualitás tétel miképp vezethető le a Farkas lemmából és abból a tételből, hogy a maximum (erős bázis-megoldáson) felvételük. A lineáris és logikai következményre vonatkozó 3.4.9 tétel bizonyítása csak a Farkas lemmára támaszkodott. Most megmutatjuk, hogy a dualitás tétel könnyen levezethető a 3.4.9 tételből.

TÉTEL 4.2.5 (Dualitás tétel, szimmetrikus alak) Tegyük fel, hogy mind az $R := \{x : Bx \leq b, x \geq 0\}$ primál, mind az $R^* := \{y : yB \geq c, y \geq 0\}$ duál poliéder nemüres. Ekkor $cx \leq by$ fennáll minden $x \in R, y \in R^*$ esetén, és van olyan $x^* \in R, y^* \in R^*$, melyekre egyenlőség érvényes, azaz $\max\{cx : x \in R\} = \min\{by : y \in R^*\}$.

Biz. Az x és y nem-negativitása miatt $x \in R, y \in R^*$ esetén $cx \leq (yB)x = y(Bx) \leq yb$, így mindenesetre cx felülről korlátos R -n, by pedig alulról R^* -n. Legyen $\gamma_s := \sup\{cx : x \in R\}$ és $\gamma_i := \inf\{by : y \in R^*\}$. Ekkor tetszőleges $x \in R, y \in R^*$ esetén $cx \leq \gamma_s \leq \gamma_i \leq by$. A tételhez azt kell belátnunk, hogy létezik $x^* \in R$, amelyre $cx^* = \gamma_i$ és létezik $y^* \in R^*$, amelyre $by^* = \gamma_s$. Szimmetria miatt elég y^* létezését belátnunk, x^* -é analóg módon következik.

Most tehát a $cx \leq \gamma_s$ egyenlőtlenség logikai következménye a $Bx \leq b, x \geq 0$ egyenlőtlenség-rendszernek, így a 3.4.9 tétel szerint létezik olyan $y^* \geq 0$, amelyre $y^*B \geq c$ és $y^*b \leq \gamma_s$. De itt nem szerepelhet szigorú egyenlőtlenség, mert akkor $y^*b < \gamma_s \leq \gamma_i$ ellentmondana γ_i definíciójának. Tehát valóban $y^*b = \gamma_s$. •

Megjegyzendő, hogy megfordítva, a 3.4.9 tétel is közvetlenül adódik a dualitás tételből. Nézzük ehhez a technikailag legegyszerűbb $Qx \leq b$ esetet, és tegyük fel, hogy a $cx \leq \gamma$ logikai következmény. Ez azt jelenti, hogy $\max\{cx : Qx \leq b\} \leq \gamma$, így a dualitás tétel miatt $\gamma \geq \max\{cx : Qx \leq b\} = \min\{yb : y \geq 0, yQ = c\}$. Vagyis létezik olyan $y \geq 0$, amelyre $yQ = c$ és $\gamma \geq yb$.

4.2.3 Következmények

A játékelméletben fontos alkalmazásra lel a következő tétel. Egy vektor **tetején** értsük a legnagyobb komponensének az értékét. A vektor **alja** legyen a legkisebb komponensének az értéke.

TÉTEL 4.2.6 (Neumann) Tetszőleges $m \times n$ -es ($m, n \geq 1$) A mátrixra az A oszlopvektorai által feszített politopban lévő elemek tetejének a minimuma egyenlő az A sorvektorai által feszített politopban lévő elemek aljának maximumával. Formálisabban, $\min\{(\max Ax) : x \geq 0, e_n x = 1\} = \max\{(\min yA) : y \geq 0, e_m y = 1\}$, ahol e_i az i -dimenziós csupa egyesből álló vektort jelenti.

Biz. A primál feladat egy olyan minimális w szám keresésével ekvivalens, amelyre létezik $x \geq 0$ vektor úgy, hogy $e_n x = 1$ és $Ax \leq (w, w, \dots, w)$ érvényes. Ez viszont éppen a

$$\min\{w : -Ax + (w, w, \dots, w) \geq 0, x \geq 0, e_n x = 1\} \quad (4.21)$$

lineáris programmal egyenértékű.

A duális feladat egy olyan maximális z szám keresésével ekvivalens, amelyre létezik $y \geq 0$ vektor úgy, hogy $e_m y = 1$ és $yA \geq (z, z, \dots, z)$ érvényes. Ez viszont éppen a

$$\max\{z : y(-A) + (z, z, \dots, z) \leq 0, y \geq 0, e_m y = 1\} \quad (4.22)$$

lineáris programmal egyenértékű. Miután a (4.22) program duálisa éppen a (4.21) program, így a dualitás tételből adódik, hogy a w minimális értéke egyenlő a z maximális értékével. •

TÉTEL 4.2.7 (Clark) Tekintsük a $\max\{cx : x \geq 0, Bx \leq b\}$ és $\min\{by : y \geq 0, yB \leq c\}$ primál-duál program párt, és tegyük fel, hogy mindegyik megoldható. Ekkor az R primál és az R^* duál poliéderek közül az egyik nem korlátos.

Biz. Amennyiben a $\{Bx \leq 0, x \geq 0, -1x \leq -1\}$ rendszernek létezik egy x' megoldása, akkor bármely $x \in R$ vektorra $x + \lambda x'$ minden pozitív λ -ra R -ben van, és mivel $x' \neq 0$, így R nemkorlátos. Ha a kérdéses x' nem létezik, akkor a Farkas lemma szerint van olyan $y' \geq 0$ vektor és $\alpha \geq 0$ szám, melyekre $y'B - (\alpha, \dots, \alpha) \geq 0$, és $y'b - \alpha < 0$. Ekkor a duál poliéder bármely y elemére $y + \lambda y'$ minden pozitív λ -ra R^* -ban van, és mivel $y' \neq 0$, így R^* nem korlátos. •

4.3 A SZIMPLEX ALGORITMUS

4.3.1 Megengedettség

Ebben a szakaszban megismerkedünk a Farkas lemma illetve a dualitás tétellel kapcsolatos fő algoritmikus eredményekkel. Azt már korábban láttuk, hogy a Fourier-Motzkin eljárás segítségével egy R poliédernek véges sok lépésben megtalálhatunk egy elemét, amennyiben R nem üres. Ez az eljárás azonban, szemben a Gauss eliminációval, nem polinomiális futásidejű és a gyakorlati tapasztalatok is kedvezőtlenek. Egy lineáris célfüggvény poliéder feletti optimalizálására is van véges algoritmus, hiszen ha cx felülről korlátos, akkor a maximum erős bázis-megoldáson is felvétetik, és ezekből csak véges sok van. Ezzel a megközelítéssel az a baj, hogy erős bázis-megoldásból igen sok lehet (exponenciálisan sok). Például, ha a poliéder, amely felett a cx célfüggvényt akarjuk maximalizálni, egy n -dimenziós egységkocka kocka, azaz $\{x : 0 \leq x \leq 1\}$, akkor ezt a feladatot mind a 2^n csúcs cx szerinti sorbarendezeésével már a nem túlságosan nagy $n = 100$ -as méretnél sincs semmilyen esélyünk megoldani, a legjobb számítógépet használva sem, ugyanakkor a problémát ránézésre rögtön meg lehet oldani.

A szimplex algoritmus George Dantzigtól származik. Az a lényege, hogy a poliéder csúcsait szisztematikusan, javuló sorrendben tekinti át. Óriási felhalmozott tapasztalat mutatja, hogy a szimplex algoritmus a gyakorlatban hatékony, tipikusan lineáris számú csúcs átvizsgálása után megtalálja az optimumot. Annál szomorúbb, hogy konstruáltak olyan példa sorozatot, ahol a szimplex algoritmus végiglátogatja az összes, exponenciálisan sok csúcsot, mielőtt az optimálisat megtalálná. Ez azt jelenti, hogy matematikai szempontból a szimplex algoritmus nem tekinthető hatékonyabbnak, mint a durva, összes csúcsot számba vevő algoritmus. (Kimutatták azonban, hogy ha nem a legrosszabb előforduló esettel akarjuk az algoritmus hatékonyságát mérni, hanem az átlagos lépésszámot tekintjük, akkor a szimplex algoritmus polinomiális futásidejű.)

Kezdjük a Farkas lemmával, annak a 3.5.7 tételben megfogalmazott erősebb változatával, amely tehát azt mondja ki, hogy az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ primál és az $\{yA \geq 0, yb = -1\}$ duál feladatok közül pontosan az egyiknek van bázis-megoldása:

TÉTEL 4.3.1 *Az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszernek akkor és csak akkor van olyan megoldása, amelyben az x pozitív változóinak megfelelő A -beli oszlopok lineárisan függetlenek, ha nem létezik olyan y , amelyre $yA \geq 0$, $yb < 0$ és A -nak létezik $r(A, b) - 1$ lineárisan független oszlopa, amelyekre y merőleges. (Tömören, vagy a primál vagy a duál feladatnak létezik bázis-megoldása). •*

Bizonyítás a szimplex algoritmussal. Már a Farkas lemma bizonyításánál láttuk, hogy a két lehetőség kizárja egymást. Azt látjuk be algoritmikusan, hogy legalább az egyik lehetőség fennáll. A Gauss-eliminációval először eldöntjük, hogy az $Ax = b$ rendszernek van-e egyáltalán megoldása. Ha nincs, akkor a Gauss-elimináció egy olyan y vektort szolgáltat, amelyre $yA = 0$ és $yb \neq 0$. Itt -1 -gyel törtéző esetleges szorzás után feltehetjük, hogy $yb < 0$ azaz a második alternatívára jutottunk.

Tegyük fel tehát, hogy $Ax = b$ megoldható. Feltehetjük, hogy A sorai lineárisan függetlenek, mert ha nem, akkor az A soraiból kiválasztunk $r(A)$ lineárisan független sort (ezt valójában a Gauss-elimináció már meg is tette), és csak az ezek által alkotott részmátrixszal dolgozunk tovább. Válasszunk ki az A oszlopaiból egy B_1 bázist (ami tehát egy $m \times m$ -es nonsinguláris részmátrix). Tekintsük a $B_1x = b$ egyértelmű megoldását (amit tehát az előbbi Gauss-elimináció meghatározott), és egészítsük ki nullákkal. Így az $Ax = b$ egy x_1 megoldását kapjuk. Ha x_1 nemnegatív, akkor ez az $Ax = b, x \geq 0$ egy bázis-megoldását alkotja.

Tegyük fel most, hogy x_1 -nek van negatív komponense. (Az alapalgoritmus itt egy tetszőleges negatív komponenszt választ. Példával kimutatható, hogy ilyenkor az algoritmus végtelen ciklusba eshet, ezért ennek elkerülésére indokolt valamilyen megkötést tenni.) Jelölje i_1 a legkisebb indexet, amelyre $x_1(i_1) < 0$. (Ez a Bland féle legkisebb index szabály). Legyen y_1 olyan vektor, amely B minden oszlopára merőleges, kivéve, hogy $y_1 a_{i_1} = 1$. (Az $yB_1 = d$ minden m -dimenziós d -re egyértelműen megoldható.) Most $q = 1$ -re

$$y_q b = y_q (Ax_q) = (y_q A)x_q = x_q(i_q) < 0. \quad (4.23)$$

Amennyiben minden a_i -re $y_1 a_i \geq 0$, úgy a duális feladat bázis-megoldását kaptuk.

Tegyük fel tehát, hogy valamely j_1 indexre $y_1 a_{j_1} < 0$ és válasszuk j_1 -t a lehető legkisebbnek. (Ismét a legkisebb index szabályt alkalmazzuk). Természetesen ekkor a_{j_1} nincs a B_1 bázisban, és az is látható, hogy B_1 -ben a_{i_1} -t a_{j_1} -re cserélve egy másik bázist kapunk, amit jelöljünk B_2 -vel. (Valóban, az a_{j_1} vektor nem függhet lineárisan a B_1 -nek a_{i_1} -től különböző oszlopaiktól, hiszen az y_1 vektor ezen utóbbiak mindegyikére merőleges, míg a_{j_1} -re nem.) Iteráljuk az eljárást most a B_2 bázissal kezdve, ameddig csak lehet.

Igazolnunk kell, hogy az eljárás véges sok lépésben véget ér. Tegyük indirekt fel, hogy nem ez a helyzet. Mivel csak véges sok bázis-megoldás van, lesznek olyan oszlopvektorok, melyek időről időre ki- majd újra bekerülnek a bázisba. Legyen a_r a legnagyobb ilyen indexű. Tehát az r -nél nagyobb indexű oszlopok egy bizonyos időponttól fogva már nem változtatják helyzetüket: vagy egyszer és mindenkorra benne vannak a bázisban, vagy kívül. Legyen egy ezutáni pillanatban B_p egy olyan előforduló bázis, amelyben a_r benne van, de B_{p+1} -ben nincs. Legyen B_q ($q > p$) egy olyan későbbi bázis, amelyben a_r nincs benne, de B_{q+1} -ben benne

van. Ekkor tudjuk, hogy y_q a B_{q+1} minden oszlopára merőleges, kivéve a_r -t, amelyre $y_q a_r < 0$. A második választási szabályból az is következik minden a_r előtti a_i oszlopára (azaz $i < r$ -re), hogy $y_q a_i \geq 0$.

Az első választási szabály miatt x_p minden r -nél kisebb indexű komponense nem-negatív. Így tehát az $1 \leq i < r$ indexekre $(y_q a_i) x_p(i) \geq 0$ és $(y_q a_r) x_p(r) > 0$. A B_q mátrixnak egyetlen olyan a_j oszlopa van, amelyre y_q nem merőleges, de mivel éppen ez az oszlop esik ki a B_q bázisból, az a_j szükségképpen megelőzi a_r -t. Tehát y_q merőleges a B_q -nak a_r utáni oszlopaira, de mivel az r -nél nagyobb indexű oszlopokon a B_q és a B_p bázis megegyezik (itt használva r maximális választását), y_q merőleges B_p minden r -nél nagyobb indexű oszlopára. Így felhasználva (4.23)-t, kapjuk, hogy $0 > y_q b = y_q(Ax_p) = (y_q A)x_p \geq 0$, és ez az ellentmondás a tételt és egyúttal az algoritmus végességét is bizonyítja. •

Az algoritmus általánosabb alakban is használható. Például, ha a $\{Px_0 + Ax_1 = b, x_1 \geq 0\}$ rendszer megoldhatóságát akarjuk eldönteni, akkor az előző eljárást a következőképpen kell módosítani. A kezdeti B_1 bázist úgy határozzuk meg, hogy a P maximálisan sok lineárisan független oszlopát egészítjük ki A oszlopaiból $r(P, A)$ darab lineárisan független oszloppá. Az eljárást úgy módosítjuk, hogy csak az A -beli bázis elemeket cserélhetjük, a kezdeti B_1 bázis P -ből kiválasztott elemei végig fixen maradnak. Rögtön látható, hogy az így módosított eljárás új bizonyítást ad a 3.4.6 tételre. A még általánosabb 3.4.5 alakra is kiterjeszthető az algoritmus, ha a tétel bizonyításában leírt visszavezetést alkalmazzuk. Megállapíthatjuk tehát, hogy a fenti eljárás bármely alakban adott lineáris egyenlőtlenség-rendszer megoldására alkalmas.

A név eredete

Miért hívják a fenti algoritmust szimplex algoritmusnak? Az m -dimenziós térben, ha veszünk úgy $m+1$ pontot, hogy ezek egyike sincs benne a többi konvex burkában, akkor az $m+1$ pont konvex burka definíció szerint egy **szimplexet** alkot. Egy dimenzióban ez egy szakasz, két dimenzióban háromszög, három dimenzióban tetraéder.

Tegyük fel például, hogy a síkban adottak a p_1, \dots, p_n pontok, és el akarjuk dönteni, hogy ezek konvex burkában benne van-e egy megadott b' pont. Egyszerűség kedvéért tegyük fel, hogy nincs három pont egy egyenesen. Készítsünk el egy $2 \times n$ -es A' mátrixot, melynek i -edik oszlopa a p_i pont koordinátáit tartalmazza. Legyen A az a mátrix, amely A' -ből keletkezik egy csupa egyesből álló harmadik sor hozzávételével. A b' -t is egészítsük ki egy eggyessel egy három dimenziós b vektorrá. Ekkor a feladat azzal ekvivalens, hogy az $\{Ax = b, x \geq 0\}$ rendszernek van-e megoldása. Egy bázis-megoldáshoz tartozó három oszlopektor három olyan p_i pontnak felel meg, amelyek egy b' -t tartalmazó háromszöget alkotnak. Egy duális bázis-megoldás egy olyan egyenesnek felel meg (miért?), amely két p_i ponton átmegy, és az általa meghatározott egyik zárt félsík tartalmazza az összes p_i pontot, de nem tartalmazza b' -t. Mármint a szimplex algoritmus ezen a geometriai nyelven a következőképpen fut. Induljunk ki egy tetszőleges B_1 -gyel jelölt háromszögből, melynek csúcsai mondjuk p_1, p_2, p_3 . Állapítsuk meg, hogy b' benne van-e B_1 -ben. Ha benne van akkor készen vagyunk: b' benne van a p_i pontok konvex burkában. Ha b' nincs benne a háromszögben, akkor a háromszögnek az egyik e_1 oldalegyenese, mondjuk $p_2 p_3$, elválasztja b' -t p_1 -től. (A háromszögnek egy vagy két ilyen elválasztó oldalegyenese lehet, a b' elhelyezkedésétől függően: az általános algoritmus ezek egyikét választja, a Bland féle szabály pontosan előírja, hogy melyiket kell választani.) Amennyiben az e' egyenes által határolt, a b' -t tartalmazó nyílt félsíkban nincsen p_i pont, akkor készen vagyunk; megkaptuk az elválasztó egyenest. Ha van, mondjuk a p_4 pont, akkor p_1 -t becseréljük p_4 -re és a keletkező $\{p_2, p_3, p_4\}$ háromszöggel folytatva iteráljuk az eljárást.

A fenti algoritmus szemléletesen tehát azt jelenti, hogy a p_i pontok által alkotott háromszögek segítségével mintegy letapogatjuk a sík egy darabját, és eközben vagy ráakadunk a b' pontra vagy megtalálunk egy elválasztó egyenest. Magasabb dimenzióban ez azt jelenti, hogy a p_i pontjaiból készített szimplexekkel tapogatjuk le a teret, hogy megtaláljuk a b' pontot. Innen tehát az elnevezés.

Ciklizálás

A következő példa mutatja, hogy ha a futás során nem alkalmazzuk a Bland féle szabályt, akkor az algoritmus ciklizálhat. Legyen b' az origó és $n = 6$. Az origó középpontú egységkörön legyen p_1, p_3, p_5 egy egyenlő oldalú háromszög három csúcsa. $i = 1, 2, 3$ -ra a p_{2i-1} pontot az origóval összekötő szakasz felező pontját az origó körül az óramutató járásával ellentétesen egy csöppnyit elforgatva kapjuk a p_{2i} pontot. Ha most B_i jelöli a p_i, p_{i+1}, p_{i+2} pontok által alkotott háromszöget (modulo 6 tekintve), akkor a szimplex algoritmus egymás után ezen háromszögeket választhatja (ezt ellenőrizzük le!), amíg vissza nem ér a kiindulási B_1 -be.

Feladat 4.3.1 *Hol tér el először az előbbi példában a szimplex algoritmus, ha ugyanazzal a B_1 háromszöggel kezdünk és alkalmazzuk a Bland féle legkisebb index szabályt?*

Feladat 4.3.2 *Tegyük fel, hogy csak a bázisba bekerülő új oszlop kiválasztásánál alkalmazzuk a legkisebb index szabályt, a bázisból kikerülő oszlop meghatározásánál nem. Ciklizálhat-e ilyenkor az algoritmus vagy már ilyenkor is bizonyíthatóan mindig véges lesz?*

Feladat 4.3.3 Tekintsük a Farkas lemma következő alakját: Az $yA \leq c$ rendszernek pontosan akkor nincs megoldása, ha létezik olyan $x \geq 0$, amelyre $Ax = 0$ és $cx < 0$. Tegyük fel, hogy A sorai lineárisan függetlenek. Igazoljuk, hogy a következő algoritmus véges. (A bizonyításban vagy a fenti bizonyítás lépéseit imitáljuk, vagy pedig azt mutassuk ki, hogy az alábbi algoritmus nem más, mint a fenti algoritmus adaptációja):

Legyen B_1 az A egy $m \times m$ -es nonszinguláris részmátrixa és legyen y_1 az $yB_1 = c_{B_1}$ egyértelmű megoldása. Amennyiben $y_1A \leq c$, akkor készen vagyunk, megtaláltuk a kívánt y -t. Ha $y_1A \not\leq c$, úgy legyen a_j az A mátrix legkisebb indexű oszlopa, amelyre $y_1a_j < c(j)$. Tekintsük a $B_jx = -a_j$ egyértelmű x'_1 megoldását, és jelölje x_1 azt a vektort, amely x'_1 -ből keletkezik az $x_1(j)$ helyen 1-gyel, a többin pedig 0-val kiegészítve. Ekkor $Ax_1 = 0$ és $cx_1 = c_{B_1}x'_1 + c(j) = (y_1B_1)x'_1 + c(j) < (y_1B_1)x'_1 + y_1a_j = (y_1A)x_1 = 0$. Így ha $x_1 \geq 0$, akkor x_1 teljesíti a Farkas lemma második alternatíváját. Amennyiben $x_1 \not\geq 0$, úgy legyen i a legkisebb index, amelyre $x_1(i) < 0$, és cseréljük ki a B_1 -beli a_i oszlopot az a_j oszlopra. A keletkező B_2 mátrixszal folytatva iteráljuk az eljárást.

Feladat 4.3.4 Terjesszük ki a fenti algoritmust a Farkas lemma következő változatára. Az $\{yP = c_0, yA \leq c_1\}$ rendszernek pontosan akkor nincs megoldása, ha létezik olyan $x = (x_0, x_1)$, amelyre $(P, A)x = 0$, $x_1 \geq 0$ és $cx < 0$.

4.3.2 Optimalizálás

Térjünk rá arra, hogy a fenti eljárás hogyan használható a $\min\{cx : Ax = b, x \geq 0\}$ primál lineáris program és $\max\{by : yA \leq c\}$ duális lineáris program megoldására. Jelölje $R := \{x : Ax = b, x \geq 0\}$ a primál, $R^* := \{y : yA \leq c\}$ pedig a duál poliédert. Feltesszük, hogy A sorai lineárisan függetlenek, ami azt jelenti, hogy R^* csúcsos.

A megengedettségre vonatkozó szimplex algoritmussal először megkeresünk R^* -nak egy y_0 csúcsát (azaz $yA \leq c$ egy bázis-megoldását). Amennyiben R^* üres, úgy az eljárás egy olyan $x' \geq 0$ vektort szolgáltat, amelyre $Ax' = 0$, $cx' < 0$, és ilyenkor vagy a primál poliéder is üres, vagy ha van is egy x_0 pontja, akkor $x_0 + \lambda x'$ minden pozitív λ -ra R -ben van, így cx nem korlátos alulról. Ekkor tehát az algoritmus futása befejeződik.

Tegyük fel tehát, hogy rendelkezésünkre áll y_0 . Jelölje A_0^- az A -nak azon a_i oszlopai által alkotott részmátrixát, amelyekre $y_0a_i = c(i)$, míg a maradék oszlopok részmátrixa legyen $A_0^<$. A fenti eljárással döntünk el, hogy az $\{A_0^-x' = b, x' \geq 0\}$ rendszernek létezik-e megoldása. Amennyiben létezik, úgy x' -t nulla komponensekkel kiegészítve R -nek egy olyan x_0 elemét kapjuk, amely teljesíti az optimalitási feltételeket (azaz, ha valamely i -re $x_0(i)$ szigorúan pozitív, akkor $y_0a_i = c(i)$). Ekkor x_0 primál optimum, y_0 duál optimum és az eljárás véget ér.

Ha a szóbanforgó x' nem létezik, akkor a fenti eljárás megtalálja A_0^- -nak egy $m - 1$ lineárisan független oszlopból álló A'_0 részmátrixát valamint egy olyan y' vektort, amelyekre $y'A_0^- \leq 0$, $y'A'_0 = 0$ és $y'b > 0$.

(Figyelem! Az $\{y'A_0^- \leq 0, y'b \geq 1\}$ rendszer egy bázis-megoldása azt jelenti, hogy y' az A_0^- mátrixnak $m - 1$ lineárisan független oszlopára merőleges. Az $yA \leq c$ rendszer egy bázis-megoldása azt jelenti, hogy A -nak van m lineárisan független a_i oszlopa, amelyre $ya_i = c(i)$.)

Amennyiben $y'A_0^< \leq 0$, úgy az adódik, hogy $y'A \leq 0$, $y'b > 0$ és így (a Farkas lemma triviális irányát alkalmazva) a primál feladat nem megoldható, vagy ekvivalensen a duál feladat nem korlátos. Ilyenkor az algoritmus véget ér.

Tegyük most fel, hogy $y'A_0^< \not\leq 0$. Válasszuk λ -t a legnagyobb olyan számnak, amelyre $(y_0 + \lambda y')A \leq c$ teljesül, azaz $(y_0 + \lambda y')a_i \leq c(i)$ fennáll az $A_0^<$ mindegyik a_i oszlopára. Vagyis λ a legnagyobb szám, amelyre $\lambda y'a_i \leq c(i) - y_0a_i$ teljesül az $A_0^<$ valamennyi olyan a_i oszlopára, amelyre $a_i y' > 0$. Egyszerűen legyen $\lambda_0 := \min\{c(i) - y_0a_i / y'a_i\}$, ahol a minimum az $A_0^<$ olyan a_i oszlopaira megy, melyekre $y'a_i > 0$.

Legyen $y_1 := y_0 + \lambda_0 y'$. A λ_0 választásából adódóan y_1 eleme R^* -nak.

Lemma 4.3.1 y_1 csúcsa R^* -nak.

Biz. Azt kell látni, hogy A -nak van m lineárisan független oszlopa, melyekre $y_1a_i = c(i)$. Mindenesetre $y'A'_0 = 0$ miatt A'_0 -nak az $m - 1$ oszlopa ilyen. Legyen a_j egy olyan oszlop, ahol a λ_0 definíciójában szereplő minimum felvétetik. Ekkor nyilván $y_1a_j = c(j)$, így csak azt kell látnunk, hogy a_j lineárisan független az A'_0 oszlopaiktól. De ez valóban így van, hiszen $y'A'_0 = 0$ és $y'a_j \neq 0$. •

Az y_1 tehát valóban csúcsa R^* -nak, és ráadásul y_0 -nál jobb csúcsa, hiszen $y'b > 0$ miatt $y_1b > y_0b$. Miután R^* -nak véges sok csúcsa van, az eljárás véges sok iteráció után befejeződik.

A algoritmusban a Farkas lemmára vonatkozó algoritmust szubrutinként használtuk, aminek belsejében persze alkalmazzuk a Bland féle legkisebb index szabályt. A fenti algoritmusban azonban, amikor az y_0 -ról áttértünk y_1 -re, a szóban forgó a_j oszlop meghatározásánál nem volt szükség a Bland-szabályra.

Az egész eljárás összevonható és elmondható egységes keretben:

Kiindulunk egy y_0 duális csúcsból. Ez meghatározza A -nak valamely $m \times m$ -es nonszinguláris A_0 részmátrixát, amelyre $y_0 A_0 = c_0$ (ahol c_0 jelöli a c -nek az A_0 oszlopaihoz tartozó részét.) Az $A_0 x = b$ egyértelmű megoldását nullákkal kiegészítve kapjuk az $Ax = b$ egy x_0 megoldását.

Ha $x_0 \geq 0$, úgy x_0 primál megoldás és y_0 duál megoldás teljesítik az optimalitási feltételeket, és az algoritmus véget ér. Amennyiben $x_0 \not\geq 0$, úgy legyen i a legkisebb index, amelyre $x_0(i) < 0$. Legyen y' olyan, hogy $y' A_0$ vektornak egy kivételével minden komponense 0 és a kivételes komponens $y' a_i = -1$. Most $y' b = y'(A x_0) = (y' A) x_0 > 0$.

Amennyiben $y' A \leq 0$, akkor $y_0 + \lambda y'$ minden pozitív λ -ra R^* -ban van és az $(y_0 + \lambda y') b$ célfüggvény-érték a λ -val tart a végtelenbe, azaz a duál probléma nem korlátos (vagy ekvivalens módon a primál poliéder üres). Ha $y' A \not\leq 0$, akkor legyen $\lambda_0 := \min[(c(i) - y_0 a_i) / y' a_i]$, ahol a minimum olyan i indexekre megy, ahol $y' a_i > 0$. (Most előfordulhat, hogy $\lambda_0 = 0$). Legyen j a legkisebb index, amelyre a minimum felvétel. Jelölje A_1 azt a mátrixot, amely A_0 -ból keletkezik az a_i kitevésével és az a_j bevitelével, és legyen $y_1 := y_0 + \lambda_0 y'$. Iteráljuk az eljárást.

2007. január 9.lin18

5. Fejezet

LINEÁRIS PROGRAMOZÁS ÉS HÁLÓZATI OPTIMALIZÁLÁS

Mi állhat annak háttérben, hogy utakkal, folyamokkal, áramokkal, páros gráfok párosításaival kapcsolatban megannyi szép tételt tudtunk megfogalmazni és igazolni? Miként lehet ilyen tételeket megsejteni? Ebben a fejezetben megmutatjuk, hogy a szóbanforgó hálózati optimalizálási feladatok egy olyan lineáris programként írhatók fel, amelyben a feltételi mátrix teljesen unimoduláris (TU). Kiderül, hogy a tételek mindegyike úgy tekinthető, mint egy lineáris programozási tétel (Farkas lemma, korlátossági tétel, optimalitási feltétel, dualitás tétel) TU-mátrixokra felírt alakjának speciális esete. TU-mátrixokra ugyanakkor alább kimutatjuk, hogy a lineáris programozás alaperedményei erősebb, "egészértékű" alakban is fennállnak. Ennek a felismerésnek nem csak az lesz a haszna, hogy az első fejezetben már igazolt tételekre újabb bizonyítást nyerünk, hanem általa olyan hatékony eszköz birtokába jutunk, amely általánosabb ilyen irányú tételek megsejtésére és bizonyítására is alkalmas.

5.1 TELJESEN UNIMODULÁRIS MÁTRIXOK

Az alábbiakban egy mátrixot vagy egy vektort akkor nevezünk egésznek vagy egészértékűnek, ha minden elemük (komponensük) egész szám. Gyakran előfordul, hogy egy lineáris egyenlőtlenség-rendszernek egész megoldására vagy egy lineáris programnak egész optimális megoldására van szükségünk. Bebizonyították, hogy mindkét feladat NP-teljes, így általánosságban olyan típusú kerek megoldást nem várhatunk, mint amilyent a Farkas lemma vagy a dualitás tétel nyújt a valós (vagy racionális) esetre. Speciális feltételi mátrixok esetén azonban szavatolható egészértékű megoldás vagy optimum létezése. Ennek messzemenő következményei lesznek gráfokon megfogalmazott optimalitási feladatok megértésében.

5.1.1 Definíciók és példák

Valamely Q mátrixot akkor nevezünk **teljesen unimodulárisnak** (TU: totally unimodular), ha minden aldeterminánsa $(0, \pm 1)$ értékű. Speciálisan, ilyen mátrix minden eleme $0, +1$ vagy -1 . Világos, hogy TU-mátrix transzponáltja is az. Sorokat vagy oszlopokat -1 -gyel szorozva vagy elhagyva ismét TU-mátrixot kapunk. Továbbá, egységvektorokat sorként vagy oszlopként egy TU-mátrixhoz illesztve TU-mátrixot kapunk. Így, ha a Q TU-mátrixot kiegészítjük egy I egység-mátrixszal, akkor a keletkező (Q, I) mátrix is TU-mátrix. Ha Q TU-mátrix, úgy $(Q, -Q)$ is az. (De ha mondjuk egy csupa 1 oszloppal egészítjük ki Q -t, akkor nem feltétlenül kapunk TU-mátrixot: legyen Q az $\{1, 2, 3, 4\}$ pontokon az $\{12, 13, 14\}$ élekből álló gráf 4×3 -as incidencia mátrixa.)

Példaképp, legyen Q egy $D = (V, A)$ irányított gráf incidencia mátrixa, azaz Q sorai a V -nek, oszlopai E -nek felelnek meg, és az $q_{v,e}$ elem akkor $+1$ illetve -1 , ha az e él belép illetve kilép v -ből (egyébként 0). Egy $G = (V, E)$ gráf (pont-él) incidencia mátrixában a soroknak a csúcsok, míg az oszlopoknak az élek felelnek meg. A mátrix egy v csúcshoz és e élhez tartozó eleme akkor 1 , ha e egyik végpontja v , különben 0 . Tehát az incidencia mátrix minden oszlopában két darab 1 -es elem van.

TÉTEL 5.1.1 (a) *Digráf incidencia mátrixa teljesen unimoduláris.* (b) *Páros gráf incidencia mátrixa teljesen unimoduláris.*

Biz. (a) Vegyünk egy Q' négyzetes részmátrixot, amelyről be akarjuk látni, hogy determinánsa $0, \pm 1$. Amennyiben ennek van olyan oszlopa, amelyben legfeljebb csak egy nem-nulla elem van, akkor ezen oszlop szerint

kifejtve a determinánst, indukcióval kész vagyunk. Így feltehetjük, hogy minden oszlopban pontosan két nem-nulla van (merthogy több nem lehet). Ezek közül az egyik $+1$, a másik -1 , vagyis a sorokat összeadva 0 -t kapunk, azaz Q' sorai lineárisan függőek, így a determináns 0 .

(b) Szorozzuk meg -1 -gyel a mátrix azon sorait, amelyek a páros gráf egyik osztályában lévő pontoknak felelnek meg. Ekkor egy irányított gráf incidenciamátrixát kapjuk, amiről az előbb láttuk, hogy TU. •

Feladat 5.1.1 *Igazoljuk, hogy ha egy páros gráf incidenciamátrixát kibővítjük egy csupa egyesekből álló sorral, akkor TU-mátrixot kapunk, míg ha az oszlopaihoz veszünk egy csupa egyes oszlopot, akkor az így keletkező mátrix nem feltétlenül TU.*

Feladat 5.1.2 *Igazoljuk, hogy egy D digráf incidenciamátrixának oszlopai akkor és csak akkor lineárisan függetlenek, ha D irányított erdő.*

Hipergráfon egy (V, \mathcal{F}) párt értünk, ahol V adott alaphalmaz, \mathcal{F} pedig V részhalmazainak egy rendszere, amelyben ugyanaz a részhalmaz több példányban is szerepelhet. Az \mathcal{F} tagjai a hipergráf **hiperélei**. Egy H hipergráfot akkor nevezünk **teljesen unimodulárisnak**, ha H incidenciamátrixa teljesen unimoduláris. Ez egy olyan $0-1$ értékű mátrix, amelyben a soroknak a V elemei felelnek meg, az oszlopoknak az \mathcal{F} elemei, és a mátrix egy eleme pontosan akkor egy, ha az oszlopának megfelelő hiperél tartalmazza a mátrix-elem sorának megfelelő V -beli elemet. A gráfok speciális hipergráfok, ahol minden hiperél kételemű. Ezek közül már láttuk, hogy a páros gráfok teljesen unimodulárisak. Más gráfok viszont sohasem azok, hiszen egy páratlan kör incidenciamátrixának determinánusa ± 2 .

Mint láttuk, minden D digráf ± 1 -es incidenciamátrixa TU. Ezt általánosítja a **hálózati mátrix**. Legyen D olyan irányított gráf, amely irányítatlan értelemben összefüggő és legyen F egy feszítő fa. A H_F mátrix sorai az F élének felelnek meg, míg az oszlopai az F -en kívüli éleknek. Minden uv nem-fa élre a fában egy egyértelmű (nem feltétlenül irányított) út vezet v -ből u -ba. Ennek egy f elemére a mátrix $a_{f,e}$ elemét definiáljuk 1 -nek, ha f iránya megegyezik az útéval és -1 -nek, ha azzal ellentétes. A mátrix minden más eleme 0 .

Lemma 5.1.1 *Hálózati mátrix részmátrixa is az. Hálózati mátrix sorát vagy oszlopát -1 -gyel szorozva hálózati mátrixot kapunk.*

Biz. Egy oszlop eltörlése annak felel meg, hogy a megfelelő nem-fa élt a digráfból kihagyjuk. Egy sor törlése annak felel meg, hogy a megfelelő fa-élt a digráfban összehúzzuk. Egy sor vagy oszlop -1 -gyel való szorzása annak felel meg, hogy a megfelelő élt (akár fa-él, akár nem-fa él) átírányítjuk. •

TÉTEL 5.1.2 *A H_F hálózati mátrix teljesen unimoduláris.*

Biz. A lemma alapján elég belátni, hogy egy négyzetes hálózati mátrix determinánusa $0, 1$ vagy -1 . Tekintsük a fának egy v végpontját. Ha az F fa v -vel szomszédos éléhez tartozó sorban lévő nem-nulla elemek α száma legfeljebb 1 , akkor a determináns kifejtési szabály alapján indukcióval készen vagyunk. Tegyük fel, hogy $\alpha > 1$, vagyis v szomszédos legalább két nem-fa éllel. Átirányítás miatt feltehető, hogy ezek közül pontosan egy van v felé irányítva. Legyen ez sv és legyen vt egy másik nem-fa él. Ha az sv -nek megfelelő oszlopot, hozzáadjuk a vt -nek megfelelő oszlophoz, akkor egyrészt persze a determináns értéke nem változik, másrészt ismét hálózati mátrixot kapunk, és pedig azé a gráfét, amelyben a vt él helyett az st él szerepel.

Ilyen átalakításokkal egy olyan gráfot kaphatunk, amelyben az F feszítő fa változatlan, egyetlen nem-fa él (nevezetesen sv) szomszédos v -vel, vagyis a hozzátartozó hálózati mátrix v -nek megfelelő sorában egy nem-nulla elem van. Ilyen hálózati mátrixról pedig már láttuk, hogy a determinánusa $0, \pm 1$, ugyanakkor a fenti operációk nem változtatták a determináns abszolút értékét. •

Következmény 5.1.3 *Egy olyan hipergráf, amely egy irányított fa élhalmazán van definiálva és a hiperélek irányított utak, teljesen unimoduláris.* •

Egy hipergráfot **laminárisnak** mondunk, ha bármely két hiperélé vagy diszjunkt vagy az egyik tartalmazza a másikat. Például, ha $F = (V, E)$ egy s gyökerű fenyő és minden $e = uv$ éléhez tekintjük a v -ből a fenyőben elérhető pontok halmazát, akkor ezen halmazok lamináris rendszert alkotnak. Valójában ezen állítás megfordítását sem nehéz bizonyítani, amely szerint minden lamináris halmazrendszer lényegében ilyen alakban áll elő.

Legyen \mathcal{F}_1 és \mathcal{F}_2 két lamináris hipergráf az S alaphalmazon. Jelölje A_i ($i = 1, 2$) az \mathcal{F}_i incidenciamátrixának transzponáltját. Ebben az oszlopok az S elemeinek felelnek meg, míg a sorok \mathcal{F}_i elemeinek. Legyen $M := \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \end{pmatrix}$.

TÉTEL 5.1.4 *M teljesen unimoduláris.*

Biz. Vegyük M -nek egy négyzetes részmátrixát. Az ebben lévő egyesek száma szerinti indukcióval ennek determinánsáról kimutatjuk, hogy 0 vagy ± 1 . Mivel A_i bármely részmátrixa is egy lamináris rendszer incidencia mátrixa (miért?!), így feltehetjük, hogy a vizsgált részmátrix maga M . Ha M -ben minden elem nulla, akkor persze a determináns is nulla. Ha M -nek van olyan sora vagy oszlopa, amelyben legfeljebb egy nem-nulla elem van, akkor indukcióval (és kifejtési szabállyal) készen vagyunk.

Ha \mathcal{F}_1 is és \mathcal{F}_2 is partíció, akkor mind A_1 , mind A_2 sorainak összege a csupa 1 vektor, tehát A sorai lineárisan függőek, így $\det(M) = 0$. Tegyük fel, hogy mondjuk \mathcal{F}_1 nem partíció. Ekkor van egy olyan minimális Z tagja, amely része \mathcal{F}_1 egy másik tagjának. Ha most \mathcal{F}_1 -nek valamennyi Z -tartalmazó tagjából kivonjuk Z -t, ami azzal ekvivalens (a laminaritás miatt), hogy a megfelelő sorokból kivonjuk Z sorát, akkor a determináns értéke nem változik. Viszont a keletkező mátrixban kevesebb egyes szerepel, így indukcióval készen vagyunk. •

Feladat 5.1.3 *Igazoljuk, hogy az 5.1.4 tételben szereplő M mátrix hálózati mátrix!*

Feladat 5.1.4 *Igazoljuk, hogy az alábbi mátrix teljesen unimoduláris, de sem ő, sem a transzponáltja nem hálózati mátrix:*

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

5.1.2 Farkas lemma, dualitás tétel, optimalitási feltételek TU-mátrixokra

Az erős bázis-megoldás fogalma már eddig is hasznos volt (mert csak véges sok volt belőlük, és mert minden, a poliéderen felülről korlátos cx célfüggvény esetén $\max cx$ erős bázis-megoldáson felvétetett.) E fogalom most újabb fontos szerephez jut.

Lemma 5.1.2 *Tetszőleges M TU-mátrixszal megadott egyenlőtlenség-rendszer esetén, ha a b jobboldali korlátozó vektor egész, akkor minden erős bázis-megoldás egész.*

Biz. Legyen $M = \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}$ és tekintsük a

$$Px = b_0, Qx \leq b_1 \tag{5.1}$$

rendszert. Az Iránymenti korlátosság című szakaszban megfigyeltük, hogy minden erős bázis-megoldás előáll valamely $M'x' = b'$ egyenletrendszer egyértelmű megoldásának nulla komponensekkel való kiegészítéseként, ahol M' az M egy $[(r(M) \times (r(M))]$ -es nem-szinguláris részmátrixa és b' jelöli a b azon részét, amely az M' sorainak felel meg. Mármost, ha M TU-mátrix, akkor a nem-szinguláris M' determinánsa $+1$ vagy -1 . A Cramer szabály szerint, miután b' egész, az egyértelmű x' megoldás is az. •

Lemma 5.1.3 *Legyen c tetszőleges (nem feltétlenül egészértékű) vektor. Bármely M TU-mátrixszal megadott K metszet-kúpnak, ha van olyan x' eleme, amelyre $cx' > 0$, akkor K -nak van ilyen $(0, \pm 1)$ -értékű eleme is.*

Biz. Legyen $M = \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}$ és tegyük fel, hogy a K kúp a $Px = 0, Qx \leq 0$ rendszer megoldás-halmaza. Mivel x' pozitív számszorosa is K -ban van, feltehető, hogy x' maga olyan, hogy minden komponense a $[-1, +1]$ zárt intervallumba esik. Vagyis a

$$(-1, \dots, -1) \leq x \leq (1, \dots, 1), Px = 0, Qx \leq 0 \tag{5.2}$$

rendszer által meghatározott korlátos poliédernek x' olyan eleme, amelyre $cx' > 0$. Ekkor a 4.1.6 tétel szerint van olyan x^* erős bázis-megoldása (5.2) rendszernek, amelyre $cx^* \geq cx'$. A 5.1.2 lemma miatt x^* egészértékű, azaz minden komponense $0, \pm 1$. •

A Farkas lemma szerint a (5.1) és az alábbi (5.3) rendszerek közül pontosan az egyik oldható meg. Az alábbi tétel a Farkas lemma TU-mátrixokra vonatkozó élesítését szolgáltatja.

TÉTEL 5.1.5 *Tegyük fel, hogy az $M = \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}$ mátrix teljesen unimoduláris. Ha az (5.1) primál probléma oldható meg és a korlátozó b vektor egész, akkor (5.1)-nek van egész megoldása is. Ha az*

$$y_1 \geq 0, yM = 0, yb < 0 \tag{5.3}$$

duális probléma oldható meg, ahol $y = (y_0, y_1)$, akkor van $(0, \pm 1)$ -értékű y megoldás is (függetlenül b egészértékűségétől).

Biz. A tétel első fele következik az 5.1.2 lemmából, és abból a korábbi eredményből, hogy ha létezik megoldás, akkor létezik erős bázis-megoldás is. A tétel második fele pedig a 5.1.3 lemma közvetlen folyománya. •

Egy poliédert akkor nevezünk egésznek, ha minden oldala tartalmaz egész pontot. Ez nyilván azzal ekvivalens, hogy minden (tartalmazásra nézve) minimális oldal tartalmaz egész pontot, továbbá azzal (az oldal definíciója folytán), hogy minden lineáris célfüggvény optimuma egész vektoron is felvétetik. Csúcsos poliéder esetén a poliéder akkor egész, ha minden csúcsa egész. Az alábbi tételek mindegyikében az $M = \begin{pmatrix} P \\ Q \end{pmatrix}$ mátrix teljesen unimoduláris és b egész vektor.

TÉTEL 5.1.6 Ha a $\max\{cx : Px = b_0, Qx \leq b_1\}$ lineáris programozási problémának létezik megoldása, akkor az optimum egész vektoron is felvétetik (függetlenül attól, hogy c egészértékű vagy sem). Ekvivalens alakban: minden TU-mátrix és egész korlátozó vektor által megadott poliéder egész.

Biz. Miután az optimum erős bázis-megoldáson is felvétetik, a 5.1.2 lemmából a tétel következik. •

Az alábbi tételek ugyanígy következnek a 4.1.9 és 4.2.2 tételekből az 5.1.2 és 5.1.3 lemmák segítségével.

TÉTEL 5.1.7 Tegyük fel, hogy $R = \{x : Px = b_0, Qx \leq b_1\}$ nemüres. A következők ekvivalensek.

- (1) $\{cx : x \in R\}$ felülről korlátos.
- (2) Nem létezik olyan $(0, \pm 1)$ -értékű x' vektor, amelyre $Px' = 0, Qx' \leq 0$, és $cx' > 0$.
- (3) Létezik olyan $y = (y_0, y_1)$ vektor, amelyre $y_1 \geq 0$ és $yM = c$, és amely egész, amennyiben c egész. •

TÉTEL 5.1.8 Legyen x^* az $R := \{x : Px = b_0, Qx \leq b_1\}$ poliéder egy eleme. Jelölje $Q_{x^*}^-$ a Q aktív részmatrixát. A következők ekvivalensek.

- (1) x^* maximalizálja cx -t R fölött.
- (2) Nem létezik olyan $(0, \pm 1)$ -értékű x' vektor, amelyre $Px' = 0, Q_{x^*}^- x' \leq 0$, és $cx' > 0$.
- (3) Létezik olyan $y = (y_0, y_1)$ vektor, amelyre $y_1 \geq 0, yM = c, y(b - Mx^*) = 0$, és y egész, amennyiben c egész. •

5.1.3 Kerekítés és egyenletes színezés

Kerekítés

Akkor mondjuk, hogy egy z egész szám az x szám kerekítése, ha $|x - z| < 1$. (Tehát az 1,01-nak az 1 és a 2 is kerekítése.) Ez speciálisan azt jelenti, hogy ha x egész, akkor $x = z$. A z vektor az x vektor kerekítése, ha minden komponense kerekítés. Egy x nem-egész szám $\lfloor x \rfloor$ alsó egész részén a legnagyobb x -nél kisebb egész számot értjük, míg $\lceil x \rceil$ felső egész részén a legkisebb x -nél nagyobb számot. Egész x -re $\lfloor x \rfloor := \lceil x \rceil := x$. Amennyiben x egy vektort jelöl, úgy $\lfloor x \rfloor$ azt a vektort jelöli, amelyet x -ből nyerünk a komponenseinek alsó egész részét véve. Az x vektor $\lceil x \rceil$ felső egész részét analóg módon definiáljuk.

Lemma 5.1.4 Legyen A teljesen unimoduláris mátrix és x_0 egy vektor. Ekkor létezik egy olyan q egészértékű vektor, amelyre $\lfloor x_0 \rfloor \leq q \leq \lceil x_0 \rceil$ és $\lfloor Ax_0 \rfloor \leq Aq \leq \lceil Ax_0 \rceil$. Más szóval az x_0 -nak van olyan q kerekítése, hogy az A minden a sorára Aq kerekítése Ax_0 -nak.

Biz. A feltevés szerint az $\lfloor x_0 \rfloor \leq z \leq \lceil x_0 \rceil$ és $\lfloor Ax_0 \rfloor \leq Az \leq \lceil Ax_0 \rceil$ rendszernek van megoldása, így az 5.1.5 tétel szerint van egész megoldása is. •

Érdeemes megfogalmazni az alábbi következményt: Ha (S, \mathcal{F}) teljesen unimoduláris hipergráf, úgy bármely $x_0 : S \rightarrow \mathbf{R}$ függvénynek létezik olyan q kerekítése, hogy minden $A \in \mathcal{F}$ hiperélre a $\sum[q(v) : v \in A]$ szám kerekítése $\sum[x_0(v) : v \in A]$ -nak.

TÉTEL 5.1.9 Tetszőleges $m \times n$ -es B mátrixnak van olyan kerekítése, hogy a következő mennyiségek mind egynél kevesebbel változnak: minden sorösszeg, minden oszlopösszeg, az első j sor elemeinek összege ($j = 1, 2, \dots, m$), az első i oszlop elemeinek összege ($i = 1, 2, \dots, n$).

Biz. Legyen S a B mátrix mezőinek halmaza. B minden sorához legyen a sorban lévő mezők halmaza tagja \mathcal{F}_1 -nek valamint minden i -re ($2 \leq i \leq m$) az első i sor mezőinek halmaza legyen tagja \mathcal{F}_1 -nek (összesen tehát $2m - 1$ tagja van \mathcal{F}_1 -ben). \mathcal{F}_2 analóg módon van definiálva az oszlopok segítségével. Ekkor \mathcal{F}_i lamináris, így az 5.1.4 tétel és az 5.1.4 lemma alapján készen vagyunk. •

TÉTEL 5.1.10 Egy x_1, \dots, x_n sorozat elemeinek létezik olyan z_1, \dots, z_n kerekítése, hogy minden $1 \leq i \leq j \leq n$ indexre a $z_i + \dots + z_j$ összeg kerekítése az $x_i + \dots + x_j$ összegnek.

Biz. A $\{v_1, \dots, v_n\}$ alaphalmazon tekintsük azt a hipergráfot, melynek élei a $\{v_i, \dots, v_j\}$ típusú halmazok minden $1 \leq i \leq j \leq n$ index párra. Amint már láttuk, ez a hipergráf teljesen unimoduláris, így az 5.1.3 lemma alkalmazható. •

Egyenletes színezések

A teljesen unimoduláris mátrixok egy másik érdekes alkalmazása hipergráfok egyenletes színezésével foglalkozik.

TÉTEL 5.1.11 *Legyen A TU-mátrix, b egész vektor, k pozitív egész. Legyen z olyan egész vektor, amelyre $Az \leq kb$. Ekkor z előáll olyan z_1, z_2, \dots, z_k egész vektorok összegeként, melyekre $Az_i \leq b$.*

Biz. k szerinti indukció alapján elég egy olyan egész z_1 egész vektort találni, amelyre $Az_1 \leq b$ és $A(z - z_1) \leq (k - 1)b$. Ugyanis ilyen z_1 létezése esetén $z' := z - z_1$ olyan, amelyre $Az' \leq (k - 1)b$ és az indukciós feltevés alkalmazható $(k - 1)$ -re.

A fenti z_1 létezéséhez csak azt kell látni, hogy az $Az - (k - 1)b \leq Ax \leq b$ poliédernek van egész pontja. A poliéder mindenesetre nemüres, hiszen z/k benne van. Továbbá a feltételek egy TU-mátrixszal adhatók meg, így létezik a kívánt egész pont is. •

A fenti tétel kiterjeszhető arra az esetre, amikor z nemnegativitását is megköveteljük, és az Ax -re nemcsak felső korlát van, hanem alsó is. Valóban, ha A TU-mátrix, akkor az $(A, -A, I)$ mátrix is teljesen unimoduláris. Kapjuk a következőt.

Következmény 5.1.12 *Ha $z \geq 0$ olyan egész vektor, amelyre $kb_1 \leq Az \leq kb_2$, akkor z felbomlik olyan z_1, z_2, \dots, z_k egész vektorok összegére, melyekre $z_i \geq 0$, és $b_1 \leq Az_i \leq b_2$. •*

Ezt felhasználhatjuk TU-mátrixok oszlopainak egyenletes k -színezésére. Az A oszlopainak egy partícióját („színezését”) A_1, A_2, \dots, A_k részre akkor nevezzük **egyenletesnek**, ha A minden a sorára érvényes, hogy a sornak az egyes A_i részekbe eső elemeinek összege minden A_i -re lényegében ugyanaz, tehát $\lfloor e_n a / k \rfloor$ vagy $\lceil e_n a / k \rceil$.

TÉTEL 5.1.13 *Az A TU-mátrix oszlopainak létezik egyenletes k -színezése.*

Biz. Legyen d az A oszlopainak az összege. Legyen $b_1 := \lfloor d/k \rfloor, b_2 := \lceil d/k \rceil$. Ekkor a $z \equiv 1$ benne van a $\{kb_1 \leq Ax \leq kb_2, x \geq 0\}$ poliéderben. Az előbbi következmény szerint z felbomlik z_1, z_2, \dots, z_k egész vektorok összegére, melyekre $z_i \geq 0$, és $b_1 \leq Az_i \leq b_2$. Világos, hogy a z_i -k $0 - 1$ vektorok. Legyen A_i az oszlopoknak azon halmaza, melyeknek megfelelő komponense z_i -nek 1. Ezek éppen a kívánt egyenletes színezést adják. •

Egy alkalmazás

Következmény 5.1.14 *Adott egy F irányított fa (speciális esetben irányított út) és F irányított részútjainak egy $\mathcal{P} := \{P_1, \dots, P_t\}$ rendszere, ahol minden utat F -élek egy részhalmazának tekintünk. \mathcal{P} tagjai megszínezhetők k színnel (minden k pozitív egészre) úgy, hogy F minden e élére az e -t tartalmazó egyszínű utak száma minden színre lényegében ugyanannyi, ahol a „lényegében ugyanannyi” azt jelenti, hogy bármely két színosztályra az eltérés legfeljebb egy lehet. •*

Ha a hálózati mátrix transzponáltjára alkalmazzuk az egyenletes színezési tételt, akkor a következőt kapjuk.

Következmény 5.1.15 *Adott egy F irányított fa és F irányított részútjainak egy $\mathcal{P} := \{P_1, \dots, P_t\}$ rendszere, ahol minden utat F -élek egy részhalmazának tekintünk. Az F élei megszínezhetők k színnel (minden k pozitív egészre) úgy, hogy \mathcal{P} minden tagjában a színek lényegében egyenletes számban fordulnak elő. •*

Feladat 5.1.5 *Egyszerű mohó algoritmus megadásával közvetlenül bizonyítsuk be az 5.1.15 következményt.*

Az 5.1.13 tétel páros gráfokra vonatkozó következményeit a 5.2.6 tételben tárgyaljuk.

TU-mátrixok jellemzése

Bemutatjuk a TU-mátrixoknak egy hasznos jellemzését. A 5.1.13 tételben láttuk már, hogy TU-mátrixok oszlopai egyenletesen k -színezhetők. Kérdés, hogy ez a tulajdonság mennyire a csak TU-mátrixok sajátja. Az alábbi tétel szerint, már az egyenletes 2-színezhetőségből is következik a TU-ság. Az oszlopok egyenletes 2-színezhetőségének azt az ekvivalens definícióját használjuk, amely egy olyan $z \in \{\pm 1\}$ -es vektor létezését követeli, amelyre $Qz \in \{0, \pm 1\}$ -es vektor.

TÉTEL 5.1.16 (Ghouila-Houri) (ejtsd: Gujla-úri) *Egy Q mátrix akkor és csak akkor teljesen unimoduláris, ha oszlopainak bármely részhalmaza egyenletesen 2-színezhető.*

Biz. TU-mátrix egyenletes k -színezhetőségét már láttuk korábban, így csak a fordított iránnyal foglalkozunk. Megjegyezzük, hogy ha kihagyjuk Q néhány sorát, akkor Q oszlopainak egy egyenletes 2-színezése automatikusan egyenletes 2-színezése a maradéknak. Így Q mindenesetre $\{0, \pm 1\}$ -es mátrix.

Tegyük fel, hogy Q minimális méretű ellenpélda. Ekkor tehát Q nem TU, de minden valódi részmatrixa az. Vagyis Q maga egy négyzetes mátrix, amelyre $K := \det Q \notin \{0, \pm 1\}$. Így Q nem egyelemű és Q minden valódi aldeterminánsa $\{0, \pm 1\}$ értékű. Tekintsük a Q mátrix Q^{-1} inverzét. A Cramer szabály szerint

$$Q^{-1} \text{ minden nem-nulla eleme } \pm 1/K \text{ alakú.} \quad (5.4)$$

Legyen q_1^* a Q^{-1} első oszlopa és jelölje R azon j indexek halmazát, melyekre $q_1^*(j) \neq 0$. Jelölje ${}_i q$ a Q mátrix i -dik sorát és $e_1 = (1, 0, \dots, 0)$ az első egységvektort. Mivel minden $i \geq 2$ indexre ${}_i q q_1^* = 0$, ezért (5.4) miatt a ${}_i q$ sornak páros sok olyan q_{ij} nem-nulla eleme van, amelyre $j \in R$.

A feltevés szerint a Q mátrix R -hez tartozó oszlopai egyenletesen 2-színezhetők, vagyis létezik egy olyan $z \in \{0, \pm 1\}$ -es vektor, amelyre $Qz \in \{0, \pm 1\}$ értékű és $z(j)$ pontosan akkor nem nulla, ha $j \in R$. Az előbbi paritási megfigyelés miatt minden $i \geq 2$ -re ${}_i q z = 0$. De ekkor ${}_1 q z \neq 0$, mert különben $Qz = 0$ volna, ellentmondásban $|\det Q| \geq 2$ -vel. z esetleges negálásával feltehetjük, hogy ${}_1 q z = 1$, vagyis $Qz = e_1$, és emiatt $z = q_1^*$, ellentmondásban a (5.4) tulajdonsággal. •

5.2 HÁLÓZATI OPTIMALIZÁLÁS ÉS LINEÁRIS PROGRAMOZÁS

Ebben a részben áttekintjük át az első fejezetben megismert eredményeket a lineáris programozás szemszögéből. A csupa egyesből álló j -dimenziós vektort e_j jelöli, míg a $j \cdot j$ -es identitás mátrixot I_j .

5.2.1 Páros gráfok: optimális részgráfok

Optimális párosítások

Először levezetjük König az első fejezetben már megismert 1.5.1 tételét:

TÉTEL 5.2.1 (König) $A G = (S, T; E)$ páros gráfban a független élek maximális ν száma egyenlő az éleket lefoglaló pontok minimális τ számával.

Biz. A gráf pontjainak számát jelölje p az élek számát q . A páros gráf incidencia mátrixát jelölje A , amelyben a soroknak a gráf pontjai, az oszlopoknak a gráf élei felelnek meg. Ekkor tehát A egy $p \times q$ méretű 0–1-mátrix. Tekintsük a következő primál-duál lineáris program párt:

$$\max\{e_q x : Ax \leq e_p, x \geq 0\}, \quad (5.5)$$

$$\min\{e_p y : yA \geq e_q, y \geq 0\}. \quad (5.6)$$

Az 5.1.6 tétel szerint mindkét programnak az optima egész vektoron felvétetik. Jelöljük ezeket rendre x_0 -lal és y_0 -lal. (5.5) minden egészértékű megoldása 0–1 értékű, és rögtön látszik, hogy (5.6) minden optimális egészértékű megoldása is 0–1 értékű. Legyen M azon élek halmaza, melyeken x_0 az 1 értéket vesz fel, és legyen L azon pontok halmaza, amelyeken y_0 egyet vesz fel. Az $Ax \leq e_p$ feltétel azt jelenti, hogy M párosítás a gráfban, míg az $yA \geq e_q$ feltétel azt jelenti, hogy L az éleket lefoglaló pontrendszer. A primál és duál optimum értékek egyenlősége pedig azt jelenti, hogy $|M| = |L|$, ami a célunk volt. •

E bizonyítás kapcsán azt mondhatjuk, hogy a König tétel nem más, mint a dualitás tétel TU-mátrixokra vonatkozó egészértékű alakja abban a speciális esetben, amikor a feltételi mátrix a páros gráf incidencia mátrixa, míg a korlátozó vektor és a célfüggvény a (megfelelő dimenziós) azonosan 1 vektor. Természetesen a primál programban az azonosan 1 célfüggvény helyett választhatunk tetszőleges c célfüggvényt. Ekkor a fenti megközelítés az 1.5.4 tételt adja meg:

TÉTEL 5.2.2 Páros gráfban egy párosítás maximális költsége egyenlő $\min\{\sum_{v \in V} \pi(v) : \pi \geq 0, \pi(u) + \pi(v) \geq c(uv) \text{ minden } uv \text{ élre}\}$. Ha c egészértékű, az optimális π is választható egészértékűnek. •

Melléktermékként kapjuk:

TÉTEL 5.2.3 $A G$ páros gráf A incidencia mátrixával felírt

$$\{x : Ax \leq e_p, x \geq 0\} \quad (5.7)$$

poliéder egész, amelynek csúcsai pontosan a gráf párosításainak incidencia vektorai. •

Egy gráf **párosítás politopja** a párosítások incidencia vektorainak konvex burka. A 3.3.4 tétel szerint tetszőleges politop (korlátos) poliéder, azaz felírható egy lineáris egyenlőtlenség-rendszer megoldáshalmazaként. A 5.2.3 tétel a (5.7) rendszerrel tehát konkrétan megadja a párosítás politop poliéderként történő előállítását. (Ezek miatt nem okozhat félreértést, hogy a párosítás politopot gyakran párosítás poliédernek hívják.) Megjegyzendő, hogy tetszőleges gráfra is a párosítás politop mindig része a (5.7) poliédernek, de ilyenkor lehet valódi része.

Nevezünk egy mátrixot **bisztochasztikusnak**, ha négyzetes, nemnegatív és minden sorösszege valamint minden oszlopösszege egy. Legegyszerűbb bisztochasztikus mátrixok a permutáció mátrixok, melyeknek minden eleme 0 vagy 1 és minden oszlopában és minden sorában pontosan egy darab egyes van. Permutáció mátrixok konvex kombinációja is bisztochasztikus. A következő tétel fő mondanivalója az, hogy valójában minden bisztochasztikus mátrix előáll ilyen alakban.

TÉTEL 5.2.4 (Birkhoff és Neumann) Egy mátrix akkor és csak akkor bisztochasztikus, ha permutáció mátrixok konvex kombinációja.

Biz. Egy B $n \times n$ -es mátrix megfelel egy G $n \times n$ -es teljes páros gráf élhalmazán értelmezett x_B vektornak. Figyeljük meg, hogy a permutáció mátrixok éppen a teljes párosításoknak felelnek meg. Ha B bisztochasztikus, akkor $Ax_B = e_{n^2}$, $x_B \geq 0$, azaz x_B benne van a G párosítás poliéderében, vagyis előáll párosítások (incidencia vektorainak) konvex kombinációjaként. tehát B előáll permutáció mátrixok konvex kombinációjaként. •

Természetesen megkaphatjuk Egerváry 1.5.3 tételét, sőt most már belefoglaljuk azt az esetet is, amikor a súlyfüggvény nem egész.

TÉTEL 5.2.5 (Egerváry) *A $G = (S, T; E)$ teljes párosítással rendelkező páros gráfban a $c \geq 0$ súlyfüggvényre vonatkozó maximális súlyú teljes párosítás ν_c súlya egyenlő a súlyozott lefogások minimális τ_c összegével. Amennyiben G teljes páros gráf, úgy az optimális súlyozott lefogás választható nemnegatívnak is. Amennyiben c egészértékű az optimális súlyozott lefogás is választható annak.*

Biz. A fenti megközelítéshez képest csak annyit kell változtatni, hogy az $Ax \leq e_p$ egyenlőtlenség rendszer helyett az $Ax = e_p$ egyenletrendszert kell vennünk. Ekkor persze a duálisban a változókra nincs nemnegativitás előírva. A teljes páros gráf esetén azért igaz mégis, hogy az optimális duális megoldás választható nemnegatívnak, mert ilyenkor az $\{\max cx : Ax \leq e_p, x \geq 0\}$ lineáris program optimális megoldása c nem negativitása valamint a páros gráf teljessége miatt mindig teljes párosításon is felvételik, márpedig ezen lineáris program duálisában a változók nemnegatívak. •

Mi történik, ha adott k -ra a pontosan k élő párosítások maximális súlyára szeretnénk tételt kapni? Miután egy páros gráf incidenciamátrixát egy csupa egyes sorral kiegészítve továbbra is TU-mátrixot kapunk (figyelem: csupa egyes oszloppal való kiegészítéssel nem), így a következő primál-duál lineáris program pár megadja a választ: $\max\{cx : Ax \leq e_p, e_q x = k\}$ és $\min\{\pi e_p + k\alpha : \pi A + \alpha e_q \geq c, \pi \geq 0\}$. A primál optimum tehát egészértékű, és így szükségképpen egy k elemű párosítás incidencia vektora. A duál optimum is egészértékű, feltéve, hogy c az.

Páros gráf fokszámkorlátozott részgráfjai: a szállítási probléma

További általánosításokat kaphatunk, ha a primál feladatban a jobboldalt valamilyen (nem-negatív) b vektornak választjuk. Ennek az a kombinatorikus jelentése, hogy a páros gráfban maximális súlyú fokszámkorlátozott részgráfot keresünk. Természetesen alsó korlátokat is kitűzhetünk a fokszámokra, mint ahogy korlátozhatjuk alulról és felülről azt is, hogy egy élt hány példányban vehetünk be a keresett részgráfba (megtint csak amiatt, hogy az incidencia mátrixot egy csupa egyes sorral kiegészítve TU-mátrixot kapunk). Valójában nem is érdemes explicit megfogalmazni a különböző lehetőségekre vonatkozó min-max tételeket, mert a dualitás tétel és a páros gráf incidencia mátrixának teljes unimodularitása már magában hordozza a szükséges információt. Emlékeztetünk, hogy korábban ezen feladatok körét neveztük szállítás problémának.

5.2.2 Páros gráfok: élszínezések

Közismert König élszínezési tétele, amely szerint minden Δ -reguláris páros gráf élhalmaza felbomlik Δ élidegen teljes párosításra. (Ez közvetlenül levezethető indukcióval, vagy esetleg a Hall tételre támaszkodva). Ugyanakkor a TU-mátrixokra vonatkozó 5.1.13 egyenletes színezési tételből sokkal általánosabb eredmény nyerhető. Az élszínezési tételt néha kicsit általánosabban fogalmazzák meg: *Ha egy páros gráfban a maximális fokszám Δ , akkor az éleket meg lehet Δ színnel színezni úgy, hogy minden csúcsba különböző színű élek futnak.*

TÉTEL 5.2.6 *Egy $G = (S, T; E)$ páros gráf éleit meg lehet k színnel úgy színezni, hogy minden v csúcsra és mindegyik j színre ($j = 1, \dots, k$) a v -be menő $d(v)$ darab él közül $\lfloor d(v)/k \rfloor$ vagy $\lceil d(v)/k \rceil$ darab színe j . Ráadásul még azt is megkövetelhetjük, hogy minden színosztály mérete közel ugyanakkora legyen, vagyis $\lfloor |E|/k \rfloor$ vagy $\lceil |E|/k \rceil$. Ha k -t a maximális Δ fokszámnak választjuk, akkor megkapjuk König élszínezési tételét, amely szerint páros gráf kromatikus indexe (élszínezési száma) a maximális fokszámmal egyenlő. Ha k -t a minimális δ fokszámnak választjuk, akkor Gupta egy tételét kapjuk, amely szerint G páros gráf élhalmaza felbontható δ részre úgy, hogy mindegyik rész fedi az összes pontot. •*

A lineáris programozási megközelítés eredményességét egy kevésbé közismert tételen is bemutatjuk.

TÉTEL 5.2.7 (Folkman és Fulkerson) *Egy $G = (S, T; E)$ páros gráfban akkor és csak akkor létezik l darab élidegen k élő párosítás, ha*

$$i_G(Z) \geq l(k + |Z| - |U|) \quad (5.8)$$

fennáll $U := S \cup T$ minden Z részhalmazára, ahol $i_G(Z)$ jelöli a Z által feszített élek számát.

Biz. Mivel egy M párosítás legfeljebb $|U| - |Z|$ olyan élt tartalmaz, amelynek legalább egyik végpontja nincs Z -ben, így legalább $|M| - (|U| - |Z|)$ darab $|Z|$ által feszített élt tartalmaz. Így, ha létezik l darab k élő párosítás, akkor Z legalább $l(k + |Z| - |U|)$ élt feszít, vagyis (5.8) szükséges.

Az elegendőséghez jelölje A a páros gráf pont-él incidencia márixát, p a csúcsok számát, q az élek számát. Az $x e_q$ és $y e_q$ skalárszorzatot szemléletesebben $x(E)$ -vel illetve $y(E)$ -vel jelöljük, míg a πe_p -t $\pi(U)$ -val. Tekintsük a

$$\max \{x(E) : x \geq 0, Ax \leq l e_q, I_q x \leq e_q\} \quad (5.9)$$

primál és a

$$\min \{l\pi(U) + y(E) : (\pi, y) \geq 0, \pi A + y I_q \geq e_q\} \quad (5.10)$$

duális lineáris programot, ahol $\pi : U \rightarrow \mathbf{R}_+$ az A sorainak megfelelő duális változók vektora, míg $y : E \rightarrow \mathbf{R}_+$ az I_m sorainak megfelelőké. Az A mátrix TU-sága miatt mind a primál, mind a duál optimum egész vektoron felvétetik, sőt $0 - 1$ vektoron is, hiszen a primál feltételek között explicit szerepel a $0 \leq x \leq 1$ kikötés, míg a duálisban a jobboldalon azonosan 1 áll, így egy optimális (π, y) vektor minden komponense legfeljebb 1 .

Amennyiben a (dualitás tétel miatt létező) közös optimum-érték legalább kl , úgy a $0 - 1$ értékű optimális primál vektor 1 értékű komponensei egy olyan legalább kl élű $G' = (U, E')$ részgráfot határoznak meg, amelyben minden pont foka legfeljebb l . Élek esetleges törlésével elérhetjük, hogy G' pontosan kl darab élből álljon. Kőnig élszínezési tétele miatt E' felbomlik l darab párosításra, amelyek szükségképpen pontosan k eleműek.

Tételezzük most fel, hogy a közös optimum értéke kisebb, mint kl . Ekkor létezik egy $0 - 1$ értékű (π, y) duális optimális megoldás, amelyre $l\pi(U) + y(E) < kl$. Jelölje Z a gráf azon v pontjainak halmazát, melyekre $\pi(v) = 0$. A duális feltételek miatt minden Z által feszített e élre $y(e) = 1$, és ezért $i_G(Z) \leq y(E)$. Miután $\pi(U) = |U| - |Z|$, így $l(|U| - |Z|) + i_G(Z) \leq l\pi(U) + y(E) < kl$, ellentmondásban a (5.8) feltétellel. •

5.2.3 Megengedett potenciálok, legolcsóbb utak

Legyen $D = (V, A)$ irányított gráf, melynek $(0, 1, -1)$ -es incidencia márixát jelölje Q . Egy $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ vektor akkor neveztünk a $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ költségfüggvényre nézve megengedett potenciálnak, ha $\pi(v) - \pi(u) \leq c(uv)$ fennáll minden $uv \in A$ élre. Figyeljük meg, hogy egy π vektor pontosan akkor megengedett potenciál, ha $\pi Q \leq c$. Egy $x : A \rightarrow \mathbf{R}$ vektor pedig pontosan akkor áram, ha $Qx = 0$. Megmutatjuk, hogy a megengedett potenciál létezésére vonatkozó 1.3.2 tétel rögtön következik a Farkas lemma TU-márixokra vonatkozó élesebb alakjából. Az alábbi tétel a 1.3.2 tétel más szövegezéssel.

TÉTEL 5.2.8 *Adott $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ költség-függvényre akkor és csak akkor létezik olyan $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ vektor, amelyre $\pi(v) - \pi(u) \leq c(uv)$ minden $e = uv \in A$ élre, ha c konzervatív, azaz ha nem létezik negatív költségű irányított kör. Amennyiben c egészértékű, úgy a potenciál is választható annak.*

Biz. A Q mátrix transzponáltja teljesen unimoduláris, így a 5.1.5 tétel miatt vagy létezik a $\pi Q \leq c$ rendszernek megoldása (amely egész, ha c az), vagy pedig a duális $\{Qx = 0, x \geq 0, cx < 0\}$ rendszernek létezik egy $(0, \pm 1)$ -es megoldása. Az első eset épp egy megengedett potenciál létezését jelenti, míg a második esetben, $x \geq 0$ miatt, x egy $(0, 1)$ értékű, negatív költségű áram, amely éldegen körökre bomlik, és így e körök egyike is negatív. •

A dualitás tétel TU-márixokra vonatkozó élesített alakjából könnyen levezethető az 1.3.8 tétel is.

TÉTEL 5.2.9 *Konzervatív c költségfüggvény esetén az s -ből t -be vezető utak költségének $l_c(t)$ minimuma egyenlő $\pi(t) - \pi(s)$ maximumával, ahol a maximum az összes megengedett π potenciálon veendő.*

Biz. Tegyük fel, hogy a Q mátrix első és második sora felel meg az s illetve a t pontnak. Tekintsük a $\max\{\pi(t) - \pi(s) : \pi Q \leq c\}$ lineáris programot. Ennek duálisa $\min\{cx : Qx = (-1, +1, 0, 0, \dots, 0), x \geq 0\}$. A primál program optimális megoldása épp a tételben szereplő maximum. Mivel Q TU-mátrix, így a 5.1.6 tétel miatt létezik egészértékű optimális π is, ha c egész. A duális programnak az 5.1.6 szerint a c egészértékűségétől függetlenül létezik egy x^* egészértékű optimuma. Figyeljük meg, hogy a $Qx = (-1, +1, 0, 0, \dots, 0), x \geq 0$ megoldásai éppen az egy nagyságú folyamok. Mivel x^* egészértékű, így előáll, mint egy út és irányított körök (incidencia vektorainak) nemnegatív kombinációjaként. De c konzervatívítása miatt a körök költsége nemnegatív, így ezeket kihagyva feltehetjük, hogy x^* egy st út incidencia vektora. •

5.2.4 Megengedett áramok és folyamok

Korábban már megjegyeztük, hogy ha a megmaradási szabály helyett csupán a $\rho_x(v) \leq \delta_x(v)$ egyenlőtlenséget írjuk elő minden v csúcsnál, akkor x automatikusan áram, másszóval a $Qx \leq 0$ egyenlőtlenség-rendszer megoldáshalmaza pontosan az áramok halmaza. (Ezt kellett bizonyítani a 1.6.1 gyakorlat (a) részében.)

TÉTEL 5.2.10 *Ha $f \leq g$ egészértékű, akkor a megengedett áramok $\{x : Qx \leq 0, f \leq x \leq g\}$ poliéder, amennyiben nemüres, egész poliéder.*

Biz. Mivel Q TU-mátrix, így ha kiegészítjük egy (negatív) egységmátrixszal, úgy továbbra is TU-mátrixot kapunk, és így a 5.1.6 tételt alkalmazhatjuk. •

Hasonló megfontolással kapjuk:

TÉTEL 5.2.11 $A D = (V, A)$ digráf élhalmazán adott a $g \geq 0$ egész kapacitásfüggvény. Legyen s és t két kijelölt csúcs, melyekre $\varrho(s) = 0 = \delta(t)$. A k nagyságú megengedett folyamok $\{x \in \mathbf{R}^A : 0 \leq x \leq g, \varrho_x(v) = \delta_x(v)$ minden $v \in V - \{s, t\}$ -re, $\delta_x(s) = k\}$ poliédere, amennyiben nemüres, egész poliéder. •

Hoffman megengedett áramok létezésére vonatkozó tételét korábban már kétféleképpen is beláttuk: egyrészt adtunk rá egy direkt bizonyítást, másrészt levezettük az MFMC tételből is. Most megmutatjuk, hogy a Hoffman tétel lényegében nem más, mint a Farkas lemmának az 5.1.5 tételben TU-mátrixokra vonatkozó élesebb alakja egy digráf incidencia mátrixára felírva.

TÉTEL 5.2.12 (Hoffman, 1960) $A D = (V, A)$ digráfban adott $f \leq g$ kapacitásfüggvényekre vonatkozólag akkor és csak akkor létezik megengedett áram, ha

$$\varrho_f(X) \leq \delta_g(X) \text{ minden } X \subseteq V \text{ halmazra.} \quad (5.11)$$

Továbbá, ha f és g egészértékűek és (5.11) fennáll, úgy létezik egészértékű megengedett áram is.

Biz. Csak az elegendőség igazolásával foglalkozunk. Tekintsük a $Qx \leq 0, x \leq g, -x \leq -f$ rendszert. A 5.1.5 tételt alkalmazva kapjuk, hogy ha a fenti rendszernek nincs megoldása, akkor van olyan (y, u, v) $(0, 1)$ -értékű vektor amelyre $(*) yA + u - v = 0$ és $(**) ug - vf < 0$. Mivel $f \leq g$, így minden élre feltehető, hogy $u(e)$ és $v(e)$ közül legalább az egyik nulla (ha ugyanis mindkettő 1, akkor mindkettőt helyettesíthetjük nullával.)

Jelölje Z azon z pontok halmazát, ahol az $y(z) = 1$. Ekkor $(*)$ miatt minden olyan e élre, amelynek mindkét vége vagy Z -ben vagy $V - Z$ -ben van, $u(e) = v(e) = 0$. Továbbá minden Z -be belépő e élre $v(e) = 1, u(e) = 0$ és minden z -ből kilépő élre $v(e) = 0, u(e) = 1$. Míután $ug = \delta_g(Z)$ és $vf = \varrho_f(Z)$, így $(**)$ ellentmond a (5.11) feltételnek. •

5.2.5 Minimális költségű áramok és folyamok

Tekintsük most a költséges áram problémát, azaz adott $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ költségfüggvény esetén keressünk minimális költségű megengedett áramot, más szóval, oldjuk meg a

$$\min\{cx : Qx = 0, f \leq x \leq g\} \quad (5.12)$$

lineáris programot. (Természetesen az $x \leq g$ egyenlőtlenség itt azt jelenti, hogy $x(e) \leq g(e)$ az olyan élekre, ahol $g(e)$ véges. Duális változó tehát csak ilyen egyenlőtlenségekhez tartozik.)

Korlátosság és optimalitás

Először vizsgáljuk meg, hogy cx mikor korlátos alulról. Készítsünk el egy $D' = (V, A')$ digráfot, és élein definiáljuk a c' költségfüggvényt a következőképpen. D' -ben uv akkor él, ha vagy $vu \in A, f(vu) = -\infty$, és ekkor $c'(uv) = -c(vu)$, vagy pedig $uv \in A, g(uv) = \infty$, és ekkor $c'(uv) = c(uv)$. Bár az 5.1.7 tételt specializálva közvetlenül is kiolvasható az alábbi eredmény, újra megadjuk az ottani bizonyítást a mostani helyzetre specializálva.

TÉTEL 5.2.13 Feltéve, hogy létezik megengedett áram, a következők ekvivalensek.

- (a) cx alulról korlátos,
- (b) nincs negatív összköltségű irányított kör D' -ben,
- (c) létezik egy olyan $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ függvény, amelyre

$$\pi(v) - \pi(u) \leq c(uv), \text{ ha } uv \in A \text{ és } g(uv) = \infty, \quad (5.13)$$

$$\pi(v) - \pi(u) \geq c(uv), \text{ ha } uv \in A \text{ és } f(uv) = -\infty. \quad (5.14)$$

Amennyiben c egészértékű, úgy a szóbanforgó π is választható annak.

Biz. (a) \rightarrow (b) Ha létezik negatív kör D' -ben, akkor ennek egy olyan kör felel meg D -ben, melynek az előremenő élein a g végtelen, a visszamenő élein az f mínusz végtelen, és az éleinek összköltsége negatív. Márpedig ha a meglévő megengedett áramot az előremenő éleken bármilyen nagy K -val egységesen növeljük a visszamenőkön pedig K -val csökkentjük, akkor megengedett áramot kapunk, amelynek költsége így akármilyen kicsi lehet.

(b) \rightarrow (c) Ha D' -ben nincs negatív kör, akkor az 5.2.8 tétel miatt létezik egy $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ függvény, amelyre $uv \in A, g(uv) = \infty$ esetén (amikor is $uv \in A'$) $\pi(v) - \pi(u) \leq c'(uv) = c(uv)$ azaz (5.13) fennáll, míg

$uv \in A, f(uv) = -\infty$ esetén (amikor is $vu \in A'$) $\pi(u) - \pi(v) \leq c'(vu) = -c(uv)$ vagyis $\pi(v) - \pi(u) \geq c(uv)$, azaz (5.14) fennáll.

(c)→(b) Tetszőleges x áram költsége bármely $\Delta_\pi(uv) := \pi(v) - \pi(u)$ pontindukált költségfüggvény esetén nulla. A $c_\pi(uv) := c(uv) - \pi(v) + \pi(u)$ eltolt költségfüggvényre (5.13) azzal ekvivalens, hogy $c_\pi(uv) > 0$ esetén $g(uv) < \infty$, míg (5.14) azzal, hogy $c_\pi(uv) < 0$ esetén $f(uv) > -\infty$. Ezek alapján egy x megengedett áramra és (c)-t kielégítő π -re $cx = \sum_{uv \in A} c_\pi(uv)x(uv) = \sum_{uv \in A} [c_\pi(uv)x(uv) : c_\pi(uv) > 0] + \sum_{uv \in A} [c_\pi(uv)x(uv) : c_\pi(uv) < 0] = \sum_{uv \in A} [c_\pi(uv)g(uv) : c_\pi(uv) > 0] + \sum_{uv \in A} [c_\pi(uv)f(uv) : c_\pi(uv) < 0]$, ami a cx -re véges alsó korlát. (Most tehát részletesen kiírogatva azt a már korábban látott egyszerű tényt igazoltuk újfent, hogy ha mind a primál, mind a dual poliéder nemüres, akkor cx alulról korlátos a primál poliéderen.) •

Tegyük most fel, hogy x megengedett áram. Készítsünk el egy $D_x = (V, A_x)$ digráfot és az élhalmazán egy c_x költségfüggvényt a következőképpen. Az uv él akkor tartozzék A_x -hez, ha vagy $uv \in A, x(uv) < g(uv)$, és ekkor legyen $c_x(uv) := c(uv)$, vagy pedig $vu \in A, x(vu) > f(vu)$, és ekkor legyen $c_x(uv) := -c(vu)$. A 5.1.8 tételt specializálva kapjuk a következőt.

TÉTEL 5.2.14 Adott x megengedett áram esetén a következők ekvivalensek.

- (a) x optimális megoldása a (5.12) minimális költségű megengedett áram feladatnak,
- (b) D_x -ben nem létezik negatív összköltségű irányított kör,
- (c) létezik egy olyan $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ függvény, amelyre

$$\pi(v) - \pi(u) \leq c(uv), \text{ ha } uv \in A \text{ és } x(uv) < g(uv),$$

$$\pi(v) - \pi(u) \geq c(uv), \text{ ha } uv \in A \text{ és } x(uv) > f(uv).$$

Amennyiben c egészértékű, úgy a szóbanforgó π is választható annak. •

Feladat 5.2.1 A 5.2.13 tétel fenti direkt bizonyításának mintájára adjuk meg az 5.2.14 tétel közvetlen bizonyítását is.

Feladat 5.2.2 Fogalmazzuk meg és bizonyítsuk be a 5.2.13 és a 5.2.14 tételek megengedett potenciálokra vonatkozó ellenpárját.

Az áramokra megfogalmazott optimalitási feltételt könnyen átvihetjük folyamokra.

TÉTEL 5.2.15 A $D = (V, A)$ irányított gráf élhalmazán adott a $g : A \rightarrow \mathbf{R}_+$ kapacitásfüggvény és a $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ költségfüggvény. Egy k nagyságú megengedett z folyam akkor és csak akkor minimális költségű a k nagyságú megengedett folyamok között, ha létezik olyan π potenciál, amelyre fennállnak a következő optimalitási feltételek:

$$\pi(v) - \pi(u) < c(uv) \Rightarrow z(uv) = 0, \tag{i}$$

$$\pi(v) - \pi(u) > c(uv) \Rightarrow z(uv) = g(uv). \tag{ii}$$

Biz. Adjunk a digráfhoz egy ts élt és definiáljuk a költségét 0-nak. Legyen $g(ts) := f(ts) := k$. Minden régi élen legyen $f(e) := 0$. Az így kibővített $D' = (V, A')$ digráfban a megengedett áramok éppen a D -beli k nagyságú folyamoknak felelnek meg, így a 5.2.14 tételt D' -re alkalmazva az (i) és (ii) feltételeket kapjuk. •

A minimális költségű folyamokra vonatkozó algoritmus segítségével már igazoltuk az alábbi tételt, legalábbis abban az esetben, amikor g egészértékű és c nemnegatív (1.7.3 tétel). Megmutatjuk, hogy a háttérben most is az 5.1.6 tételben megfogalmazott TU-mátrixokra vonatkozó élesített dualitás tétel áll.

TÉTEL 5.2.16 A $D = (V, A)$ irányított gráf élhalmazán adott a $g : A \rightarrow \mathbf{R}_+$ kapacitásfüggvény és a $c : A \rightarrow \mathbf{R}$ költségfüggvény. A k nagyságú megengedett folyamok költségének minimuma egyenlő a

$$k\pi(t) + \sum [c_\pi(uv)g(uv) : uv \in A, c_\pi(uv) < 0] \tag{5.15}$$

érték maximumával, ahol a maximum az összes $\pi : V \rightarrow \mathbf{R}$ függvényre megy, amelyre $\pi(s) = 0$. Amennyiben g egészértékű, az optimális folyam választható egésznek. Amennyiben c egészértékű, az optimális π választható egészértékűnek.

Biz. Tegyük fel, hogy a digráf Q incidencia-mátrixának első és második sora felel meg az s illetve a t pontnak. Tekintsük a $\min\{cx : x \geq 0, Qx = (-k, +k, 0, 0, \dots, 0), x \leq g\}$ primál programot. Az $x \leq g$ feltételt az ekvivalens $(-I_m)x \geq -g$ alakba téve felírhatjuk a duális problémát: $\max\{k(\pi(t) - \pi(s)) - gz : \pi Q - zI_m \leq c, z \geq 0\}$, ahol $m = |A|$. A primál poliéder elemei a k nagyságú folyamok. A 5.1.6 tétel szerint egész g esetén a primál poliéder egész, függetlenül c egészértékűségétől. Hasonlóképp a duális poliéder is egész, amennyiben c egész. Figyeljük meg, hogy tetszőleges π meghatároz egy hozzá tartozó legjobb z -t: $z(uv) := \pi(v) - \pi(u) - c(uv)$, ha $\pi(v) - \pi(u) > c(uv)$, és $z(uv) = 0$, ha $c(uv) \leq \pi(v) - \pi(u)$. Így tehát adott π -hez tartozó $k(\pi(t) - \pi(s)) - gz$ célfüggvény értéke nem más, mint a (5.15) képletben megadott érték, hiszen a π eltolásával feltehetjük, hogy $\pi(s) = 0$. •

5.2.6 Hálózati mátrixokkal adott lineáris programok

Fontos megjegyezni, hogy a hálózati mátrixokkal megadott lineáris programok megoldhatók áram problémaként. Legyen $D = (V, A)$ irányított gráf, F feszítő fa és legyen $N := A - F$ a nem-fa élek halmaza. Legyen adott $f = (f_F, f_N)$ és $g = (g_F, g_N)$ korlát, melyekre $f \leq g$. Legyen továbbá $c = (c_F, c_N)$ egy olyan vektor, amelyre $c_F = 0$. Jelölje az F -hez tartozó $(0, \pm 1)$ -es hálózati mátrixot B , míg a D digráf $(0, \pm 1)$ -es pont-él incidencia mátrixát Q_D . Legyen továbbá $x = (x_F, x_N)$. Tekintsük a $\max\{c_N x_N : f_F \leq Bx_N \leq g_F, f_N \leq x_N \leq g_N\}$ lineáris programot. Belátjuk, hogy ez ekvivalens a $\max\{cx : Q_D x = 0, f \leq x \leq g\}$ maximális költségű áram feladattal.

Amennyiben $x = (x_F, x_N)$ áram (azaz $Q_D x = 0$), úgy könnyen látszik, hogy $x_F = Bx_N$, és persze $cx = c_N x_N$. Emiatt $f \leq x \leq g$ ekvivalens a $f_F \leq Bx_N \leq g_F, f_N \leq x_N \leq g_N$ feltételekkel. Fordítva, tegyük fel, hogy x_N kielégíti ezen utóbbi egyenlőtlenségeket. Minden $e \in N$ nem-fa élhez legyen χ_e az $(1, a_e)$ vektor, ahol a_e az A mátrix e -hez tartozó oszlopa. (Másszóval, χ_e az e élhez tartozó C_e alapkör $0, \pm 1$ -es incidencia vektora.) Ekkor persze χ_e áram, és így az $x := \sum [x_N(e)\chi_e : e \in N]$ is áram, méghozzá olyan, hogy $x(e) = x_N(e)$, ha $e \in N$. Látható, hogy $f_F \leq Bx_N \leq g_F$ azzal ekvivalens, hogy $f_F(e) \leq x(e) \leq g_F(e)$ minden $e \in F$ élre fennáll. •

Következik például, hogy páros gráfok éleinek vagy az irányított fák irányított részútjainak egyenletes színezéseire vonatkozó tételeket egy maximális folyamot kiszámító algoritmussal tudjuk algoritmikusan kezelni. Hasonlóképp a kerekítési eredményeket. A minimális költségű megengedett potenciál meghatározásának problémáját pedig úgy lehet algoritmikusan megoldani, hogy felírjuk a hozzátartozó duális feladatot. Ez minimális költségű megengedett áram problémának tekinthető, majd ennek megoldásaként előállítjuk az optimális áramot és ennek optimális duális megoldást, ami éppen az eredeti potenciál probléma megoldása.

2007. január 9. file: lin27

Tartalom

1	OPTIMALIZÁLÁS GRÁFOKON	2
1.1	ALGORITMUSOK HATÉKONYSÁGÁRÓL	2
1.2	GRÁFOK BEJÁRÁSA: ELÉRHETŐSÉG	4
1.2.1	Szélességi keresés	5
1.2.2	Mélységi keresés	5
1.3	LEGOLCSÓBB SÉTÁK ÉS UTAK	6
1.3.1	Legolcsóbb séták	6
1.3.2	Legolcsóbb utak konzervatív költségekre	7
1.3.3	Legolcsóbb utak szerkezete konzervatív költségfüggvény esetén	8
1.3.4	Nemnegatív költségek: Dijkstra algoritmus	8
1.3.5	Aciklikus digráfok: a kritikus út módszere	9
1.4	MINIMÁLIS KÖLTSÉGŰ FÁK	11
1.4.1	Fák	11
1.5	PÁROS GRÁFOK OPTIMÁLIS PÁROSÍTÁSAI	13
1.5.1	Maximális elemszámú párosítások: a javító utak módszere	13
1.5.2	Maximális súlyú teljes párosítások: a Magyar Módszer	14
1.5.3	Maximális súlyú párosítások	16
1.5.4	Egerváry algoritmus	17
1.6	ÁRAMOK ÉS FOLYAMOK HÁLÓZATOKBAN	19
1.6.1	Fogalmak	19
1.6.2	Motivációk	19
1.6.3	Megengedett áramok	21
1.6.4	Szintező algoritmus megengedett áramok keresésére	22
1.6.5	Áramok és folyamok kapcsolata	23
1.7	MAXIMÁLIS FOLYAM ALGORITMUSOK	25
1.7.1	A növelő utak módszere	25
1.7.2	Skálázási technika	25
1.7.3	Legrövidebb növelő utak	26
1.7.4	Minimális költségű folyamok	27
2	LINEÁRIS ALGEBRA: LINEÁRIS EGYENLETRENDSZEREK	29
2.1	VEKTORTÉR, ALTÉR, LINEÁRIS FÜGGETLENSÉG	29
2.2	MÁTRIXOK, EGYENLETRENDSZEREK MEGOLDHATÓSÁGA	30
2.3	EGYENLETRENDSZER MEGOLDÁS-HALMAZA, AFFIN ALTEREK	33
3	LINEÁRIS EGYENLŐTLENSÉG-RENDSZEREK MEGOLDÁSA	36
3.1	BEVEZETÉS	36
3.1.1	Megjegyzések az intuíciónál	37
3.2	KÚPOK, POLIÉDEREK, POLITOPOK	38
3.2.1	Kúpok	38
3.2.2	Poliéderek és politopok	39
3.3	A FOURIER-MOTZKIN ELIMINÁCIÓ	41
3.3.1	Oszlop elimináció	41
3.3.2	Poliéder = politop + generált kúp	42
3.3.3	Az FM eljárás hatékonysága	43
3.3.4	Alkalmazások	44
3.4	MEGOLDHATÓSÁG: A FARKAS LEMMA	45
3.4.1	Direkt bizonyítás	46

3.4.2	Lineáris és logikai következmény	48
3.5	POLIÉDEREK	50
3.5.1	Bázis-megoldások	50
3.5.2	Csúcsos poliéderek	51
3.5.3	Korlátos poliéderek	52
3.5.4	Alkalmazások	54
4	LINEÁRIS OPTIMALIZÁLÁS	56
4.1	IRÁNYMENTI KORLÁTOSSÁG	56
4.1.1	Erős bázis-megoldások	56
4.1.2	Az iránymenti korlátosság feltétele	57
4.2	OPTIMALITÁS: A DUALITÁS TÉTEL	59
4.2.1	Optimalitási feltételek	59
4.2.2	A dualitás tétele	61
4.2.3	Következmények	62
4.3	A SZIMPLEX ALGORITMUS	63
4.3.1	Megengedettség	63
4.3.2	Optimalizálás	65
5	LINEÁRIS PROGRAMOZÁS ÉS HÁLÓZATI OPTIMALIZÁLÁS	67
5.1	TELJESEN UNIMODULÁRIS MÁTRIXOK	67
5.1.1	Definíciók és példák	67
5.1.2	Farkas lemma, dualitás tétele, optimalitási feltételek TU-mátrixokra	69
5.1.3	Kerekítés és egyenletes színezés	70
5.2	HÁLÓZATI OPTIMALIZÁLÁS ÉS LINEÁRIS PROGRAMOZÁS	73
5.2.1	Páros gráfok: optimális részgráfok	73
5.2.2	Páros gráfok: élszínezések	74
5.2.3	Megengedett potenciálok, legolcsóbb utak	75
5.2.4	Megengedett áramok és folyamok	75
5.2.5	Minimális költségű áramok és folyamok	76
5.2.6	Hálózati mátrixokkal adott lineáris programok	78