

MTA Számítástechnikai és Automatizálási Kutató Intézet Budapest



GEOMETRIAI PROGRAMOZÁS ÉS NÉHÁNY ALKALMAZÁSA

Kandidátusi értekezés

Irta

Klafszky Emil

Aspiránsvezető

Dancs István

a matematikai tudományok kandidátusa

Budapest, 1973.

MAGYAR
TUDOMÁNYOS AKADEMIA
KÖNYVTÁRA

TARTALOMJEGYZÉK

| | Oldal |
|---|---------|
| Bevezetés | 5 |
| 1.§. A geometriai programozási feladat és fő lemmája | 22 |
| 2.§. A geometriai programozás "gyenge" dualitási tétele. | 30 |
| 3.§. A geometriai programozási feladat alaptulaj- donságai. | 34 |
| 4.§. A primál célfüggvény korlátosságának szüksé- ges és elégséges feltétele. | 40 |
| 5.§. Kanonikus feladat | 43 |
| 6.§. Redukált feladat. | 49 |
| 7.§. Dualitási tétel | 55 |
| 8.§. A geometriai programozás Lagrange-függvénye . | 59 |
| 9.§. Regularitás a geometriai programozásban . . . | 65 |
| 10.§. A geometriai programozás értékének változása. | 73 |
| 11.§. Sztohasztikus geometriai programozás. | 84 |
| 12.§. A geometriai programozás alkalmazása a RAS módszerre | 87 |
| 13.§. A geometriai programozás alkalmazása a soro- zatgyártási modell egy megoldására. | 104 |
| FÜGGELÉK | |
| A. Geometriai egyenlőtlenség | 118 |
| B. Farkas tétel. | 123 |
| C. Kőnig-Hall tétel. | 125 |
| IRODALOMJEGYZÉK | 129 |

Bevezetés

(tézisek)

A geometriai programozás mind elméleti érdekességénél, mind a gyakorlati felhasználás szempontjából a matematikai programozás rendkívül gyorsan fejlődő ága. Kialakulására döntő hatással volt egyrészt a kémiai egyensúly problémának matematikai programozásként való megfogalmazása, másrészt az a felismerés, hogy az elemi optimum számítási feladatoknál nagyon jó eszköznek bizonyuló számtani-mértani közép egyenlőtlenséget a matematikai programozási feladatra is eszközként használjuk. A geometriai egyenlőtlenség (súlyozott számtani-mértani közép egyenlőtlenség) kulcsfontosságú szerepe adja a "geometriai programozás" elnevezést.

A keverék kémiai egyensúly egyenletét, egy matematikai programozási feladatként, formulázta meg White - S. M.

Johnson - Dantzig [79]. Ez a modell lényegében a geometriai programozási duál feladat, ahol a célfüggvény a keverék szabad energiája (Gibbs [38]). Ezt követően Dantzig - White - S. M. Johnson [14] dolgozatukban a célfüggvényt szakaszonkénti lineáris függvényekkel közelítve egy megoldási algoritmust javasolnak a feladatra. A kémiai egyensúly duál feladatát, a tulajdonképpeni geometriai programozási primál feladatot adja Clasen [13], és

egyúttal egy numerikus megoldási algoritmust javasol a kémiai egyensúly megoldására. A geometriai programozás duál feladatát, mint a kémiai egyensúly matematikai modelljét tárgyalja S h a p i r o [71], S h a p i r o - S h a p l e y [72, 73]

A másik oldalról, - egyenlőtlenségek (főleg geometriai egyenlőtlenség) felhasználása matematikai programozási feladatokban - R.C. J o h n s o n [43], F e i n [33], Z e n e r [83], C h a r n e s - C o o p e r [11] D u f f i n [17], S h e r w o o d [74] munkáiban található. Ezt a gondolatot fejlesztette tovább Z e n e r [84, 85, 86] D u f f i n [18] D u f f i n - P e t e r s o n [20], D u f f i n - Z e n e r [27]

1966-ban megjelent az addigi eredmények összefoglalása D u f f i n - P e t e r s o n - Z e n e r [26] könyve. A könyv tárgyalja a geometriai programozást és dualitási problémakörét, a geometriai programozás alkalmazását, és a geometriai programozás kiterjesztését.

A geometriai programozás számos műszaki alkalmazását mutatja be D u f f i n - P e t e r s o n - Z e n e r [26] könyve. További alkalmazások találhatóak W i l d e [80], W i l d e - B e i g h t l e r [81], és A v r i e l - W i l d e [1,3] munkáiban. Egy nagyon érdekes közgazdasági alkalmazást mutat be T h e i l [78] dolgozata. A fizikai-műszaki alkalmazások számos példája található Z e n e r [87] könyvében.

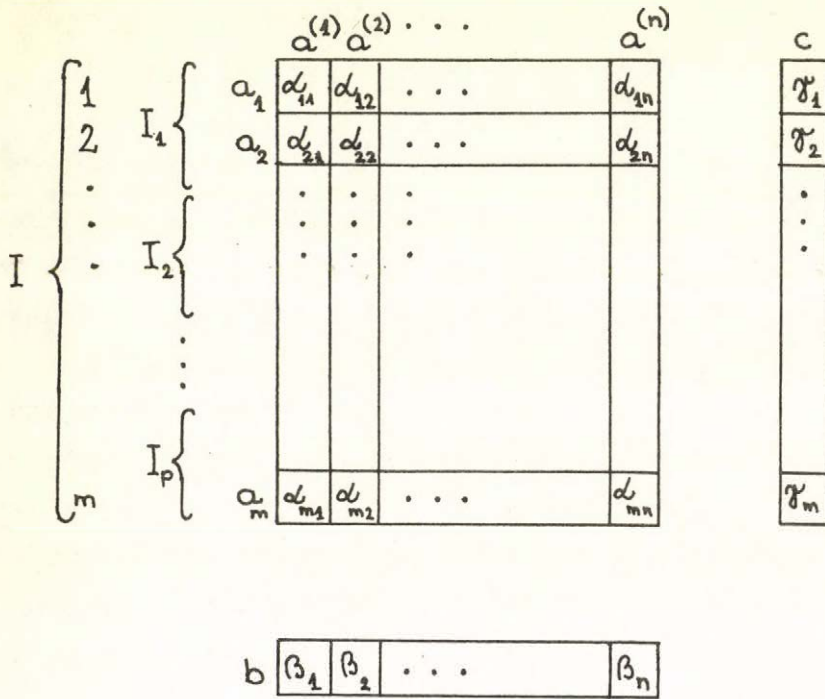
A következőkben tézisszerűen áttekintést adunk a disszertáció eredményeiről.

A disszertáció 1.§-től a 7.§-ig terjedő részében a geometriai programozás elméletében ezideig elért eredményeket összefoglalóan tárgyalom. Az ezekben a paragrafusokban leírt eredmények nagy részükben a már említett [26] könyvben megjelentek, azonban a dualitási problémakörnek az ott szereplő eredeti tárgyalása rendkívül körülményes és hosszadalmas. A könyvet követően jelent meg Duffin - Peterson [21] dolgozata, amely a geometriai programozás dualitástételére a könyvben szereplő tárgyalásnál egyszerűbbet ad. Duffin [19] dolgozatában újra visszatér a dualitási tételnek egy más, a lineáris programozás dualitástételét felhasználó bizonyítására. Az utóbbi időben Duffin - Peterson [22] ismét egy más, a differenciálszámításon alapuló nagyon érdekes bizonyítást ad. Ezek azonban még mindig elég hosszadalmas uton történnek. Duffin - Peterson [23] egy rövid közlésükben felvetnek egy egyszerűsítési lehetőséget azonban ennek kimunkálását későbbre ígérik. Ötletük Avriel - Williams [5] észrevételének továbbfejlesztése. A dualitási tételnek az itt általunk adott bizonyításában a problémát a duál feladat oldaláról közelítjük meg, s így egy egyszerű tárgyalásmódot találunk a problémakörre. E közben néhány olyan eredményre jutunk, amelyek a feladat természetét jobban megvilágítják. Például a primál-, duál feltételi halmazok kapcsolatára Avriel - Williams [4] a dualitási tételre támaszkodva egy érdekes összefüggést kap, amely tárgyalásmódunkban közbülső következményként adódik.

Az értekezés ezen részében összefoglaló jellege miatt irodalmi hivatkozást nem teszünk.

Rátérve a geometriai programozás főbb eredményeinek ismertetésére mindenekelőtt a feladat megfogalmazását adjuk.

Legyen az $A=(a_i)=(a^{(j)})=(\alpha_{ij})$ $m \times n$ -es mátrix, valamint a $b=(\beta_j)$ n dimenziós vektor, a $c=(\gamma_j)$ pedig m dimenziós vektor. Legyen az $I=\{1, 2, \dots, m\}$ index halmaz az I_1, I_2, \dots, I_p diszjunkt index halmazokra partícionálva. A jelöléseket az alábbi sé-mán szemléltetjük:



Geometriai programozási feladatnak az alábbi matematikai programozási feladatot nevezzük:

PRIMÁL GEOMETRIAI PROGRAM: Meghatározandó azon $y=(\eta_j) \in \mathbb{R}^{(n)}$ vektor, melyre

$$by \quad \text{maximális} \quad (1)$$

feltéve, hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - r_i} \leq 1, \quad (k=1, 2, \dots, p). \quad (2)$$

DUÁL GEOMETRIAI PROGRAM: Meghatározandó azon $x=(\xi_i) \in \mathbb{R}^{(m)}$ vektor, melyre

$$xc + \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i\right) \sum_{i \in I_k} \xi_i} \quad \text{minimális} \quad (3)$$

feltéve, hogy

$$\left. \begin{array}{l} xA = b, \\ x \geq 0. \end{array} \right\} \quad (4)$$

Azon $y \in \mathbb{R}^{(n)}$ vektorok halmazát, melyek a (2) feltételt kielégítik primál feltételei halmaznak nevezzük és \mathcal{P} szimbólummal jelöljük. Hasonlóan a (4) feltételt kielégítő $x \in \mathbb{R}^{(m)}$ vektorok halmazát duál feltételei halmaznak nevezzük és \mathcal{D} -vel jelöljük.

A programot (primál, vagy duál) konzisztensnek nevezzük, ha \mathcal{P} (illetve \mathcal{D}) nem üres. Az optimális megoldások halmazát \mathcal{P}^* illetve \mathcal{D}^* -al jelöljük.

A továbbiakban a duál célfüggvényben szereplő, a linearitást módosító tagot jelöljük:

$$\psi(x) = \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i\right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}$$

Az alábbi lemma a geometriai programozás fő lemmája összefüggést ad a lehetséges megoldásokhoz tartozó célfüggvény értékekre.

LEMMA (1.§.) | Ha $y \in \mathcal{P}$ és $x \in \mathcal{D}$ akkor
 $by \leq xc + \psi(x)$
 és egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha
 $e^{a_i y - \gamma_i} \sum_{i \in I_k} \xi_i = \xi_i$ minden $i \in I_k$ ($k=1, \dots, p$) indexre.

A konvex függvényekre vonatkozó Farkas tételnek a primál feladatra történő egyszerű adaptációjával nyerhető a geometriai programozás u.n. gyenge dualitási tételle.

TÉTEL (2.§.) | Ha a primál feladatnak van $\bar{y} \in \mathcal{P}^*$ optimális megoldása és van olyan $\bar{y} \in \mathcal{P}$ megengedett megoldás, hogy a nem-lineáris feltételekre a

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} < 1$$

feltétel teljesül, akkor van $x^* \in \mathcal{D}$ optimális megoldása a primálnak és

$$by^* = x^*c + \psi(x^*).$$

A tételt Rockafeller [67] oly értelemben élesíti-

tette, hogy nem kívánja meg, hogy legyen y^* optimális megoldás, hanem csak azt, hogy a primál célfüggvény felülről korlátos legyen.

A duál feladat célfüggvényére, illetve annak linearitását módosító $\psi(x)$ tagjára a geometriai egyenlőtlenség felhasználásával kapjuk, hogy:

TÉTEL (3.§.) a $\psi(x)$ függvényre az alábbi tulajdonságok állnak fenn.

- a./ $\psi(0) = 0$,
- b./ $\psi(\lambda x) = \lambda \psi(x)$, ha $\lambda \geq 0$,
- c./ $\psi(x_1 + x_2) \leq \psi(x_1) + \psi(x_2)$.

A lineáris függvényekre vonatkozó Farkas-tétel felhasználásával a primál célfüggvény korlátosságára kapunk feltételt a következő tételben.

TÉTEL (4.§.) a konzisztens primál feladat célfüggvénye akkor és csak akkor korlátos felülről, ha a duál feladat konzisztens.

A következő tétel a geometriai programozás legalapvetőbb tétele. Ez szolgál a dualitás tétel alapjául is.

TÉTEL (5.§.) Ha a duál feladatnak van pozitív megengedett megoldása és célfüggvénye alulról korlátos, akkor a primál feladat célfüggvénye felveszi maximumát a feltételi halmaz valamely y^* pontjában és

$$by^* = \inf_{x \in D} (xc + \psi(x))$$

Az olyan típusu geometriai programozási feladatok, amelyek duál feltételi halmazában van pozitív pont, nemcsak elméleti szempontból, hanem a megoldó algoritmusok szempontjából is fontosak, ezeket az egyszerűbb hivatkozás érdekében *kanonikus feladatnak* nevezik. A következőkben megmutatjuk, hogy minden feladat "tetszőlegesen jól közelíthető" az ő kanonikus "redukáltjával". Legyen a geometriai programozási feladat olyan, hogy a \mathcal{D} duál feltételi halmaz nem üres. Jelöljük \bar{I} -vel azon $i \in I$ indexek halmazát, melyre van olyan $x \geq 0$ lehetséges megoldása $x^A = b$ feltételi halmaznak, hogy $\xi_i > 0$. A geometriai programozási feladatot *redukáljuk* úgy, hogy csak az $i \in \bar{I}$ tagokat hagyjuk meg. A redukált feladat kanonikus feladat. Nyilvánvaló, hogy a duál feladat és a redukált duál feladat feltételi halmaz közt teljes *équivalencia* van abban az értelemben, hogy a redukált duál feladat egy lehetséges megoldása zérusokkal kiegészítve az eredeti lehetséges megoldása és fordítva is, az eredeti egy lehetséges megoldása a redukciónak megfelelően zérus koordináták elhagyásával a redukált egy megoldása és a célfüggvények értékei megegyeznek. A következő tételben megmutatjuk, hogy a primál és a redukált primál feladat feltételi halmazai közt is fennáll egy "gyengébb *equivalencia*", nevezetesen az, hogy ha \bar{y} a redukált egy lehetséges megoldása, akkor van olyan y lehetséges megoldása az eredeti primálnak, melyre a két célfüggvény érték *tetszőlegesen kicsit tér el egymástól*. Ezt az alábbi tételben mondjuk ki pontosan.

TÉTEL (6.§.) | Legyen a geometriai programozási feladat olyan, hogy \mathcal{P} és \mathcal{D} feltételi halmazok nem üresek. Jelölje $\bar{\mathcal{P}}$ a redukált primál feladat feltételi halmazát, ekkor bármely $\bar{y} \in \bar{\mathcal{P}}$ és *tetszőleges* $\varepsilon > 0$ esetén létezik olyan $y \in \mathcal{P}$, hogy

$$|by - b\bar{y}| \leq \varepsilon.$$

A fenti eredményekből egyszerűen nyerhető a geometriai programozás dualitási tétele.

TÉTEL (7.§.)

| | |
|-----|--|
| a./ | Ha a primál- és duál feladat konzisztens, akkor a primál célfüggvény szuprémuma megegyezik a duál célfüggvény infimumával. |
| b./ | Ha a primál feladat konzisztens és véges szuprémuma van, akkor a duál is konzisztens és a primál szuprémum a duál infimummal megegyezik. |

Az értekezés 8.§-től a 10.§-ig terjedő részében a geometriai programozás néhány további összefüggését ismertetjük. Ezen vizsgálatok kiindulópontjául a lineáris programozás elméletében jól ismert eredmények szolgáltak. Ezen fejezetek leg-alapvetőbb eredményeit az alábbiakban ismertetjük.

Az A, b, c együtthatóju, és adott particióju geometriai programozás $L a g r a n g e - f ü g g v é n y é n e k$ nevezzük a

$$\Phi(x, y) = xc + by - xAy + \psi(x)$$

függvényt. Az x^*, y^* pontot a Lagrange-függvény nyeregpontjának mondjuk, ha tetszőleges y és $x \geq 0$ vektorokra:

$$\Phi(x^*, y) \leq \Phi(x^*, y^*) \leq \Phi(x, y^*).$$

A geometriai programozás optimális megoldásai és a programozási feladat Lagrange-függvénye között az alábbi kapcsolatot kaptuk:

TÉTEL (8.§.) Az \bar{x}, \bar{y} vektorpár akkor és csak akkor optimális megoldása a geometriai programozásnak, ha a feladat Lagrange-függvényének nyeregpontja.

A geometriai programozási primál feladatot primál-regulárisnak nevezzük, ha optimális megoldásainak halmaza nem-üres korlátos halmaz. Hasonlóan, a duál feladatot duál-regulárisnak nevezzük, ha a duál optimális halmaz nem-üres és korlátos. A lineáris programozásban Kuhn-Tucker feltétellel analóg, alábbi regularitási feltételt kaptuk.

TÉTEL (9.§.) a./ Ha a primál feladat konzisztens, akkor annak szükséges és elégséges feltétele, hogy reguláris legyen az, hogy az alábbi primálregularitási feltétel teljesüljön:

$$\text{Az } Ay \leq 0, by \geq 0, y \neq 0$$

egyenlőtlenség rendszernek nincs megoldása.

b./ Ha a duál feladat konzisztens, akkor annak szükséges és elégséges feltétele, hogy reguláris legyen az, hogy az alábbi duálregularitási feltétel teljesüljön: Az $x \geq 0, x \neq 0, xc + \psi(x) \leq 0, x \neq 0$ egyenlőtlenség rendszernek nincs megoldása.

Az optimális halmazoknak a Lagrange-függvénnyel és a regularitással való viszonya lehetővé teszi az ugynevezett perturbációs vizsgálatokat. A geometriai programozás dualitási tétele szerint, ha mindkét feladat

konzisztens, akkor a szuprémum megegyezik az infimummal. Ezt a közös értéket nevezzük a geometriai programozás értékének. A perturbációs vizsgálatok alapfeladata a következő: Legyenek $\hat{A}, \hat{b}, \hat{c}$ az A, b, c mátrix, illetve vektorokkal megegyező dimenziójúak; ekkor mit mondhatunk az $A + \tau \hat{A}, b + \tau \hat{b}, c + \tau \hat{c}$ együtt ható geometriai programozás értékéről zérushoz közeli τ esetében.

A perturbációs problémát lineáris programozásra *M i l l s* [51] és *W i l l i a m s* [82] vizsgálta. Az ő eredményeikkel teljesen megegyezőt nyertünk a geometriai programozásra is.

TÉTEL (10.§.) a./ Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy az $A + \tau \hat{A}, b + \tau \hat{b}, c + \tau \hat{c}$ együtt ható perturbált feladat konzisztens legyen valamely $[0, \tau_0)$ intervallumon tetszőleges, de fix $\hat{A}, \hat{b}, \hat{c}$ perturbációs együtt hatóknál az, hogy az A, b, c együtt ható feladatra a regularitási feltételek teljesüljenek.

b./ Ha az A, b, c együtt ható feladatra a regularitási feltételek teljesülnek, akkor tetszőleges $\hat{A}, \hat{b}, \hat{c}$ perturbációs együtt hatókhoz van olyan $[0, \tau_0)$ intervallum, hogy a perturbált primál feladatnak is és a duáljának is van optimális megoldása minden $\tau \in [0, \tau_0)$ esetén és amennyiben $\omega(\tau)$ -vel jelöljük a program értékét, akkor

$$\lim_{\tau \rightarrow 0} \frac{\omega(\tau) - \omega(0)}{\tau} = \max_{y \in \mathcal{D}^*} \min_{x \in \mathcal{D}} (x \hat{c} + \hat{b} y - x \hat{A} y).$$

Az értekezés 11.§-ban *P r é k o p a* [64] valószínűséggel korlátozott lineáris programozási modelljének analógjára

bevezetjük a valószínűséggel korlátozott geometriai programozási modellt, majd P r é k o p a [65] eredményére támaszkodva megmutatjuk, hogy ha a korlátozó vektor valószínűségi változó vektor log-konkáv sűrűség függvényével, akkor ezen sztohasztikus geometriai programozási feladat egy konvex matematikai programozási feladat.

A disszertáció következő fejezeteiben a geometriai programozásnak elméleti szempontból érdekes és a gyakorlatban hasznosnak bizonyuló két alkalmazását adjuk.

Az értekezés 12.§.-ban az input-output tábla előrebecslésére szolgáló u.n. RAS módszerre a geometriai programozás dualitási tételét használva egy információ elméleti alapon nyugvó megalapozást adunk. Érdekessége, hogy matematikai programozási eszközzel egy, a gyakorlatban jól bevált, heurisztikus alapon nyugvó módszernek elméleti hátterét lehet feltárni.

Az alábbiakban ismertetjük az input-output tábla előrebecslési problémáját, a RAS módszert és az általunk adott információ elméleti hipotézist.

Legyenek $I_1, I_2, \dots, I_i, \dots, I_m$ kibocsájtóhelyek, $J_1, J_2, \dots, J_j, \dots, J_n$ fogadóhelyek. Az $\alpha_{ij} \geq 0$ szám jelölje azt a mennyiséget, amennyi az I_i helyről a J_j helyre megy, vagy másképpen szólva amennyit az I_i helyen termeltből a J_j hely elfogyaszt. Tömören az α_{ij} számokat az $A = (\alpha_{ij})$ mátrixba foglalhatjuk össze és ezt nevezzük input-output táblázatnak.

A $\sum_{j=1}^n \alpha_{ij}$ mennyiség az I_i hely teljes kibocsájtása, a $\sum_{i=1}^m \alpha_{ij}$ mennyiség a J_j hely összes befogadása. Ezeket nevezzük az input-output marginális értékeinek.

A feladat az, hogy amennyiben ismerjük a jelenlegi $A = (\alpha_{ij})$ input-output mátrixot és ismerjük a megváltozott

$b = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_i, \dots, \beta_m) > 0$ marginális input és a
 $c = (\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_j, \dots, \gamma_n) > 0$ output értékeket, akkor
mit mondhatunk az új $X = (\xi_{ij})$ input-output tábláról.

A feladat megoldására elterjedt eljárás az ugynevezett RAS módszer, ami a következőkben áll: Olyan $\xi_{ij} \geq 0$, ($i = 1, 2, \dots, m$; $j = 1, 2, \dots, n$), $g_i > 0$, ($i = 1, 2, \dots, m$) és $b_j > 0$, ($j = 1, 2, \dots, n$) számokat keresünk, melyre

$$\text{és } \left. \begin{aligned} \sum_{j=1}^n \xi_{ij} &= \beta_i, & (i = 1, 2, \dots, m), \\ \sum_{i=1}^m \xi_{ij} &= \gamma_j, & (j = 1, 2, \dots, n), \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

$$\xi_{ij} = g_i \alpha_{ij} b_j. \quad (2)$$

Az új hipotézisünk a RAS helyett a következő:

Akkor tartjuk "jónak" az $X = (\xi_{ij})$ előrebecslést, ha - természetesen az (1) egyenletrendszer kielégítése mellett - az információnyereség (I-divergencia), amelyet az X tábla az A táblához képest ad minimális, azaz, ha a

$$\varphi(x) = \sum_{i,j} \frac{\xi_{ij}}{\sum_{i,j} \xi_{ij}} \ln \left(\frac{\frac{\xi_{ij}}{\sum_{i,j} \xi_{ij}}}{\frac{\alpha_{ij}}{\sum_{i,j} \alpha_{ij}}} \right)$$

függvény értéke minimális.

A két hipotézisre az alábbi összefüggés áll fenn:

TÉTEL: Ha az előrebecslési feladat a RAS módszerrel megoldható, akkor az I-divergencia minimalizálásával történő előrebecslés is ugyanazt eredményezi.

Az értekezés 13.§-ban a geometriai programozást alkalmazzuk a sorozatgyártási modellekre.

A modell első leírását E v a n s [31] és egy megoldását E v a n s [32] adta. Már C h a r n e s - K i r b y [12] észrevették, hogy ez a probléma egy geometriai programozási feladat, azonban ennek lehetőségeit ők nem használták ki és a feladatot átranzszformálva, mint szeparábilis konvex programozási feladatot oldják meg. M i t r o f f [52] és R u t e n b e r g - S h a f t e l [68] a modellre néhány konkrét, a gyakorlatban megvalósított alkalmazást mutat be.

Az alábbiakban a sorozatgyártási modellt ismertetjük és változtatjuk a megoldó algoritmust.

Jelöljenek A_1, A_2, \dots, A_m gyártási folyamatokat, és B_1, B_2, \dots, B_n objektumokat, amelyek a gyártási folyamatokkal létrehozhatók.

Jelentse $d_{ij} \geq 0$ szám azt az időszükségletet, amennyi ideig az egységnyi intenzitású A_i folyamatot üzemeltetni kell, hogy a B_j objektumhoz szükséges terméket előállítsa.

| | $B_1 \dots$ | $B_j \dots$ | B_n |
|----------|-------------|-------------|----------|
| A_1 | d_{11} | d_{1j} | d_{1n} |
| \vdots | | | |
| A_i | d_{i1} | d_{ij} | d_{in} |
| \vdots | | | |
| A_m | d_{m1} | d_{mj} | d_{mn} |

Legyen adott $\gamma_i > 0$ ($i=1, \dots, m$), az A_i folyamat egységnyi intenzitáson történő üzemeltetésének költsége

Legyen adott $\pi_j > 0$ ($j=1, \dots, m$), az igény a B_j objektumból.

A feladat megadunk a gyártási folyamatokra egy $x=(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_m) > 0$ intenzitási előírást és egy $y=(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) > 0$ időpolitikát, amely alatt a következőket értjük: Előírjuk, hogy az A_i termelési folyamat ξ_i intenzitáson működjön ($i=1, \dots, m$) és ekkor a B_j objektum előállításához szükséges működtetési idő η_j legyen.

Nyilvánvaló, hogy az igény ki legyen elégítve fenn kell, hogy álljon:

$$\xi_i \eta_j \geq d_{ij} \quad (1)$$

Az X intenzitású gyártási folyamat rendszer egy időegységre eső összköltsége:

$$\sum_{i=1}^m \gamma_i \xi_i$$

Az összes objektum előállításának időszükséglete:

$$\sum_{j=1}^n \pi_j \eta_j$$

Igy az objektumok előállításához szükséges összes költség:

$$\left(\sum_{i=1}^m \gamma_i \xi_i \right) \left(\sum_{j=1}^n \pi_j \eta_j \right) \quad (2)$$

A modellünk tehát olyan $\xi_i > 0, \eta_j > 0$ számok keresése, melyre (1) feltételek teljesülnek és (2) függvényérték minimális.

A feladat matematikailag egy nem-lineáris hozzárendelési feladat. Azonban egy egyszerű transzformációval geometriai programozási feladattá transzformálható. Mint geometriai programozást tekintve a dualitási tétellel nyerünk egy optimalitási kritériumot. Így feladatunk (1) -et és az optimalitási kritériumot kielégítő $\xi_i > 0, \eta_j > 0$ számok keresése lesz. Erre a szállítási feladatra ismeretes "magyar módszert" egy kevés módosítással alkalmazni lehet és így egy jó hatásfoku algoritmust kapunk eredeti feladatunkra.

Az értekezéshez három függelék csatlakozik. Az A. Függelék az általánosított számtaniközép-mértaniközép közti egyenlőtlenséget az u.n. geometriai egyenlőtlenséget tartalmazza. Habár számos bizonyítása ismeretes, a geometriai programozásban betöltött kulcsfontosságú szerepe miatt azt a függelékben bizonyítással együtt adjuk. A B. Függelék a konvex-függvényekre vonatkozó Farkas-tételt tartalmazza, amely tárgyalásunkban fontos szerepet játszik és a függelékben adott formában kerül felhasználásra. A C. Függelék mind a RAS modell, mind a sorozatgyártási modell megoldásában fontos szerepet játszó König-Hall tétel konstruktív, algoritmust adó, bizonyítását tartalmazza.

———— • ————

Az értekezés egyes részei a szerző [45,46,47] dolgozataiban kerültek publikálásra.

———— • ————

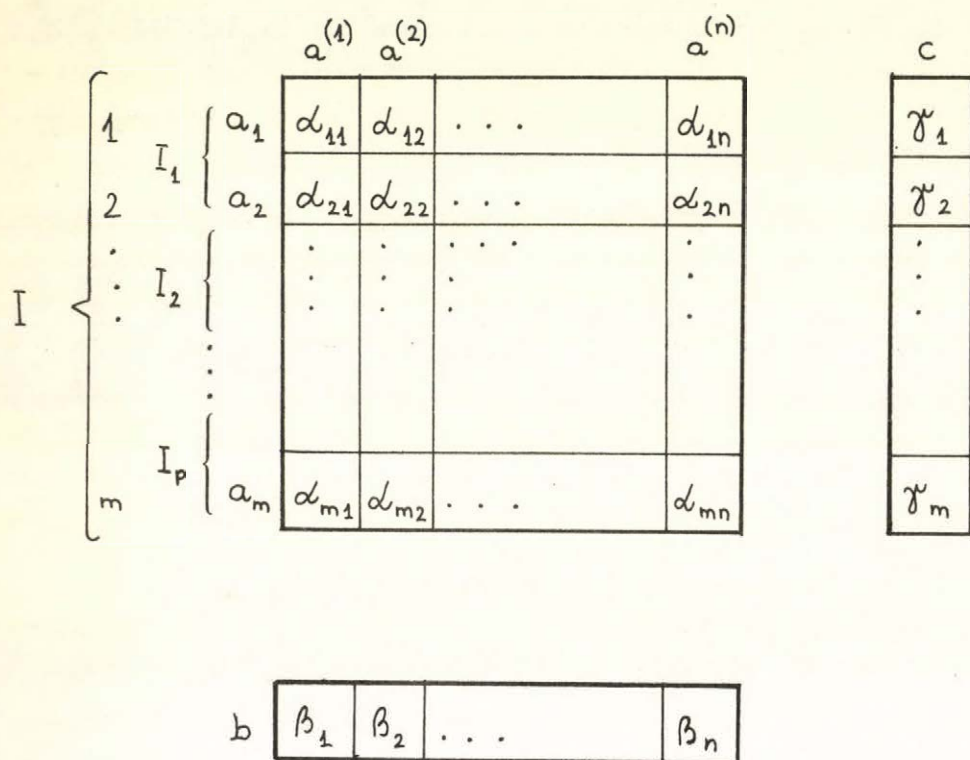
Az utóbbi időszakban a geometriai programozás kutatási irányát két főbb csoportra lehet osztani: a.) általánosított geometriai programozás (generalized geometric programming) b.) kiterjesztett geometriai programozás (extended geometric programming).

- a.) Az "előjeles geometriai programozás" vagy másnéven "általánosított polinom programozás" az eredeti (prototípusú) geometriai programozást oly értelemben általánosítja, hogy a (2) feltételben bizonyos k indexekre az eredeti \leq reláció, bizonyos k indexekre pedig a fordított \geq reláció teljesülését írja elő. Ezzel a modell típussal az utóbbi időben nagyon sok dolgozat foglalkozik, ezek közül néhányat megemlítünk: Blau-Wilde [8, 9], Passy-Wilde [58], Avriel-Williams [5, 6], Pascual-Ben Israel [54], Passy [57], Morris [53], Duffin-Peterson [24, 25].
- b.) A "kiterjesztett geometriai programozás" alap gondolata az, hogy a matematikai programozásban a súlyozott számtani közép - mértani közép egyenlőtlenség mintájára egy általánosabb geometriai egyenlőtlenséget használjon. Ezzel a modellel Duffin-Peterson-Zener [26] könyve is foglalkozik, azonban részletesebb kidolgozása Peterson-Ecker [60, 61, 62, 63], Peterson [59], Passy [56], Eber-Ferron [29], Hamala [41] és Bachmann-Elster-Petry [7] munkáiban található.
-

Köszönettel tartozom munkahelyemnek, az MTA Számítástechnikai és Automatizálási Kutató Intézetnek, amely alkotó légkörével lehetővé tette, hogy a téma kutatásával foglalkozzam, biztosította a szükséges számítógépi kapacitást, továbbá vállalta a disszertáció technikai előállítását. A kézirat gondos átolvasásával Kéry Gerzson és Mayer János kollégák nagy segítségemre voltak. Végül szeretnék köszönetet mondani Dancs István aspiránsvezetőnek értékes tanácsaiért és baráti segítségéért.

1.§. A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁSI FELADAT ÉS FŐ LEMMÁJA

Legyen az $A=(a_i)=(a^{ij})=(d_{ij})$ $m \times n$ -es mátrix, valamint a $b=(\beta_j)$ n dimenziós vektor, a $c=(\gamma_i)$ pedig m dimenziós vektor. Legyen az $I=\{1,2,\dots,m\}$ index halmaz az I_1, I_2, \dots, I_p diszjunkt index halmazokra particionálva. A jelöléseket az alábbi sémán szemléltetjük:



Geometriai programozási feladatnak az alábbi matematikai programozási feladatot nevezzük:

PRIMÁL GEOMETRIAI PROGRAM: Meghatározandó azon $y = (\eta_j) \in \mathbb{R}^{(n)}$ vektor, melyre

$$by \quad \text{maximális} \quad (1)$$

feltéve, hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \leq 1, \quad (k=1, 2, \dots, p). \quad (2)$$

DUÁL GEOMETRIAI PROGRAM: Meghatározandó azon $x = (\xi_i) \in \mathbb{R}^{(m)}$ vektor, melyre

$$xc + \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\beta_i}}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right)^{\sum_{i \in I_k} \xi_i}} \quad \text{minimális,} \quad (3)$$

feltéve, hogy

$$\left. \begin{array}{l} xA = b, \\ x \geq 0. \end{array} \right\} \quad (4)$$

Azon $y \in \mathbb{R}^{(n)}$ vektorok halmazát, melyek a (2) feltételt kielégítik, primál feltételi halmaznak nevezzük és \mathcal{P} szimbólummal jelöljük. Hasonlóan a (4) feltételt kielégítő $x \in \mathbb{R}^{(m)}$ vektorok halmazát duál feltételi halmaznak nevezzük és \mathcal{D} -vel jelöljük. Azt mondjuk, hogy a program (primál, vagy duál) konzisztens, ha a feltételi halmaza nem üres.

A geometriai programozási primál feladat elég tág matematikai programozási feladat, például az $I_1=\{1\}, I_2=\{2\}, \dots, I_p=\{m\}$ speciális esetben a lineáris programozási feladatot adja. Az alábbi megjegyzésekben a geometriai programozási feladat más, szokásos megadási formáit mutatjuk meg.

1. M e g j e g y z é s : Tekintsük az alábbi m a t e m a t i - k a i p r o g r a m o z á s i feladatot:

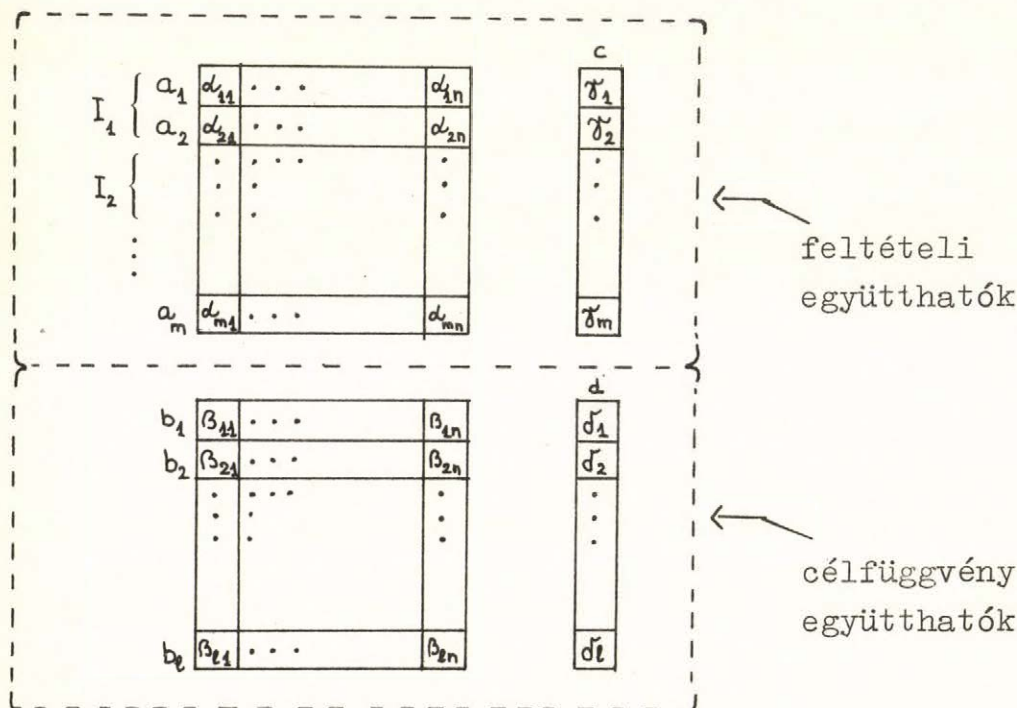
Meghatározandó azon $y \in \mathbb{R}^{(n)}$ vektor, amelyre

$$\sum_{i=1}^l e^{b_i y - d_i} \text{ minimális,}$$

feltéve, hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \leq 1, \quad (k=1, \dots, p).$$

A jelöléseket az alábbi sémán szemléltetjük:



Általában ezt a feladatot tekintik geometriai programozásnak. Megmutatjuk, hogy ez a feladat egyszerűen visszavezethető a fent definiált PRIMÁL GEOMETRIAI PROGRAM-ra.

A feladat nyilvánvalóan ekvivalens a következővel: keresendő

azon $(y, \omega) \in \mathbb{R}^{(n+1)}$ vektor, melyre

$$e^{-\omega} \quad \text{minimális}$$

feltéve, hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \leq 1, \quad (k=1, \dots, p)$$

és

$$\sum_{i=1}^p e^{b_i y - d_i} \leq e^{-\omega}$$

De ezt írhatjuk a következőképp is:

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0, 0, \dots, 0, 1 \end{pmatrix} \cdot (y, \omega) \quad \text{maximalizálandó}$$

feltéve, hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{(a_i, 0)(y, \omega) - \gamma_i} \leq 1, \quad (k=1, \dots, p),$$

és

$$\sum_{i=1}^p e^{(b_i, 1)(y, \omega) - d_i} \leq 1.$$

2. M e g j e g y z é s : Az $e^{\eta_j} = \tau_j$, $e^{-\gamma_i} = \tilde{\gamma}_i$, $e^{-\tilde{d}_i} = \tilde{d}_i$ egy-egy értelmű transzformációval ($\eta_i = \ln \tau_i$, $\gamma_i = -\ln \tilde{\gamma}_i$, $\tilde{d}_i = -\ln \tilde{d}_i$) és most már a $\tau_i > 0$, $\tilde{\gamma}_i > 0$, $\tilde{d}_i > 0$ megkötéssel az 1. Megjegyzésnél adott modell a következő formát ölti:

a célfüggvény

$$\sum_{i=1}^l \tilde{d}_i \prod_{j=1}^n \tau_j^{\beta_{ij}}, \quad (5)$$

a feltételi egyenlőtlenség

$$\sum_{i \in I_k} \tilde{\gamma}_i \prod_{j=1}^n \tau_j^{a_{ij}} \leq 1, \quad (k=1, \dots, p). \quad (6)$$

Az (5) és (6) -ban lévő függvényeket p o z i n o m n a k nevezük. A geometriai programozás alkalmazásaiban a modell általában pozinomos formában van megfogalmazva.

3. M e g j e g y z é s : Ezen megjegyzésünk hasonló az 1. megjegyzéshez. Megmutatjuk, hogy a geometriai programozás tárgyalásánál elég lenne csak arra az esetre szorítkozni, amikor az I_k indexhalmazok egy, vagy két elemből állnak. Ugyanis tekintsünk egy r tagból álló feltételi egyenlőtlenséget:

$$\sum_{i=1}^r e^{a_i y - \gamma_i} \leq 1. \quad (7)$$

Egy új ψ változó bevezetésével (7) az alábbival helyettesíthető:

$$\left. \begin{aligned} \sum_{i=1}^2 e^{a_i y - \gamma_i} &\leq e^{\psi} \\ e^{\psi} + \sum_{i=3}^r e^{a_i y - \gamma_i} &\leq 1 \end{aligned} \right\} \quad (8)$$

De ezt a következő formába is írhatjuk

$$\left. \begin{aligned} \sum_{i=1}^2 e^{(a_i, -1)(y, \varphi) - \gamma_i} &\leq 1 \\ e^{(\theta, 1)(y, \varphi) - 0} + \sum_{i=3}^r e^{(a_i, 0)(y, \varphi) - \gamma_i} &\leq 1 \end{aligned} \right\} \quad (9)$$

Látható, hogy (7) feltétel, a feltételek számának eggyel növelésével és a változó koordináta számának eggyel növelésével egy taggal csökkenthető. Ezzel az eljárással minden feltétel, amely eredetileg nem egy tagból állt leredukálható két tagból álló feltételre.

A dolgozatban a továbbiakban nem tételezzük fel, hogy a feltételek csak egy vagy két taguak, mivel ennek lehetőségét nem tudtuk hasznosítani, de úgy tűnik, hogy ez az észrevétel a geometriai programozás még megoldatlan problémáinak tisztázásához eszközként szolgálhat.

A következő lemmában, a geometriai egyenlőtlenség alkalmazásával, (A. Függelék) egy alapvető összefüggést adunk a lehetséges megoldáshoz tartozó célfüggvény értékekre. A lemma rávilágít a duál feladat bevezetésének célszerűségére is.

(Duffin-tól származik a "the main lemma of geometric programming" elnevezés).

LEMMA: (a geometriai programozás fő lemmája)

Ha $y \in \mathcal{P}$ és $x \in \mathcal{D}$, akkor

$$by \leq xc + \sum_{k=1}^p l_k \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i} \quad (10)$$

és egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha

$$e^{a_i y - \gamma_i} \sum_{i \in I_k} \xi_i = \xi_i, \text{ minden } i \in I_k \text{ indexre } (k=1, \dots, p). \quad (11)$$

B i z o n y i t á s : A (2) feltételi egyenlőtlenségre alkalmazva a geometriai egyenlőtlenséget (A. Függelék) a következőket kapjuk:

$$\begin{aligned} 1 &\cong \left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i \cong \prod_{i \in I_k} \left(\frac{e^{a_i y - \gamma_i}}{\xi_i} \right)^{\xi_i} \cdot \left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i = \\ &= \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}} \cdot e^{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i a_i y - \sum_{i \in I_k} \xi_i \gamma_i \right)}. \end{aligned} \quad (12)$$

Egyenlőség pedig akkor és csak akkor teljesül, ha

$$\sum_{i \in I_k} \xi_i = 0 \quad \text{vagy} \quad \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} = 1 \quad (13)$$

és

$$e^{a_i y - \gamma_i} \sum_{i \in I_k} \xi_i = \xi_i \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i}. \quad (14)$$

A (13) és (14) -et egybefoglalva:

$$e^{a_i y - \gamma_i} \sum_{i \in I_k} \xi_i = \xi_i, \quad (i \in I_k). \quad (15)$$

A (12) -öt $k=1, \dots, p$ indexekre összeszorozva pedig a következőkhöz jutunk:

$$1 \equiv \left(\prod_{k=1}^p \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right)^{\sum_{i \in I_k} \xi_i}}{\sum_{i \in I_k} \xi_i} \right) \cdot e^{\sum_{i \in I} \xi_i a_i y - \sum_{i \in I} \xi_i \gamma_i} = \left(\prod_{k=1}^p \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right)^{\sum_{i \in I_k} \xi_i}}{\prod_{i \in I_k} \xi_i} \right) \cdot e^{x A y - x c}$$

Az $x A = b$ teljesülése miatt pedig

$$1 \geq \left(\prod_{k=1}^p \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right)^{\sum_{i \in I_k} \xi_i}}{\prod_{i \in I_k} \xi_i} \right) \cdot e^{b y - x c}$$

Ebből logaritmizálás és rendezés után azt kapjuk, hogy:

$$b y \leq x c + \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right)^{\sum_{i \in I_k} \xi_i}},$$

és ezzel a lemma első részét beláttuk, második része (15)-ből adódik. ■

KÖVETKEZMÉNY: Legyenek $\bar{y} \in \mathcal{P}$, $\bar{x} \in \mathcal{D}$ és $\bar{x} > 0$ olyanok, hogy (10) egyenlőséggel teljesül. Akkor tetszőleges $x \in \mathcal{D}$ esetén:

$$b \bar{y} = x c + \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \bar{\xi}_i^{\xi_i}}{\left(\sum_{i \in I_k} \bar{\xi}_i \right)^{\sum_{i \in I_k} \xi_i}} \quad (16)$$

B i z o n y i t á s : Mivel \bar{y} , \bar{x} vektorokra (11) fennáll, így azt minden i -re a ξ_i hatványra emelve és összeszorozva kapjuk (16)-ot. ■

2.§. A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁS "GYENGE" DUALITÁS TÉTELE

A primál geometriai programozási feladat feltételei függvényeiről, az exponenciális függvény konvexitása miatt azonnal látható, hogy konvex függvények. Így kézenfekvő, hogy a feladatra a Farkas tételt alkalmazzuk (B. Függelék). Azonban a Farkas tétel alkalmazhatósága egy erős feltételezést kíván az u.n. Slater-féle feltételt, ami abból áll, hogy létezen olyan $\bar{y} \in \mathcal{P}$ lehetséges megoldás, melyre a nem-lineáris feltételi függvények esetén a

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} < 1$$

szigorú egyenlőtlenség teljesüljön. Ezen "erős" feltételezés miatt nevezik a tételt "gyenge" dualitási tételnek.

TÉTEL: Tegyük fel, hogy a primál feltételi egyenletrendszer eleget tesz a Slater-féle feltételnek és a primál célfüggvény felveszi a maximumát a feltételi halmaz valamely y^* pontjában. Ekkor létezik olyan x^* vektor, hogy x^* optimális megoldása a duál feladatnak és a két optimum érték megegyezik.

Bizonyítás: Az, hogy y^* optimális, azt jelenti, hogy nincs olyan a

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} - 1 \leq 0, \quad (k=1, \dots, p)$$

feltételeknek eleget tevő y , melyre

$$by^* - by < 0$$

teljesülne. De ekkor a Farkas tétel szerint vannak olyan $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p)$ nem-negatív számok, hogy

$$by^* - by + \sum_{k=1}^p \lambda_k \left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} - 1 \right) \cong 0 \text{ minden } y \in \mathbb{R}^{(n)} \text{ vektorra. (1)}$$

az (1) egyenlőtlenséget az $y = y^*$ vektorra alkalmazva kapjuk, hogy:

$$\sum_{k=1}^p \lambda_k \left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} - 1 \right) \cong 0.$$

De ez csak úgy lehet, ha

$$\left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} - 1 \right) \lambda_k = 0,$$

az az

$$\lambda_k = \lambda_k \sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i}. \quad (2)$$

Legyen

$$\xi_i^* = \lambda_k e^{a_i y^* - \gamma_i}, \quad (i \in I_k, \quad k = 1, 2, \dots, p). \quad (3)$$

Először megmutatjuk, hogy az így definiált ξ_i^* kielégíti a duál feladatot. Átalakítjuk (1) baloldalát behelyettesítve (3)-ból λ_k értékét, és felhasználva (2)-t.

$$by^* - by + \sum_{k=1}^P \lambda_k \left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} - 1 \right) = by^* - by + \sum_{k=1}^P \lambda_k \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} - \sum_{k=1}^P \lambda_k =$$

$$= by^* - by + \sum_{k=1}^P \sum_{i \in I_k} \lambda_k e^{a_i y - \gamma_i} - \sum_{k=1}^P \sum_{i \in I_k} \lambda_k e^{a_i y^* - \gamma_i} =$$

$$= -b(y - y^*) + \sum_{i=1}^m \xi_i^* e^{a_i(y - y^*)} - \sum_{i=1}^m \xi_i^*$$

Az (1) egyenlőtlenséget figyelembe véve így azt kapjuk, hogy

$$-b(y - y^*) + \sum_{i=1}^m \xi_i^* (e^{a_i(y - y^*)} - 1) \geq 0 \quad (4)$$

egyenlőtlenség teljesül minden $y \in \mathbb{R}^{(n)}$ pontra.

A (4)-ben egyenlőség van, ha $y = y^*$, tehát y^* a baloldali függvény minimumhelye, de akkor kell, hogy a baloldal függvény η_j szerinti parciális deriváltja az y^* helyen zérus legyen, azaz

$$-\beta_j + \sum_{i=1}^m \xi_i^* e^{a_i(y - y^*)} \cdot \alpha_{ij} = 0.$$

átrendezve:

$$\sum_{i=1}^m \xi_i^* \alpha_{ij} = \beta_j, \quad (j = 1, 2, \dots, n),$$

tehát x^* kielégíti a duál feltételt.

Megmutatjuk, hogy x^* kielégíti az optimalitási kritériumot is. A (3)-at összegezve $i \in I_k$ indexekre és felhasználva (2)-t kapjuk, hogy

$$\sum_{i \in I_k} \xi_i^* = \lambda_k \sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} = \lambda_k = \frac{\xi_i^*}{e^{a_i y^* - \gamma_i}}$$

azaz

$$e^{a_i y^* - \gamma_i} \sum_{i \in I_k} \xi_i^* = \xi_i^*$$

tehát ξ_i^* megoldás optimális is. ■

3.§. A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁSI FELADAT ALAPTULAJDONSÁGAI

Az alábbiakban a geometriai programozás néhány elemi tulajdonságát tárgyaljuk.

1. LEMMA: Jelöljük a primál feladat feltételi függvényét:

$$\psi_k(y) = \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i}.$$

A $\psi_k(y)$ függvény logaritmikusan konvex függvény, azaz tetszőleges $0 \leq \lambda \leq 1$ számra fennáll, hogy

$$\psi_k(\lambda y_1 + (1-\lambda)y_2) \equiv (\psi_k(y_1))^\lambda \cdot (\psi_k(y_2))^{1-\lambda} \quad (1)$$

És egyenlőség a $\lambda=0$ és a $\lambda=1$ triviálistól eltérő esetben akkor és csak akkor, ha a

$$(a_{i_1} - a_{i_2})(y_1 - y_2) = 0 \quad (2)$$

egyenlőség teljesül, minden $i_1 \in I_k$ és $i_2 \in I_k$ esetre.

B i z o n y i t á s : az (1)-be ψ értéket visszahelyettesítve a bizonyítandó egyenlőtlenségünk:

$$\sum e^{a_i(\lambda y_1 + (1-\lambda)y_2) - \gamma_i} \equiv \left(\sum e^{a_i y_1 - \gamma_i} \right)^\lambda \left(\sum e^{a_i y_2 - \gamma_i} \right)^{1-\lambda}$$

Ezt az alábbi formára hozhatjuk:

$$\sum (e^{a_i y_1 - \gamma_i})^\lambda (e^{a_i y_2 - \gamma_i})^{1-\lambda} \equiv \left(\sum e^{a_i y_1 - \gamma_i} \right)^\lambda \left(\sum e^{a_i y_2 - \gamma_i} \right)^{1-\lambda} \quad (3)$$

Ezen (3) forma éppen a Hölder egyenlőtlenség (A. Függelék), és egyenlőség a $\lambda=0, \lambda=1$ triviális esettől eltekintve akkor és csak akkor, ha a

$$e^{a_{i_0} y_1 - \gamma_{i_0}} \sum e^{a_i y_2 - \gamma_i} = e^{a_{i_0} y_2 - \gamma_{i_0}} \sum e^{a_i y_1 - \gamma_i}$$

egyenlőség teljesül minden $i_0 \in I_k$ esetben. De ez akkor és csak akkor teljesül, ha (2) teljesül. ■

2. LEMMA: Jelöljük a duál feladat célfüggvényében:

$$\varphi_k(x) = \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i\right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}, \quad (x \geq 0)$$

a $\varphi_k(x)$ függvényre az alábbiak teljesülnek:

a./ $\varphi_k(0) = 0,$

b./ $\varphi_k(\lambda x) = \lambda \varphi_k(x),$ ha $\lambda \geq 0$

c./ $\varphi_k(x + \bar{x}) \equiv \varphi_k(x) + \varphi_k(\bar{x}),$

és egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha

$$\xi_i \sum_{i \in I_k} \bar{\xi}_i = \bar{\xi}_i \sum_{i \in I_k} \xi_i$$

fennáll minden $i \in I_k$ esetben.

Azaz $\varphi_k(x)$ pozitív-homogén konvex függvény.

B i z o n y i t á s : Az a) rész triviális. A b) rész egyszerű számolással adódik:

$$\ln \frac{\prod (\lambda \xi_i)^{\lambda \xi_i}}{\left(\sum (\lambda \xi_i)\right)^{\sum \lambda \xi_i}} = \ln \frac{\prod \lambda^{\lambda \xi_i} \cdot \prod \xi_i^{\lambda \xi_i}}{(\lambda \sum \xi_i)^{\lambda \sum \xi_i}} = \ln \frac{\lambda^{\lambda \sum \xi_i} (\prod \xi_i^{\xi_i})^\lambda}{\lambda^{\lambda \sum \xi_i} (\sum \xi_i)^{\lambda \sum \xi_i}} = \lambda \ln \frac{\prod \xi_i^{\xi_i}}{(\sum \xi_i)^{\sum \xi_i}}$$

A c) rész belátásához azt kell megmutatni, hogy

$$\ln \frac{\prod (\xi_i + \bar{\xi}_i)^{\xi_i + \bar{\xi}_i}}{(\sum (\xi_i + \bar{\xi}_i))^{\sum (\xi_i + \bar{\xi}_i)}} \leq \ln \frac{\prod \xi_i^{\xi_i}}{(\sum \xi_i)^{\sum \xi_i}} + \ln \frac{\prod \bar{\xi}_i^{\bar{\xi}_i}}{(\sum \bar{\xi}_i)^{\sum \bar{\xi}_i}},$$

vagy a logaritmus függvény monotonitása miatt azt, hogy

$$\frac{\prod (\xi_i + \bar{\xi}_i)^{\xi_i + \bar{\xi}_i}}{(\sum (\xi_i + \bar{\xi}_i))^{\sum (\xi_i + \bar{\xi}_i)}} \leq \frac{\prod \xi_i^{\xi_i} \cdot \prod \bar{\xi}_i^{\bar{\xi}_i}}{(\sum \xi_i)^{\sum \xi_i} \cdot (\sum \bar{\xi}_i)^{\sum \bar{\xi}_i}}. \quad (4)$$

Alkalmazzuk a geometriai egyenlőtlenséget (A. Függelék) az

$$\alpha_i = \xi_i + \bar{\xi}_i \quad \text{és} \quad \beta_i = \xi_i$$

megválasztásával, ekkor azt kapjuk, hogy

$$\left(\frac{\sum (\xi_i + \bar{\xi}_i)}{\sum \xi_i} \right)^{\sum \xi_i} \geq \prod \left(\frac{\xi_i + \bar{\xi}_i}{\xi_i} \right) \quad (5)$$

majd pedig az

$$\alpha_i = \xi_i + \bar{\xi}_i \quad \text{és} \quad \beta_i = \bar{\xi}_i$$

választásokkal a következőhöz jutunk:

$$\left(\frac{\sum (\xi_i + \bar{\xi}_i)}{\sum \bar{\xi}_i} \right)^{\sum \bar{\xi}_i} \geq \prod \left(\frac{\xi_i + \bar{\xi}_i}{\bar{\xi}_i} \right) \quad (6)$$

Az (5) és (6) összeszorzásából végül is kapjuk a (4) egyenlőtlenséget.

Egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha

$$\xi_i \sum (\xi_i + \bar{\xi}_i) = (\xi_i + \bar{\xi}_i) \sum \xi_i \quad (7)$$

teljesül minden $i \in I_k$ -ra.

De (7)-ből egyszerűsítéssel kapjuk, hogy equivalens a

$$\xi_i \sum \bar{\xi}_i = \bar{\xi}_i \sum \xi_i$$

egyenlőséggel. ■

3. LEMMA: a) Ha $y \in \mathcal{P}$ és valamely \bar{y} vektorra $A\bar{y} \leq 0$, akkor tetszőleges $\nu \geq 0$ számra $(y + \nu\bar{y}) \in \mathcal{P}$.
b) Ha $y \in \mathcal{P}$, akkor $Ay \leq c$.

B i z o n y i t á s : a) Mivel $e^{a_i y} \leq 1$, ezért

$$1 \geq \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \geq \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \cdot e^{\nu a_i \bar{y}} = \sum e^{a_i (y + \nu\bar{y}) - \gamma_i},$$

tehát $(y + \nu\bar{y}) \in \mathcal{P}$.

b) A feltételi egyenlőtlenségekből:

$$1 \geq \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \geq e^{a_i y - \gamma_i}$$

és így

$$a_i y - \gamma_i \leq 0 \text{ minden } i \in I\text{-re.} \blacksquare$$

A 3. lemmából azonnal adódnak az alábbi következmények:

1. KÖVETKEZMÉNY: a) Ha a \mathcal{P} halmaz nem üres, akkor korlátosságának szükséges és elégséges feltétele az, hogy az A mátrix sorvektorai által generált kup kiadja az egész $\mathbb{R}^{(n)}$ teret.
- b) Ha a \mathcal{P} nem üres halmaz korlátos, akkor $xA = 0$ egyenletnek van $x > 0$ megoldása.
- c) Ha a \mathcal{P} nem üres, korlátos halmaz és \mathcal{D} nem üres halmaz, akkor \mathcal{D} nem korlátos.

B i z o n y i t á s : a) A 3. lemmából nyilvánvaló, hogy a nem üres \mathcal{P} feltételi halmaz korlátosságára szükséges és elégséges feltétel az, hogy az $Ay \leq 0$ egyenlőtlenségnek ne legyen az $y \equiv 0$ triviális megoldástól különböző megoldása. Jelöljük \mathcal{C}_A -val, az A mátrix sorvektorai által kifeszített kupot, akkor \mathcal{C}_A^* duális kup adja az $Ay \leq 0$ egyenlőtlenség megoldásainak összességét. De \mathcal{C}_A^* akkor és csak akkor a zérus elem, ha \mathcal{C}_A az egész tér.

b) Az a) miatt \mathcal{C}_A az egész tér, és így léteznek olyan $\bar{\xi}_i \geq 0$ skalárok, hogy

$$-(a_1 + a_2 + \dots + a_m) = \sum_{i=1}^m \bar{\xi}_i a_i.$$

Ebből pedig átrendezve azt kapjuk, hogy

$$\sum_{i=1}^m (1 + \bar{\xi}_i) a_i = 0,$$

tehát a $\xi_i = 1 + \bar{\xi}_i$ megoldás kielégíti b)-t.

c) A b) -ből nyilvánvaló. ■

A lemmából levonható további következményekhez szükségünk van az alábbi fogalomra:

DEFINÍCIÓ: \mathcal{P}_ω felsőnivóhalmaznak nevezzük a \mathcal{P} halmaz azon részhalmazát, ahol $b y \geq \omega$.

2. KÖVETKEZMÉNY: a) A nem üres \mathcal{P}_ω halmaz korlátosságának szükséges és elégséges feltétele az, hogy az A mátrix sorvektorai és a $-b$ vektor által generált kup kiadja az egész $\mathbb{R}^{(n)}$ teret.
- b) Ha \mathcal{P}_ω korlátos, akkor az $x A = b$ egyenletnek van $x > 0$ megoldása.

B i z o n y i t á s : A \mathcal{P}_ω felsőnivóhalmaz a

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \delta_i} \leq 1 \quad (k=1, \dots, \rho)$$
$$e^{-b y + \omega} \leq 1,$$

feltételi halmaz. Erre alkalmazzuk az 1. következményt. ■

4.§. A PRIMÁL CÉLFÜGGVÉNY KORLÁTOSSÁGÁNAK SZÜKSÉGES ÉS ELÉGSÉGES FELTÉTELE

Az alábbi tétel, amely a primálfüggvény szuprémumának végeségére ad szükséges és elégséges feltételt, fontos szerepet játszik a geometriai programozás dualitási tételénél.

TÉTEL: | A konzisztens primál feladat célfüggvénye akkor és csak akkor korlátos felülről, ha a duál feladat konzisztens.

B i z o n y i t á s : Ha a duál feladat konzisztens, akkor van olyan $\bar{x} \geq 0$, hogy

$$\bar{x}A = b. \quad (1)$$

A 3. lemma b) szerint bármely $y \in \mathcal{P}$ esetén

$$Ay \leq c. \quad (2)$$

Megszorozva a (2) egyenlőtlenséget \bar{x} -vel, és felhasználva (1)-et kapjuk, hogy:

$$\bar{x}Ay \leq \bar{x}c,$$

$by \leq \bar{x}c$ minden $y \in \mathcal{P}$ esetén,
tehát by felülről korlátos.

Fordítva, ha a duál feladatnak nincs lehetséges megoldása, akkor a Farkas-lemma szerint van olyan \bar{y} , hogy

$$A\bar{y} \leq 0,$$

$$b\bar{y} > 0.$$

Ha $y \in \mathcal{P}$, akkor 3. lemma a) miatt $y + \nu \bar{y} \in \mathcal{P}$, ($\nu \geq 0$). De ezen lehetséges megoldásra a célfüggvény értéke:

$$b(y + \nu \bar{y}) = by + \nu b\bar{y} \rightarrow \infty, \text{ ha } \nu \rightarrow \infty. \blacksquare$$

Megjegyezzük, hogy a tétel egyik iránya - "ha a duál konzisztens, akkor a primál célfüggvény felülről korlátos" - a geometriai programozás fő lemmájából is nyilvánvaló.

A tételből a 3.§. 1.a) következményének egy élesítését nyerhetjük, amely a geometriai programozás pozitív formájában lehet érdekes.

1. KÖVETKEZMÉNY: a) Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy $y \in \mathcal{P}$ minden koordinátájában felülről korlátos legyen az, hogy az A mátrix sorvektorai által generált kup a pozitív ortánst tartalmazza (pozitív formában y felső korlátossága azt jelenti, hogy $t = (\tau_j)$ lehetséges vektorok halmaza korlátos).
- b) Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy $y \in \mathcal{P}$ minden koordinátájában alulról korlátos legyen az, hogy az A mátrix sorvektorai által generált kup a negatív ortánst tartalmazza (pozitív formában ez azt jelenti, hogy a t lehetséges vektorok halmaza zárt).

B i z o n y i t á s : a) Az $y \in \mathcal{P}$ vektor η_j koordinátájában akkor és csak akkor korlátos felülről, ha a megoldáshalmazon az $u_j y$ célfüggvény korlátos, azaz a tétel szerint van megoldása az $x A = u_j, x \geq 0$ rendszernek. ($u_j = (0, 0, \dots, \overset{j}{1}, \dots, 0)$)
b) A bizonyítás analóg az a) résszel, $-u_j y$ célfüggvénnyel. ■

Az alábbi következmény a \mathcal{P} és \mathcal{D} halmazok közt ad egy kapcsolatot.

2. KÖVETKEZMÉNY: a) Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy a nem üres \mathcal{P} halmazon az $e^{a_i y - \gamma_i}$ tag, mint célfüggvény zérustól el legyen választva az, hogy az $x A = 0, x \geq 0$ egyenletnek legyen $\xi_i > 0$ megoldása.

(A "zérustól való elválasztás" azt jelenti, hogy van olyan $\epsilon > 0$, hogy $e^{a_i y - \gamma_i} \geq \epsilon$ ha $y \in \mathcal{P}$.)

b) Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy valamely nem üres \mathcal{P}_ω nivóhalmazon az $e^{a_i y - \gamma_i}$ tag zérustól el legyen választva az, hogy az $x A - \psi b = 0, x \geq 0, \psi \geq 0$ rendszernek legyen $\xi_i > 0$ megoldása.

B i z o n y i t á s : a) Az $e^{a_i y - \gamma_i}$ akkor és csak akkor van zérustól elválasztva, ha $-a_i y$ felülről korlátos, de a tétel szerint ennek szükséges és elégséges feltétele, hogy legyen megoldása az $x A = -a_i, x \geq 0$ rendszernek, ez azonban ekvivalens azzal, hogy legyen $\xi_i > 0$ megoldása $x A = 0, x \geq 0$ rendszernek.

b) Az a) rész alkalmazása a \mathcal{P}_ω felsőnivóhalmazra. ■

5.§. KANONIKUS FELADAT

A k a n o n i k u s g e o m e t r i a i p r o g r a m o - z á s i feladat a geometriai programozás elméletében, a megoldó algoritmusokban és számos alkalmazásnál döntő szerepet játszik.

DEFINICIÓN: K a n o n i k u s n a k nevezük a geometriai programozási feladatpárt, ha a duál feladatnak van minden koordinátájában pozitív lehetséges megoldása.

Az alábbi lemma, amely a konvex függvényekre vonatkozó Farkas-tétel (B. Függelék) egy adaptációja, alapvető a kanonikus feladat tárgyalásában.

LEMMA: Ha $x^A = 0$ egyenletnek van $x > 0$ megoldása, és minden $x \geq 0$ megoldásra

$$x^C + \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i\right) \sum_{i \in I_k} \xi_i} \cong 0,$$

akkor van olyan \bar{y} , hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} \leq 1, \quad (k=1, \dots, p).$$

B i z o n y i t á s : A Farkas-tétel szerint a feltétel fennállása esetén léteznek olyan $\bar{\eta}_1, \dots, \bar{\eta}_n$ számok, hogy

$$x C + \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i} \cong \sum_{j=1}^n x \alpha^{(j)} \bar{\eta}_j, \text{ minden } x \cong 0 \text{ esetén. (1)}$$

Rögzítsünk egy k_0 indexet. Legyen ezen rögzített index mellett:

$$\bar{\xi}_i = \begin{cases} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i}, & i \in I_{k_0} \\ 0, & i \notin I_{k_0} \end{cases}$$

A $\bar{\xi}_i$ értékét, az $i \notin I_{k_0}$ esetben, (1)-be helyettesítve:

$$\sum_{i \in I_{k_0}} \bar{\xi}_i (a_i \bar{y} - \gamma_i) \cong \sum_{i \in I_{k_0}} \bar{\xi}_i \ln \bar{\xi}_i - \ln \left(\sum_{i \in I_{k_0}} \bar{\xi}_i \right) \sum_{i \in I_{k_0}} \bar{\xi}_i$$

Behelyettesítve $\bar{\xi}_i$ értékét $i \in I_{k_0}$ esetre is:

$$\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} (a_i \bar{y} - \gamma_i) \cong \sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} (a_i \bar{y} - \gamma_i) - \ln \left(\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} \right) \sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i}$$

Ebből

$$\ln \left(\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} \right) \sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} \cong 0,$$

azaz

$$\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i \bar{y} - \gamma_i} \cong 1 \text{ tetszőleges } k_0 \text{-ra. } \blacksquare$$

TÉTEL: Ha a kanonikus geometriai programozási duál feladat célfüggvénye alulról korlátos, akkor a primál feladat konzisztens és a célfüggvény felveszi maximumát a feltételi halmaz valamely \bar{y} pontjában és

$$b\bar{y} = \inf_{x \in \mathcal{D}} \left\{ xC + \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i} \right\} .$$

B i z o n y i t á s : Jelölje $f(x)$ a duál feladat célfüggvényében a nem-lineáris tagot, azaz

$$f(x) = \sum_{k=1}^p f_k(x) = \sum_{k=1}^p \ln \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i} ,$$

legyen továbbá

$$\mu = \inf_{x \in \mathcal{D}} (xC + f(x)).$$

Az előző lemmát az alábbi

$$xA + \xi_0(-b) = 0, \quad x \geq 0, \quad \xi_0 \geq 0, \quad (2)$$

feltételi egyenletre és az

$$xC + \xi_0(-\mu) + f(x) \quad (3)$$

függvényre alkalmazzuk.

A lemma alkalmazható, mert a (2) egyenletnek van $x > 0$, $\xi_0 > 0$ megoldása, és a (3) függvény a (2) feltételnek eleget tevő helyen nem-negatív. Ha ugyanis negatív lenne, azaz valamely $\bar{x}, \bar{\xi}_0$ helyre a

$$\bar{x}c + \bar{\xi}_0(-\mu) + \varphi(\bar{x}) < 0 \quad (4)$$

fennállna, akkor a következő két eset fordulna elő:

a) Ha $\bar{\xi}_0 = 0$. Akkor $\bar{x}A = 0$, és ha $x \in \mathcal{D}$, akkor $x + \nu \bar{x} \in \mathcal{D}$ bármely $\nu \geq 0$ esetén. Ezen megoldáshoz tartozó célfüggvényre, felhasználva 3.§. 2 lemmát:

$$(x + \nu \bar{x})c + \varphi(x + \nu \bar{x}) \leq xc + \varphi(x) + \nu(\bar{x}c + \varphi(\bar{x})) \rightarrow -\infty,$$

ellentétbe azzal, hogy aduál feladat célfüggvénye alulról korlátos.

b) Ha $\bar{\xi}_0 > 0$. Legyen ekkor $\xi_i = \frac{\bar{\xi}_i}{\bar{\xi}_0}$, ($i = 1, \dots, m$). A (2) és (3)-ból az így definiált x -re

$$xA = b,$$

és

$$xc + \varphi(x) < \mu,$$

amely ellentétes μ definíciójával.

Mivel a lemma feltételei teljesülnek, ezért létezik olyan \bar{y} hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i \bar{y} - r_i} \leq 1, \quad (k = 1, \dots, p) \quad (5)$$

és

$$e^{-b\bar{y}+\mu} \leq 1. \quad (6)$$

Az (5) egyenlőtlenség azt mutatja, hogy $\bar{y} \in \mathcal{P}$. A (6) egyenlőtlenségből pedig azt kapjuk, hogy

$$\mu \leq b\bar{y}. \quad (7)$$

Összevetve ezt a geometriai programozás fő lemmájával, végül is

$$\mu = b\bar{y}$$

amit bizonyítani akartunk. ■

KÖVETKEZMÉNY: Ha a kanonikus geometriai programozási primál feladat konzisztens, akkor a célfüggvény felveszi maximumát a primál feltételi halmaz valamely \bar{y} pontjában.

B i z o n y i t á s : Ha a primál feladat konzisztens, akkor a főlemma szerint a duál célfüggvény korlátos, és így a tételből adódik a következmény állítása. ■

M e g j e g y z é s : A geometriai programozás fő lemmájából adódik a duál célfüggvény alsó korlátosságára elégséges feltétel, hogy a primál feladat konzisztens legyen. A feltétel nem szükséges, mint azt az alábbi egyszerű példa illusztrálja:

Primál feladat:

$$e^{\eta_1 - \ln 2} + e^{-\eta_1 - \ln 2} + e^{\eta_2} \leq 1,$$

$$\sup \left\{ (0,0) (\eta_1, \eta_2) \right\}$$

A feltételi egyenlőtlenséget az alábbi formába is írhatjuk:

$$\frac{e^{\eta_1} + e^{-\eta_1}}{2} + e^{\eta_2} \leq 1,$$

és ebből a formából azonnal látható, hogy a primál feladatnak nincs lehetséges megoldása.

Duál feladat:

$$\xi_1 - \xi_2 = 0,$$

$$\xi_3 = 0,$$

$$\xi_1, \xi_2, \xi_3 \geq 0,$$

$$\inf \left\{ \xi_1 \ln 2 + \xi_2 \ln 2 + \ln \frac{\xi_1^{\xi_1} \xi_2^{\xi_2}}{(\xi_1 + \xi_2)^{(\xi_1 + \xi_2)}} \right\}.$$

A duál feladat minden megoldása $\xi_1 = \xi_2 = \xi \geq 0$ és $\xi_3 = 0$ formájú és a célfüggvény értéke:

$$2\xi \ln 2 + \ln \frac{\xi^{2\xi}}{(2\xi)^{2\xi}} = 2\xi \ln 2 + \ln \frac{1}{2^{2\xi}} = 0,$$

tehát véges.

Azonban a fenti tételt figyelembe véve, a kanonikus feladatra a 4.§. tételéhez hasonló tételhez jutunk:

a kanonikus duál feladat célfüggvénye akkor és csak akkor korlátos alulról, ha a primál feladat konzisztens.

6.§. REDUKÁLT FELADAT

Legyen a geometriai programozási feladat olyan, hogy a \mathcal{D} duál feltételi halmaz nem üres. Jelöljük \bar{I} -al azon $i \in I$ indexek halmazát, melyre van olyan $x \geq 0$ lehetséges megoldása $x A = b$ feltételi halmaznak, hogy $\xi_i > 0$. A geometriai programozási feladatot redukáljuk úgy, hogy csak az $i \in \bar{I}$ tagokat hagyjuk meg. A redukált feladat kanonikus feladat. Nyilvánvaló, hogy a duál feladat és a redukált duál feladat közt teljes equivalencia van. Azaz a redukált duál feladat egy lehetséges megoldása zérusokkal kiegészítve az eredeti lehetséges megoldása és fordítva is az eredeti egy lehetséges megoldása a redukciónak megfelelő zérus koordináták elhagyásával a redukált egy megoldása és a célfüggvények értékei megegyeznek. Látni fogjuk, hogy a primál és a redukált primál feladat közt is fennáll egy "gyengébb equivalencia", nevezetesen az, hogy ha \bar{y} a redukált egy lehetséges megoldása, akkor van olyan y lehetséges megoldása az eredeti primálnak, melyre a két célfüggvényérték tetszőlegesen kicsit tér el egymástól. Mielőtt ezt tételben pontosan kimondanánk, egy lemmát bizonyítunk, amely voltaképpen a Farkas-lemmának rendszerre való általánosítása, és a Tucker-féle komplementaritási tételek egyike. A teljesség kedvéért ezt itt a Farkas-lemma felhasználásával be is bizonyítjuk.

Tekintsük az

$$\left. \begin{array}{l} xA = 0 \\ x \geq 0 \end{array} \right\} \quad (1)$$

egyenletrendszer.

Legyen I_+ : azon i indexek halmaza, melyre van olyan $x \geq 0$,
hogy $xA = 0$ és $\xi_i > 0$.

I_- : azon i indexek halmaza, melyre van olyan y , hogy $Ay \leq 0$
és $a_i y < 0$.

LEMMA: | A fent definiált I_+ és I_- index halmazokra:

a) $I_+ \cap I_- = \emptyset$,

b) $I_+ \cup I_- = I$.

B i z o n y i t á s : Az (1) y -al való szorzásából adódó

$$0 = xAy = \sum_{i=1}^m \xi_i a_i y$$

összefüggésből a) rész nyilvánvaló.

A b) rész igazolásához tegyük fel, hogy $i_0 \notin I_+$, ez azt je-
lenti, hogy a

$$-a_{i_0} = \sum_{i \neq i_0} \xi_i a_i$$

egyenletnek nincs $x \geq 0$ megoldása. De akkor a Farkas-lemma
szerint van olyan y , hogy

$$a_i y \leq 0, \quad i \neq i_0,$$

$$-a_{i_0} y > 0,$$

azaz $Ay \leq 0$ és $a_{i_0} y < 0$, tehát $i_0 \in I_-$. ■

KÖVETKEZMÉNY: Ha \bar{I} az i indexek azon legbővebb halmaza, melyre $xA=b$, $x \geq 0$ feltételi halmaznak van $\xi_i > 0$ megoldása, akkor van olyan \hat{y} , hogy

$$\left. \begin{aligned} b\hat{y} &= 0, \\ a_i\hat{y} &= 0, \text{ ha } i \in \bar{I}, \\ a_i\hat{y} &< 0, \text{ ha } i \notin \bar{I}. \end{aligned} \right\} \quad (2)$$

B i z o n y i t á s : A lemmából, az $xA + \xi_0(-b) = 0$ egyenletre alkalmazva, nyilvánvaló. ■

TÉTEL: Legyen a geometriai programozási feladat olyan, hogy \mathcal{P} és \mathcal{D} feltételi halmazok nem üresek. Jelölje $\bar{\mathcal{P}}$ a redukált primál feladat feltételi halmazát, ekkor bármely $\bar{y} \in \bar{\mathcal{P}}$ és tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén létezik olyan $y \in \mathcal{P}$, hogy $|by - b\bar{y}| \leq \epsilon$.

B i z o n y i t á s : Legyen y_0 a feltevés szerint nem üres \mathcal{P} halmaz egy rögzített eleme, az \bar{y} pedig $\bar{\mathcal{P}}$ rögzített eleme. Ha $y_0 \equiv \bar{y}$, vagy $b \equiv 0$, akkor készen vagyunk. Egyébként válasszuk σ számot a következőképp:

$$0 < \sigma \leq \max \left(\frac{\epsilon}{\|b\| \cdot \|y_0 - \bar{y}\|}, 1 \right).$$

Legyen

$$y = \delta y_0 + (1 - \delta) \bar{y} + \psi \hat{y},$$

ahol \hat{y} a következmény (2) szerint biztosított, rögzített vektor, a δ számot pedig később fogjuk alkalmasan megválasztani, úgy, hogy $y \in \mathcal{P}$ legyen. Egyszerű számolással kapjuk, hogy

$$\begin{aligned} \|by - b\bar{y}\| &= \|b(\delta y_0 + (1 - \delta) \bar{y} + \psi \hat{y} - \bar{y})\| = \\ &= \|b(y_0 - \bar{y})\| \delta \leq \delta \|b\| \cdot \|y_0 - \bar{y}\| \leq \epsilon. \end{aligned}$$

Meg kell még mutatni, hogy δ választásával elérhető, hogy $y \in \mathcal{P}$ teljesül. Vizsgáljuk a k -adik feltételt:

$$\begin{aligned} \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} &= \sum_{i \in I_k \cap \bar{I}} e^{a_i(\delta y_0 + (1 - \delta) \bar{y}) - \gamma_i} + \\ &+ \sum_{i \in I_k \cap (I - \bar{I})} e^{a_i(\delta y_0 + (1 - \delta) \bar{y}) - \gamma_i} \cdot e^{\psi a_i \hat{y}} \end{aligned}$$

Három eset lehetséges

a) Ha $I_k \cap (I - \bar{I}) = \Lambda$, (Λ jelöli az üres halmazt) akkor

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} = \sum_{i \in I_k \cap \bar{I}} e^{a_i(\delta y_0 + (1 - \delta) \bar{y}) - \gamma_i} \leq 1,$$

ugyanis $y_0 \in \bar{\mathcal{P}}$ és $\bar{\mathcal{P}}$ konvexitása miatt $(\delta y_0 + (1-\delta)\bar{y}) \in \bar{\mathcal{P}}$.

b) Ha $I_k \cap \bar{I} = \Lambda$, akkor

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} = \sum_{i \in I_k \cap (\bar{I} - \bar{I})} e^{a_i(\delta y_0 + (1-\delta)\bar{y}) - \gamma_i} \cdot e^{\psi a_i \hat{y}} \leq 1,$$

ugyanis $a_i \hat{y} < 0$ miatt ψ elég nagyra választásával elérhető.

c) Ha $I_k \cap (\bar{I} - \bar{I}) \neq \Lambda$ és $I_k \cap \bar{I} \neq \Lambda$, akkor

$$\begin{aligned} \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} &= \sum_{i \in I_k \cap \bar{I}} e^{a_i(\delta y_0 + (1-\delta)\bar{y}) - \gamma_i} + \\ &+ \sum_{i \in I_k \cap (\bar{I} - \bar{I})} e^{a_i(\delta y_0 + (1-\delta)\bar{y}) - \gamma_i} \cdot e^{\psi a_i \hat{y}} \leq 1. \end{aligned}$$

ugyanis, mivel

$I_k \cap (\bar{I} - \bar{I}) \neq \Lambda$, ezért $\sum_{i \in I_k \cap \bar{I}} e^{a_i y_0 - \gamma_i} < 1$, és $\delta > 0$ miatt

$$\sum_{i \in I_k \cap \bar{I}} e^{a_i(\delta y_0 + (1-\delta)\bar{y}) - \gamma_i} < 1,$$

Igy $a_i \hat{y} < 0$ miatt ψ elég nagyra választásával elérhető. ■

A tételből azonnal adódik a következő fontos állítás:

KÖVETKEZMÉNY:

$$\sup_{y \in \mathcal{P}} by = \sup_{y \in \bar{\mathcal{P}}} by .$$

B i z o n y i t á s : Mivel $\mathcal{P} \subset \bar{\mathcal{P}}$, ezért

$$\sup_{y \in \mathcal{P}} by \leq \sup_{y \in \bar{\mathcal{P}}} by ,$$

de egyenlőtlenség a tétel alapján nem állhat fenn. ■

7.§. DUALITÁSI TÉTEL

Az eddigi vizsgálatokból egyszerűen nyerhető a geometriai programozás dualitási tétele.

- TÉTEL:
- a) Ha a primál- és a duál feladat-konzisztens, akkor a primál célfüggvény szuprénuma megegyezik a duál célfüggvény infimumával.
 - b) Ha a primál feladat konzisztens és véges szuprénuma van, akkor a duál is konzisztens és a primál szuprénum a duál infimummal megegyezik.

B i z o n y i t á s : a) A geometriai programozás fő lemmájából, a kanonikus feladat és a redukált feladat alaptételéből azonnal adódik.

b) A primál célfüggvény korlátosságának szükséges és elégséges feltételéből, valamint az a) részből adódik. ■

M e g j e g y z é s : Abból, hogy a duál feladat konzisztens és véges infimuma van, nem következik még a primál feladat konzisztenciája. Azonban a redukált feladat alaptételét és annak bizonyítását, valamint a kanonikus feladat alaptételét figyelembe véve egy gyengébb, úgynevezett s z u b k o n - z i s z t e n c i á t tudunk biztosítani:

Ha a duál feladat konzisztens és a célfüggvényének véges μ infimuma van, akkor tetszőleges $\epsilon > 0$ esetén a módosított

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \leq 1 + \epsilon, \quad (k=1, \dots, p)$$

feladat konzisztens és

$$\lim_{\epsilon \rightarrow 0} \sup_{y \in \mathcal{D}_\epsilon} by = \mu.$$

A geometriai programozás dualitás tétele nemcsak elméleti szempontból jelentős, hanem a primál-duál feladatpárt megoldó iteratív eljárás esetén tájékoztatást ad az iteráció pontosságáról.

A dualitási tételből az optimális halmazok strukturájára az alábbi következmény vonható le:

KÖVETKEZMÉNY: Jelölje \mathcal{P}^* és \mathcal{D}^* a primál, illetve duál feladat optimális megoldásainak halmazát.

a) Az $y^* \in \mathcal{P}^*$ és $x^* \in \mathcal{D}^*$ optimális megoldására az alábbi komplementaritás teljesül:

$$\left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} - 1 \right) \cdot \sum_{i \in I_k} \xi_i^* = 0, \quad (k=1, 2, \dots, p).$$

b) A \mathcal{D}^* duál optimális halmaz polihedrikus halmaz (félterek közös része) és $x_1 \in \mathcal{D}^*$, $x_2 \in \mathcal{D}^*$ optimális megoldásokra:

$$\xi_i^{(1)} \sum_{i \in I_k} \xi_i^{(2)} = \xi_i^{(2)} \sum_{i \in I_k} \xi_i^{(1)}, \quad i \in I_k, \quad (k=1, 2, \dots, p).$$

Bizonyítás: a) Mivel y^* , x^* optimálisak, ezért a dualitás tétel szerint a hozzájuk tartozó célfüggvényértékek megegyeznek, de a geometriai programozás fő lemmája (1.§.) szerint ez csak akkor lehetséges, ha

$$e^{a_i y^* - \gamma_i} \sum_{i \in I_k} \xi_i^* = \xi_i^* \quad \text{minden } i \in I_k, \quad (k=1, \dots, p) \text{ esetben.}$$

Ezt $i \in I_k$ -ra összegezve:

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} \cdot \sum_{i \in I_k} \xi_i^* = \sum_{i \in I_k} \xi_i^*$$

Azaz

$$\left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} - 1 \right) \cdot \sum_{i \in I_k} \xi_i^* = 0.$$

Ezzel a következmény a) részét igazoltuk.

b) A duál feladatról feltehető, hogy kanonikus, mert ellenkező esetben a redukáltját tekintenénk csak. A kanonikus feladat dualitási tétele szerint (5.§.) létezik $y^* \in \mathcal{P}^*$ optimális megoldás.

Legyen $\lambda_i = e^{a_i y^* - \gamma_i}$ a geometriai programozás fő lemmája szerint így \mathcal{D}^* az alábbi lineáris egyenlőtlenség rendszer megoldás halmaza:

$$\begin{cases} xA = b, \\ x \geq 0, \\ \lambda_i \sum_{i \in I_k} \xi_i = \xi_i, \quad i \in I_k. (k=1, 2, \dots, p). \end{cases}$$

A $\lambda_i > 0$ miatt bármely k indexre vagy $\xi_i = 0, (i \in I_k)$ vagy

$$\xi_i > 0, (i \in I_k).$$

Legyen $x_1 \in \mathcal{D}^*, x_2 \in \mathcal{D}^*$. Ekkor $\frac{x_1 + x_2}{2} \in \mathcal{D}^*$.

Jelöljük a duál feladat optimum értékét μ -vel, ekkor

$$\begin{aligned} \mu &= \left(\frac{x_1 + x_2}{2} \right) c + \varphi \left(\frac{x_1 + x_2}{2} \right) = \frac{1}{2} \left\{ (x_1 + x_2) c + \varphi(x_1 + x_2) \right\} \leq \\ &\leq \frac{1}{2} \left\{ x_1 c + \varphi(x_1) + x_2 c + \varphi(x_2) \right\} = \mu \end{aligned}$$

tehát a fenti képletsorban egyenlőtlenség nem teljesülhet,
de akkor 3.§. 2. lemma c) szerint

$$\xi_i^{(1)} \sum_{i \in I_k} \xi_i^{(2)} = \xi_i^{(2)} \sum_{i \in I_k} \xi_i^{(1)}, \quad i \in I_k, (k=1, 2, \dots, p)$$

kell, hogy teljesüljön. ■

8.§. A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁS LAGRANGE-FÜGGVÉNYE

Ebben a fejezetben egy összefüggést adunk a geometriai programozás optimális megoldásai és a programozási feladathoz tartozó Lagrange függvény nyeregpontja között.

A továbbiakban is aduál feladat célfüggvényének linearitását módosító tagra a

$$\varphi(x) = \sum_{k=1}^p \lambda_k \frac{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}}{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}$$

jelölést használjuk.

DEFINÍCIÓ. Az $[A, b, c]$ együtthatóju, és adott particióju geometriai programozás Lagrange-függvényének nevezzük a

$$\Phi(x, y) = xc + by - xAy + \varphi(x), \quad x \geq 0$$

függvényt. Az \bar{x}, \bar{y} pontot a Lagrange-függvény nyeregpontjának mondjuk, ha tetszőleges y és $x \geq 0$ vektorokra:

$$\Phi(\bar{x}, y) \leq \Phi(\bar{x}, \bar{y}) \leq \Phi(x, \bar{y}).$$

Látható, hogy a Lagrange függvényben az első három tag csak az A, b, c együtthatóktól, az utolsó csak a particionálástól függ.

TÉTEL: Az $x^* y^*$ vektorpár akkor és csak akkor optimális megoldása a geometriai programozásnak, ha a Lagrange függvénynek nyeregpontja.

B i z o n y i t á s : a) Legyenek $x^* y^*$ optimális megoldások. Ekkor a geometriai programozás dualitási tétele szerint

$$x^*c + \varphi(x^*) = by^*.$$

A nyeregpont egyenlőtlenség baloldala

$$\Phi(x, y) \leq \Phi(x^*, y^*),$$

azaz

$$x^*c + by - x^*Ay + \varphi(x^*) \leq x^*c + by^* - x^*Ay^* + \varphi(x^*)$$

egyenlőséggel teljesül.

A nyeregpont egyenlőtlenség jobb oldalának

$$\Phi(x^*, y^*) \leq \Phi(x, y^*)$$

teljesüléséhez csak azt kell belátni, hogy az

$$x^*Ay^* \leq x^*c + \varphi(x^*)$$

egyenlőtlenség teljesül az $x \geq 0$ esetben. Ezt a geometriai egyenlőtlenség (A. Függelék) felhasználásával egyszerű számo-

lással beláthatjuk. Mivel y^* a primál feladat megoldása, így:

$$1 \geq \sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i}, \quad (k=1, 2, \dots, p).$$

Erre a geometriai egyenlőtlenséget alkalmazva kapjuk, hogy:

$$\begin{aligned} 1 &\geq \left(\sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i \geq \prod_{i \in I_k} \left(\frac{e^{a_i y^* - \gamma_i}}{\xi_i} \right)^{\xi_i} \cdot \left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i = \\ &= \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}} e^{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i a_i y^* - \sum_{i \in I_k} \xi_i \gamma_i \right)} \end{aligned}$$

Ezt minden k -ra összeszorozva:

$$1 \geq \prod_{k=1}^p \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}} e^{\sum_{i \in I} \xi_i a_i y^* - \sum_{i \in I} \xi_i \gamma_i} \geq \prod_{k=1}^p \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}} e^{x A y^* - x c}.$$

Logaritmizálva kapjuk, hogy

$$0 \geq \ln \prod_{k=1}^p \frac{\left(\sum_{i \in I_k} \xi_i \right) \sum_{i \in I_k} \xi_i}{\prod_{i \in I_k} \xi_i^{\xi_i}} + x A y^* - x c,$$

azaz

$$x c + \varphi(x) \geq x A y^*.$$

Ezzel a tétel egyik irányát beláttuk.

b) Tegyük fel, hogy x^*, y^* nyeregpontja a Lagrange függvénynek. A nyeregpont egyenlőtlenség baloldalából, a $\Phi(x, y) \leq \Phi(x^*, y^*)$ egyenlőtlenségből kiindulva kapjuk, hogy

$$(b - x^*A)y \leq (b - x^*A)y^*$$

egyenlőtlenség minden y vektorra fennáll. De ez csak úgy lehet, hogy ha $b - x^*A = 0$, mert különben y alkalmas választásával ez nem teljesülne. Így x^* a duál feladat lehetséges megoldása. A nyeregpont egyenlőtlenség jobboldalából, a $\Phi(x^*, y^*) \leq \Phi(x, y^*)$ egyenlőtlenségből kiindulva kapjuk, hogy az

$$x^*c - x^*Ay^* + \varphi(x^*) \leq xc - xAy^* + \varphi(x) \quad (1)$$

egyenlőtlenség fennáll minden $x \geq 0$ vektorra.

Mint előbb láttuk, az x^* a duál feladat lehetséges megoldása, azaz $x^*A = b$, s ezt (1)-be helyettesítve kapjuk, hogy

$$x^*c - by^* + \varphi(x^*) \leq xc - xAy^* + \varphi(x), \quad (2)$$

minden $x \geq 0$ -ra.

De ekkor az x helyébe az $(x + x^*)$ vektort téve:

$$x^*c - by^* + \varphi(x^*) \leq xc + x^*c - xAy^* - x^*Ay^* + \varphi(x + x^*),$$

azaz:

$$\varphi(x^*) \leq xc - xAy^* + \varphi(x + x^*).$$

A φ függvény konvexitása miatt azonban a

$$\varphi(x^*) \leq xc - xAy^* + \varphi(x) + \varphi(x^*)$$

egyenlőtlenség is fennáll, s így az

$$xAy^* \leq xc + \varphi(x) \quad (3)$$

egyenlőtlenség teljesül minden $x \geq 0$ esetben.

Rögzítsünk egy tetszőleges k_0 indexet, és legyen

$$\xi_i = \begin{cases} e^{a_i y^* - \gamma_i}, & \text{ha. } i \in I_{k_0} \\ 0, & \text{ha. } i \notin I_{k_0} \end{cases}$$

Helyettesítsük ezt (3)-ba, először csak az $i \in I_{k_0}$ esetre:

$$\sum_{i \in I_{k_0}} \xi_i (a_i y^* - \gamma_i) \leq \sum_{i \in I_{k_0}} \xi_i \ln \xi_i - \ln \left(\sum_{i \in I_{k_0}} \xi_i \right) \sum_{i \in I_{k_0}} \xi_i.$$

Ezután ξ_i értékét az $i \in I_{k_0}$ esetben is behelyettesítve:

$$\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i y^* - \gamma_i} (a_i y^* - \gamma_i) \leq \sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i y^* - \gamma_i} (a_i y^* - \gamma_i) - \ln \left(\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i y^* - \gamma_i} \right) \sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i y^* - \gamma_i}$$

Rendezve:

$$\ln \left(\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i y^* - \gamma_i} \right) \sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i y^* - \gamma_i} \leq 0,$$

azaz

$$\sum_{i \in I_{k_0}} e^{a_i y^* - \gamma_i} \leq 1.$$

Ez, minthogy minden k_0 indexre fennáll, azt adja, hogy y^* lehetséges megoldása a primál feladatnak.

A (2) egyenlőtlenséget $x = 0$ pontra alkalmazva kapjuk, hogy

$$x^*c + \varphi(x^*) \leq by^* . \quad (4)$$

A (3) egyenlőtlenséget $x = x^*$ pontra alkalmazva kapjuk, hogy

$$by^* \leq x^*c + \varphi(x^*) . \quad (5)$$

A (4) és (5) egybevetéséből adódik, hogy

$$x^*c + \varphi(x^*) = by^* ,$$

azaz x^*, y^* megoldások optimálisak is. ■

Megjegyezzük, hogy a tétel első része - "az optimális megoldások nyeregpontjai a Lagrange függvénynek" - egy általános dualitási tétel következményeként található R o c k a f e l l a r [66] könyvében (pp. 326).

9.§. REGULARITÁS A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁSBAN

Ebben a fejezetben az optimális megoldások halmazának strukturáját vizsgáljuk a nem-üresség és a korlátosság szempontjából. A lineáris programozásbani analógiát követve itt is célszerűnek látszott az ottaniakhoz analóg módon a r e g u l a r r i t á s i fogalmat bevezetni. A regularitás különösen fontos szerepet játszik a geometriai programozás perturbációs vizsgálataiban.

DEFINÍCIÓ. Azt mondjuk, hogy a geometriai programozási primál feladat reguláris, ha teljesül az alábbi p r i m á l r e g u l a r i t á s i f e l t é t e l ; Az

$$Ay \leq 0,$$

$$by \geq 0,$$

$$y \neq 0,$$

egyenlőtlenségrendszernek n i n c s megoldása.

Azt mondjuk, hogy a geometriai programozási duál feladat reguláris, ha teljesül az alábbi d u á l r e g u l a r i t á s i f e l t é t e l . Az

$$xA = 0,$$

$$x \geq 0,$$

$$xc + \varphi(x) \leq 0,$$

$$x \neq 0$$

egyenlőtlenségrendszernek n i n c s megoldása.

A geometriai programozást regulárisnak nevezzük, ha az primál reguláris is és duál reguláris is.

Az alábbi tétel a regularitási feltételek és feltételi halmazok konzisztenciája között ad kapcsolatot.

Mielőtt a tételt kimondanánk szükségünk van egy új fogalomra.

DEFINÍCIÓ. Szuperkonzisztensnek nevezzük a primál feladatot, ha a

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} < 1, \quad (k=1, 2, \dots, p)$$

egyenlőtlenségrendszer megoldható. Ez erősebb feltétel, mint a Slater feltétel (2.§.) mivel ott a szigorú egyenlőtlenséget csak a nem-lineáris feltételekre követeltük meg.

1. TÉTEL: a) Ha a primál regularitás teljesül, akkor a duál feladat kanonikus.
b) A duál regularitás akkor és csak akkor teljesül, ha a primál feladat szuperkonzisztens.

Bizonyítás: a) Az $Ay \leq 0, by \geq 0, y \neq 0$ egyenlőtlenségrendszer nemmegoldhatósága azt jelenti, hogy az a_1, a_2, \dots, a_m $-b$ vektorok által generált kup duálisa csak a zérus elemet tartalmazza. De ekkor ez a kup kell, hogy az egész teret kiadja, azaz előállítható a következő vektor

$$b - (a_1 + a_2 + \dots + a_m) = \sum_{i=1}^m \xi_i a_i + \psi(-b)$$

ugy, hogy $\xi_i \geq 0, \quad \nu \geq 0.$

Ebből:

$$b = \sum_{i=1}^m \left(\frac{1 + \xi_i}{1 + \nu} \right) a_i$$

legyen $\bar{\xi}_i = \frac{1 + \xi_i}{1 + \nu}$ és így $b = \bar{x}A, \quad \bar{x} > 0.$

Ezzel a tétel a) részét igazoltuk.

b) A duál regularitás azt jelenti, hogy az

$$xA = 0,$$

$$x \geq 0,$$

$$\sum_{i=1}^m \xi_i = 1$$

feltételü és

$$\min(xc + \varphi(x))$$

célfüggvényü geometriai programozási feladat vagy nem konzisztens vagy a célfüggvény minimuma pozitív.

Az ennek megfelelő primál párja:

$$\sum_{i \in I_k} e^{(a_i, 1)(y, \eta) - \tau_i} \leq \quad (k = 1, 2, \dots, p),$$
$$\sup \{ (0, 1) \cdot (y, \eta) \}.$$

Azaz:

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \leq e^{-\eta}, \quad (k=1, 2, \dots, p),$$

$$\sup \eta.$$

Ezen primál feladat mindig konzisztens. Ha a duál nem konzisztens, akkor $\eta \rightarrow \infty$, azaz

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \rightarrow 0.$$

Ha a duál konzisztens, akkor a dualitási tétel szerint van olyan primál megoldás, melyre $\eta > 0$, tehát superkonzisztens a feladat.

Fordítva, ha a primál superkonzisztens, akkor a geometriai programozás fő lemmája alapján az $x^A = 0$, $x \geq 0$, $\sum_{i=1}^m \xi_i = 1$ egyenlőtlenség minden megoldására $xc + \varphi(x) > 0$. De így a duál regularitás sem teljesülhet. ■

Megjegyezzük, hogy a tétel a) része nem megfordítható, mivel a kanonikusságból csak az következik, hogy az

$$Ay \leq 0$$

$$by \geq 0$$

egyenlőtlenségrendszernek csak $Ay=0$, $by=0$ megoldása lehet.

A következő tétel a regularitási feltételek és az optimális megoldáshalmazok közötti kapcsolatot mutatja. Jelölje \mathcal{D} a primál feladat feltételi halmazát, \mathcal{D}^* a primál feladat optimális megoldásainak halmazát, és hasonló jelöl a \mathcal{D} , \mathcal{D}^* a duál feladatra.

2. TÉTEL: a) A nem üres \mathcal{D}^* akkor és csak akkor korlátos, ha teljesül a primál regularitási feltétel.
- b) Ha \mathcal{D} nem üres és a primál regularitási feltétel teljesül, akkor \mathcal{D}^* sem üres.
- c) A nem üres \mathcal{D}^* akkor és csak akkor korlátos, ha teljesül a duál regularitási feltétel.
- d) Ha \mathcal{D} nem üres és a duál regularitási feltétel teljesül, akkor \mathcal{D}^* sem üres.

B i z o n y i t á s : a) A 3.§. 2. következménye szerint a nem üres \mathcal{P}_ω felső nivóhalmaz korlátosságának szükséges és elégséges feltétele az, hogy az A mátrix sorvektorai és a $-b$ vektor által generált kup kiadja az egész $\mathbb{R}^{(n)}$ teret. Ez azonban a Farkas lemma szerint equivalens a primál regularitási feltétellel.

b) A primál regularitás biztosítja, hogy tetszőleges felső nivóhalmaz korlátos, így azon a célfüggvény felveszi szuprérumát.

c) Először azt látjuk be, hogy ha \mathcal{D}^* nem korlátos, akkor nem teljesül a duál regularitás. Ugyanis ekkor van olyan

$x_1, x_2, \dots, x_q, \dots \in \mathcal{D}^*$ sorozat, hogy $\|x\| \rightarrow \infty \cdot \left(\|x\| = \sum_{i=1}^m \xi_i \right)$.

Legyen

$$\tilde{x}_q = \frac{x_q}{\|x_q\|}.$$

Az \tilde{x}_q sorozatból kiválasztható egy konvergens részsorozat, (tegyük fel, hogy maga az \tilde{x}_q sorozat az), amelynek határpontját jelölje \tilde{x} . Az x_q kielégíti a feltételi egyenletet, azaz

$$x_q A = b.$$

Ebből $\|x_q\|$ normával való osztással

$$\tilde{x}_q A = \frac{1}{\|x_q\|} b.$$

Igy az \tilde{x} torlódási pontra kapjuk, hogy

$$\tilde{x} A = 0, \quad \|\tilde{x}\| = 1, \quad \tilde{x} \geq 0.$$

A célfüggvényben pedig az

$$\omega = x_q c + \varphi(x_q) = \|x_q\| (\tilde{x}_q c + \varphi(\tilde{x}_q)),$$

azaz az

$$\frac{\omega}{\|x_q\|} = \tilde{x}_q c + \varphi(\tilde{x}_q)$$

egyenlőségéből határértékben kapjuk, hogy

$$0 = \tilde{x} c + \varphi(\tilde{x}).$$

Vagyis a duál regularitás nem teljesül.

Fordítva, ha a duál regularitás nem teljesül, akkor van olyan $\tilde{x} \cong 0$ vektor, hogy

$$\|\tilde{x}\| = 1, \quad \tilde{x}A = 0, \quad \text{és} \quad \tilde{x}c + \varphi(\tilde{x}) \leq 0.$$

De akkor tetszőleges $x^* \in \mathcal{D}^*$ optimális megoldásra és tetszőleges nagy $\nu \cong 0$ számra fennáll, hogy

$$\omega \leq c(x^* + \nu\tilde{x}) + \varphi(x^* + \nu\tilde{x}) \leq cx^* + \varphi(x^*) + \nu(c\tilde{x} + \varphi(\tilde{x})) \leq cx^* + \varphi(x^*) = \omega.$$

Igy $c(x^* + \nu\tilde{x}) + \varphi(x^* + \nu\tilde{x}) = \omega$, azaz \mathcal{D}^* nem korlátos.

d) Az 1. tétel b) értelmében, ha a duál regularitás teljesül, akkor a primál feladat szuperkonzisztens, ekkor nyilván konzisztens is és így a geometriai programozás fő lemmája (1.§.) szerint a duál feladatnak véges ω infimuma van. Ha a duál nem veszi fel infimumát, akkor van olyan $x_1, x_2, \dots, x_q, \dots$ sorozat, hogy

$$\|x_q\| \rightarrow \infty, \quad \text{és} \quad cx_q + \varphi(x_q) \rightarrow \omega.$$

Azonban

$$cx_q + \varphi(x_q) = \|x_q\| (c\tilde{x}_q + \varphi(\tilde{x}_q)), \quad \text{ahol} \quad \tilde{x}_q = \frac{x_q}{\|x_q\|}.$$

Igy x_q , illetve \tilde{x}_q vektorokra fennáll, hogy

$$\tilde{x}_q A = \frac{1}{\|x_q\|} b,$$

$$c\tilde{x}_q + \varphi(\tilde{x}_q) = \frac{1}{\|x_q\|} (cx_q + \varphi(x_q)).$$

De ekkor az \tilde{x} torlódási pontra kapjuk, hogy

$$\tilde{x}A = 0, \quad \|\tilde{x}\| = 1, \quad \tilde{x} \geq 0, \quad c\tilde{x} + \varphi(\tilde{x}) = 0,$$

ellentétben a duál regularitással. ■

A következőkben a regularitásnak egy fontos tulajdonságát vizsgáljuk. Legyenek adva az A, \hat{A} $m \times n$ méretű mátrixok, a b és \hat{b} n dimenziós, a C és \hat{C} pedig m dimenziós vektorok, valamint a τ tetszőleges szám. Legyen rögzítve az I indexhalmaz valamely particionálása. A regularitás az alábbi "nyilt" tulajdonsággal rendelkezik.

3. TÉTEL: Az $A + \tau \hat{A}$, $b + \tau \hat{b}$, $c + \tau \hat{C}$ együtthatójú geometriai programozási feladatnál azon τ számok halmaza, ahol a primál regularitás teljesül, nyilt halmaz. Hasonlóan, ahol a duál regularitás teljesül, szintén nyilt halmaz.

B i z o n y i t á s : A bizonyítást a primál regularitásra végezzük el; duál regularitáson teljesen analóg az eljárás.

Az egyszerűség kedvéért tegyük fel, hogy $\tau = 0$ helyen teljesül a regularitás. Ha nem lenne olyan $\tau_0 > 0$, hogy a $[0, \tau_0)$ intervallumban teljesül a regularitás, akkor lenne olyan

$\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_q, \dots$ zérushoz tartó pozitív számsorozat, hogy

$$\left. \begin{aligned} (A + \tau_q \hat{A})y_q &\leq 0, \\ (b + \tau_q \hat{b})y_q &\geq 0, \\ y_q &\neq 0. \end{aligned} \right\} \quad (6)$$

Legyen: $\tilde{y}_q = \frac{y_q}{\|y_q\|}$.

A (6) egyenlőtlenségrendszerből az $\|y_q\|$ normával való osztással kapjuk, hogy

$$\left. \begin{aligned} (A + \tau_q \hat{A}) \tilde{y}_q &\leq 0, \\ (b + \tau_q \hat{b}) \tilde{y}_q &\geq 0, \\ \|\tilde{y}_q\| &= 1. \end{aligned} \right\} \quad (7)$$

A (7) egyenlőtlenségrendszer kielégítő \tilde{y}_q vektorokból kiválasztható konvergens részsorozat, mondjuk maga \tilde{y}_q ilyen, melynek limeszpontja legyen \tilde{y} . Nyilván (7) a torlódási pontra is fennáll, azaz:

$$A \tilde{y} \leq 0,$$

$$b \tilde{y} \geq 0,$$

$$\|\tilde{y}\| = 1.$$

Ez ellentétes azon feltevésünkkel, hogy a $\tau=0$ helyen a primál regularitás teljesül. ■

10.§. A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁS ÉRTÉKÉNEK VÁLTOZÁSA

Ebben a §-ban megmutatjuk, hogy azok a perturbációs vizsgálatok, melyeket M i l l s [51] és W i l l i a m s [82] a lineáris programozásra végeztek, átültethetők a geometriai programozásra is, és a geometriai programozásnál kapott eredmények teljesen megegyeznek a lineáris programozásnál kapottakkal. A geometriai programozásban perturbációs vizsgálatokat már D u f f i n - P e t e r s o n - Z e n e r a [26] könyvében végeztek (Appendix B, pp. 247-254), azonban az itt tárgyalásra kerülő probléma ettől eltérő természetű.

A geometriai programozás dualitás tétele szerint, (7.§.) ha mindkét feladat konzisztens, akkor a szupremum megegyezik az infimummal. Ezt a közös értéket nevezzük a g e o m e t r i a i p r o g r a m o z á s é r t é k é n e k . A továbbiakban rögzítsük a particionálást, és a geometriai programozási feladatot $[A, b, c]$ együtthatóju feladatnak nevezzük. Legyenek $\hat{A}, \hat{b}, \hat{c}$ az A, b, c mátrix, illetve vektorokkal megegyező dimenziójuak. A probléma: m i t m o n d h a t u n k a z $[(A + \tau \hat{A}), (b + \tau \hat{b}), (c + \tau \hat{c})]$, e g y ü t t h a t ó j u , a z u g y n e v e z e t t p e r t u r b á l t f e l a d a t é r t é k é r ő l z é r u s h o z k ö z e l i τ e s e t é b e n .

A következő tételben feltételt adunk a perturbált feladat konzisztenciájára és egy formulát a perturbált feladat változásának értékére.

TÉTEL:

(I) Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy az $[(A + \tau \hat{A}), (b + \tau \hat{b}), (c + \tau \hat{c})]$ együtthatóju perturbált feladat konzisztens legyen valamely $[0, \tau_0)$ intervallumon tetszőleges, de fix $\hat{A}, \hat{b}, \hat{c}$ perturbációs együtthatóknál az, hogy az $[A, b, c]$ együtthatóju feladatra a regularitási feltételek teljesüljenek.

(II) Ha az $[A, b, c]$ feladatra a regularitási feltételek teljesülnek, akkor tetszőleges $\hat{A}, \hat{b}, \hat{c}$ perturbációs együtthatókhöz van olyan $[0, \tau_0)$ intervallum, hogy a perturbált primál feladatnak is és a duáljának is van optimális megoldása minden $\tau \in [0, \tau_0)$ esetén és amennyiben $\omega(\tau)$ -val jelöljük a program értékét, akkor

$$\lim_{\tau \rightarrow 0} \frac{\omega(\tau) - \omega(0)}{\tau} = \max_{y \in \mathcal{D}^*} \min_{x \in \mathcal{D}^*} (x \hat{c} + \hat{b} y - x \hat{A} y).$$

Ezt a derivált értéket *M i l l s* terminológiáját követve "a geometriai programozás marginális értékének" nevezzük.

B i z o n y i t á s : A tétel bizonyítását, hogy áttekinthetőbbé tegyük, több lépésben végezzük el.

a) Először azt mutatjuk meg, hogy a feltételek szükségesek. Az, hogy a duál konzisztens ekvivalens azzal, hogy a primál célfüggvény korlátos, ez viszont ekvivalens azzal, hogy nincs olyan primál megoldás, melyre

$$\left. \begin{aligned} (A + \tau \hat{A})y &\equiv 0, \\ (b + \tau \hat{b})y &> 0. \end{aligned} \right\} \quad (8)$$

Azonban, ha van olyan y melyre:

$$\left. \begin{aligned} Ay &\equiv 0, \\ by &\equiv 0, \\ y &\neq 0, \end{aligned} \right\} \quad (9)$$

teljesül, akkor $\hat{A} = 0$ és \hat{b} olyan megválasztásával, hogy $\hat{b}_y > 0$ legyen, semmilyen kicsi $\tau > 0$ számra nem lehet elérni, hogy (8) ne teljesüljön. Vagyis szükséges, hogy (9) ne teljesüljön, azaz a primál regularitás fennálljon.

A primál konzisztencia azt jelenti, hogy

$$\sum_{i \in I_k} e^{(a_i + \tau \hat{a}_i)y - (\gamma_i + \tau \hat{\gamma}_i)} \equiv 0, \quad (k = 1, 2, \dots, p)$$

egyenlőtlenség fennálljon.

Ebből az $\hat{A} = 0, \gamma_i = -1, (i = 1, 2, \dots, m)$ megválasztással a

$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \equiv e^{-\tau}, \quad (k = 1, 2, \dots, p)$$

egyenlőtlenségeknek kell teljesülniök. Ennek valamely $\tau > 0$ számra való teljesülése azzal equivalens, hogy a primál feladat szuperkonzisztens, de a 9.§. 1b) tétel szerint csak akkor szuperkonzisztens, ha a duál regularitás teljesül.

b) A 9.§. 3. tétele biztosítja, hogy van olyan $[0, \hat{\tau})$ intervallum, ahol mind a primál, mind a duál regularitás teljesül az $A + \tau \hat{A}, b + \tau \hat{b}, c + \tau \hat{c}$ együtthatóju feladatra $\tau \in [0, \hat{\tau})$ esetekben. A 9.§. 1. és 2. tételei szerint minden $\tau \in [0, \hat{\tau})$ értékre a megfelelő \mathcal{P}^* és \mathcal{D}^* optimális halmazok korlátosak.

Megmutatjuk, hogy \mathcal{P}_τ^* és \mathcal{D}_τ^* egyenletesen is korlátosak valamely $[0, \tau_0), \tau_0 \leq \hat{\tau}$ intervallumon.

Indirekte, tegyük fel, hogy nincs olyan $[0, \tau_0)$ intervallum, ahol \mathcal{P}_τ^* és \mathcal{D}_τ^* egyenletesen korlátosak lennének. Ekkor létezik olyan $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_q, \dots$ zérushoz tartozó pozitív számsorozat, amelyekhez tartozó valamely x_q^*, y_q^* optimális megoldáspárra az alábbi három eset valamelyike áll fenn:

- 1) $\|x_q^*\| \rightarrow \infty$ és $\|y_q^*\|$ korlátos,
- 2) $\|x_q^*\|$ korlátos és $\|y_q^*\| \rightarrow \infty$,
- 3) $\|x_q^*\| \rightarrow \infty$ és $\|y_q^*\| \rightarrow \infty$.

Jelöljük:

$$\tilde{x}_q^* = \frac{x_q^*}{\|x_q^*\|}, \text{ és } \tilde{y}_q^* = \frac{y_q^*}{\|y_q^*\|}.$$

Az \tilde{x}_q^* korlátos ponthalmozásból kiválasztható konvergens részsorozat. Az egyszerűbb indexezés kedvéért feltehető, hogy ez már az, és legyen $\tilde{x}_q^* \rightarrow \tilde{x}^*$. Hasonlóan $\tilde{y}_q^* \rightarrow \tilde{y}^*$. Irjuk fel, hogy mit jelent az, hogy ezek optimális megoldások.

A duál feltételt kielégítik:

$$x_q^*(A + \tau_q \hat{A}) = b + \tau_q \hat{b}, \quad x_q \geq 0. \quad (10)$$

A primál feltételt kielégítik:

$$\sum_{i \in I_k} e^{(a_i + \tau_q \hat{a}_i) y_q^* - (\gamma_i + \tau_q \hat{\gamma}_i)} \equiv 1, \quad (k = 1, 2, \dots, p),$$

de ekkor fennáll, hogy

$$(A + \tau_q \hat{A}) y_q^* \equiv c + \tau_q \hat{c}. \quad (11)$$

A két célfüggvény értéke megegyezik:

$$\omega_q = (b + \tau_q \hat{b}) y_q^* = x_q^*(c + \tau_q \hat{c}) + \varphi(x_q^*). \quad (12)$$

Az alábbiakban megmutatjuk, hogy mindegyik esetben ellentétbe kerülünk a regularitási feltételek teljesülésével.

1. eset. A (10) és (12) összefüggésekből, $\|x_q^*\|$ normával való osztás után kapjuk, hogy

$$\left. \begin{aligned} \tilde{x}_q^*(A + \tau_q \hat{A}) &= \frac{1}{\|x_q^*\|} (b + \tau_q \hat{b}), \\ \tilde{x}_q^*(c + \tau_q \hat{c}) + \varphi(\tilde{x}_q^*) &= \frac{1}{\|x_q^*\|} (b + \tau_q \hat{b}) y_q^*. \end{aligned} \right\} \quad (13)$$

Mivel $\|y_q^*\|$ korlátos, a (13)-ból az x^* torlódási pontra nyerjük, hogy:

$$\tilde{x}^* A = 0, \quad \|\tilde{x}^*\| = 1, \quad \tilde{x}^* \geq 1, \quad \text{és} \quad \tilde{x}^* c + \varphi(\tilde{x}^*) = 0,$$

ami ellentmond a duál regularitásnak.

2. eset. A (11) és (12) összefüggésekből $\|y_q^*\|$ normával való osztás után kapjuk, hogy

$$\left. \begin{aligned} (A + \tau_q \hat{A}) \tilde{y}_q^* &\equiv \frac{1}{\|y_q^*\|} (c + \tau_q \hat{c}), \\ (b + \tau_q \hat{b}) \tilde{y}_q^* &= \frac{1}{\|y_q^*\|} [x_q^* (c + \tau_q \hat{c}) + \varphi(x_q^*)]. \end{aligned} \right\} \quad (14)$$

Mivel $\|x_q^*\|$ korlátos, a (14)-ből az \tilde{y}^* tolódási pontra nyerjük, hogy

$$A \tilde{y}^* \leq 0, \quad b \tilde{y}^* = 0 \quad \text{és} \quad \|\tilde{y}^*\| = 1,$$

amely ellentmond a primál regularitási feltételnek.

3. eset. A (10), (11) és (12) összefüggésekből $\|x_q^*\|$ illetve $\|y_q^*\|$ normával való osztás után nyerjük, hogy

$$\tilde{x}_q^* (A + \tau_q \hat{A}) = \frac{1}{\|x_q^*\|} (b + \tau_q \hat{b}), \quad (15)$$

$$(A + \tau_q \hat{A}) \tilde{y}_q^* \equiv \frac{1}{\|y_q^*\|} (c + \tau_q \hat{c}), \quad (16)$$

$$\|y_q^*\| \{(b + \tau_q \hat{b}) \tilde{y}_q^*\} = \|x_q^*\| \{x_q^* (c + \tau_q \hat{c}) + \varphi(x_q^*)\}. \quad (17)$$

A (15) és (16)-ból a torlódási pontokra kapjuk, hogy

$$\left. \begin{aligned} \tilde{x}^* A = 0, \quad \|\tilde{x}^*\| = 1, \quad \tilde{x}^* \geq 0, \quad \text{és} \\ A \tilde{y}^* \leq 0, \quad \|\tilde{y}^*\| = 1. \end{aligned} \right\} \quad (18)$$

Azonban a regularitási feltételek teljesülése miatt a torlódási pontokra, melyekre (18) fennáll, kell, hogy az

$$\left. \begin{aligned} \tilde{x}^* c + \varphi(\tilde{x}^*) > 0 \quad \text{és} \\ b \tilde{y}^* < 0 \end{aligned} \right\} \quad (19)$$

egyenlőtlenségek teljesüljenek.

De (17)-ből adódik, hogy

$$(b + \tau_q \hat{b}) \tilde{y}_q \rightarrow b y$$

és

$$\tilde{x}_q^* (c + \tau_q \hat{c}) + \varphi(\tilde{x}_q^*) \rightarrow \tilde{x}^* c + \varphi(\tilde{x}^*),$$

ezért kell, hogy legyen olyan τ_{q_0} , melyre

$$(b + \tau_{q_0} \hat{b}) \tilde{y}_{q_0}^* < 0 \quad \text{és} \quad \tilde{x}_{q_0}^* (c + \tau_{q_0} \hat{c}) + \varphi(\tilde{x}_{q_0}^*) > 0,$$

Ami ellentmond a (17) egyenlőségnek.

Ezzel az egyenletes korlátosságot igazoltuk.

c) Legyenek a $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_q, \dots, \rightarrow 0$ zérushoz tartó sorozat valamely megfelelő optimális megoldásai az $x_1^*, x_2^*, \dots, x_q^*, \dots$ illetve az $y_1^*, y_2^*, \dots, y_q^*, \dots$ vektor sorozatok. Megmutatjuk, hogy az x_q^* sorozat bármely torlódási pontja \mathcal{D}^* halmazhoz, és hasonlóan y_q^* sorozat torlódási pontjai \mathcal{P}^* halmazhoz tartoznak.

Az egyszerűség kedvéért feltehető, hogy az indexezés már olyan, hogy $x_q^* \rightarrow x^*$ és $y_q^* \rightarrow y^*$.

Mivel x_q^*, y_q^* optimális megoldásai a τ_q paraméterű perturbált feladatnak, ezért fennáll, hogy

$$x_q^*(A + \tau_q \hat{A}) = b + \tau_q \hat{b}, \quad x_q^* \geq 0,$$
$$\sum_{i \in I_k} e^{(a_i + \tau_q \hat{a}_i) y_q^* - (\gamma_i + \tau_q \hat{\gamma}_i)} \leq 1, \quad (k = 1, 2, \dots, p) \quad (20)$$

$$(b + \tau_q \hat{b}) y_q^* = x_q^* (c + \tau_q \hat{c}) + \varphi(x_q^*).$$

Határértékben (20)-ból kapjuk, hogy

$$x^* A = b$$

$$x^* \geq 0,$$
$$\sum_{i \in I_k} e^{a_i y^* - \gamma_i} \leq 1, \quad (k = 1, 2, \dots, p),$$

azaz

$$b y^* = x^* c + \varphi(x^*),$$
$$x^* \in \mathcal{D}^* \quad \text{és} \quad y^* \in \mathcal{P}^* .$$

d) A következőkben meghatározzuk a program marginális értékét, felhasználva a geometriai programozás Lagrange függvényének nyeregpont egyenlőtlenségét. (8.§.). A továbbiakban a Lagrange függvényben a programegyütthetők is feltüntetjük.

Tetszőleges $\tau \in (0, \tau_0)$ paraméterre a Lagrange függvény nyeregpont egyenlőtlenségét az $x = x_0^*$, $y = y_0^*$ helyen felírva kapjuk, hogy

$$\Phi(A + \tau \hat{A}, b + \tau \hat{b}, c + \tau \hat{c}, x_\tau^*, y_0^*) \leq \omega(\tau) \leq \Phi(A + \tau \hat{A}, b + \tau \hat{b}, c + \tau \hat{c}, x_0^*, y_\tau^*). \quad (21)$$

A $\tau = 0$ paraméternél az $x = x_\tau^*$, és $y = y_\tau^*$ helyen a nyeregpont egyenlőtlenségből -1-gyel való szorzás útján a

$$-\Phi(A, b, c, x_\tau^*, y_0^*) \leq -\omega(0) \leq -\Phi(A, b, c, x_0^*, y_\tau^*) \quad (22)$$

egyenlőtlenséghez jutunk.

A (21) és (22) egyenlőtlenségeket összeadva és $\tau > 0$ számmal osztva nyerjük, hogy

$$(x_\tau^* \hat{c} + \hat{b} y_0^* - x_\tau^* \hat{A} y_0^*) \leq \frac{\omega(\tau) - \omega(0)}{\tau} \leq (x_0^* \hat{c} + \hat{b} y_\tau^* - x_0^* \hat{A} y_\tau^*)$$

egyenlőtlenség fennáll minden $x_0^* \in \mathcal{D}^*$ és $y_0^* \in \mathcal{D}^*$ esetén.

De akkor fennáll a

$$\max_{y \in \mathcal{D}^*} (x_\tau^* \hat{c} + \hat{b} y - x_\tau^* \hat{A} y) \leq \frac{\omega(\tau) - \omega(0)}{\tau} \leq \min_{x \in \mathcal{D}^*} (x \hat{c} + \hat{b} y_\tau^* - x \hat{A} y_\tau^*) \quad (23)$$

egyenlőtlenség is.

Minthogy bizonyításunk c) részében megmutattuk, hogy y_τ^* torlódási pontjai \mathcal{D}^* elemei, így tetszőleges $\epsilon > 0$ -ra, ha τ elég kicsi, fennáll, hogy

$$\min_{x \in \mathcal{D}^*} (x\hat{c} + \hat{b}y_\tau^* - x\hat{A}y_\tau^*) \leq \max_{y \in \mathcal{D}^*} \min_{x \in \mathcal{D}^*} (x\hat{c} + \hat{b}y - x\hat{A}y) + \epsilon. \quad (24)$$

Hasonlóan, mivel x_τ^* torlódási pontjai egyuttal \mathcal{D}^* pontjai is:

$$\max_{y \in \mathcal{D}^*} (x_\tau^* \hat{c} + \hat{b}y - x_\tau^* \hat{A}y) \geq \min_{x \in \mathcal{D}^*} \max_{y \in \mathcal{D}^*} (x\hat{c} + \hat{b}y - x\hat{A}y) - \epsilon. \quad (25)$$

A (23), (24) és (25) egybevetésével adódik, hogy

$$-\epsilon \leq \frac{\omega(\tau) - \omega(0)}{\tau} - \max_{y \in \mathcal{D}^*} \min_{x \in \mathcal{D}^*} (x\hat{c} + \hat{b}y - x\hat{A}y) \leq +\epsilon$$

egyenlőtlenség teljesül tetszőleges $\epsilon > 0$ számra, ha τ elég kicsi, ami a tétel formulájával equivalent. ■

Megjegyezzük, hogy a tétel bizonyításának c) része önmagában is egy érdekes összefüggést ad a \mathcal{P}_τ^* és a \mathcal{D}_τ^* , $\tau \in [0, \tau_0)$ paraméterű geometriai programozási feladat optimális megoldáshalmaz rendszereiről. Ez az összefüggés D a n t z i g - F o l k m a n - S h a p i r o [15] egy általános halmazkonvergencia tételéből is kikövetkeztethető.

11.§. SZTOHASZTIKUS GEOMETRIAI PROGRAMOZÁS

A lineáris programozás sztohasztizálása két igen fontos sztohasztikus döntési modell tipushoz vezetett: az egyik a "valószínűséggel korlátozott programozás" /chance constrained programming/, a másik a "kétlépcsős sztohasztikus programozás" /two stage programming under uncertainty/.

A D a n t z i g - M a d a n s k y féle kétlépcsős sztohasztikus lineáris programozás mintájára A v r i e l - W i l d e [2] megadta a kétlépcsős sztohasztikus geometriai programozást. Ennek a modellnek vizsgálatában ők erősen támaszkodnak M a n g a s a r i a n - R o s e n [50] és L i e u [49] eredményeire.

A valószínűséggel korlátozott programozási modellek egyik legszellemesebb és a gyakorlati felhasználásban fontosnak bizonyuló modelljei P r é k o p a [64] által adott modell típusok.

Ebben a §-ban a valószínűséggel korlátozott lineáris programozás analógjára megadjuk a valószínűséggel korlátozott geometriai programozást, majd Prékopa [65] eredményét használva megmutatjuk, hogy ez a modell is, bizonyos feltétel esetén konvex programozási problémához vezet.

A felhasználásra kerülő tétel [65] a következő:

Legyenek a $f_k(y, c)$, $(k=1, 2, \dots, p)$ függvények
konvexek $(y, c) \in \mathbb{R}^{(n+m)}$ -ben. $(y \in \mathbb{R}^{(n)}, c \in \mathbb{R}^{(m)})$.

Legyen \tilde{c} valószínűségi változó vektor, amelynek sűrűség függvénye konkáv $\mathbb{R}^{(n)}$ -ben, akkor a

$$P \{ p_k(y, \tilde{c}) \leq 0, (k=1, \dots, p) \}$$

függvény log-konkáv $y \in \mathbb{R}^n$ -ben.

Valószínűséggel korlátozott geometriai programozási feladat:

A feladat megfogalmazására a valószínűséggel korlátozott lineáris programozás feladatából indulunk ki. Az

$$Ay \leq c$$

max by
lineáris programozási feladat valószínűséggel korlátozott alapesete:

Feltétel:

$$P \{ Ay - \tilde{c} \leq 0 \} \geq 1 - \varepsilon$$

és meghatározandó:

sup by
(ahol $0 < \varepsilon < 1$ adott, célszerűen kicsi szám, és \tilde{c} valószínűségi változó ismert sűrűség függvénnyel.)

Ennek analógiájára az

$$\ln \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i} \leq 1, \quad (k=1, \dots, p)$$

feltételű és

sup by
célfüggvényű geometriai programozás valószínűséggel korlátozott alapesete:

Feltétel:

$$P \left\{ \ln \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \tilde{\gamma}_i} \leq 0, \quad (k=1, 2, \dots, p) \right\} \geq 1 - \varepsilon$$

és meghatározandó

sup by

Az idézett tételt használva kapjuk, hogy amennyiben \tilde{c} valószínűségi változó vektor sűrűség függvénye log-konkáv, akkor ezen valószínűséggel korlátozott geometriai programozási feladat konvex programozási feladat.

Ehhez csak azt kell megmutatnunk még, hogy az $\ln \sum_{i \in I_k} e^{a_i y - \gamma_i}$ függvény (y, c) -ben konvex, ami azt jelenti, hogy az

$$\ln \sum e^{a_i (\lambda y_1 + (1-\lambda) y_2) - (\lambda \gamma_i^{(1)} + (1-\lambda) \gamma_i^{(2)})} \leq \lambda \ln \sum e^{a_i y_1 - \gamma_i^{(1)}} + (1-\lambda) \ln \sum e^{a_i y_2 - \gamma_i^{(2)}}$$

egyenlőtlenségnek teljesülni kell tetszőleges $0 \leq \lambda \leq 1$ számra.

A logaritmus függvény monotonitása miatt viszont ez azzal ekvivalens, hogy a

$$\sum e^{a_i (\lambda y_1 + (1-\lambda) y_2) - (\lambda \gamma_i^{(1)} + (1-\lambda) \gamma_i^{(2)})} \leq \left(\sum e^{a_i y_1 - \gamma_i^{(1)}} \right)^\lambda \left(\sum e^{a_i y_2 - \gamma_i^{(2)}} \right)^{1-\lambda}$$

egyenlőtlenség teljesül.

Ezt az alábbi formára hozhatjuk

$$\sum \left(e^{a_i y_1 - \gamma_i^{(1)}} \right)^\lambda \left(e^{a_i y_2 - \gamma_i^{(2)}} \right)^{1-\lambda} \leq \left(\sum e^{a_i y_1 - \gamma_i^{(1)}} \right)^\lambda \left(\sum e^{a_i y_2 - \gamma_i^{(2)}} \right)^{1-\lambda}$$

ami épp a Hölder egyenlőtlenség.

12.§. A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁS ALKALMAZÁSA A RAS MÓDSZERRE

Ebben a §-ban megmutatjuk, hogy az input-output tábla előrebecslésére szolgáló RAS modell felfogható úgy is, mint egy geometriai programozási feladat. Ily módon a RAS modellre egy matematikai megalapozást tudunk adni. Abból a tényből, hogy a RAS modell *equivalens* egy geometriai programozási feladattal egyszerűen nyerhető a RAS modell megoldásának *existenciája* és *unicitása*, és lehetőség adódik más előrebecslési módszerek és a RAS kapcsolatának megmutatására is.

1. Az input-output tábla előrebecslési feladata: Jelöljön az $I_1, I_2, \dots, I_i, \dots, I_m$ kibocsátóhelyek, a $J_1, J_2, \dots, J_j, \dots, J_n$ pedig fogadóhelyeket. Az $d_{ij} \geq 0$ szám jelölje azt a mennyiséget, amennyi az I_i helyről a J_j helyre megy, vagy másképpen szólva amennyit az I_i helyen termeltből a J_j hely elfogyaszt. Tömören az d_{ij} számokat az $A = (d_{ij})$ mátrixba foglalhatjuk össze és ezt nevezzük input-output táblázatnak.

A $\sum_{j=1}^n d_{ij}$ mennyiség az I_i hely teljes kibocsájtása, a $\sum_{i=1}^m d_{ij}$ mennyiség a J_j hely összes befogadása. Ezeket nevezzük az input-output marginális értékeinek.

A feladat az, hogy amennyiben ismerjük a jelenlegi $A = (d_{ij})$ input-output mátrixot és ismerjük a megváltozott

$b = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_i, \dots, \beta_m) > 0$ marginális input és a
 $c = (\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_j, \dots, \gamma_n) > 0$ output értékeket, akkor milyen prognoszt adhatunk az új $X = (x_{ij})$ input-output tábláról.

A jelöléseket az alábbi sémán szemléltetjük:

| | | | | |
|------------|-----|------------|-----|------------|
| γ_1 | ... | γ_j | ... | γ_n |
|------------|-----|------------|-----|------------|

| | | | | | |
|-----------|------------|-----|------------|-----|------------|
| β_1 | ξ_{11} | ... | ξ_{1j} | ... | ξ_{1n} |
| β_i | ξ_{i1} | ... | ξ_{ij} | ... | ξ_{in} |
| β_m | ξ_{m1} | ... | ξ_{mj} | ... | ξ_{mn} |

| | | | | | |
|---------|----------|---------|----------|---------|----------|
| I_1 | d_{11} | ... | d_{1j} | ... | d_{1n} |
| \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot |
| \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot |
| \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot |
| I_i | d_{i1} | ... | d_{ij} | ... | d_{in} |
| \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot |
| \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot |
| \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot | \cdot |
| I_m | d_{m1} | ... | d_{mj} | ... | d_{mn} |

(Jelenlegi input-output tábla) (Prognosztika az új input-output táblára)

2. A RAS módszer: A feladat megoldására elterjedt eljárás az ugynevezett RAS módszer. A módszert az első alkalmazókról, *S e l e j k o v s z k i j*, illetve *F r a t a r* módszernek is nevezik, valamint a módszer indoklásául szolgáló gravitációs elvről "Graviti" modellnek is (*F r a t a r* [35], *S e l e j k o v s z k i j* [69], *S t o n e - B a t e s - B a c h a r a c h* [77], *S t o n e - B r o w n* [76], *G l a t t f e l d e r - V á c z i* [39]).

A RAS modell a következőkben áll: olyan

$\xi_{ij} \geq 0$, ($i = 1, 2, \dots, m$; $j = 1, 2, \dots, n$), $\rho_i > 0$, ($i = 1, 2, \dots, m$) és
 $\beta_j > 0$, ($j = 1, 2, \dots, n$) számokat keresünk, melyre

$$\left. \begin{aligned} \sum_{j=1}^n \xi_{ij} &= \beta_i, & (i = 1, 2, \dots, m), \\ \sum_{i=1}^m \xi_{ij} &= \rho_j, & (j = 1, 2, \dots, n), \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

és

$$\xi_{ij} = \rho_i \alpha_{ij} \beta_j. \quad (2)$$

A (2) feltevés - az, hogy ξ_{ij} értékét ilyen szorzat alakban keressük - adja az eljárás nevét. Ugyanis, ha a ρ_i számokból alkotott diagonál mátrixot R -el, a β_j számokból képzettet S -el jelöljük, akkor a (2) feltétel az

$$X = RAS$$

formát ölti.

Azonnal adódik, hogy: ha (1) (2) egyenletrendszer megoldható, akkor (1) egyenletrendszernek van olyan megoldása, hogy

$$\left. \begin{aligned} \xi_{ij} &= 0, & \text{ha } \alpha_{ij} = 0, \\ \xi_{ij} &> 0, & \text{ha } \alpha_{ij} > 0. \end{aligned} \right\} \quad (3)$$

Meg fogjuk mutatni, hogy az a feltétel e l é g s é g e s is és megoldásra u n i c i t á s t is biztosít, azaz a RAS modellre fennáll az alábbi:

1. TÉTEL: | Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy (1)
 | (2) rendszer megoldható az, hogy az (1) rendszer-
 | nek legyen (3) típusu megoldása, és a feltétel
 | fennállása esetén a megoldás ξ_{ij} -ben egyértelmű.

A tételt majd a 3. pontban oly módon fogjuk igazolni, hogy RAS modellt egy a szokásostól eltérő más módon, mint matema-
tikai programozási feladatot vezetjük be.

Mielőtt azonban erre rátérnénk a RAS modell egy fontos tulaj-
donságát mutatjuk meg, amely a fenti tétel következménye.

Legyenek az A kezdeti input-output érték, valamint a b, c
marginális értékek olyanok, hogy a tétel feltételét teljesi-
tik. Ekkor a RAS módszer szerint egyértelműen adódik az új
input-output X mátrix, amelyet a következőképp jelöljük:

$$X = R(A, b, c)$$

A tétel következménye: Legyenek $A, b, c; b^*, c^*$ olyanok, hogy a
tétel feltétele az A, b, c -re és az A, b^*, c^* -ra is teljesül, ak-
kor

$$R(A, b, c) = R(R(A, b^*, c^*), b, c).$$

Azaz, lépésenkénti előrebecslés ugyanazt eredményezi, mint az
egy lépésbeni előrebecslés.

A következmény bizonyítása: Az állítás jobb oldala az alábbi
formába írható:

$$R(R(A, b^*, c^*), b, c) = R(R^* A S^*, b, c) = R^{**} (R^* A S^*) S^{**} = (R^{**} R^*) A (S^* S^{**})$$

A bal oldalból kapjuk, hogy

$$R(A, b, c) = RAS.$$

De az u n i c i t á s miatt

$$RAS = (R^{**} R^*) A (S^* S^{**}). \blacksquare$$

3. A RAS mint geometriai programozási feladat. A továbbiakban a számolás egyszerűsítése érdekében, az általánosság megszorítása nélkül feltehetjük, hogy

$$\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij} = 1, \quad \sum_{i=1}^m \beta_i = 1, \quad \sum_{j=1}^n \gamma_j = 1.$$

Az előrebecslésre az alábbi h i p o t é z i s t tesszük:

Akkor tartjuk "jónak" az $X = (\xi_{ij})$ előrebecslést, ha - természetesen az (1) egyenletrendszer kielégítése mellett - az információnyereség (I-divergencia), amelyet az X tábla az A táblához képest ad minimális, azaz, ha a

$$\varphi(X) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \xi_{ij} \ln \frac{\xi_{ij}}{a_{ij}} \quad (4)$$

függvény értéke minimális.

A $\xi_{ij} \ln \frac{\xi_{ij}}{a_{ij}}$ függvényt folytonos kiterjesztéssel a zárt pozitív ortánszon értelmezzük úgy, hogy ha $\xi_{ij} = 0$ akkor

$$\xi_{ij} \ln \frac{\xi_{ij}}{a_{ij}} = 0 \quad \text{legyen.}$$

A (4) függvénynek a feltételi halmazon akkor lehet csak véges infimuma, ha $d_{ij} = 0$ esetén $\xi_{ij} = 0$.

Jelöljük Q -val azon (i, j) indexpárok, cellák halmazát, ahol $d_{ij} > 0$ azaz:

$$Q = \{(i, j) \mid d_{ij} > 0\}.$$

Igy feladatunk olyan $X = (\xi_{ij})$ értékek meghatározása, melyekre:

$$\left. \begin{aligned} \xi_{ij} &\geq 0, & (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n) \\ \xi_{ij} &= 0, & \text{ha } (i, j) \notin Q, \\ \sum_{j \mid (i, j) \in Q} \xi_{ij} &= \beta_i, & (i = 1, 2, \dots, m), \\ \sum_{i \mid (i, j) \in Q} \xi_{ij} &= \gamma_j, & (j = 1, 2, \dots, n), \end{aligned} \right\} \quad (5)$$

és

$$\varphi(x) = \sum_{(i, j) \in Q} \xi_{ij} \ln \frac{\xi_{ij}}{d_{ij}} \quad (6)$$

minimális.

Az (5), és (6) által leírt matematikai programozási feladat egy geometriai programozási duál feladat. Hogy pontosabban lássuk ennek strukturáját átírjuk a (6)-os célfüggvényt:

$$\varphi(X) = \sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij} \ln \frac{\xi_{ij}}{d_{ij}} = \sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij} \ln \frac{\xi_{ij}}{\sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij}} \cdot \frac{1}{d_{ij}} =$$

$$= \sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij} (-\ln d_{ij}) + \ln \frac{\prod_{(i,j) \in Q} \xi_{ij}^{\xi_{ij}}}{\left(\sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij} \right)^{\sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij}}} \quad (7)$$

Amennyiben az (5) által meghatározott feltételi halmaz nem üres (konzisztens a feladat) akkor a (7) célfüggvény felveszi minimumát, ugyanis a feltételi halmaz korlátos.

Írjuk fel ezen geometriai programozási duál feladat primál párját. Legyenek a primál változók μ_i ($i=1, 2, \dots, m$) és ν_j ($j=1, 2, \dots, n$). A feladat együtthatóit az alábbi sé-
mán szemléltetjük:

| | | | | | | | | | | | |
|--|--|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|--|--|
| | | μ_1 | μ_2 | \dots | μ_m | ν_1 | ν_2 | \dots | ν_n | | |
|--|--|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|--|--|

ha $(i,j) \in Q$

| | | | | | | | | | | | | |
|------------|----------|---|--|--|--|----------|----------|---|---|--|--------------------|--------------------|
| ξ_{11} | 1 | | | | | 1 | | | | | $-\text{end}_{11}$ | |
| ξ_{12} | 1 | | | | | 1 | 1 | O | | | | $-\text{end}_{12}$ |
| \vdots | \vdots | O | | | | \vdots | \vdots | | | | \vdots | |
| ξ_{1n} | 1 | | | | | | | | 1 | | | $-\text{end}_{1n}$ |
| ξ_{21} | 1 | | | | | 1 | | | | | $-\text{end}_{21}$ | |
| ξ_{22} | 1 | | | | | 1 | 1 | O | | | | $-\text{end}_{22}$ |
| \vdots | \vdots | O | | | | \vdots | \vdots | | | | \vdots | |
| ξ_{2n} | 1 | | | | | | | | 1 | | | $-\text{end}_{2n}$ |
| ξ_{m1} | | | | | | 1 | 1 | | | | | $-\text{end}_{m1}$ |
| ξ_{m2} | | | | | | 1 | 1 | O | | | | $-\text{end}_{m2}$ |
| \vdots | O | | | | | \vdots | \vdots | | | | \vdots | |
| ξ_{mn} | | | | | | 1 | O | | | | 1 | $-\text{end}_{mn}$ |

| | | | | | | | |
|-----------|-----------|---------|-----------|------------|------------|---------|------------|
| β_1 | β_2 | \dots | β_m | γ_1 | γ_2 | \dots | γ_n |
|-----------|-----------|---------|-----------|------------|------------|---------|------------|

A primál geometriai programozási feladat: Meghatározandó a $\mu_i, (i=1,2,\dots,m)$ és $\nu_j, (j=1,2,\dots,n)$ változók értéke úgy, hogy

$$\sum_{(i,j) \in Q} e^{\mu_i + \nu_j + \ln d_{ij}} \leq 1 \quad (8)$$

feltétel teljesüljön és a

$$\sum_{i=1}^m \beta_i \mu_i + \sum_{j=1}^n \gamma_j \nu_j \quad (9)$$

célfüggvényérték maximális legyen.

A következőkben a feladat egyrészt a "kanonikus" feltételezésével, majd e nélkül tárgyaljuk.

A./ Tegyük fel, hogy ez (5), (7) által adott geometriai programozási duál feladat kanonikus, azaz, hogy az (5) egyenletrendszernek van $\xi_{ij} > 0$ (ha $(i,j) \in Q$) megoldása. Ez pontosan azzal ekvivalens, hogy a (3) feltétel teljesül.

A geometriai programozás eredményeit használva a következő megállapításokat tehetjük:

(i) A geometriai programozási duál feladat kanonikus így konzisztens és mivel feltételi halmaza korlátos, ezért van a (7)-es célfüggvényt minimalizáló

ξ_{ij}^* , $(i=1,2,\dots,m; j=1,2,\dots,n)$ megoldása (5)-nek.

Mivel a (7)-es célfüggvény szigorúan konvex (3.§. 2. lemma) így csak egy minimumpont van.

- (ii) A feladat kanonikus és a duál célfüggvény korlátos,
((i) miatt) így van a primál feladatnak optimális
 μ_i^* , ($i = 1, 2, \dots, m$) és ν_j^* , ($j = 1, 2, \dots, n$) megoldása (5.§.)
- (iii) A μ_i, ν_j, ξ_{ij} megoldáspár akkor és csak akkor optimális, ha

$$e^{\mu_i + \nu_j + \ln a_{ij}} \sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij} = \xi_{ij} \quad \text{minden } (i,j) \in Q \text{ esetén}$$

(1.§. és 7.§.)

Azaz

$$\xi_{ij} = e^{\mu_i + \nu_j} a_{ij}, \quad \text{minden } (i,j) \in Q \text{ esetben. (10)}$$

A fentiekből a RAS módszerrel és az I-divergencia minimalizálásával való előrebecslésekre az alábbi equivalenciát lehet kimondani.

2. TÉTEL. Tegyük fel, hogy az A, b, c paraméterű előrebecslési feladat a (3) feltételt ("kanonikussági feltétel") teljesíti. Akkor a RAS módszerrel és az I-divergencia minimalizálásával kapott előrebecslések megegyeznek.

Bizonyítás: a) Ha $X = (\xi_{ij})$ és g_i, \bar{b}_j a RAS módszerrel kapott, akkor legyen $\mu_i = \ln g_i, \nu_j = \ln \bar{b}_j$. A ξ_{ij} értékek (5)-öt teljesítik. Ugyiszintén a ξ_{ij}, μ_i, ν_j értékek (10)-et is teljesítik. Egyszerűen adódik, hogy μ_i, ν_j (8)-at is teljesíti, ugyanis

$$\sum_{(i,j) \in Q} e^{\mu_i + \nu_j + \ln d_{ij}} = \sum_{i,j} \xi_{ij} = 1.$$

Igy ξ_{ij}, μ_i, ν_j optimális megoldáspár.

b) Ha $\lambda = (\xi_{ij})$ és μ_i, ν_j a minimalizálással kapott, akkor legyen $g_i = e^{\mu_i}, b_j = e^{\nu_j}$. Mivel ezek optimális megoldáspárok, ezért (10)-et teljesítik, azaz $\xi_{ij} = g_i \alpha_{ij} b_j$. ■

A 2. tételből az (i) megállapítást is figyelembe véve nyilvánvalóan adódik az 1. tétel bizonyítása.

B./ Tegyük fel, hogy az (5)-ös feltételi halmaz konzisztens. Hogy a konzisztencia teljesül-e equivalens azzal, hogy ez a kereslet-kinálat modell megoldható-e (lásd C. Függelék).

Jelöljön $E = (e_i) = (e^{(j)}) = (\xi_{ij})$ $m \times n$ -es mátrixot, ahol

$$\xi_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{ha } \alpha_{ij} > 0, \\ 0, & \text{ha } \alpha_{ij} = 0. \end{cases}$$

Legyen

$$\|E\| = \sum_{i,j} \xi_{ij}, \quad \|e_i\| = \sum_j \xi_{ij}, \quad \|e^{(j)}\| = \sum_i \xi_{ij}.$$

Nyilván

$$\|E\| = \sum_i \|e_i\| = \sum_j \|e^{(j)}\|$$

Tekintsük a módosított $A, b_\varepsilon, c_\varepsilon$ előrebecslési feladatot, ahol

$$\left. \begin{aligned} \beta_i^{(\varepsilon)} &= \frac{\beta_i + \|e_i\| \varepsilon}{1 + \|E\| \varepsilon} \\ \gamma_j^{(\varepsilon)} &= \frac{\gamma_j + \|e^{(j)}\| \varepsilon}{1 + \|E\| \varepsilon} \end{aligned} \right\} \quad (11)$$

és $\varepsilon \geq 0$ tetszőleges, de rögzített szám.

Nyilvánvaló, hogy $\varepsilon \rightarrow 0$ esetén $\beta_i^{(\varepsilon)} \rightarrow \beta_i^{(0)}$ és $\gamma_j^{(\varepsilon)} \rightarrow \gamma_j^{(0)}$
 (ahol $\beta_i^{(0)} = \beta_i$ és $\gamma_j^{(0)} = \gamma_j$)

A módosított feladat minden $\varepsilon > 0$ esetén kanonikus és így RAS formában előállítható az optimális $\xi_{ij}^{(\varepsilon)*}$ megoldás. (2. tétel).

Megmutatjuk, hogy ha "kicsit" módosítjuk a feladatot, akkor a z o p t i m á l i s m e g o l d á s i s k i c s i t m ó d o s u l , azaz fennáll az alábbi:

3. TETEL. | Az optimum hely folytonosan változik, azaz ha
 $\varepsilon \rightarrow 0$ akkor $X_\varepsilon^* \rightarrow X_0^*$. (ahol $X_0^* = X^*$)

B i z o n y i t á s : Indirekte tegyük fel, hogy van olyan $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_k, \dots \rightarrow 0$ sorozat, hogy $X_{\varepsilon_k}^* \rightarrow \bar{X}$ és $\bar{X} \neq X_0^*$.

Ekkor

$$\varphi(X_0^*) < \varphi(\bar{X}) \quad (12)$$

mivel, hogy az eredeti ($\varepsilon = 0$) feladatnak csak egy minimum helye van.

A φ függvény folytonossága miatt:

$$\varphi(X_0^* + \varepsilon_k E) \rightarrow \varphi(X_0^*), \text{ ha } \varepsilon_k \rightarrow 0,$$

és

$$\varphi(X_{\varepsilon_k}^*) \rightarrow \varphi(\bar{X}), \text{ ha } \varepsilon_k \rightarrow 0.$$

De ekkor (12) miatt kell, hogy legyen olyan k_0 index, melyre már

$$\varphi(X_0^* + \varepsilon_{k_0} E) < \varphi(X_{\varepsilon_{k_0}}^*) \quad (13)$$

Azonban $X_0^* + \varepsilon_{k_0} E$ megengedett /lehetséges/ megoldása az ε_{k_0} -ás módosított feladatnak és (13) ellentétes azzal, hogy $X_{\varepsilon_{k_0}}^*$ az optimális megoldás az ε_{k_0} -ás feladatra. ■

A 3. tételnek számítástechnikai jelentősége van. Ugyanis mint említettük a konzisztencia a König-Hall tétel feltételével egyszerűen ellenőrizhető és majd a kicsi pozitív ε számmal módosított feladat megoldása RAS formában kereshető.

4. Algoritmus. Tegyük fel, hogy az (5) feltételi halmaz konzisztens. Ekkor a RAS modell megoldására, azaz a

$$\left. \begin{aligned} \sum_{j=1}^n \xi_{ij} &= \beta_i, & (i=1, \dots, m), \\ \sum_{i=1}^m \xi_{ij} &= \gamma_j, & (j=1, \dots, n), \end{aligned} \right\} (1^*)$$

$$\xi_{ij} = g_i \alpha_{ij} \varepsilon_j, \quad (i=1, \dots, m; j=1, \dots, n), \quad (2^*)$$

$$g_i > 0, \quad (i=1, \dots, m),$$

$$\varepsilon_j > 0, \quad (j=1, \dots, n),$$

egyenletrendszer ξ_{ij} megoldására kézenfekvő eljárás az, hogy a (2*) kifejezést (1*)-ba helyettesítve adódó

$$g_i = \frac{\beta_i}{\sum_{j=1}^n \alpha_{ij} b_j} ,$$

$$b_j = \frac{\gamma_j}{\sum_{i=1}^m g_i \alpha_{ij}} ,$$

egyenletrendszerre iterációt alkalmazunk:

az iteráció kezdő lépése:

$g_i^{(0)}$ = tetszőleges pozitív szám.
/szokásos például a $g_i^{(0)}=1, (i=1, \dots, m)$ illetve a
 $g_i^{(0)}=\beta_i, (i=1, \dots, m)$ választás/

a z i t e r á c i ó k - d i k l é p é s e :

$$b_j^{(k)} = \frac{\gamma_j}{\sum_{i=1}^m g_i^{(k)} \alpha_{ij}} , \quad (j=1, \dots, n),$$

$$g_i^{(k)} = \frac{\beta_i}{\sum_{j=1}^n \alpha_{ij} b_j^{(k-1)}} , \quad (i=1, \dots, m),$$

$$\xi_{ij}^{(k)} = g_i^{(k)} \alpha_{ij} b_j^{(k)} , \quad (i=1, \dots, m; \quad j=1, \dots, n).$$

A fenti eljárást a megoldást adó ξ_{ij} előállítására már Selejkovszkij a 30-as években alkalmazta, mint ahogy az Dinkin [28] munkájából kiderül. Ugy szintén ezt az eljárást javasolják D'Esopo-Lefkowitz [30], és dolgozatukban az eljárás gyorsaságára és konvergenciájára vonatkozóan kedvező számítástechnikai tapasztalatokról számolnak be. Az eljárás konvergenciájának bizonyítását azonban csak később Bregman [10] adta.

Természetesen azon feltevés, hogy az (5) feltételi halmaz konzisztens a $g_i^{(k)}$ és $b_j^{(k)}$ konvergenciáját nem biztosítja. Azonban számos - főleg közlekedési áramlási - előrebecslési feladatnál szükséges a g_i, b_j értékeknek ismerete is, ezek ugyanis közlekedési modelleknél "taszítási", illetve "vonzási" együttható szerepeket töltenek be, és a kibocsájtó, illetve fogadó helyekre jellemzőül szolgálnak. Ilyenkor célszerű a fenti, 2.B. alatt leírt módosítást kicsi $\epsilon > 0$ pozitív számmal elvégezni. A 3. tétel szerint ekkor a ξ_{ij} megoldás is csak kicsit tér el a ténylegestől, és ebben az esetben már módunk van a g_i, b_j közelítő értékének meghatározására is.

Az elmúlt években az Intézetben több különböző megbizásként /EVM Pécsi Tervező Iroda, UVATERV, KÖTUKI, VÁTI/ foglalkoztunk a RAS modellel, mint a közlekedési és a tömegáramlási modellek részfeladatával és a modellt megoldó algoritmus gépi programjának elkészítésével.

5. A RAS módszer kapcsolata az ugynevezett "statisztikai előrebecslési" módszerhez. A RAS módszer mellett egy szintén elterjedt eljárás a D e m i n g - S t e p h a n [16] által javasolt, a négyzetes kontingenciát minimalizáló hipotézisen alapuló eljárás.

A módszer az alábbi h i p o t é z i s e n alapul:

Akkor tartja "jónak" az $X=(\xi_{ij})$ előrebecslést, ha - természetesen az (1) egyenletrendszer kielégítése mellett - ha az X táblának az A táblához viszonyított "távolsága" minimális, azaz ha a

$$\chi(X) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \frac{(\xi_{ij} - \alpha_{ij})^2}{\alpha_{ij}} \quad (14)$$

függvény értéke minimális.

A (14) függvényt még az alábbi formába is írhatjuk:

$$\chi(X) = \sum_{i,j} \frac{1}{\alpha_{ij}} \xi_{ij}^2 - 1. \quad (15)$$

A $\chi(X)$ függvény (15) formája "sugallja", hogy a hipotézist interdiszciplináris elven, az elektromos hálózatok analógiáját követve is feltehetjük. Nevezetesen, ha az α_{ij} jelöli az i és j pontok közötti "vezetőképességet" akkor ξ_{ij} értéket, "árammenyiségnek" feltételezve (15) éppen a végzett munkát jelenti.

A (14) minimalizálásából azonnal látszik, ha $\alpha_{ij} = 0$ akkor $\xi_{ij} = 0$ kell, hogy legyen. Így azon (i, j) éleket (cellákat) letiltva ahol $\alpha_{ij} = 0$, elég csak az $\alpha_{ij} > 0$ esettel foglalkozni.

Akár az elektromos analógiát követve, és használva az elektromos hálózatok elméletét, akár a modellt mint kvadratikus matematikai programozási feladatot tekintve a (14) célfüggvény akkor és csak akkor optimális az X^* helyen, ha a

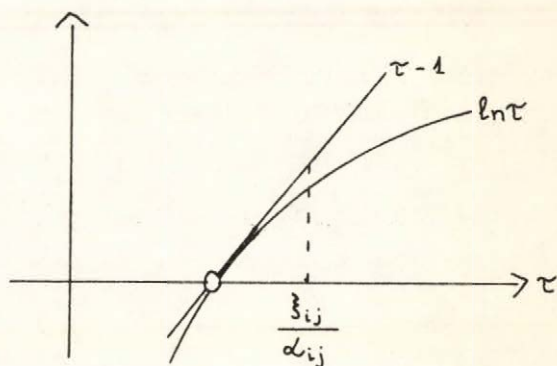
$$\xi_{ij}^* = \alpha_{ij} (\mu_i + \nu_j)$$

egyensúlyi (optimalitási) kritérium teljesül. Ahol μ_i, ν_j számokat "potenciálok"-nak nevezik. Innen a módszer gyakori másik elnevezése: a p o t e n c i á l o k m ó d s z e r e .

A megoldásra F r i e d l a n d e r [36] javasol egy computeren jó hatásfokunak bizonyuló eljárást.

Nem célom a potenciál módszer részletes taglalása, csak egy apró észrevételt szeretnék tenni a RAS és a potenciál módszer kapcsolatára, amely úgy gondolom hasznos ahhoz a vitához, amely a RAS kontra potenciál ellenzői-követői közt fennáll.

A $\ln \tau$ függvény $\tau = 1$ helyen vett első foku közelítése $\tau - 1$. És ez a közelítés $\tau = 1$ helyhez közeli helyeken "jó" közelítés



Ezt a "közelítést" a $\varphi(X)$ függvényre tagonként elvégezve kapjuk, hogy:

$$\varphi(X) = \sum_{i,j} \xi_{ij} \ln \frac{\xi_{ij}}{\alpha_{ij}} \approx \sum_{i,j} \xi_{ij} \left(\frac{\xi_{ij}}{\alpha_{ij}} - 1 \right) = \sum_{i,j} \frac{(\xi_{ij} - \alpha_{ij})^2}{\alpha_{ij}} = \chi(X).$$

13.§. A GEOMETRIAI PROGRAMOZÁS ALKALMAZÁSA A SZOROZATGYÁRTÁSI MODELL EGY MEGOLDÁSÁRA

Ebben a §-ban egy algoritmust adunk a sorozatgyártási modell megoldására. A sorozatgyártási modellt mint egy speciális geometriai programozási primál feladatot tekintjük. Ennek duálisa egy nem-lineáris szállítási feladatot ad. A geometriai programozás dualitási tételét használva az optimális megoldásra egy optimalitási kritériumot kapunk. Majd megmutatjuk, hogy a szállítási feladatra közismert "magyar módszert" egy kevés módosítással alkalmazni lehet a duálisként kapott nem-lineáris szállítási feladatra is, s így egy jó hatásfokúnak bizonyuló algoritmust kapunk eredeti feladatunkra.

1. Modul tervezési modell. Sorozatgyártási modell. Az alábbiakban először a modul tervezési modellt ismertetjük. Ez egy integer programozási feladatot ad, majd ezen modell folytonos változata adja a sorozatgyártási modellt. A későbbiekben a folytonos változatra adunk egy algoritmust, azonban mind a történeti hűség, mind az érthetőség kedvéért célszerű a sorozatgyártási modellt megelőzően a modul tervezési modellt bemutatni.

Modul tervezési modell /modular design/: Jelöljenek A_1, A_2, \dots, A_m alkatrész típusokat és B_1, B_2, \dots, B_n berendezéseket, amelyeket az alkatrészekből lehet összeszerelni. Az $\alpha_{ij} \geq 0$ egész szám jelenti azt, hogy a B_j berendezés hány darab A_i típusu alkatrészt igényel.

A jelöléseket az alábbi sémán szemléltetjük:

| | | | | | |
|----------|----------|----------|----------|----------|----------|
| | B_1 | \dots | B_j | \dots | B_n |
| A_1 | d_{11} | \dots | d_{1j} | \dots | d_{1n} |
| \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots |
| \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots |
| A_i | d_{i1} | \dots | d_{ij} | \dots | d_{in} |
| \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots |
| \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots |
| A_m | d_{m1} | \dots | d_{mj} | \dots | d_{mn} |

Egy egységcsomagot akarunk összeállítani az alkatrészekből és egy utasítást a berendezést összeszerelők számára. Az egységcsomag megadásához egy $x = (\xi_1, \dots, \xi_m) > 0$ egészértékű koordinátájú vektort keresünk, ahol $\xi_i > 0$ egész szám mutatja, hogy az A_i alkatrészből hány darabot tartalmaz. Az utasításhoz egy $y = (\eta_1, \dots, \eta_n) > 0$ egészértékű vektort keresünk, ahol $\eta_j > 0$ egész szám mutatja, hogy hány darab csomagból szerelhető össze a B_j berendezés.

Nyilvánvalóan fenn kell, hogy álljon:

$$\xi_i \eta_j \geq d_{ij} \quad (1)$$

Legyen adott $\gamma_i > 0$ ($i = 1, \dots, m$) az A_i alkatrész ára. /Feltehető, hogy egész/. Ekkor a csomag ára:

$$\sum_{i=1}^m \gamma_i \xi_i$$

Jelentse a $\pi_j > 0$ szám ($j = 1, \dots, n$) a B_j berendezés előfordulási számát. Ekkor a vásárolt csomagok száma:

$$\sum_{j=1}^n \pi_j \eta_j.$$

Az összes kifizetés:

$$\left(\sum_{i=1}^m \gamma_i \xi_i \right) \left(\sum_{j=1}^n \pi_j \eta_j \right), \quad (2)$$

és célunk, hogy ezt minimalizáljuk.

Sorozatgyártási modell. Jelöljenek most A_1, A_2, \dots, A_m gyártási folyamatokat, és B_1, B_2, \dots, B_n objektumokat, amelyek a gyártási folyamatokkal létrehozhatók. Az $\alpha_{ij} \geq 0$ szám azt az időszükségletet jelenti, amennyi ideig az egységnyi intenzitású A_i folyamatot üzemeltetni kell, hogy a B_j objektumhoz szükséges terméket előállítsa. A $\gamma_i > 0$ szám az A_i folyamat egységnyi intenzitáson történő üzemeltetésének költségét jelöli.

A $\pi_j > 0$ szám ($j=1, \dots, n$) jelölje az igényt a B_j objektumból. Feladatunk megadni a gyártási folyamatokra egy $X = (\xi_1, \dots, \xi_m) > 0$ intenzitási előírást és egy $Y = (\eta_1, \dots, \eta_n) > 0$ időpolitikát, amelyek alatt a következőket értjük: előírjuk, hogy az A_i termelési folyamat ξ_i intenzitáson működjön ($i=1, \dots, m$) és ekkor a B_j objektum előállításához szükséges működtetési idő η_j legyen.

Nyilvánvaló ahhoz, hogy a termelési folyamat működjön, fenn kell, hogy álljon a

$$\xi_i \eta_j \geq \alpha_{ij} \quad (1^*)$$

egyenlőtlenség minden i, j esetben.

Az $X = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_m)$ intenzitású gyártási folyamatrendszer egy időegységre eső összköltsége:

$$\sum_{i=1}^m \gamma_i \xi_i$$

Az összes objektum előállításának időszükséglete:

$$\sum_{j=1}^n \pi_j \eta_j$$

Igy az objektumok előállításához szükséges összes költség:

$$\left(\sum_{i=1}^m \gamma_i \xi_i \right) \left(\sum_{j=1}^n \pi_j \eta_j \right) \quad (2^*)$$

A modellünk tehát olyan $\xi_i > 0, \eta_j > 0$ számok megkeresése, melyre (1*) feltételek teljesülnek és a (2*) függvényérték minimális.

Általában a sorozatgyártás üzemeltetési idejére a

$$\sum_{j=1}^n \pi_j \eta_j \leq \kappa$$

korlátozó feltételt is megadják /adott κ -val/, ez azonban egyszerűen látható, hogy modellünkre újabb kikötést nem jelent, csak az η_j értékekre ír elő normális faktort.

Az általánosság megszorítása nélkül feltehető, hogy $\sum_i \alpha_{ij} > 0$, és $\sum_j \alpha_{ij} > 0$, mert különben az a sor vagy oszlop, ahol ez nem teljesül, elhagyható lenne.

Ebben a folytonos változatokat feltételező esetben feltehetjük, hogy $\gamma_i = 1, (i=1, 2, \dots, m)$ és $\pi_j = 1, (j=1, 2, \dots, n)$. Ugyanis a $\hat{\xi}_i = \gamma_i \xi_i, \hat{\eta}_j = \pi_j \eta_j$, valamint az $\hat{\alpha}_{ij} = \gamma_i \alpha_{ij} \pi_j$ helyettesítéssel a feladat ilyen formába megy át.

A feladat első leírását Evans [31] és egy megoldását Evans [32] adta. Már Charnes-Kirby [12] észrevették, hogy ez a probléma egy geometriai programozási feladat, azonban ennek lehetőségeit ők nem használták ki, és a feladatot átranzformálva, mint szeparábilis konvex programozási feladatot oldják meg. Passy [55] a geometriai programozás dualitási tételét használva javasol egy algoritmust, ez azonban eltér az általunk javasolttól. Mitroff [52] és Rutenberg-Shaftel [68] a modellre néhány konkrét alkalmazási területet mutat be. Az egészértékű modellt a $\gamma_i = 1, \pi_j = 1$ speciális esetben tárgyalja Shaftel [70] alkalmazva Balas egy a 0-1 programozásra kidolgozott enumerációs technikáját.

2. A feladat mint geometriai programozási probléma. A sorozatgyártási modell a következő matematikai programozási feladatot adja:

Adott $\alpha_{ij} \geq 0$ ($i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n$) számok esetén keresendők azon ξ_i , ($i=1, 2, \dots, m$) és η_j , ($j=1, 2, \dots, n$) számok, melyekre a

$$\left. \begin{aligned} \xi_i &> 0, & (i=1, 2, \dots, m), \\ \eta_j &> 0, & (j=1, 2, \dots, n), \\ \xi_i \eta_j &\geq \alpha_{ij}, & (i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n) \end{aligned} \right\} \quad (3)$$

feltételek teljesülnek, és a

$$\left(\sum_{i=1}^m \xi_i \right) \left(\sum_{j=1}^n \eta_j \right) \quad (4)$$

célfüggvényérték minimális.

A továbbiakban a triviális sorok, illetve oszlopok kiszűrése érdekében feltesszük, hogy

$$\sum_i \alpha_{ij} > 0, (j=1, 2, \dots, n) \text{ és } \sum_j \alpha_{ij} > 0, (i=1, 2, \dots, m).$$

A feladat egy speciális szerkezetű geometriai programozási feladat, a nem-lineáris hozzárendelési feladatok egyik típusa. A feladatot egy újabb változó bevezetésével az alábbi formába írhatjuk.

$$\left. \begin{aligned} \xi_i \eta_j \omega &\geq \alpha_{ij}, & (i=1, \dots, m; j=1, \dots, n), \\ \xi_i &> 0, & (i=1, 2, \dots, m), \\ \eta_j &> 0, & (j=1, 2, \dots, n), \\ \sum_{i=1}^m \xi_i &\leq 1, \\ \sum_{j=1}^n \eta_j &\leq 1. \end{aligned} \right\} \quad (5)$$

És minimalizálandó ω értéke.

Ahhoz, hogy a feladat duál párjához jussunk, a feladatot exponenciális formába írjuk át. Vezessük be a következő jelöléseket:

$$\xi_i = e^{\mu_i}$$

$$\eta_j = e^{y_j}$$

$$\lambda = -\ln \omega$$

Jelölje Q azon (i, j) indexpárok halmazát, ahol $\alpha_{ij} > 0$, azaz

$$Q = \{(i, j) \mid \alpha_{ij} > 0\}$$

Ezen jelölésekkel feladatunk a következő Primál Geometriai programozási feladat:

Feltételek:

$$e^{-\mu_i - y_j + \lambda + \ln \alpha_{ij}} \leq 1, \quad (i, j) \in Q,$$

$$\sum_{i=1}^m e^{\mu_i} \leq 1,$$

$$\sum_{j=1}^n e^{y_j} \leq 1,$$

És maximalizálandó λ értéke.

A feladat együtthatóit az alábbi táblázatba foglaljuk össze:

Együttható táblázat:

| | | u_1 | u_2 | \dots | u_m | v_1 | v_2 | \dots | v_n | λ | | | | |
|------------------|----------|----------|----------|----------|-------|-------|----------|----------|-------|-----------|----|----------------|----------------|----------------|
| ha $(i,j) \in Q$ | | s_{11} | -1 | | | | | | -1 | | 1 | $-b_{nd_{11}}$ | | |
| | | s_{12} | -1 | | | | | | -1 | 0 | | 1 | $-b_{nd_{12}}$ | |
| | | \vdots | \vdots | 0 | | | | | | \vdots | | \vdots | \vdots | |
| | | s_{1n} | -1 | | | | 0 | | | | -1 | 1 | $-b_{nd_{1n}}$ | |
| | | s_{21} | -1 | | | | | | | -1 | | 1 | $-b_{nd_{21}}$ | |
| | | s_{22} | -1 | | | | | | | -1 | 0 | | 1 | $-b_{nd_{22}}$ |
| | | \vdots | 0 | \vdots | 0 | | | | | \vdots | | \vdots | \vdots | |
| | | s_{2n} | -1 | | | | 0 | | | | | -1 | 1 | $-b_{nd_{2n}}$ |
| | | s_{m1} | | | | | -1 | -1 | | | | | 1 | $-b_{nd_{m1}}$ |
| | | s_{m2} | | | | | -1 | -1 | | 0 | | | 1 | $-b_{nd_{m2}}$ |
| | | \vdots | 0 | | | | \vdots | \vdots | | \vdots | | | \vdots | |
| | | s_{mn} | | | | | -1 | 0 | | | | -1 | 1 | $-b_{nd_{mn}}$ |
| | | b_1 | | | | | | 1 | | | | | | |
| | | b_2 | | | | | | 1 | | 0 | | | | |
| | | \vdots | 0 | | | | | | | \vdots | | 0 | | 0 |
| b_n | | | | | | | | | | 1 | | | | |
| s_1 | 1 | | | | | | | | | | | | | |
| s_2 | 1 | | 0 | | | | | | | | | | | |
| \vdots | \vdots | | \vdots | | | | | 0 | | | | 0 | | |
| s_m | 0 | | | | 1 | | | | | | | 0 | | |
| | | 0 | | | | 0 | | | | | 1 | | | |

Ennek Duál Geometriai programozási feladat párja:

Feltételek:

$$\begin{aligned}\xi_{ij} &\geq 0, \\ \sum_{j|(i,j) \in Q} \xi_{ij} &= g_i, \\ \sum_{i|(i,j) \in Q} \xi_{ij} &= b_j, \\ \sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij} &= 1.\end{aligned}$$

Es minimalizálandó a

$$\sum_{(i,j) \in Q} \xi_{ij} (-\ln \alpha_{ij}) + \ln \prod_{j|(i,j) \in Q} b_j^{b_j} + \ln \prod_{i|(i,j) \in Q} g_i^{g_i}$$

célfüggvény értéke.

Ezen geometriai programozási feladat kanonikus /mivel a

$\sum_i \alpha_{ij} > 0$ és a $\sum_j \alpha_{ij} > 0$ feltételezést tettünk/. A duál feltételi halmaz korlátos. Így a kanonikus feladat dualitási tételét és a geometriai programozás alapvető lemmáját használva (1.§. és 5.§.) kapjuk, hogy a feladat párnak van optimális megoldása és ezekre az alábbi optimalitási kritérium teljesül:

$$\left. \begin{aligned}(e^{-\mu_i^* - \nu_j^* + \lambda^* + \ln \alpha_{ij}})^* \xi_{ij} &= \xi_{ij}^*, & (i,j) \in Q, \\ e^{\mu_i^*} &= g_i^*, & (i=1,2,\dots,m), \\ e^{\nu_j^*} &= b_j^*, & (j=1,2,\dots,n).\end{aligned} \right\} \quad (6)$$

Vagyis (6)-ban az eredeti jelölésre visszatérve kapjuk, hogy

$$\left. \begin{aligned} (\xi_i^* \eta_j^* \omega^* - \alpha_{ij}) \zeta_{ij}^* &= 0, \quad (i, j) \in Q, \\ \xi_i^* &= \sum_{j | (i, j) \in Q} \zeta_{ij}^*, \quad (i = 1, 2, \dots, m), \\ \eta_j^* &= \sum_{i | (i, j) \in Q} \zeta_{ij}^*, \quad (j = 1, 2, \dots, n). \end{aligned} \right\} \quad (7)$$

Ezen (7)-es optimalitási feltételeken egyszerűsíthetünk úgy, hogy az optimalitási kritériumot minden (i, j) -re előírjuk oly módon, hogy $\alpha_{ij} = 0$ esetén $\zeta_{ij} = 0$ kell, hogy teljesüljön.

Igy most feladatunk olyan $\xi_i, \eta_j, \omega, \zeta_{ij}$ számok megadása, melyekre:

$$\left. \begin{aligned} \xi_i \eta_j \omega &\equiv \alpha_{ij}, \\ \xi_i &> 0, \\ \eta_j &> 0, \\ \sum_{i=1}^m \xi_i &= 1, \\ \sum_{j=1}^n \eta_j &= 1, \\ \zeta_{ij} &\equiv 0, \\ \sum_{i=1}^m \zeta_{ij} &= \eta_j, \\ \sum_{j=1}^n \zeta_{ij} &= \xi_i, \end{aligned} \right\} \quad (8)$$

és $\zeta_{ij} = 0$, ha $\xi_i \eta_j \omega > \alpha_{ij}$.

Megjegyezzük, hogy a $\sum_i \zeta_{ij} = \eta_j$ és $\sum_j \zeta_{ij} = \xi_i$ kritériumból azonnal adódik, hogy eredeti feladatunknak egy és csak egy optimális megoldása van.

3. Algoritmus. Az algoritmus abból áll, hogy kiindulunk egy lehetséges primálmegoldásból, és megkísérelünk olyan duál lehetséges megoldást keresni, amely az egyensúlyi feltételeket is teljesíti (8). Amennyiben ilyet nem találunk, jobb primálmegoldást tudunk adni. Az algoritmust egy tételbe foglaljuk össze és a tételre adandó bizonyítás konstruktív volta adja az iteratív eljárást. A tétel bizonyítása során az u.n. kereslet-kinálat modellt fogjuk használni, amely a Kőnig-Hall modell egy általánosítása. (C. Függelék)

TÉTEL: Legyenek ξ_i, η_j, ω a primál lehetséges megoldásai. Ekkor (I) vagy meg tudunk adni olyan ξ_{ij} duálfeltételt kielégítő változókat, melyekre az egyensúlyi feltétel is teljesül, (II) vagy elő tudunk állítani olyan $\hat{\xi}_i, \hat{\eta}_j, \hat{\omega}$ lehetséges primál megoldást, hogy $\hat{\omega} < \omega$.

B i z o n y i t á s : Készítsük el a kereslet-kinálat modellt a következőképpen. Legyen ξ_i az i -dik hely kínálata, η_j a j -dik hely kereslete. Legyen megengedett a szállítás az i helyről a j helyre, ha: $\xi_i \eta_j \omega = \alpha_{ij}$ (Nem megengedett, ha $\xi_i \eta_j > \alpha_{ij}$).

(I) Ha a kereslet-kinálat kielégíthető, akkor jelöljük ξ_{ij} -vel az i -ből j -be szállított mennyiségeket. Ez a duál feladat feltételét kielégíti és kielégíti az egyensúlyi feltételeket is (8).

Igy ezen $\xi_i, \eta_j, \omega, \xi_{ij}$ értékek optimális megoldáspárok.

(II) Tekintsük most azt az esetet, amikor a kereslet-kinálat modell nem kielégíthető. Jelölje $I = \{1, 2, \dots, i, \dots, m\}$ a termelőhelyek index halmazát és $J = \{1, 2, \dots, j, \dots, n\}$ a fogyasztóhelyek index halmazát. Tegyük fel, hogy a ξ_i, η_j, ω primál lehetséges megoldások olyanok, hogy a kvalifikációs mátrixban minden

sorban és minden oszlopban van megengedett cella. Mivel a kereslet-kinálat feladat nem kielégíthető, azért a König-Hall tétel szerint van olyan $P \subset I$ és $R \subset J$ index halmaz, hogy P -beli helyről csak R -beli helyre lehet szállítani és

$$\sum_{i \in P} \xi_i > \sum_{j \in R} \eta_j$$

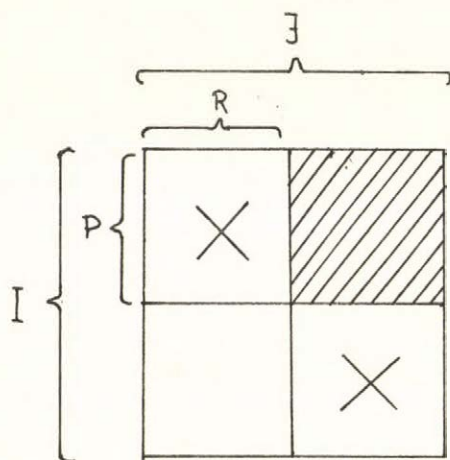
/Megjegyezzük, hogy a König-Hall tételnek a Ford-Fulkerson max.folyam-min. vágás technikán alapuló bizonyítása konstruktívan elő is állítja ezeket a P és R indexhalmazokat, lásd C. Függelék).

Jelöljük a továbbiakban:

$$\sum_{i \in P} \xi_i = p, \quad \sum_{j \in R} \eta_j = r \quad (\text{igy } p > r).$$

Mivel feltettük, hogy minden sorban és minden oszlopban van megengedett cella, ezért $p \neq 1$ és $r \neq 0$.

A Ford-Fulkerson technikával kapottakat az alábbi ábrán szemlélítjük:



Ha $i \in P$ és $j \notin R$ akkor nincs szállítási lehetőség, azaz itt $\xi_i \eta_j \omega > d_{ij}$. Ha $i \notin P$ és $j \in R$ akkor ugyan lehet, hogy van szállítási lehetőség, de ténylegesen nem szállítunk.

Minden ξ_i mennyiség $i \notin P$ elszállításra kerül és minden η_j , $j \in R$ kereslet kielégítődik. Ebből adódik, hogy az ábrán X jellel jelölt kvalifikációs almátrixok olyan tulajdonságúak, hogy minden sorban és minden oszlopban van megengedett cella.

Jelöljük

$$\sigma = \min_{\substack{i \in P \\ j \notin R}} \frac{\xi_i \eta_j \omega}{d_{ij}} .$$

Nyilván $\sigma > 1$.

(Ha $d_{ij} = 0$, akkor a $\frac{\xi_i \eta_j \omega}{d_{ij}}$ értéket ∞ -nek tekintjük.)

A következőkben új primál megoldást konstruálunk.

Legyen $1 \leq \varepsilon \leq \sigma$ egyenlőre tetszőleges szám.

Legyenek:

$$\bar{\xi}_i = \frac{\xi_i}{\varepsilon} , \text{ ha } i \in P,$$

$$\bar{\xi}_i = \xi_i , \text{ ha } i \notin P,$$

$$\bar{\eta}_j = \eta_j \varepsilon , \text{ ha } j \in R,$$

$$\bar{\eta}_j = \eta_j , \text{ ha } j \notin R.$$

Megmutatjuk, hogy a $\bar{\xi}_i \bar{\eta}_j \omega \geq \alpha_{ij}$ egyenlőtlenség teljesül.

Ha $i \in P$ és $j \in R$ akkor $\bar{\xi}_i \bar{\eta}_j \omega = \frac{\xi_i}{\varepsilon} \eta_j \varepsilon \omega = \xi_i \eta_j \omega \geq \alpha_{ij}$.

Ha $i \in P$ és $j \notin R$ akkor $\bar{\xi}_i \bar{\eta}_j \omega = \frac{\xi_i}{\varepsilon} \eta_j \omega \geq \alpha_{ij}$. / ε definíciója miatt; jobb oldal/

Ha $i \notin P$ és $j \in R$ akkor $\bar{\xi}_i \bar{\eta}_j \omega = \xi_i \eta_j \varepsilon \omega \geq \alpha_{ij}$. / ε definíciója miatt; bal oldal/

$$(\bar{\xi}_i \bar{\eta}_j > \alpha_{ij}, \text{ ha } 1 < \varepsilon)$$

Ha $i \notin P$ és $j \notin R$ akkor $\bar{\xi}_i \bar{\eta}_j \omega = \xi_i \eta_j \omega \geq \alpha_{ij}$.

Legyen most már:

$$\hat{\xi}_i = \frac{\bar{\xi}_i}{\sum_{i=1}^m \bar{\xi}_i}, \quad i \in I,$$

$$\hat{\eta}_j = \frac{\bar{\eta}_j}{\sum_{j=1}^n \bar{\eta}_j}, \quad j \in J,$$

$$\hat{\omega} = \omega \sum_{i=1}^m \bar{\xi}_i \sum_{j=1}^n \bar{\eta}_j.$$

Ezen $\hat{\xi}_i, \hat{\eta}_j, \hat{\omega}$ számok kielégítik a primál feltételt.

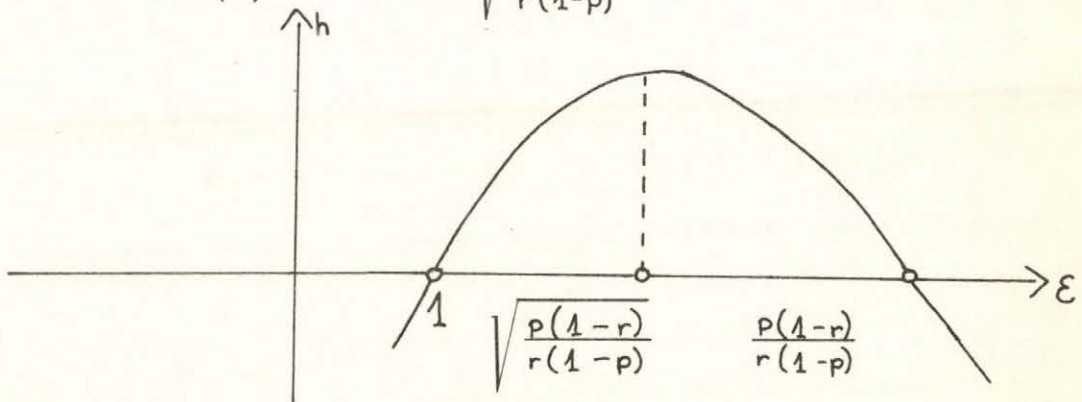
Vizsgáljuk meg a célfüggvényértékének csökkenését (h):

$$\begin{aligned}
 h &= \omega - \hat{\omega} = \omega - \omega \sum_{i=1}^m \bar{\xi}_i \sum_{j=1}^n \bar{\eta}_j = \omega \left(1 - \sum_{i=1}^m \bar{\xi}_i \cdot \sum_{j=1}^n \bar{\eta}_j \right) = \\
 &= \omega \left[1 - \left(\frac{p}{\varepsilon} + 1 - p \right) (r\varepsilon + 1 - r) \right] = \\
 &= \omega \left(rp\varepsilon - r\varepsilon + p + r - 2rp + \frac{rp}{\varepsilon} - \frac{p}{\varepsilon} \right) = \quad (9)
 \end{aligned}$$

$$= \omega \left(1 - \frac{1}{\varepsilon} \right) [p(1-r) - \varepsilon r(1-p)]. \quad (10)$$

A függvény zérushelyei (10)-ből: $\varepsilon = 1$ és $\varepsilon = \frac{p(1-r)}{r(1-p)}$,

és maximumhelye (9)-ből: $\varepsilon = \sqrt{\frac{p(1-r)}{r(1-p)}}$



A célfüggvény változásának vizsgálatából leszüretjük, hogy ε értékét az $\varepsilon = \min\left(\sigma, \sqrt{\frac{p(1-r)}{r(1-p)}}\right)$

értéknek kell választani. Mivel $\sigma > 1$ és $p > r$, így $\varepsilon > 1$ és ezért $\hat{\omega} < \omega$. ■

Az eljárás konvergenciáját nem sikerült még exaktan bizonyítani, de számos numerikus példát computeren lefuttatva az algoritmus kevés lépésszámú interáció után pontos optimumot szolgáltatott. Az algoritmust könnyű computerre programozni, hiszen teljesen analóg a szállítási feladat "magyar módszer" algoritmusával, sőt az eljárás gerincét, ugyanugy mint a szállítási feladatnál a König-Hall modell megoldása adja.

A. Függelék

GEOMETRIAI EGYENLŐTLENSÉG

Az alábbi tételben kimondott egyenlőtlenséget nevezzük g e -
o m e t r i a i e g y e n l ő t l e n s é g n e k .

A geometriai egyenlőtlenség a súlyozott számtani-mértani kö-
zép egy általánosabb alakja. (Hardy-Littlewood-Pólya [42]).

A geometriai programozásban kulcsfontosságú szerepe van. S
úgy gondoljuk épp ezen szerepe miatt célszerű a teljességre
való törekvés céljából egy bizonyítását is adni.

TÉTEL: Ha α_i, β_i ($i = 1, 2, \dots, m$) tetszőleges nem-negatív
számok, akkor

$$\left(\frac{\sum_{i=1}^m \alpha_i}{\sum_{i=1}^m \beta_i} \right)^{\sum_{i=1}^m \beta_i} \geq \prod_{i=1}^m \left(\frac{\alpha_i}{\beta_i} \right)^{\beta_i}$$

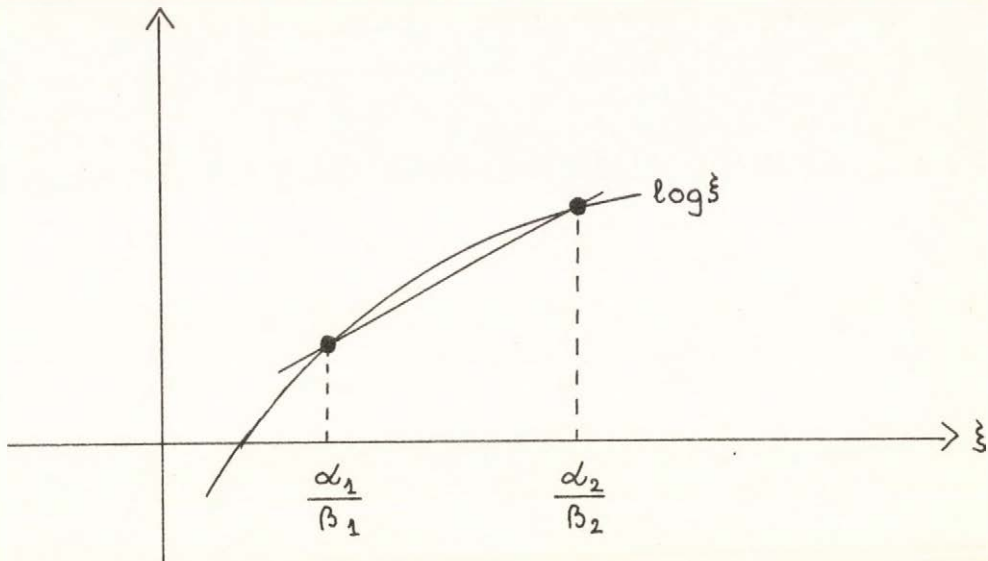
ahol $\left(\frac{\alpha}{\beta} \right)^0 = 1$, bármely α, β esetén.

Egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha

$$\alpha_i \sum_{i=1}^m \beta_i = \beta_i \sum_{i=1}^m \alpha_i, \text{ minden } i = 1, 2, \dots, m \text{ esetén.}$$

B i z o n y í t á s : Először az $m = 2$ esetre igazoljuk.
Feltehetjük, hogy $\alpha_1 > 0, \alpha_2 > 0, \beta_1 > 0, \beta_2 > 0$, mert ellen-
kező esetben az egyenlőtlenség triviálisan teljesül.

A logaritmus függvény konkávitásából adódik, hogy



$$\log\left(\frac{\beta_1}{\beta_1 + \beta_2} \cdot \frac{d_1}{\beta_1} + \frac{\beta_2}{\beta_1 + \beta_2} \cdot \frac{d_2}{\beta_2}\right) \geq \frac{\beta_1}{\beta_1 + \beta_2} \log \frac{d_1}{\beta_1} + \frac{\beta_2}{\beta_1 + \beta_2} \log \frac{d_2}{\beta_2} .$$

Ebből a logaritmus függvény monotonitása miatt azt kapjuk, hogy

$$\frac{\beta_1}{\beta_1 + \beta_2} \cdot \frac{d_1}{\beta_1} + \frac{\beta_2}{\beta_1 + \beta_2} \cdot \frac{d_2}{\beta_2} \geq \left(\frac{d_1}{\beta_1}\right)^{\frac{\beta_1}{\beta_1 + \beta_2}} \cdot \left(\frac{d_2}{\beta_2}\right)^{\frac{\beta_2}{\beta_1 + \beta_2}} .$$

azaz

$$\left(\frac{d_1 + d_2}{\beta_1 + \beta_2}\right)^{(\beta_1 + \beta_2)} \geq \left(\frac{d_1}{\beta_1}\right)^{\beta_1} \cdot \left(\frac{d_2}{\beta_2}\right)^{\beta_2}$$

és egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha

$$\frac{d_1}{\beta_1} = \frac{d_2}{\beta_2} ,$$

tehát ha

$$d_1 \beta_2 = d_2 \beta_1 .$$

Mindkét oldalhoz $d_1 \beta_1$ illetve $d_2 \beta_2$ értékeket hozzáadva kapjuk, hogy:

$$d_1(\beta_1 + \beta_2) = \beta_1(d_1 + d_2),$$

és

$$d_2(\beta_1 + \beta_2) = \beta_2(d_1 + d_2),$$

vagyis összefoglalva:

$$d_i(\beta_1 + \beta_2) = \beta_i(d_1 + d_2), \quad (i = 1, 2).$$

Tegyük fel most, hogy $(m - 1)$ -re igaz az egyenlőtlenség, belátjuk, hogy akkor m -re is igaz.

Az indukciós feltevés és az $m = 2$ eset felhasználásával a következőket kapjuk:

$$\begin{aligned} & \left(\frac{d_1 + d_2 + \dots + (d_{m-1} + d_m)}{\beta_1 + \beta_2 + \dots + (\beta_{m-1} + \beta_m)} \right)^{(\beta_1 + \beta_2 + \dots + (\beta_{m-1} + \beta_m))} \cong \\ & \cong \left(\frac{d_1}{\beta_1} \right)^{\beta_1} \left(\frac{d_2}{\beta_2} \right)^{\beta_2} \dots \left(\frac{d_{m-2}}{\beta_{m-2}} \right)^{\beta_{m-2}} \cdot \left(\frac{d_{m-1} + d_m}{\beta_{m-1} + \beta_m} \right)^{(\beta_{m-1} + \beta_m)} \cong \\ & \cong \left(\frac{d_1}{\beta_1} \right)^{\beta_1} \left(\frac{d_2}{\beta_2} \right)^{\beta_2} \dots \left(\frac{d_{m-2}}{\beta_{m-2}} \right)^{\beta_{m-2}} \cdot \left(\frac{d_{m-1}}{\beta_{m-1}} \right)^{\beta_{m-1}} \cdot \left(\frac{d_m}{\beta_m} \right)^{\beta_m}. \end{aligned}$$

Az indukciós lépés, valamint az $m=2$ eset vizsgálatából megállapíthatjuk, hogy egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha:

egyrészt az $m-1$ -es indukciós feltevésből

$$\left. \begin{aligned} d_i \sum_{i=1}^m \beta_i &= \beta_i \sum_{i=1}^m d_i \quad (i=1, 2, \dots, m-2) \text{ és} \\ (d_{m-1} + d_m) \sum_{i=1}^m \beta_i &= (\beta_{m-1} + \beta_m) \sum_{i=1}^m d_i, \end{aligned} \right\} (1)$$

másrészt az $m=2$ esetből

$$\left. \begin{aligned} d_{m-1} (\beta_{m-1} + \beta_m) &= \beta_{m-1} (d_{m-1} + d_m) \text{ és} \\ d_m (\beta_{m-1} + \beta_m) &= \beta_m (d_{m-1} + d_m). \end{aligned} \right\} (2)$$

Az (1) és (2) eseteket egybefoglalva; egyenlőség akkor és csak akkor teljesül, ha

$$d_i \sum_{i=1}^m \beta_i = \beta_i \sum_{i=1}^m d_i \text{ minden } i=1, 2, \dots, m \text{ esetben.} \blacksquare$$

A geometriai egyenlőtlenségből egyszerűen nyerhető a Hölder egyenlőtlenség, amelyet tárgyalásunkban (3.§.) az alábbi tételben kimondott formában használjuk.

TÉTEL: Ha $\alpha_i, \beta_i, (i=1, 2, \dots, m)$ tetszőleges nem-negatív számok és $0 \leq \lambda \leq 1$ tetszőleges szám, akkor

$$\sum_{i=1}^m \alpha_i^\lambda \beta_i^{1-\lambda} \leq \left(\sum_{i=1}^m \alpha_i \right)^\lambda \left(\sum_{i=1}^m \beta_i \right)^{1-\lambda}.$$

Egyenlőség, a triviális $\lambda=0$, illetve a $\lambda=1$ eseteken kívül, akkor és csak akkor, ha az

$$\alpha_i \sum_{i=1}^m \beta_i = \beta_i \sum_{i=1}^m \alpha_i$$

egyenlőség teljesül minden i -re.

B. Függelék

FARKAS TÉTEL

A geometriai programozás tárgyalásánál a gyenge dualitási tétel bizonyításánál is és a kanonikus feladat dualitási tételének bizonyításakor is felhasználjuk a konvex függvényekre vonatkozó általános Farkas tételt. Ezért úgy gondoljuk célszerű itt a függelékben idézni ezt (S t o e r - W i t z g a l l [75] pp. 268).

Slater-féle regularitási feltétel: Legyenek a g_1, \dots, g_n konvex függvények értelmezve a $C \subset \mathbb{R}^{(m)}$ konvex halmazon. Tekintsük a következő feltételi rendszert:

$$\left. \begin{array}{l} g_1(x) \leq 0 \\ \vdots \\ g_n(x) \leq 0 \end{array} \right\} \quad (1)$$

Jelöljük: $C_g = \{x \mid x \in C \text{ és } g_j(x) \leq 0, (j=1, \dots, n)\}$.

Jelölje C^I a C halmaz belső pontjainak összességét.

D e f i n i c i ó : Az (1) egyenlőtlenségrendszert S l a t e r r e g u l á r i s n a k nevezük, ha létezik olyan x^* pont, melyre a következők teljesülnek:

- (i) $x^* \in C_g \cap C^I$.
- (ii) $g_j(x^*) < 0$, minden nem-lineáris $g_j(x)$ függvényre.

Farkas tétel: Legyenek a g_1, \dots, g_n és az f függvények értelmezve a $C \subset \mathbb{R}^{(m)}$ konvex halmazon.

Tekintsük a következő egyenlőtlenségrendszert:

$$\left. \begin{array}{l} g_1(x) \leq 0, \\ \vdots \\ g_n(x) \leq 0, \end{array} \right\} (1)$$
$$\left. \begin{array}{l} f(x) < 0. \end{array} \right\} (2)$$

TETEL: Tegyük fel, hogy az (1) egyenlőtlenségrendszer Slater reguláris. Ekkor a (2) egyenlőtlenségrendszer akkor és csak akkor nem oldható meg, ha létezik olyan $y = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) \cong 0$ nem-negatív vektor, hogy a

$$f(x) + \sum_{j=1}^n \eta_j g_j(x) \cong 0$$

egyenlőtlenség teljesül minden $x \in C$ vektorra.

C. Függelék

KÖNIG-HALL TÉTEL

A geometriai programozás alkalmazásaként bemutatott modellek, mind a RAS modell, mind a "standardizálási" modell felhasználja az u.n. általános König-Hall tételt, illetve a König-Hall modell megoldására szolgáló eljárást. Ez, az itt tárgyalásra kerülő általánosított forma az eredeti König [48] - Hall [40] modellnek egy kézenfekvő kiterjesztése. Tárgyalása teljesen analóg az eredeti formának a Ford-Fulkerson konstruktív technikán alapuló tárgyalásához, (Ford - Fulkerson [34], Klafszky [44]) azonban az irodalomban nem találok a tételnek ilyen általánosabb értelemben kimondott formájával és bizonyításával azért célszerűnek láttam ezt itt a függelékben ismertetni.

König-Hall modell: Jelöljenek I_1, I_2, \dots, I_m személyeket, a J_1, J_2, \dots, J_n pedig bankokat. Jelöljön Q egy $m \times n$ -es ugynevezett "qualifikációs mátrixot", amelynek elemei 0 vagy 1 lehetnek. A Q mátrix (i, j) eleme 1, ha az I_i személy a J_j bankot számára megbízhatónak tartja. Rendelkezzenek a személyek rendre d_1, d_2, \dots, d_m nem-negatív mennyiségű pénzzel, amelyet a számukra megbízható bankba akarnak elhelyezni.

Jelölje $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ nem-negatív egész szám a bankok befogadóképességét. A probléma a következő:

- a./ Elhelyezhető-e a személyek összes pénze, a korlátozott befogadóképességű bankokba, úgy, hogy mindenki a számára megbízható bankba helyezhet el pénzt (ez lehet több bank is)?

b./ Hogyan lehet a lehető legtöbb pénzt elhelyezni?

A probléma a./ részére az alábbiakban adandó tétel ad választ, míg a b./ részre a tételre adott konstruktív bizonyítás.

A tárgyalás egyszerűsítése érdekében a következő jelöléseket vezetjük be.

Jelölje I a személyek halmazát: $I = \{I_1, I_2, \dots, I_m\}$, és $J = \{J_1, J_2, \dots, J_n\}$ a bankok halmazát

Legyen $P \subset I$ esetén $\|P\|_\alpha = \sum_{I_i \in P} \alpha_i$ és $R \subset J$ esetén $\|R\|_\beta = \sum_{J_j \in R} \beta_j$

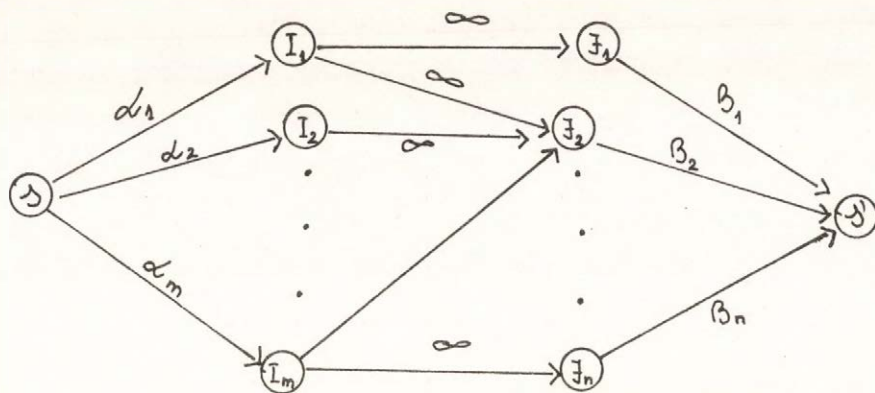
Jelölje $\exists(P)$ a P által "együttesen" kvalifikált bankok halmazát, azaz $J_j \in \exists(P)$ ha van legalább egy olyan $I_i \in P$ hogy a Q mátrix (i, j) eleme 1.

TÉTEL: Annak szükséges és elégséges feltétele, hogy mindegyik α_i mennyiség elhelyezhető legyen az, hogy bármely $P \subset I$ esetén a

$$\|P\|_\alpha \leq \|\exists(P)\|_\beta$$

egyenlőtlenség teljesüljön.

B i z o n y i t á s : A szükségesség nyilvánvaló. Az elégségséget a Ford-Fulkerson max.folyam-min. vágás tétellel igazoljuk. Készítsük el az alábbi ábrán szemléltetett módon az s forrás pontú és s' nyelő pontú hálózatot:



Legyenek a nem-zérus kapacitású élek:

$$k(s, I_i) = d_i$$

$$k(J_j, s') = \beta_j$$

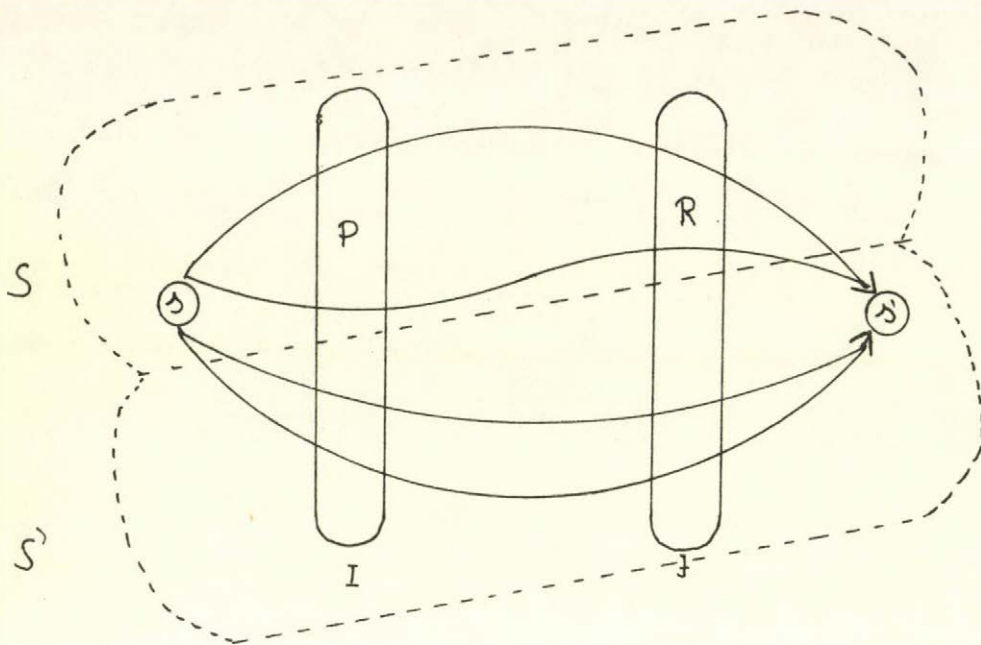
$$k(I_i, J_j) = \infty, \text{ ha } I_i \text{ kvalifikált } J_j \text{-re.}$$

(Itt a ∞ szimbolumot, mint a végtelen számot csak abban az értelemben használjuk, hogy tetszőleges γ számra: (i) $\infty + \gamma = \infty$ és (ii) $\gamma < \infty$).

Jelölje f a maximális folyamot. Ha a max.folyam értéke $\sum_{i=1}^m d_i$ akkor a feladatot megoldottuk. ($f(I_i, J_j)$ jelöli azt a mennyiséget amennyit az I_i személy a J_j bankba elhelyez).

Ha a max.folyam értéke kisebb, mint $\sum_{i=1}^m d_i$. Az általánosítás megszorítása nélkül feltehetjük, hogy a minimális (s, s') vágás a következő:

$$S = \{s, I_1, I_2, \dots, I_p, J_1, J_2, \dots, J_r\}.$$



Abból a tényből, hogy a maximális folyam telíti a vágásbeli éleket következik, hogy:

- a.) ha $I_i \in P$ és $J_j \notin R$, akkor I_i nem lehet J_j -hez kvalifikálva
 - b.) ha $I_i \notin P$ és $J_j \in R$, akkor $f(I_i, J_j) = 0$
 - c.) ha $I_i \notin P$ akkor $f(s, I_i) = \alpha_i$
 - d.) ha $J_j \in R$ akkor $f(J_j, s') = \beta_j$
- Az a./ és d./-ből adódik, hogy $f(P) = R$

Mivel a max.folyam érték és a minimális vágás érték megegyezik; kapjuk, hogy

$$k(s, s') = \sum_{I_i \notin P} \alpha_i + \sum_{J_j \in R} \beta_j < \sum_{i=1}^m \alpha_i$$

Ebből

$$\|P\|_\alpha > \|f(P)\|_\beta$$

Vagyis a P halmazra a Kőnig-Hall tétel feltétele nem teljesül. ■

IRODALOMJEGYZÉK

- [1] M.Avriel-D.J.Wilde, Optimal Condenser Design by Geometric Programming, I & EC Process Design and Development, 6 (1967), pp. 256-263.
- [2] M.Avriel-D.J.Wilde, Stochastic Geometric Programming, (Előadás: International Symposium on Mathematical Programming-on) Princeton, N.J., (1967, August.)
- [3] M.Avriel-D.J.Wilde, Fundamentals of geometric programming, (in Applications of Mathematical Programming Techniques (E.M.L. Beale ed.), American Elsevier, New York, (1970), pp. 295-316.
- [4] M.Avriel-A.C.Williams, On the Primal and Dual Constant Sets in Geometric Programming, Journal of Math. Anal. and Appl., 32 (1970), pp. 684-688.
- [5] M.Avriel-A.C.Williams, Complementary Geometric Programming, SIAM J. Appl. Math. Vol. 19. No.1. (July 1970), pp. 127-141.
- [6] M.Avriel-A.C.Williams, An extension of geom. progr. with appl-s in engineering optimization, J. of Engin. Math. v.5.No.3, pp. 187-194, (1971)
- [7] G.Bachmann-K.H.Elster-K.Petry, Zur Problemstellung der geometrischen Optimierung, Section Mathematik, Rechentechnik und ökonomische Kybernetik 19, (1973) Heft 1, (Ilmenau). pp. 3-39.

- [8] G.E.Blau-D.J.Wilde, Second order characterization of generalized polynomial programs, (Előadás: International Symposium on Mathematical Programming-on) Princeton, New Jersey, 1967.
- [9] G.E.Blau-D.J.Wilde, Generalized Polynomial Progr., The Canad. J. of Chemical Engrg. v.47. (1969) pp. 317-326.
- [10] П.Брегман, Доказательство сходимости метода Г.В.Шелейховского для задачи с транспортными ограничениями,
Журнал Вычислительной Математики и Математической Физики, 1967 №1, 147-156.
- [11] A.Charnes-W.Cooper Optimizing engineering designs under inequality constraints, ONR Research Memorandum 64, Northwestern University Evanston, Illinois, 1962.
- [12] A.Charnes-M.Kirby, Modular Design, Generalized Inverses and Convex Programming Opns.Res.13 pp. 836-847. (1965)
- [13] R.J.Clasen, The Linear-Logarithmic Programming Problem, RAND Corp. Memo RM-3707-PR, (June 1963).
- [14] G.B.Dantzig-S.Johnson-W.White, A Linear Programming Approach to the Chemical Equilibrium Problem, Management Sci., 5 (1958), pp. 38-43.
- [15] G.B.Dantzig-J.Folkman-N.Shapiro, On the continuity of the minimum set of a continuous function, J. Math. Anal. Appl., 17 (1967), pp. 519-548.

- [16] W.E.Deming-F.F.Stephan, "On a least squares adjustment of a sampled frequency table when the expected marginal totals are known" *Ann. math. Statist.*, 11 (1940) pp. 427-444.
- [17] R.J.Duffin, Dual programs and minimum cost, *Operations Res.*, 10 (1962), pp. 119-123.
- [18] R.J.Duffin, Cost minimalization problems treated by geometric means, *Operations Res.*, 10 (1962), pp. 668-675.
- [19] R.J.Duffin, Linearizing Geometric Programs, *SIAM Review*, Vol. 12. No. 2. (April 1970). pp. 211-227.
- [20] R.J.Duffin-E.L.Peterson, Constrained minima treated by geometric means, *Westinghouse Scientific Paper*, 64-158-129-P3, (1964).
- [21] R.J.Duffin-E.L.Peterson, Duality theory for geometric programming, *SIAM J. Appl. Math.*, 14 (1966), pp. 1307-1349.
- [22] R.J.Duffin-E.L.Peterson, Geometric Programs Treated with Slack Variables, *Applicable Analysis*, 1972. Vol. 2 pp. 255-267. (1972).
- [23] R.J.Duffin-E.L.Peterson, The proximity of (algebraic) geometric programming to linear programming (Short communication). *Mathematical Programming* No.3 (1972) pp. 250-253.
- [24] R.J.Duffin-E.L.Peterson, Reversed geometric programs treated by harmonic means, *Indiana University Mathematics Journal*, Vol. 22. No.6 (1972) pp. 531-550.

- [25] R.J.Duffin-E.L.Peterson, Geometric programming with signomials, Journal of Optimization Theory and Applications Vol. 11. No.1 (1973) pp. 3-35.
- [26] R.J.Duffin-E.L.Peterson-C.Zener, Geometric Programming, John Wiley, New York, 1966.
- [27] R.J.Duffin-C.Zener, Optimization of engineering problems, Westinghouse Engineer, 24 (1964), 154.
- [28] А.Г.Дынкин-Э.В.Мовчан, Методология расчета перспективных пассажиропотоков, (А "Применение матем. методов и ЭВМ в градостроительстве" с.кõnyvben Київ, Будівельник, 1966.
- [29] C.D.Eben-J.R.Ferron, A conjugate inequality for general means with appl-s to extremum problems, Am. Inst. of Chem. Eng. (1968) pp. 32-37.
- [30] D.A.D'Esopo-B.Lefkowitz, An algorithm for computing intersonal transfers using the gravity model. Oper.Res., 1963, 11. No.6, pp. 901-907.
- [31] D.H.Evans, Design by Algorhythm: A Mathematical Method of Designing Standard Assemblines for Minimum Manufacturing Cost, IRE Trans. on Prod.Tech., (June 1959.) pp. 4-10.
- [32] D.H.Evans, Modular Design - A Special Case in Nonlinear Programming, Opns.Res, 11, pp. 637-647 (1963).
- [33] A.E.Fein, A mathematical Aid in Optimizing Engineering Designs, II. Proc. Nat. Acad. Sci., 47 (1961).
- [34] L.R.Ford-D.R.Fulkerson, Flow in Networks, Princeton University Press. (1962).

- [35] Fratar, J.Thomas, Vehicular Trip Distribution by Successive Approximations Traffic Quarterly pp. 53-65. (January 1954).
- [36] D.Friedlander, A Technique for Estimating a Contingency Table, Given the Marginal Totals and Some Supplementary Data, Journal of the Royal Statistical Society Series A. CXXIV Pt.3. (1963) pp. 412-420.
- [37] D.Gale, Theory of linear economic models, New York, McGraw-Hill, 1960.
- [38] J.W.Gibbs, On the Equilibrium of Heterogeneous Substances, The Scientific Papers of I. Willard Gibbs, Vol. I., (Dover Publications, 1961). Eredetiben a fenti címen a Collected Works-ben jelent meg, Yale University Press, 1876.
- [39] Glattfelder O., -Váczki P. Néhány megjegyzés a RAS módszer elméletéhez., II. Magyar ÁKM konferencia, (Siklós 1971. okt).
- [40] P.Hall, On Representatives of Subsets, J. Lond.Math. Soc. 10. (1935) pp. 26-30.
- [41] M.Hamala: "Geometric programming in terms of conjugate functions" discussion paper no. 6811. Center for Op. Res. and Econometrics (Louvain, Belgium) 1968.
- [42] G.H.Hardy-J.E.Littlewood-G.Pólya, Inequalities, Cambridge University Press, Cambridge, 1959.
- [43] R.C.Johnson, Optimum Design of Mechanical Elements, John Wiley, New York, 1961.

- [44] Klafszky Emil, Hálózati folyamatok, A Bolyai János Matematikai Társulat kiadványa, Budapest, 1969.
- [45] Klafszky Emil, Geometriai Programozás, MTA Számítástechnikai Központ KÖZLEMÉNYEK 8. (1972) pp. 41-65.
- [46] Klafszky Emil, Marginális értékek a geometriai programozásban, MTA Számítástechnikai Központ KÖZLEMÉNYEK 9. (1972) pp. 51-68.
- [47] Klafszky Emil, Az input-output tábla előrebecsléséről, MTA Számítástechnikai és Automatizálási Kutató Intézete KÖZLEMÉNYEK 10. (1973).
- [48] D.König, Theorie der endlichen und unendlichen Graphen, Akad. Verlagsgesellschaft. Leipzig (1936).
- [49] B.T.Lieu, A Study of Some Inequalities for Nonlinear Stochastic Programming, Nonlinear Programmingban, (J.Abadie ed.), North-Holland, Amsterdam, 1967.
- [50] O.L.Mangasarian-J.B.Rosen, Inequalities for Stochastic Nonlinear Programming problems, Operations Research, 12 (1964), pp. 143-154.
- [51] H.D.Mills, Marginal values of matrix games and linear programs, Linear Inequalities and Related Systems, Princeton University Press, Princeton, N.J., (1956), pp. 183-193.
- [52] I.I.Mitroff, Simulating Engineering Design: A Case Study of the Interface Between the Technology and Social-Psychology of Design, IRE Trans. on Eng. Management (1968, dec.)

- [53] A.J.Morris, Approximation and complementary geom. progr.,
SIAM J. Appl. Math. vol.23. (1972), pp.526-531.
- [54] L.D.Pascual-A.Ben Israel, Constrained Maximization of
Posynomials by Geometric Programming, JOTA
Vol.5. No.2. (1970) pp. 73-80.
- [55] U.Passy, Modular Design: An Application of Structured
Geometric Programming, Opns.Res.18. pp. 441-
453 (1970)
- [56] U.Passy, Generalized weighted mean programming, SIAM J.
Appl. Math., Vol. 20. No.4. (June 1971), pp.
763-778.
- [57] U.Passy, Condensing Generalized Polynomials, J. of opt.
Theory and Appl. Vol.9. No.4. (1972).
- [58] U.Passy-D.J.Wilde, Generalized Polynomial optimization,
SIAM J. Appl. Math. Vol.15. No. 5. (September
1967).
- [59] E.L.Peterson, Symmetric duality for generalized
unconstrained geometric programming, SIAM J.
Appl. Math. 19. (1970) pp. 487-526.
- [60] E.L.Peterson-J.G.Ecker, Geometric Programming: Duality
in Quadratic programming and ℓ_p -approximation
I., International Symposium on Mathematical
Programming, Princeton, N.J., (1967, August).
- [61] E.L.Peterson-J.G.Ecker, Geometric Programming: Duality
in Quadratic programming and ℓ_p -approximation
II., (Canonical Programs), SIAM J. Appl. Math.,
17 (1969), pp. 317-340.

- [62] E.L.Peterson-J.G.Ecker, Geometric Programming: Duality in Quadratic programming and ℓ_p -approximation III., (Degenerate Programs), J. Math. Anal. Appls. 29 (1970), pp. 365-383.
- [63] E.L.Peterson-J.G.Ecker, Geometric Programming: Duality in Quadratic programming and ℓ_p -approximation IV., (Computational Procedures), in preparation, to be submitted to Math. of Comp.
- [64] Prékopa András, Sztohasztikus rendszerek optimalizálási problémáiról, (Doktori értekezés) Budapest, 1970.
- [65] A.Prékopa, A Class of Stochastic Programming Decision Problems, Math. Operationsforsch. u. Statist. Vol. 3. No. 5. pp. 349-354.
- [66] R.T.Rockafellar, Convex Analysis, Princeton, New Jersey, University Press, 1970.
- [67] R.T.Rockafellar, Some Convex Programs Whose Duals Are Linearly Constrained, a Nonlinear Programming c. könyvben (ed. J.B.Rosen) Academic Press 1970.
- [68] D.P.Rutenberg-T.L.Shaftel, Product Design: Subbaselines for multiple markets, Manag.Sci. Vol. 18. No.4. (I) (1971 dec.) pp. B-220-B-231.
- [69] Г.В.Шелейховский, Транспортные основания композиции городского плана, Гипргор, Л., 1963.
- [70] T.L.Shaftel, An Integer Approach to Modular Design, Opns.Res. 19 pp. 130-134 (1971).

- [71] N.Z.Shapiro, A Generalized Technique for Eliminating Species in Complex Chemical Equilibrium Calculations, RAND Corp. Memo RM-4205-PR, (Sept. 1964).
- [72] N.Z.Shapiro-L.S.Shapley, Mass Action Laws and the Gibbs Free Energy Function, RAND Corp. Memo RM-3935-1-PR, (Sept. 1964).
- [73] N.Z.Shapiro-L.S.Shapley, Mass Action Laws and the Gibbs Free Energy Function, J.Soc.Indust. Appl. Math., 13 (1965), pp. 353-375.
- [74] T.K.Sherwood, A course in Process Design, MIT Press, Cambridge, 1963.
- [75] J.Stoer-Ch.Witzgall, Convexity and Optimization in Finite Dimensions I, Springer-Verlag, 1970.
- [76] R.Stone,-A.Brown, A long term growth model for the British Economy, (Az "Europes Future in Figures" c. könyvben. Szerk: R.C. Geary).
- [77] R.Stone-J.Bates-M.Bacharach, A programme for Growth Input-Output relationships 1954-66, University of Cambridge, 1963.
- [78] H.Theil, Substitution Effects in Geometric Programming, Management Science Vol.19, No.1. (1972 sept.)
- [79] W.B.White-S.M.Johnson-G.B.Dantzig, Chemical Equilibrium in Complex Mixtures, J. Chem. Phys., 28 (1958), pp. 751-755.
- [80] D.J.Wilde, A review of Optimization Theory, Industrial and Engineering Chemistry 57 No.8. (August 1965).

- [81] D.J.Wilde-C.L.Beightler, Foundations of Optimization, Prentice-Hall Inc. Englewood Cliffs, N.J., 1967.
- [82] A.C.Williams, Marginal values in linear programming, J.Soc.Indust. Appl. Math. Vol. 11, 1 (March, 1963), pp. 82-94.
- [83] C.Zener, A mathematical aid in optimizing engineering designs, Proc. Nat. Acad. Sci. USA, 47 (1961), pp. 537-539.
- [84] C.Zener, A further mathematical aid in optimizing engineering designs, Proc. Nat. Acad. Sci. USA, 48 (1962), pp. 518-522.
- [85] C.Zener, An example of design for minimum total cost, counter-flow heat exchangers, IEEE Trans. Mil. Elec. MIL-8 (1964).
- [86] C.Zener, Minimization of system cost in terms of subsystem cost, Proc. Nat. Acad. Sci., USA, 51 (1964).
- [87] C.Zener, Engineering Design by Geometric Programming, Wiley Interscience (1971).

A TANULMÁNYOK sorozatban eddig megjelentek:

- 1/1973 Pásztor Katalin: Módszerek Boole-függvények minimális vagy nem redundáns, $\{\wedge, \vee, \neg\}$ vagy $\{\text{NOR}\}$ vagy $\{\text{NAND}\}$ bázisbeli, zárójeles vagy zárójel nélküli formuláinak előállítására
- 2/1973 Вашкеви Иштван: Расчленение многосвязных промышленных процессов с помощью вычислительной машины
- 3/1973 Ádám György: A számítógépipar helyzete 1972 második felében
- 4/1973 Bányász Csilla: Identification in the presence of drift
- 5/1973^{*} Gyürki J.-Laufer J.-Girnt M.-Somló J.: Optimalizáló adaptív szerszámgepirányítási rendszerek
- 6/1973 Szelke Erzsébet, Tóth Károly: FELHASZNÁLÓI KÉZIKÖNYV /USER MANUAL/ a Folytonos Rendszerek Szimulációjára készült ANDISIM programnyelvhez
- 7/1973 Legendi Tamás: A CHANGE nyelv/multiprocesszor

*-gal jelölt kivétellel a TANULMÁNYOK megrendelhetők az Intézet Könyvtáránál /Budapest, I. Uri u. 49./

A kiadásért felelős:

Dr. Vámos Tibor

az

MTA Számítástechnikai és Automatizálási

Kutató Intézet

igazgatója

Jelen felhasználói kézikönyv a
3.10.3 - 3.10-5 "A matematikai
programozás" és "A hálózati fo-
lyamok" c. intézeti alapkutatási
téma keretében készült.

736235 MTA KESZ Sokszorosító. F. v.: Szabó Gyula

MAGYAR
HODOMÁNYOS / FADÉMLIA
KÖNYVTÁRA

T910

