

Grau de Matemàtiques, FME

Programació Matemàtica

Tema 1 : Programació Lineal

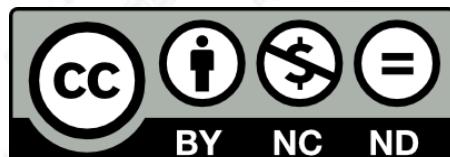
Algorisme del simplex

Jordi Castro, F.-Javier Heredia, Josep Homs



UNIVERSITAT POLITÈCNICA DE CATALUNYA
BARCELONATECH

Departament d'Estadística
i Investigació Operativa



This work is licensed under the Creative Commons Attribution-NonCommercial-NoDerivs 3.0 Unported License. To view a copy of this license, visit <http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/3.0/>

Tema 2 : l'Algorisme del Simplex Primal

1. *Introducció i fonaments.*
2. L'algorisme del simplex primal (ASP).
 1. Orígens històrics i justificació.
 2. **Desenvolupament de l' ASP.**
 - a) Direccions bàsiques i canvi de base.
 - b) Condicions d'optimalitat.
 - c) Identificació de problemes il·limitats.
 - d) Algorisme genèric del simplex primal: ASP.
 3. Càcul de SBF inicials: problema de fase I del simplex.
 4. Convergència i degeneració: ASP1.
 5. Complexitat algorísmica.

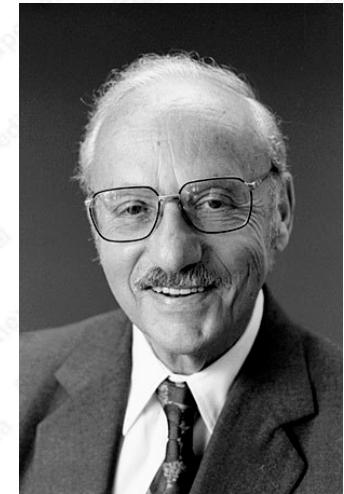
Bibliografia: Cap. 2 - 5 “*Introduction to Linear Optimization*”, D. Bertsimas, N. Tsitsiklis



L'algorisme del simplex : orígens

- L. Kantorovich (1939), T. Koopmans (1942). (Nobel Econ. 75)
- George B. Dantzig, 1947 (data desclassificació), USAF.

"A certain wide class of practical problems appears to be just beyond the range of modern computing machinery. These problems occur in everyday life; they run the gamut from some very simple situations that confront an individual to those connected with the national economy as a whole. Typically, these problems involve a complex of different activities in which one wishes to know which activities to emphasize in order to carry out desired objectives under known limitations (Dantzig 1948)."



- Primer problema no trivial de LP documentat: problema de la dieta (G. Stigler, 1945, Premi Nobel Economia 1982)
 - $n = 77$ variables, $m = 9$ restriccions. Nou persones treballant conjuntament amb calculadores electròniques: 120 homes-mes de treball.
- Actualment (CPLEX):
 - $n = 1.369.624$, $m = 3.520.024$, $t < 10\text{min}$ (TFM-MEIO, <http://hdl.handle.net/2099.1/13914>)
- SIAM News, Volume 33, Number 4: *The Best of the 20th Century: Editors Name Top 10 Algorithms* (<http://www.siam.org/pdf/news/637.pdf>)

"In terms of widespread application, Dantzig's algorithm is one of the most successful of all time: Linear programming dominates the world of industry, where economic survival depends on the ability to optimize within budgetary and other constraints."



L'algorisme del simplex: justificació (1/2)

Recordem:

Teorema 2 (optimalitat dels pt.extrems)

Teorema 3 (equivalència pt.extrems - SBF)



Corol·lari 3.1: optimalitat de les SBF

Sigui $(PL) \min\{c'x : x \in P\}$, P políedre. Suposem que P conté algun punt extrem i que existeix una solució òptima.

Llavors **existeix una solució òptima que és una SBF de P_e .**

- **Idea 1:** trobar **TOTES** les SB i quedar-nos amb la millor de entre les SBF → **INVIABLE**
 - **Per a $(PL)_e$ amb $n = 100, m = 50\dots$**
 - #ops/sec i7: $70Gflops = 7.0 \times 10^{10} flops$.
 - # ops: $x_B = B^{-1}b \sim o(m^2) \approx 50^2 = 2500$.
 - # SBF $\leq \binom{100}{50} = 100!/(50!)^2 \approx 10^{29}$.
 - # ops. total $\approx \#SBF \cdot \#ops \approx 10^{29} \cdot 2500 = 2.5 \times 10^{32}$.
 - Temps total = #ops. total / (#ops/sec i7) $= 2.5 \times 10^{32} / 7.0 \times 10^{10} = 3.5 \times 10^{21} sec.$
- ... temps total $\approx 10^{14} \text{ anys} > \text{edat univers} \approx 1.35 \times 10^{10} \text{ anys.}$**

L'algorisme del simplex: justificació (2/2)

Recordem:

Teorema 2 (optimalitat dels pt.extrems)

Teorema 3 (equivalència pt.extrems - SBF)



Corol·lari 3.1: optimalitat de les SBF.

Sigui $(PL) \min\{c'x : x \in P\}$, P políedre. Suposem que P conté algun punt extrem i que existeix una solució òptima.

Llavors **existeix una solució òptima que és una SBF de P_e .**

- **Idea 1:** trobar **TOTES** les SB i quedar-nos amb la millor de entre les SBF → **INVIABLE**
- **Idea 2:** **l'algorisme del simplex:**

Trobem **UNA** SBF x i passem a un altre SBF y tal que $c'y < c'x$.

Repetim fins a trobar l'òptima.

- **Qüestions a resoldre:**
 1. Com trobem una SBF? → **Fase I del simplex.**
 2. Com canviem d'una SBF a un altre millor? → **direccions bàsiques factibles de descens**
 3. Com identifiquem la SBF òptima? → **condicions d'optimalitat.**
 4. I si el problema no té solució? → **problemes il-limitats**



DBF: canvi entre SBF adjacents.

- Considerem el problema:

$$(PL) \begin{cases} \min & z = 5x_1 + 3x_2 + 9x_3 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 + 3x_3 + x_4 = 6 \\ & 5x_1 + 3x_2 + 6x_3 + x_5 = 15 \\ & x \geq 0 \end{cases}$$

Def. SBF adjacents: dues SBF són adjacents si es distingeixen només per una variable bàsica.

- Sigui la SBF x^1 i les seves SBF adjacents:

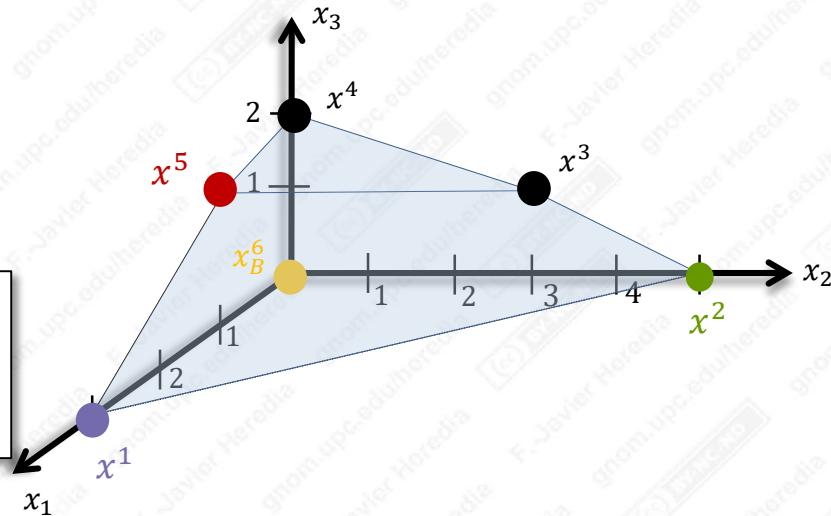
$$x^1: \mathcal{B} = \{1,4\}, x_B^1 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 5 & 0 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 6 \\ 15 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix}, z^1 = c'_B x_B = 15$$

$$x^2: \mathcal{B} = \{2,4\}, x_B^2 = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 3 & 0 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 6 \\ 15 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \end{bmatrix}, z^2 = c'_B x_B = 15$$

$$x^5: \mathcal{B} = \{1,3\}, x_B^5 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_3 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 6 \\ 15 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{5}{3} \end{bmatrix}, z^5 = c'_B x_B = 20$$

$$x^6: \mathcal{B} = \{4,5\}, x_B^6 = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 6 \\ 15 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 15 \end{bmatrix}, z^6 = c'_B x_B = 0$$

Es desenvoluparà el procediment per passar de la SBF x^1 a qualsevol de les seves SBF adjacents.



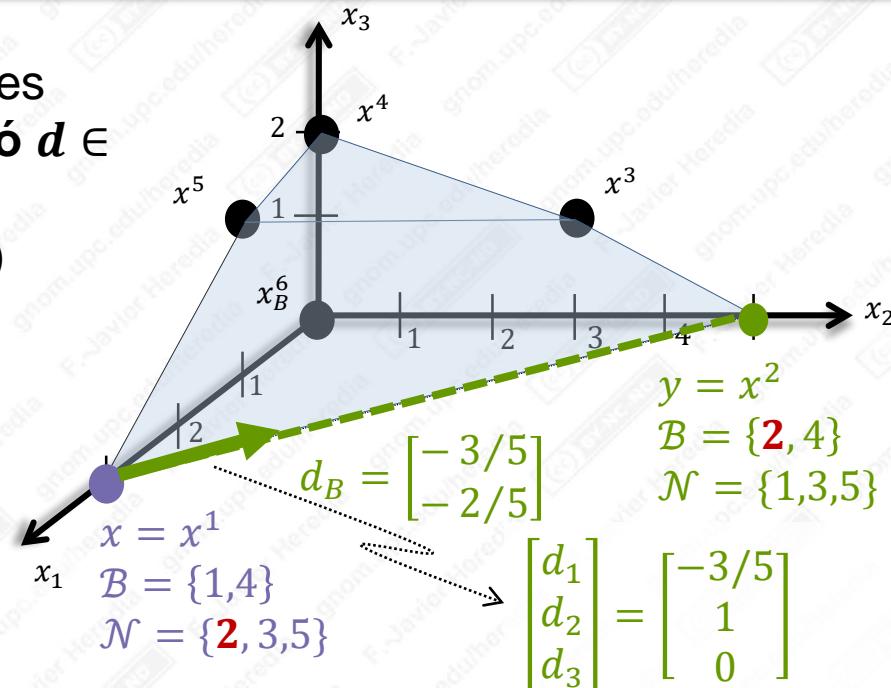
Direcció factible i direcció bàsica

- Sigui P_e , no buit, rang complet. Donades les SBF adjacents x i y , volem trobar la **direcció $d \in \mathbb{R}^n$** i l'**escalar $\theta^* \in \mathbb{R}^+$** t.q. :

$$y = x + \theta^* d \quad (x = x^1 \text{ i } y = x^2 \text{ a l'exemple})$$

Def. direcció factible: $d \in \mathbb{R}^n$ factible sobre $x \in P_e$ si $\exists \theta \in \mathbb{R}$, $\theta > 0$, tal que :

$$x + \theta d \in P_e$$



Def. direcció factible: direcció bàsica (DB):

Sigui P_e no buit, rang comp. La direcció bàsica (DB) sobre la SBF $x \in P_e$ associada a

$$q \in \mathcal{N} \text{ és la direcció } d = \begin{bmatrix} d_B \\ d_N \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n \text{ t.q } d_{N(i)} \stackrel{\text{def}}{=} \begin{cases} 1 & \text{si } N(i) = q \\ 0 & \text{si } N(i) \neq q \end{cases}, i = 1, \dots, n-m$$

i d_B és tal que $A(x + \theta d) = b, \forall \theta \in \mathbb{R}$:

$$d_B = -B^{-1}A_q$$

DB: factibilitat i longitud de pas θ^* (1/2)

- La DB $d \in \mathbb{R}^n$ és factible sobre la SBF $x \in P_e$

si $\exists \theta \in \mathbb{R}^+$ tal que $y = x + \theta d \in P_e$:

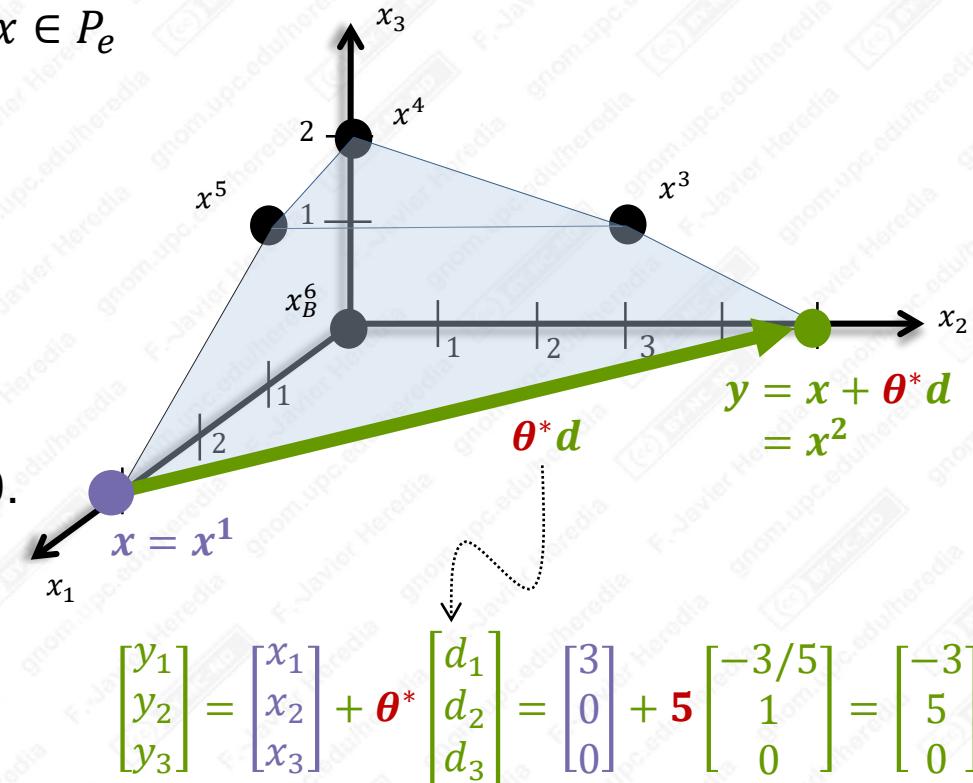
$$y \in P_e = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \overbrace{Ax = b}, \overbrace{x \geq 0}\}$$

$$(1) : Ay = A(x + \theta d) = b, \text{ cert } \forall \theta$$

$$(2) : y = x + \theta d \geq 0, \text{ depén de } \theta:$$

- $y_{N(i)} = \begin{cases} 0 & N(i) \neq q \\ \theta & N(i) = q \end{cases} \geq 0, \forall \theta > 0.$

- $y_B = \overbrace{x_B}^{>0} + \theta \overbrace{d_B}^? \geq [0], \text{ llavors}$
 $y_B \geq 0 \Leftrightarrow \theta \leq \theta^* \text{ amb:}$



Def. longitud de pas θ^* : sigui P_e , $x \in P_e$ SBF, $d \in \mathbb{R}^n$, DB sobre x , llavors:

$$\theta^* = \max\{\theta \geq 0 \mid x + \theta d \geq 0\}$$

- Si θ^* existeix, la seva expressió és:

$$\theta^* = \min_{\{i=1, \dots, m \mid d_{B(i)} < 0\}} \{-x_{B(i)}/d_{B(i)}\} = -x_{B(p)}/d_{B(p)}$$

Direcció Bàsica: factibilitat (2/2)

Proposició 5 : factibilitat de les DB, cas P_e no degenerat.

Sigui P_e no buit, de rang complet, no degenerat i sigui d DB sobre x

SBF. Llavors:

i. **d és factible.**

ii. Si $\mathbf{d}_B \ngeq \mathbf{0} \Rightarrow \exists \theta^* = \max\{\theta \geq 0 \mid x + \theta d \geq 0\} > \mathbf{0}$.

iii. Si $\mathbf{d}_B \geq \mathbf{0} \Rightarrow \nexists \theta^* = \max\{\theta > 0 \mid x + \theta d \geq 0\} = +\infty$.

Demo: immediata, a partir de les definicions de d i θ^* .

Conseqüències:

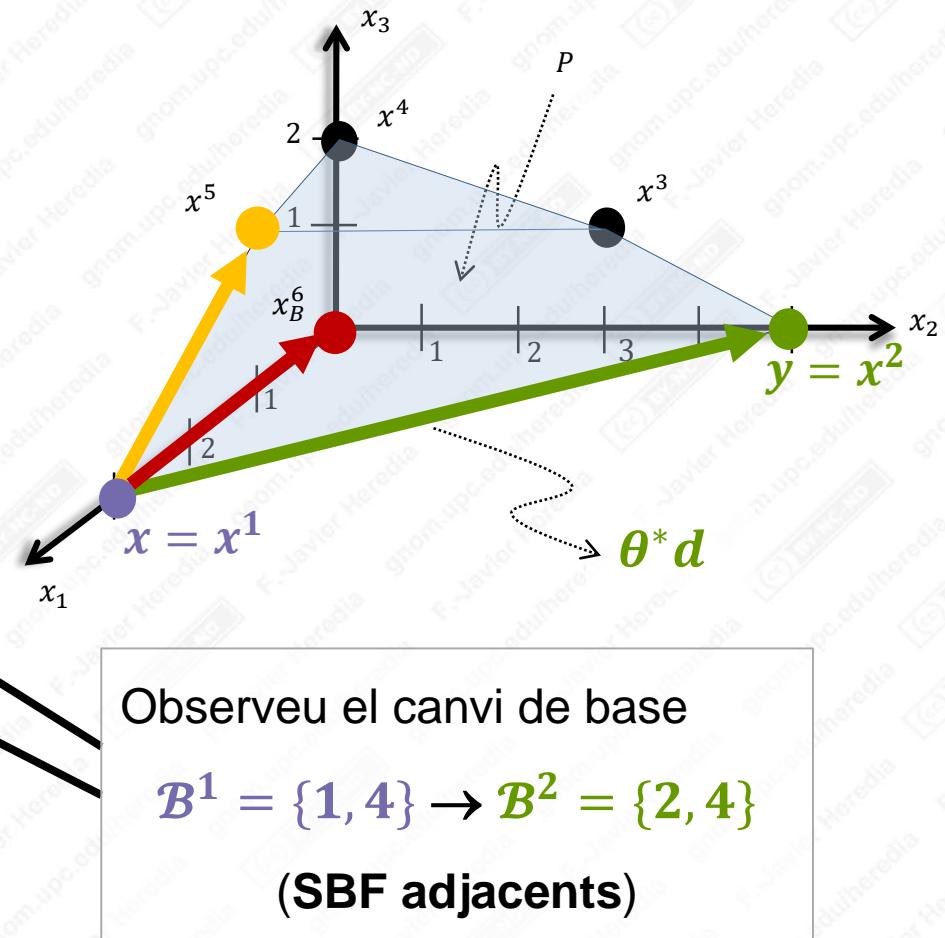
- Si P_e és no degenerat totes les DB seran factibles (**Exercicis 21, 22**).
- Si P_e és degenerat alguna DB pot ser infactible (**Exercici 23**).
(el detall de DB per a P_e degenerats s'estudiarà més endavant)

DB: actualització de les variables : $y = x + \theta^* d$

- Obtenció de la nova SBF:

$$y = x + \theta^* d = \begin{bmatrix} x_B \\ x_N \end{bmatrix} + \theta^* \begin{bmatrix} d_B \\ d_N \end{bmatrix} =$$

$$\begin{bmatrix} x_1 & 3 \\ x_4 & 3 \\ x_2 & 0 \\ x_3 & 0 \\ x_5 & 0 \end{bmatrix} + 5 \begin{bmatrix} -3/5 \\ -2/5 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & y_1 \\ 1 & y_4 \\ 5 & y_2 \\ 0 & y_3 \\ 0 & y_5 \end{bmatrix}$$



Exercici: trobeu d i θ^* sobre $x = x^1$ associat a $y = x^6$ i $y = x^5$

DB: $y = x + \theta^* d$ és SBF

Teorema 4 (Ta. 3.2 B&T): $y = x + \theta^* d$ és solució bàsica factible.

“Sigui x SBF de P_e no buit, de rang complet i sigui d DB sobre x . Llavors:

- i. Si $d_B \ngeq 0$, $y = x + \theta^* d$ amb $\theta^* = \min_{\{i \mid d_{B(i)} < 0\}} \left\{ -\frac{x_{B(i)}}{d_{B(i)}} \right\}$ és SBF de P_e .
- ii. Si $d_B \geq 0$, no existeix cap $\theta > 0$ t.q. $y = x + \theta d$ sigui SBF de P_e .

Demo: pissarra.

Corol·lari 4.1: forma en producte de la inversa.

“Sigui x SBF de P_e no buit, de rang complet. Sigui y SBF adjacent a x associada a $q \in \mathcal{N}$ amb $d_B = -B^{-1}A_q \ngeq 0$ i sigui \bar{B} la seva matriu bàsica. Llavors $\bar{B}^{-1} = HB^{-1}$ amb $H \in \mathbb{R}^{m \times m}$ matriu eta definida com:

$$H = \begin{bmatrix} e_1 \dots e_{(p-1)} & \overset{p}{\underset{\eta}{\tilde{\eta}}} & e_{(p+1)} \dots e_m \end{bmatrix}, \eta \in \mathbb{R}^m, \eta_i = \begin{cases} -d_{B(i)}/d_{B(p)} & i \neq p \\ -1/d_{B(p)} & i = p \end{cases}.$$



Condicions d'optimalitat: costos reduïts.

- Considerem els tres possibles canvis de base vistos a l'exemple

$$z^1 = 15 \begin{cases} z^2 = 15 = z^1 & \text{no millora} \\ z^5 = 20 > z^1 & \text{empitjora} \\ z^6 = 0 < z^1 & \text{millora} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} r_2 &= c_2 - c'_B B^{-1} A_2 = 3 - [0 \quad 1] \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \end{bmatrix} = \mathbf{0} \\ r_3 &= c_3 - c'_B B^{-1} A_3 = 9 - [0 \quad 1] \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \end{bmatrix} = \mathbf{3 > 0} \\ r_5 &= c_5 - c'_B B^{-1} A_5 = 0 - [0 \quad 1] \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \mathbf{-1 < 0} \end{aligned}$$

- Donats B i q es pot saber si $c'y < c'x$? Expressem $c'y$ en funció de $c'x$

$$\begin{aligned} c'y &= c'(x + \theta^* d) = c'x + \theta^* c'd = c'x + \theta^* [c'_B \quad c'_N] \begin{bmatrix} d_B \\ d_N \end{bmatrix} = \\ &= c'x + \theta^* \left(\underbrace{c'_B d_B}_{d_B = -B^{-1} A_q} + \underbrace{c'_N d_N}_{c_q} \right) = c'x + \theta^* \underbrace{(c_q - c'_B B^{-1} A_q)}_{r_q} = c'x + \theta^* r_q \end{aligned}$$

- $c'y = c'x + \theta^* r_q$ amb $r_q \stackrel{\text{def}}{=} c_q - c'_B B^{-1} A_q$ **costos reduïts de la VNB q**

Condicions d'optimalitat: DB de descens

Def. direcció de descens:

La direcció $d \in \mathbb{R}^n$ és de descens sobre $x \in \mathbb{R}^n$ per a la funció $c'x$ si

$$c'(x + \theta d) < c'x, \quad \theta > 0$$

- Si d és DB, la condició de descens i el signe dels costos reduïts estan directament relacionats:

Proposició 6: propietats direccions de descens.

- i. d és de descens sobre $x \Leftrightarrow c'd < 0$.
- ii. $x \in P_e$ òptim (PL)_e \Leftrightarrow sobre x no existeix cap direcció factible de descens.
- iii. Si d és DB sobre x SBF associada a $q \in \mathcal{N}$ llavors $r_q = c'd$.
- iv. La DB d assoc. a $q \in \mathcal{N}$ és de descens $\Leftrightarrow r_q < 0$.

Demo: immediata.

- Obviament, x SBF serà òptima sii no existeix cap direcció factible (no necessàriament DB) de descens. Al següent teorema veurem com aquesta condició es pot establir analitzant només el signe dels costos reduïts.
- **Exercicis 26,27.**



Condicions d'optimalitat de SBF

Teorema 5 (Ta. 3.1 B&T): condicions d'optimalitat de SBF P_e qualsevol.

“Sigui P_e **no buit de rang complet**, x SBF de P_e i sigui el vector de costos reduïts associat a x , $r' = c'_N - c'_B B^{-1} A_N$. Llavors:

- a) Si $r \geq [0] \Rightarrow x$ és SBF òptima.
- b) **$\text{Si } x \text{ és SBF òptima i no degenerada} \Rightarrow r \geq [0].$**

Demo.: pissarra

- **Comentari:** Una SBF degenerada, **pot ser òptima** però tenir alguna DB no factible ($\theta^* = 0$) de descens ($r_q < 0$) (Ex.: $\min \left\{ -x_2 \mid \begin{array}{l} x_1 + x_2 \leq 1 \\ x_2 \geq 1 \end{array}, x \geq 0 \right\}$, $B = \{2,3\}$).

Corol·lari 5.1: condicions d'optimalitat de SBF P_e no degenerat.

“Sigui P_e **no buit de rang complet, no degenerat**, x SBF de P_e i sigui el vector de costos reduïts associat a x , $r' = c'_N - c'_B B^{-1} A_N$. Llavors

x és SBF òptima $\Leftrightarrow r \geq [0].$



Identificació de problemes (PL) il·limitats

- Si $d \geq 0$ DB associada a la VNB x_q llavors per a tot $\theta > 0$:

$$y = x + \theta d \geq 0 \Rightarrow [y \in P_e \quad \forall \theta > 0].$$

- **Conseqüències:**

- i. La longitud de pas θ^* no està definida:

$$\theta^* = \max\{\theta > 0 \mid x + \theta d \geq 0\} = \min_{\{i \in \emptyset\}}\{-x_{B(i)}/d_{B(i)}\} = "+\infty" (\nexists \theta^*)$$

- ii. Al llarg de la semirecta $x + \theta d, \theta > 0$ (aresta del políedre) no existeix cap SBF.
- iii. **Si $r_q < 0$, $z = c'x$ decreix sense límit al llarg de d ((PL) il·limitat):**

$$z(x + \theta d) = z(\theta) = c'(x + \theta d) = \overbrace{c'x}^{cte} + \overbrace{\theta r_q}^{<0} \xrightarrow{\theta \rightarrow +\infty} -\infty$$



L'algorisme genèric del simplex primal (ASP)

1. Inicialització: sigui $(PL)_e \min_{x \in \mathbb{R}^n} \{c'x \mid x \in P_e\}$, P_e políedre estàndard **no buit de rang complet** i $x \in P_e$ **SBF inicial** representada per $\mathcal{B}, \mathcal{N}, x_B$ i z .

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB entrant q :

2.1 Es calculen els costos reduïts $r' = c'_N - c'_B \mathcal{B}^{-1} A_N$

2.2. Si $r' \geq [0]$ llavors **la SBF actual és òptima: STOP**.

Altrament, **es selecciona una VNB q amb $r_q < 0$** (VNB entrant).

3. Càcul de la DB de descens. :

3.1. Es calcula $d_B = -\mathcal{B}^{-1} A_q$ (DB de descens associada a x_q)

3.2. Si $d_B \geq [0] \Rightarrow$ DB de descens il·limitat: **$(PL)_e$ il·limitat: STOP**

4. Càcul de la passa màxima θ^* i selecció de la VB sortint $B(p)$:

4.1. Càcul de la passa màxima al llarg de d_B : $\theta^* = \min_{\{i=1, \dots, m \mid d_{B(i)} < 0\}} \{-x_{B(i)}/d_{B(i)}\}$

4.2. VB de sortida: **$B(p)$ t.q. $\theta^* = -x_{B(p)}/d_{B(p)}$**

5. Actualitzacions i canvi de base :

5.1. Actualització de les VB i f.o.: $x_B := x_B + \theta^* d_B$, $x_q := \theta^*$; $z := z + \theta^* r_q$

5.2. S'actualitzen $\mathcal{B} := \mathcal{B} \setminus \{B(p)\} \cup \{q\}$, $\mathcal{N} := \mathcal{N} \setminus \{q\} \cup \{B(p)\}$

6. Anada a 2.



Exemple algorisme del simplex (1/3)

- **Exercici 29** Trobeu la solució òptima del següent problema (*PL*) aplicant l'algorisme del símplex, prenent com a SBF. inicial l'associada al punt extrem $x' = [0,6]$.

$$(PL) \begin{cases} \min z = & x_1 + x_2 \\ \text{s.a.:} & 2x_1 + x_2 + x_3 = 8 \\ & x_2 + x_4 = 6 \\ & x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0 \end{cases}$$

1. Inicialització : $x = \begin{bmatrix} 0 \\ 6 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} \rightarrow$

$$\rightarrow \begin{cases} \mathcal{B} = \{3,2\}, B = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, x_B = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \end{bmatrix}, c_B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, z = c'_B x_B = 6 \\ \mathcal{N} = \{1,4\}, A_N = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, c_N = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \end{cases}$$

L'algorisme del simplex primal: exemple (2/3)

- **1a iteració:** $\mathcal{B} = \{3,2\}, \mathcal{N} = \{1,4\}$

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB d'entrada q :

$$r' = c'_N - c'_B B^{-1} A_N = [1 \ 0] - [0 \ 1] \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = [1 \ -1] \geq 0 \Rightarrow \boxed{\begin{array}{l} q = 4, \\ x_4 \text{ VNB} \\ \text{entrant} \end{array}}$$

3. DBF de descens: $d_B = -B^{-1} A_4 = -\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \geq 0$

4. Passa màxima θ^* i VB de sortida p : $\theta^* = \min_{i=2} \left\{ \frac{-x_{B(i)}}{d_{B(i)}} \right\} = 6 \Rightarrow \boxed{\begin{array}{l} p = 2, \\ x_{B(2)} \text{ VB sortint.} \end{array}}$

5. Actualitzacions i canvi de base : $q = 4 \leftrightarrow B(p) = 2$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_2 \end{bmatrix} := x_B + \theta^* d_B = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \end{bmatrix} + 6 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 0 \end{bmatrix}, x_4 := \theta^* = 6 ; z := z + \theta^* r_q = 6 + 6 \times (-1) = 0$$

$$\mathcal{B} := \{3,4\}, B = B^{-1} := \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, x_B = \begin{bmatrix} x_{B(1)} \\ x_{B(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 6 \end{bmatrix}, c_B = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathcal{N} := \{1,2\}, A_N := \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, c_N := \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

L'algorisme del simplex primal: exemple (3/3)

- **2a iteració:** $B = \{3,4\}$, $N = \{1,2\}$

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB d'entrada q :

$$r' = c'_N - c'_B B^{-1} A_N = [1 \ 1] - [0 \ 0] \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = [1 \ 1] \geq 0 \rightarrow \text{òptim}$$

Solució òptima: $B^* = \{3,4\}$, $N^* = \{1,2\}$, $x_B^* = [8, 6]', z^* = 0$



Implementació computacional del mètode del simplex: Funció `simplexP_iter.m` (MATLAB)

```
function [vb, vn, xb, z, iout] = simplexP_iter(c, A, b, vb, vn, xb, z)

.

.

.

if( min(r) >= 0)    iout = 1; return; end    % SBF òptima.

.

.

.

if ( min(db) >=0 ) iout = 2; return; end    % Problema il·limitat.

.

.

.
```

Implementació computacional del mètode del simplex: Funció simplexP.m

```
%  
% Dades del problema  
%  
c=[-350, -300, 0, 0, 0]' % Costos  
A = [ 1, 1, 1, 0, 0; % Matriu de coeficients  
      9, 6, 0, 1, 0;  
     12, 16, 0, 0, 1]  
b= [ 200, 1566, 2880]' % Vector de termes independents  
%  
vb=[3,4,5] % Conjunt inicial de VB  
vn=[1,2] % Conjunt inicial de VNB  
xb = A(:,vb)^(-1)*b; % Valor inicial de les variables bàsiques  
z = c(vb)'*xb; % Valor inicial de la funció objectiu  
%  
iout=0;  
niter = 0  
while (iout == 0)  
    niter = niter + 1;  
    [vb, vn, xb, z, iout] = simplexP_iter( c, A, b, vb, vn, xb, z)  
end
```

Iteració: 1	Iteració: 2	Iteració: 3
vb = 3 4 5	vb = 2 1 5	vb = 2 1 5
vn = 1 2	vn = 4 3	vn = 4 3
xb =	xb =	xb =
200	78.0000	78.0000
1566	122.0000	122.0000
2880	168.0000	168.0000
z = 0	z = -66100	z = -66100
	iout = 0	iout = 1

Càcul d'una SBF inicial: Problema de Fase I

Def. Problema de Fase I :

Sigui el problema $(PL)_e$, $\text{rang}(A) = m$, $\mathbf{b} \geq \mathbf{0}$. Es defineix el problema de Fase I associat a $(PL)_e$ al problema de PL

$$(PL)_I \left\{ \begin{array}{l} \min z_I = c'_I x = \sum_{i=n+1}^{n+m} x_i \\ \text{s.a.: } Ax + I \begin{bmatrix} x_{n+1} \\ \vdots \\ x_{n+m} \end{bmatrix} = b, c'_I = \underbrace{[0, \dots, 0]}_n, \underbrace{[1, \dots, 1]}_m. \\ x_1, \dots, x_{n+m} \geq 0 \end{array} \right.$$

• Exemple:

$$(PL)_e \left\{ \begin{array}{l} \min z = -x_1 \\ \text{s.a.: } \begin{array}{l} x_1 + x_2 + x_3 = 4 \\ 2x_1 - x_2 = 2 \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{array} \end{array} \right. , (PL)_I \left\{ \begin{array}{l} \min z_I = x_4 + x_5 \\ \text{s.a.: } \begin{array}{l} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 4 \\ 2x_1 - x_2 + x_5 = 2 \\ x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0 \end{array} \end{array} \right.$$

- En molts casos ens podem estalviar algunes variables de fase I (**Exercicis 35-40**)

Propietats problema de Fase I.

Proposició 7: Factibilitat de $(PL)_I$ i SBF trivial.

El problema $(PL)_I$ és *factible*, i $\mathcal{B}_I^0 := \{n+1, \dots, n+m\}$ és *SBF*.

Demo: immediata

Proposició 8: Optimalitat de $(PL)_I$ i SBF òptima.

El problema $(PL)_I$ té solució òptima. Si \mathcal{B}_I^* és SBF òptima de $(PL)_I$ llavors:

- i. Si $z_I^* > 0$ llavors $(PL)_e$ és *infactible*.
- ii. Si $z_I^* = 0$ llavors $(PL)_e$ és *factible*. A més:
 - a. Si $\mathcal{B}_I^* \subset \{1, 2, \dots, n\}$ llavors \mathcal{B}_I^* és una SBF de $(PL)_e$.
 - b. Si $\mathcal{B}_I^* \not\subset \{1, 2, \dots, n\}$ llavors \mathcal{B}_I^* és una SBF degenerada de $(PL)_I$ a partir de la qual es pot obtenir una SBF de $(P)_e$ substituint les VB x_i amb $i > n$ per VNB x_q amb $q \leq n$.

Demo: i, ii-a immediata; ii-b , Exercici 46.

- Prop. 7-8 \Rightarrow l'aplicació de l'ASP a $(PL)_I$ o bé (a) proporciona una SBF de $(PL)_e$ o bé (b) certifica la seva infactibilitat (veure Corol·lari 7.2 més endavant).



Convergència ASP i degeneració

Teorema 6: convergència de l'ASP, P_e no degenerat.

Sigui $(PL)_e \min\{c'x | x \in P_e\}$, **P_e no buit, rang complet, no degenerat.**

Llavors:

- a) l'ASP finalitza en un nombre finit d'iteracions.
- b) l'ASP finalitza en un dels següents estats:
 - i. o bé proporciona una solució bàsica factible òptima
 - ii. o bé identifica una SBF associada a una direcció d bàsica factible de descens il·limitat (problema il·limitat).

Demo : immediata a partir de l'algorisme (Ta. 3.3 B&T). Penseu en la demo de b-ii.

- **Com pot afectar la degeneració a la convergència de algorisme del simplex?**

Conseqüències degeneració.

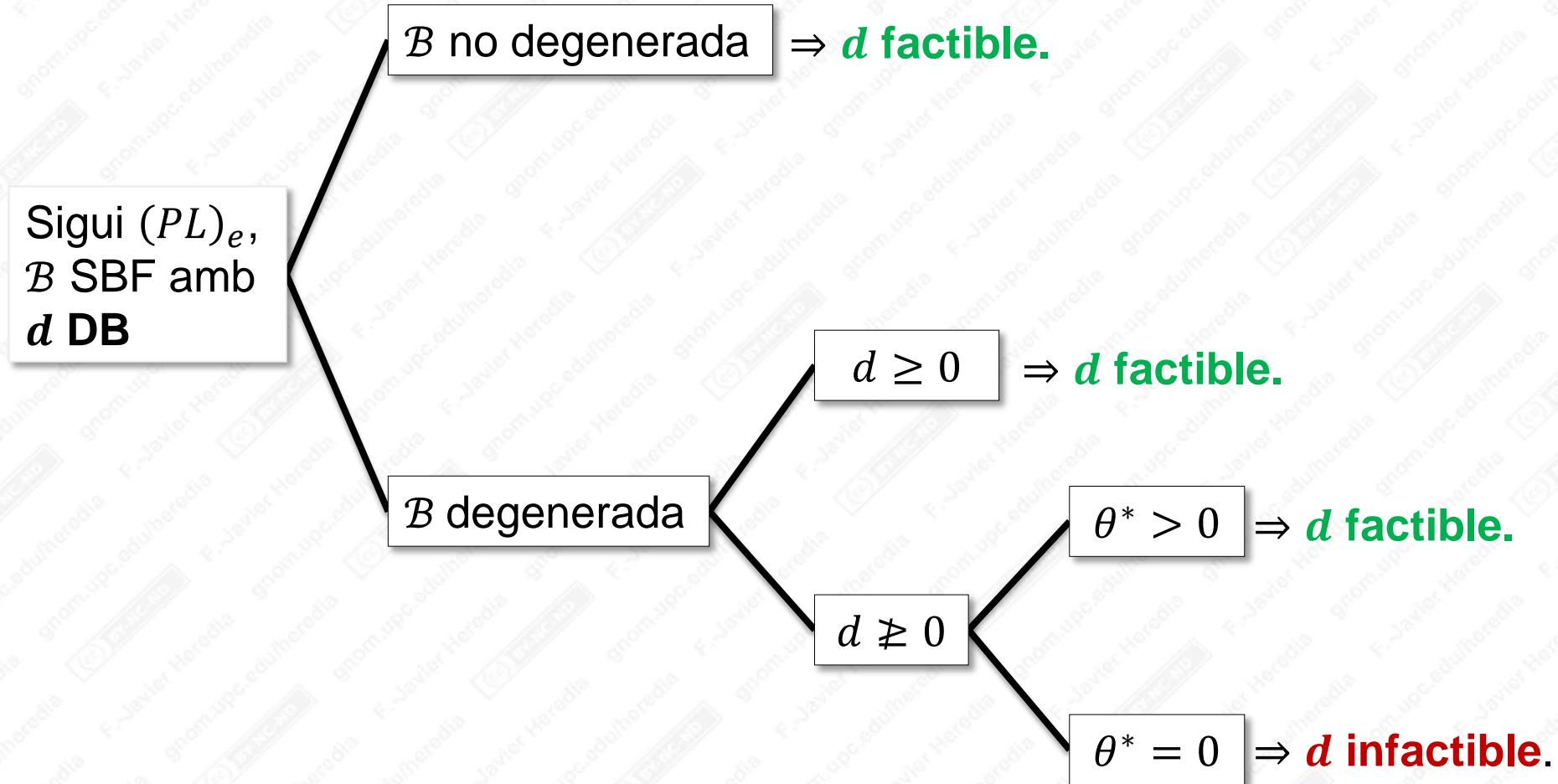
Proposició 9: conseqüències de la degeneració.

Sigui $(PL)_e$ amb P_e no buit, de rang complet.

- Si P_e és no degenerat llavors:
 - i. Tota direcció bàsica és direcció factible (Prop. 5).
 - ii. x SBF és òptima $\Leftrightarrow r \geq [0]$ (Corol·lari 5.1).
 - iii. L'algorisme del símplex primal convergeix en un nombre finit d'iteracions (Teorema 6).
- Si P_e és degenerat llavors:
 - iv. La DB pot ser infactible: si $x_{B(i)} = 0$ i $d_{B(i)} < 0$ llavors $\theta^* = 0 \Rightarrow$ la DB és infactible \rightarrow iteracions de l'ASP sense canviar de punt extrem.
 - v. Si x SBF és òptima i degenerada $\nRightarrow r \geq 0$: poden existir DB infactibles ($\theta^* = 0$) de descens ($r_q < 0$) \rightarrow l'ASP identificarà x^* ?
 - vi. L'ASP pot no finalitzar en un nombre finit d'iteracions (**CICLAT**).



Anàlisi factibilitat d' DB $(PL)_e$ general



Ciclat de l'ASP amb degeneració.

- Exemple de ciclat de l'algorisme del simplex amb degeneració:

$$(PL)_e \left\{ \begin{array}{l} \min_{x \in \mathbb{R}^7} \left[-\frac{3}{4}, 20, -\frac{1}{2}, 6, 0, 0, 0 \right] x \\ \text{s. a.:} \\ \left[\begin{array}{cccccc} \frac{1}{4} & -8 & -1 & 9 & 1 \\ \frac{1}{2} & -12 & -\frac{1}{2} & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{array} \right] x = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \\ x \geq 0 \end{array} \right.$$

- Aplicació de l'ASP amb selecció del cost reduït més negatiu:

It.	\mathcal{B}	x'_B	\mathcal{N}	r'	q	d'_B	$B(p)$
1	5 6 7	0 0 1	1 2 3 4	-0.75 20.0 -0.50 6.0	1	-0.25 -0.5000 0.0	5
2	1 6 7	0 0 1	5 2 3 4	3.00 -4.0 -3.50 33.0	2	32.00 -4.0000 0.0	6
3	1 2 7	0 0 1	5 6 3 4	1.00 1.0 -2.00 18.0	3	-8.00 -0.3750 -1.0	1
4	3 2 7	0 0 1	5 6 1 4	-2.00 3.0 0.25 -3.0	4	10.50 -0.1875 -10.5	2
5	3 4 7	0 0 1	5 6 1 2	-1.00 1.0 -0.50 16.0	5	-2.00 -0.3333 2.0	3
6	5 4 7	0 0 1	3 6 1 2	0.50 -2.0 -1.75 44.0	6	3.00 -0.3333 0.0	4
7	5 6 7	0 0 1	3 4 1 2	-0.50 6.0 -0.75 20.0	1	-0.25 -0.5000 0.0	5

- A partir de la iteració 7 es repeteixen les iteracions: **CICLAT!!**

Convergència ASP amb degeneració.

Def. Regla de Bland (selecció del pivot d'índex menor):

1. Seleccionar com a VNB d'entrada la corresponent a l'índex menor de les que tinguin cost reduït negatiu: $q = \min\{q \in \mathcal{N} | r_q < 0\}$.
 2. Si en la selecció de la variable de sortida de la base es produeix un empàt, seleccionar la VB amb índex menor: $B(p) := \min_{l=1,\dots,m} \{B(l) | \theta^* = -x_{B(l)}/d_{B(l)}\}$.
- **Exemple:** aplicant la regla de Bland a l'exemple anterior obtindríem:

It.	\mathcal{B}	x'_B	\mathcal{N}	r'	q	d'_B	$B(p)$
5	3 4 7	0.0 0.0 1.0	5 6 1 2	-1.0 1.0 -0.50 16.0	1	2.5 0.25 -2.5	7
7	3 4 1	1.0 0.1 0.4	5 6 7 2	-1.4 2.2 0.20 4.8	5	0.0 -0.13 0.8	4
8	3 5 1	1.0 0.75 1.0	4 6 7 2	10.5 1.5 1.25 2.0			

Teorema 7: convergència de l'ASP, cas P_e degenerat.

Si l'**ASP** amb la **regla de Bland** s'aplica a $(PL)_e$, $P_e \neq \emptyset$, $\text{rang}(A) = m$, finalitza en un **nombre finit d'iteracions**.

Demo: complexa i força tècnica. L'ometrem.

Corol·lari 7.1 :

Tot $(PL)_e$ amb P_e degenerat i solució òptima té alguna SBF amb $r \geq 0$.

ASP1: ASP+ (dues fases, regla de Bland, FPI)

Sigui $(PL)_e \min_{x \in R^n} \{c'x \mid x \in P_e\}$, $\text{rang}(A) = m$, $b \geq 0$.

1. Inicialització: **Fase:=1**; $\tilde{A} := [A|I]$; $\tilde{c} := c_I$; $\mathcal{B} := \mathcal{B}_I^0 = \{n+1, \dots, n+m\}$; $B^{-1} = I$; $\mathcal{N} := \{1, \dots, n\}$, $x_B := b$; $z := \sum_{j=1}^m b_j$;

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB entrant q :

2.1 Es calculen els costos reduïts: $\lambda' := \tilde{c}'_B B^{-1}$; $r' = \tilde{c}'_N - \lambda' \tilde{A}_N$;

2.2 Si $r' \geq [0]$ llavors

Si **Fase=2** \Rightarrow **SBF ÒPTIMA DE $(PL)_e$: STOP**;

Si **Fase=1**

Si $z > 0 \Rightarrow$ **$P_e = \emptyset$, $(PL)_e$ INFACIBLE: STOP**;

Fase:=2;

Si $\mathcal{B} \not\subseteq \{1, \dots, n\}$: $\mathcal{B}, B^{-1}, \mathcal{N} \xleftarrow{\text{Prop. 8-ii-b}} \mathcal{B}, B^{-1}, \mathcal{N}$;

$\tilde{c} := c$; $\tilde{A} := A$; $z := c'_B x_B$; $\mathcal{N} := \mathcal{N} \setminus \{n+1, \dots, n+m\}$;

Altrament, es selecciona $q = \min\{q \in \mathcal{N} \mid r_q < 0\}$ (VNB entrant);

3. Càcul de la DB de descens :

3.1. Es calcula $d_B = -B^{-1} \tilde{A}_q$ (DB de descens associada a x_q);

3.2. Si **Fase=2**: Si $d_B \geq [0] \Rightarrow$ DB de descens il·limitat: **$(PL)_e$ IL-LIMITAT: STOP**;

4. Càcul de la passa màxima θ^* i selecció de la VB sortint $B(p)$:

4.1. Càcul de la passa màxima al llarg de d_B : $\theta^* = \min_{\{i=1, \dots, m \mid d_{B(i)} < 0\}} \{-x_{B(i)}/d_{B(i)}\}$;

4.2. VB de sortida: $B(p) := \min_{l=1, \dots, m} \{B(l) \mid \theta^* = -x_{B(l)}/d_{B(l)}\}$;

5. Actualitzacions i canvi de base :

5.1. Actualització de les VB i f.o.: $x_B := x_B + \theta^* d_B$, $x_q := \theta^*$; $z := z + \theta^* r_q$;

5.2. S'actualitzen $\mathcal{B} := \mathcal{B} \setminus \{B(p)\} \cup \{q\}$; $\mathcal{N} := \mathcal{N} \setminus \{q\} \cup \{B(p)\}$; $B^{-1} \xleftarrow{\text{Cor. 4.1}} HB^{-1}$;

6. Anada a 2.

Corol·lari 7.2 :

L'aplicació de l'ASP1 al problema $(PL)_e$, $\text{rang}(A) = m$, $b \geq 0$ (a) finalitza en un nombre finit d'iteracions, (b) identificant el problema com a infactible, il·limitat o proporcionant una solució òptima.

Demo:

Prop. 7-8 (Fase I), Ta. 7 (Bland), Cor. 4.1 (FPI).

Exemple ASP1 (1/4)

- Resoleu $(PL) \min_{x \in \mathbb{R}^2} \left\{ -x_1 \mid \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & -1 \end{bmatrix} x \leq \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}, x \geq 0 \right\}$ amb l'ASP1:

1. Inicialització (Fase I):

$$(PL) \left\{ \begin{array}{l} \min z = -x_1 \\ \text{s.a.: } \begin{array}{ll} x_1 + x_2 & \leq 4 \\ 2x_1 - x_2 & = 2 \\ x_1, x_2 & \geq 0 \end{array} \end{array} \right. \rightarrow (PL)_e \left\{ \begin{array}{l} \min z = -x_1 \\ \text{s.a.: } \begin{array}{ll} x_1 + x_2 + x_3 & = 4 \\ 2x_1 - x_2 & = 2 \\ x_1, x_2, x_3 & \geq 0 \end{array} \end{array} \right.$$

$$\rightarrow (PL)_I \left\{ \begin{array}{l} \min z_I = x_4 + x_5 \\ \text{s.a.: } \begin{array}{ll} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 & = 4 \\ 2x_1 - x_2 + x_5 & = 2 \\ x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 & \geq 0 \end{array} \end{array} \right.$$

$$\mathcal{B} = \{4,5\}, B = I, B^{-1} = I, x_B = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}, \tilde{c}_B = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, z = 6$$

$$\mathcal{N} = \{1,2,3\}, \quad \tilde{A}_N = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \tilde{c}_N = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Fase:=1



Exemple ASP1 (2/4)

1a iteració (Fase I): $\mathcal{B} = \{4,5\}$, $\mathcal{N} = \{1,2,3\}$

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB d'entrada q :

$$r' = \tilde{c}'_N - \tilde{c}'_B B^{-1} \tilde{A}_N = [0 \ 0 \ 0] - [1 \ 1] I \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & 0 \end{bmatrix} = [-3 \ 0 \ -1] \not\geq 0 \xrightarrow{\text{Bland}} q = 1$$

3. Càcul DB descens: $d_B = -B^{-1} \tilde{A}_1 = -I \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \end{bmatrix} \not\geq [0]$

4. Selecció de la VB de sortida p :

$$\theta^* = \min_{i=1,2} \{-x_{B(i)}/d_{B(i)}\} = \min \left\{ \frac{4}{1}, \frac{2}{2} \right\} = 1 \xrightarrow{\text{Bland}} p = 2, x_{B(2)} = x_5 \text{ VB sortint}$$

5. Actualitzacions i canvi de base:

$$x_B = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} := x_B + \theta^* d_B = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \end{bmatrix}, x_1 := \theta^* = 1 ; z := z + \theta^* \cdot r_{N_1} = 6 + 1 \times (-3) = 3$$

$$\eta := \begin{bmatrix} -1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}, H := \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix}, B^{-1} := \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix} I := \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix},$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_{B(1)} \\ x_{B(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}, \tilde{c}_B = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathcal{N} := \{2,3,5\}, \tilde{A}_N := \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \tilde{c}_N := [0 \ 0 \ 1]'$$

Exemple ASP1 (3/4)

2a iteració Fase I: $\mathcal{B} = \{4,1\}, \mathcal{N} = \{2,3,5\}$

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB d'entrada q :

$$r' = \tilde{c}'_N - \tilde{c}'_B B^{-1} A_N = [0 \ 0 \ 1] - [1 \ 0] \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \left[-\frac{3}{2} \ -1 \ \frac{3}{2} \right] \not\geq 0$$

$\xrightarrow{\text{Bland}} q = 2$

3. Càlcul DB descens : $d_B = -B^{-1} \tilde{A}_2 = - \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3/2 \\ 1/2 \end{bmatrix} \not\geq [0]$

4. Selecció de la VB de sortida p :

$$\theta^* = \min_{i=1} \{-x_{B(i)}/d_{B(i)}\} = \min \left\{ \frac{3}{-3/2} \right\} = 2 \xrightarrow{\text{Bland}} p = 1, x_{B(1)} = x_4 \text{ VB sortint}$$

5. Actualitzacions i canvi de base :

$$x_B = \begin{bmatrix} x_4 \\ x_1 \end{bmatrix} := x_B + \theta^* d_B = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} -3/2 \\ 1/2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}, x_2 := \theta^* = 2 ; z := z + \theta^* \cdot r_{N_1} = 0$$

$$\mathcal{B} := \{2,1\}, \eta := \begin{bmatrix} 2/3 \\ 1/3 \end{bmatrix}, H := \begin{bmatrix} 2/3 & 0 \\ 1/3 & 1 \end{bmatrix}, B^{-1} := \begin{bmatrix} 2/3 & 0 \\ 1/3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2/3 & -1/3 \\ 1/3 & 1/3 \end{bmatrix},$$

$$x_B = \begin{bmatrix} x_{B(1)} \\ x_{B(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \tilde{c}_B = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathcal{N} := \{3,4,5\}, \tilde{A}_N := \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \tilde{c}_N := [0 \ 1 \ 1]'.$$

Exemple ASP1 (4/4)

3a iteració (Fase I): $\mathcal{B} = \{2,1\}$, $\mathcal{N} = \{3,4,5\}$

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB d'entrada q :

$$r' = \tilde{c}'_N - \tilde{c}'_B B^{-1} \tilde{A}_N = [0 \ 1 \ 1] - [0 \ 0] \begin{bmatrix} 2/3 & -1/3 \\ 1/3 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = [0 \ 1 \ 1] \geq 0$$

$r \geq 0$ i Fase:=1 i z = 0 \Rightarrow òptim Fase I: $\mathcal{B} = \{2,1\}$ SBF de P_e :

$$\tilde{c}_B := c_B = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \end{bmatrix}, \mathcal{N} := \{3\}, \tilde{c}_N := c_N = [0], \tilde{A}_N := A_N = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, z := -2; \text{ Fase:=2.}$$

4a iteració (Fase II): $\mathcal{B} = \{2,1\}$, $\mathcal{N} = \{3\}$

2. Identificació de SBF òptima i selecció de la VNB d'entrada q :

$$r' = c'_N - c'_B B^{-1} A_N = [0] - [0 \ -1] \begin{bmatrix} 2/3 & -1/3 \\ 1/3 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = [1/3] \geq 0$$

$r \geq 0$, Fase:=2 \Rightarrow òptim Fase II: **$\mathcal{B} = \{2, 1\}$ SBF ÒPTIMA DE $(PL)_e$: STOP.**

Complexitat algorísmica del simplex (1/8)

- Hem demostrat la convergència de l'ASP1. Ara volem estudiar la seva **complexitat algorísmica** (*worst case analysis*).
- **Cost computacional del simplex:**

$$\text{Cost computacional} = \frac{\text{nre. operacions}}{\text{iteració}} \times \text{nre. iteracions}$$

- **Nre. operacions/iteració ASP1:**

a. $B^{-1} := H \cdot B^{-1} \rightarrow O(m^2)$ ops. +

b. $\lambda' = \tilde{c}'_B B^{-1} \rightarrow O(m^2)$ ops. +

c. $r' = \tilde{c}'_N - \lambda' \tilde{A}_N \rightarrow O(mn)$ ops. +

d. $d_B = -B^{-1} \tilde{A}_q \rightarrow O(m^2)$ ops.

$$= O(m^2 + mn)$$

Llavors: nre. operacions/iteració = $O(m^2 + mn)$: polinòmic.

Complexitat algorísmica del simplex (2/8)

- **Nombre d'iteracions del simplex: polinòmic?**

- **Def. criteri de pivotació:** criteri de selecció de q i p a l'ASP.
- Existeix un criteri pivotació que aseguri que nre. iteracions \leq polinomi en n i m ?
- **En la pràctica:** s'observa que nre. iteracions = $O(m) \approx 3m$ (o $O(m \log n)$)
- **En teoria:** es poden trobar exemples on el nombre d'iteracions és exponencial:

Problema de Klee-Minty (1972)

$$(P_{K-M}) \begin{cases} \min & -x_n \\ \text{s.t.:} & \epsilon \leq x_1 \leq 1 \\ & \epsilon x_{i-1} \leq x_i \leq 1 - \epsilon x_{i-1} \quad i = 2, \dots, n \end{cases}$$

amb $\epsilon \in (0, \frac{1}{2})$. Es pot demostrar que (Ta. 3,5 B&T):

- i. El poliedre associat a (P_{K-M}) (**cub de Klee-Minty**) té 2^n vèrtexs (punts extrems).
- ii. El simplex **pot** necessitar $2^n - 1$ iteracions (**worst case analysis**)

Complexitat algorísmica del simplex (3/8)

- Problema de Klee-Minty per a $n = 3$:

$$(P_{K-M}) \left\{ \begin{array}{ll} \min & -x_3 \\ \text{s.t.:} & \epsilon \leq x_1 \leq 1 \\ & \epsilon x_1 \leq x_2 \leq 1 - \epsilon x_1 \\ & \epsilon x_2 \leq x_3 \leq 1 - \epsilon x_2 \end{array} \right.$$

$$(P_{K-M}) \left\{ \begin{array}{ll} \min & -x_3 \\ \text{s. a.:} & \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \epsilon & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \epsilon & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \epsilon & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & \epsilon & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \\ x_7 \\ x_8 \\ x_9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -\epsilon \\ 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \end{array} \right.$$

Complexitat algorísmica del simplex (4/8)

- Problema de Klee-Minty per a $n = 3$ i $\epsilon = 1/4$: (P_{K-M})

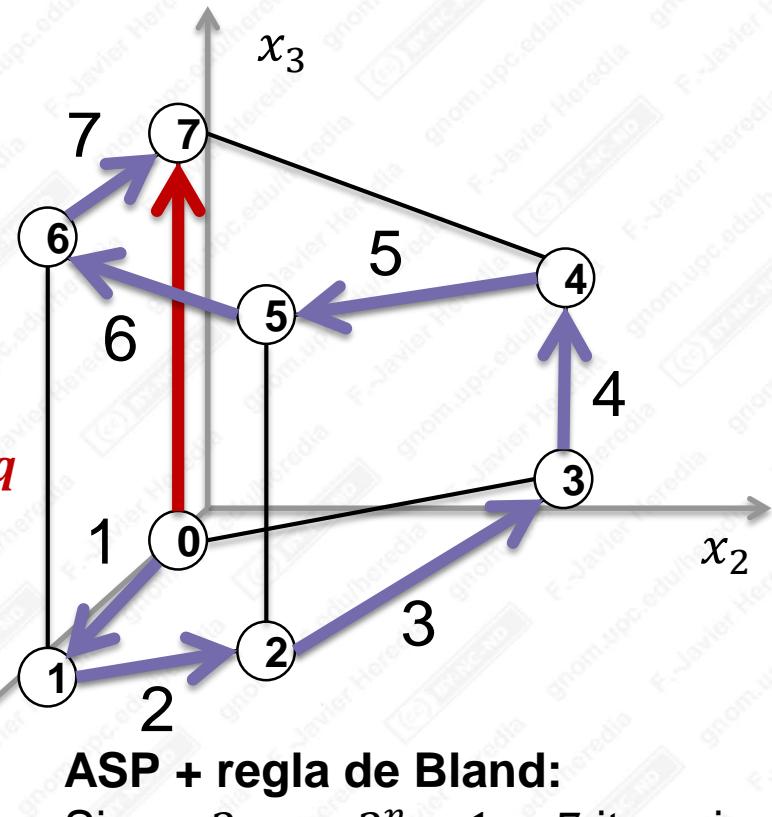
$$\left\{ \begin{array}{ll} \min & -x_3 \\ \text{s.t.:} & \frac{1}{4} \leq x_1 \leq 1 \\ & \frac{1}{4}x_1 \leq x_2 \leq 1 - \frac{1}{4}x_1 \\ & \frac{1}{4}x_2 \leq x_3 \leq 1 - \frac{1}{4}x_2 \end{array} \right.$$

(P_{K-M}) $n = 3$ $\epsilon = 1/4$	It.	\mathcal{B}	\mathcal{N}	x_B					
ASP + reg.Bland	0	1 2 3 4 6 8	5 7 9	0.2500	0.0625	0.0156	0.7500	0.8750	0.9688
	1	1 2 3 5 6 8	4 7 9	1.0000	0.2500	0.0625	0.7500	0.5000	0.8750
	2	1 2 3 5 7 8	4 6 9	1.0000	0.7500	0.1875	0.7500	0.5000	0.6250
	3	1 2 3 4 7 8	5 6 9	0.2500	0.9375	0.2344	0.7500	0.8750	0.5312
	4	1 2 3 4 7 9	5 6 8	0.2500	0.9375	0.7656	0.7500	0.8750	0.5312
	5	1 2 3 5 7 9	4 6 8	1.0000	0.7500	0.8125	0.7500	0.5000	0.6250
	6	1 2 3 5 6 9	4 7 8	1.0000	0.2500	0.9375	0.7500	0.5000	0.8750
	7	1 2 3 4 6 9	5 7 8	0.2500	0.0625	0.9844	0.7500	0.8750	0.9688
ASP + $r_q = \min r$	0	1 2 3 4 6 8	5 7 9	0.2500	0.0625	0.0156	0.7500	0.8750	0.9688
	1	1 2 3 4 6 9	5 7 8	0.2500	0.0625	0.9844	0.7500	0.8750	0.9688

Complexitat algorísmica del simplex (5/8)

- Problema de Klee-Minty per a $n = 3$ i $\epsilon = 1/4$: (P_{K-M})

$$\left\{ \begin{array}{ll} \min & -x_3 \\ \text{s.t.:} & \frac{1}{4} \leq x_1 \leq 1 \\ & \frac{1}{4}x_1 \leq x_2 \leq 1 - \frac{1}{4}x_1 \\ & \frac{1}{4}x_2 \leq x_3 \leq 1 - \frac{1}{4}x_2 \end{array} \right.$$



Si $n = 3$: $2^n - 1 = 7$ iteracions.

Si $n = 300$: $2^{300} - 1 \approx 10^{90}$ iteracions \geq nre. àtoms a l'univers.

vèrtexs	x_1	x_2	x_3
0	$1/4$	$1/16$	$1/64$
1	1	$1/4$	$1/16$
2	1	$3/4$	$3/16$
3	$1/4$	$15/16$	$15/64$
4	$1/4$	$15/16$	$49/64$
5	1	$3/4$	$13/16$
6	1	$1/4$	$15/16$
7	$1/4$	$1/16$	$63/64$

Complexitat algorísmica del simplex (6/8)

- El problema de Klee-Minty mostra que el nre. d'iter. de l'ASP serà polinòmic o no depenent del **criteri de pivotació**.
- Es coneixen exemples similars al problema de Klee-Minty que necessiten un nombre exponencial d'iteracions per a la major part de criteris de pivotació.
- La qüestió doncs és: **pot existir algun criteri de pivotació que asseguri un nre. màxim d'iteracions polinòmic per a tot problema (PL)?** La resposta a aquesta pregunta depèn de l'estudi del **diàmetre de políedres $D(P)$** .

Def.: $d(x, y)$, distància entre dos punts extrems x i y d'un políedre P :

Mínim nombre de punts extrems adjacents que separen x i y (exclosos) més u.

- Suposem ara un problema (PL) amb regió factible P , solució única x^* i que apliquem l'ASP a partir de la SBF x^0 . Llavors, podem assegurar que **l'ASP farà, com a mínim, $d(x^0, x^*)$ iteracions, independentment del criteri de pivotació triat.**

Def.: $D(P)$, diàmetre d'un políedre P :

Màxima distància $d(x, y)$ per a tot parell de punts extrems x, y de P .

- Per a tot políedre P , triant el vector de costos apropiat c , sempre existirà un problema (PL) $\min_{x \in \mathbb{R}^n} \{c'x | x \in P\}$ tal que $d(x^0, x^*) = D(P)$ i, llavors: **$k_{ASP} \stackrel{\text{def}}{=} \text{nre iter. ASP} \geq D(P)$**

Complexitat algorísmica del simplex (7/8)

Def.: $\Delta(n, l)$, màxim diàmetre poliedres $P_{n,l}$:

Considerem tots els políedres de mida n, l , $P_{n,l} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid a_j'x \geq 0, j = 1, \dots, l\}$. Llavors:

$$\Delta(n, l) = \max_{\forall P_{n,l}} \{D(P_{n,l})\}$$

- $\Delta(n, l)$ és una fita inferior del nre. d'iteración del l'ASP sobre políedres n, l , $k_{ASP}(n, l)$:

$$k_{ASP}(n, l) \geq \Delta(n, l) \rightarrow \begin{cases} \Delta(n, l) \text{ no polinòmic} & \Rightarrow \text{ASP no polinòmic} \\ \textcolor{red}{\Delta(n, l) \text{ polinòmic}} & \not\Rightarrow \text{ASP polinòmic} \end{cases}$$

- **Conjectura de Hirsch (1956)** : $\Delta(n, l) \leq l - n$ **FALSA!!!**:

- **Klee & Walkup (1967)**, contraexemple amb $P_{4,8}$ no fitat:

$$D(P_{4,8}) = 5 > l - n = 4$$

- **Santos (2010)**, contraexemple amb $P_{43,86}$ fitat (publicat a la premsa!!!):

$$D(P_{43,86}) \geq 44 > l - n = 43$$

- **Kalai & Kleitman (1992)**: $\Delta(n, l) \leq (2n)^{\log_2 l}$:

- El diàmetre màxim no és exponencial, però podria no ser polinòmic.

- Situació actual..... **cap conclusió sobre si l'ASP és polinòmic!!!**

Complexitat algorísmica del simplex (8/8)

- **Recapitulant: el nre. d'iteracions del simplex és polinòmic en n i m ?** No se sap. Qüestió fonamental de la matemàtica moderna. Estat actual:

1. **En teoria:** podem prendre la fita de Kalai-Kleitman $\Delta(n, l) \leq (2n)^{\log_2 l}$ com a estimació de $k_{ASP}(n, l)$:

$$k_{ASP}(n, l) \approx (2n)^{\log_2 l}$$

2. **En la pràctica:** s'observa $k_{ASP}(n, l) \approx O(m) \approx 3m$

- **Temps d'execució:** problema de (PL) amb $n = 100, m = 50 \rightarrow l = n + 2m = 200$

- **Summit (IBM)** (<http://www.top500.org/>): $\sim 200 \times 10^{15}$ ops./seg. (200 petaflops).
- **Temps execució teòric:**

$$50^2 \frac{\text{oper.}}{\text{iter}} \times \overbrace{(2 \cdot 100)^{\log_2 200}}^{k_{ASP}(n,l) \approx 3.8 \times 10^{17}} \text{ iter} \times \frac{1}{200 \times 10^{15}} \frac{\text{seg.}}{\text{oper.}} \approx 4849 \text{ s} \approx 1 \text{h}20\text{m}$$

- **Temps execució observat:** $50^2 \frac{\text{oper.}}{\text{iter}} \times \overbrace{150 \text{ iter}}^{k_{ASP}(n,l)} \times \frac{1}{200 \times 10^{15}} \frac{\text{seg.}}{\text{oper.}} \approx 10^{-12} \text{ s}$