

Grau en Matemàtiques, FME

# Programació Matemàtica

## Tema 2 : Programació Lineal

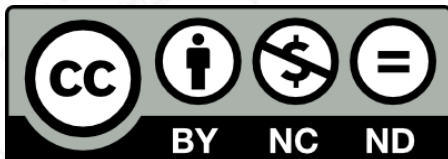
### Teoria de dualitat

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: Programació Lineal

1. *Introducció i propietats geomètriques.*

2. *L'algorisme del símplex primal.*

3. Teoria de dualitat.

- Definició i formulació del problema dual <sup>(1)</sup>.
- Teoremes de dualitat <sup>(1)</sup>.
- Algorisme del símplex dual.
- Aplicacions (fora temari):
  - ❖ Teoria de jocs: jocs finits de suma zero.
  - ❖ Teoria de grafs: problemes de flux màxim-tall mínim.

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

# Definició problema dual ( $D$ ) (1/3)

- Els problema dual ( $D$ ) està relacionat amb la idea de problema Lagrangia estudiat a extrems condicionats.

## Definició Relaxació Lagrangiana:

*Sigui el problema de programació matemàtica*

$$(P) \quad \min_{x \in \mathbb{R}^n} \{f(x) | h(x) = 0, x \in \Omega \subset \mathbb{R}^n\}$$

*La relaxació Lagrangiana de ( $P$ ) associada al vector  $\lambda \in \mathbb{R}^m$  (**multiplicadors de Lagrange**) és el problema:*

$$(L) \quad \min_{x \in \mathbb{R}^n} \{\mathcal{L}(x, \lambda) = f(x) + \lambda' h(x) | x \in \Omega\}$$

**Definició  $x(\lambda)$ :** solució òptima del problema ( $L$ ) associat a  $\lambda$ .

## Proposició 10: Relaxació Lagrangiana

- Tota solució factible ( $P$ ) és factible ( $L$ ).*
- Per a tot  $\lambda \in \mathbb{R}^n$  es satisfà:  $\mathcal{L}(x(\lambda), \lambda) \leq f(x^*) + \underbrace{\lambda' h(x^*)}_{=0} = f(x^*)$*

# Definició problema dual ( $D$ ) (2/3)

- **Problema dual:** hem vist que per a tot valor de  $\lambda$  la relaxació Lagrangiana ( $L$ ) proporciona una fita inferior del valor òptim de la funció objectiu de ( $P$ ). El problema dual busca el **valor dels multiplicadors de Lagrange  $\lambda$  que maximitza aquesta la fita inferior** (millor fita inferior).

**Definició funció dual  $\phi(\lambda)$ :**  $\phi(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} \mathcal{L}(x(\lambda), \lambda)$ .

**Definició problema dual ( $D$ ):**  $(D) \max_{\lambda \in \mathbb{R}^m} \phi(\lambda)$ .

- **Dual d'un problema PL en forma estàndard :**
  - Considerem ara un problema de PL en forma estàndard:

$$(P)_e \quad \min_{x \in \mathbb{R}^n} \left\{ z_P = c'x \mid \overbrace{b - Ax = 0}^{h(x)=0}, \overbrace{x \geq 0}^{x \in \Omega} \right\}.$$

$$\begin{aligned} (D) \quad \max_{\lambda \in \mathbb{R}^m} z_D = \phi(\lambda) &= \min_{x \in \mathbb{R}^n} \{ \mathcal{L}(x, \lambda) = c'x + \lambda'(b - Ax) \mid x \geq 0 \} = \\ &= \min_{x \in \mathbb{R}^n} \{ \mathcal{L}(x, \lambda) = (c' - \lambda'A)x \mid x \geq 0 \} + \lambda'b \end{aligned}$$

# Definició problema dual ( $D$ ) (3/3)

- Sabem que:

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \{ \mathcal{L}(x, \lambda) = (c' - \lambda' A)x \mid x \geq 0 \} = \begin{cases} 0 & \text{si } c' - \lambda' A \geq 0 \\ -\infty & \text{altrament} \end{cases}$$

i l'expressió de la funció dual  $z_D = \phi(\lambda)$  és doncs:

$$z_D = \phi(\lambda) = \begin{cases} \lambda' b & \text{si } \mathbf{c' - \lambda' A \geq 0} \\ -\infty & \text{altrament} \end{cases} \quad (1).$$

- Com que volem maximitzar  $z_D = \phi(\lambda)$  podem descartar els valors de  $\lambda$  pels quals  $z_D = \phi(\lambda) = -\infty$  imposant la condició (1) en la definició de ( $D$ ):

$$(P)_e \begin{cases} \min_{x \in \mathbb{R}^n} & z_P = c'x \\ \text{s.a.:} & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{cases} \rightarrow (D) \begin{cases} \max_{\lambda \in \mathbb{R}^m} & z_D = \lambda' b \\ \text{s.a.:} & \mathbf{\lambda' A \leq c'} \end{cases}.$$

- Així doncs, podem assegurar  $z_D^* = b' \lambda^* \leq z_P^* = c' x^*$  (veurem aquesta relació com a *Ta feble de dualitat*).



# Formulació problemes duals ( $D$ ) (1/2)

- De forma anàloga a com s'ha obtingut el problema dual de  $(P)_e$ , es pot definir el problema dual d'un problema  $(P) \min\{c'x | x \in P\}$  qualsevol a través de la següent taula de transformacions:

| Problema primal ( $P$ )                              |                   |                   | Problema dual ( $D$ )   |  |
|--|-------------------|-------------------|-------------------------|--|
| <b>Funció objectiu</b>                               | $\min c'x$        | $\leftrightarrow$ | $\max \lambda'b$        | <b>Funció objectiu</b>                             |
| <b>Constriccions primals</b><br>$j = 1, 2, \dots, m$ | $a'_j x \geq b_j$ | $\leftrightarrow$ | $\lambda_j \geq 0$      | <b>Variables Duals</b><br>$j = 1, 2, \dots, m$     |
|  | $a'_j x \leq b_j$ | $\leftrightarrow$ | $\lambda_j \leq 0$      |  |
|  | $a'_j x = b_j$    | $\leftrightarrow$ | $\lambda_j$ lliure      |  |
| <b>Variables primals</b><br>$i = 1, 2, \dots, n$     | $x_i \geq 0$      | $\leftrightarrow$ | $\lambda' A_i \leq c_i$ | <b>Constriccions duals</b><br>$i = 1, 2, \dots, n$ |
|  | $x_i \leq 0$      | $\leftrightarrow$ | $\lambda' A_i \geq c_i$ |  |
|  | $x_i$ lliure      | $\leftrightarrow$ | $\lambda' A = c_i$      |  |

- Usarem aquesta taula per a formular el problema dual de qualsevol problema PL.

# Definició del problema dual (D) (2/3)

- Exemple formulació problema dual:

$$\begin{aligned}
 (P) \left\{ \begin{array}{l} \min z_P = 1x_1 + 2x_2 + 3x_3 \\ \text{s.a.:} \\ -1x_1 + 3x_2 = 5 \quad (1) \\ +2x_1 - 1x_2 \geq 6 \quad (2) \\ +3x_1 - 1x_2 + 3x_3 \leq 4 \quad (3) \\ x_1 \geq 0 \\ x_2 \leq 0 \\ x_3 \leq 0 \end{array} \right. & \rightarrow (D) \left\{ \begin{array}{l} \max z_D = 5\lambda_1 + 6\lambda_2 + 4\lambda_3 \\ \text{s.a.:} \\ x_1 \rightarrow -1\lambda_1 + 2\lambda_2 \leq 1 \\ x_2 \rightarrow +3\lambda_1 - 1\lambda_2 \geq 2 \\ x_3 \rightarrow +3\lambda_2 + 1\lambda_3 = 3 \\ (1) \Rightarrow \lambda_1 \leq 0 \\ (2) \Rightarrow \lambda_2 \geq 0 \\ (3) \Rightarrow \lambda_3 \leq 0 \end{array} \right.
 \end{aligned}$$

**Proposició 11: Simetria dual:** *El dual del dual és el primal.*

$$\begin{aligned}
 (D) \equiv (\tilde{P}) \left\{ \begin{array}{l} \min z_{\tilde{P}} = -5\lambda_1 - 6\lambda_2 - 4\lambda_3 \\ \text{s.a.:} \\ -1\lambda_1 + 2\lambda_2 \leq 1 \\ +3\lambda_1 - 1\lambda_2 \geq 2 \\ +3\lambda_2 + 1\lambda_3 = 3 \\ \lambda_1 \leq 0 \\ \lambda_2 \geq 0 \\ \lambda_3 \leq 0 \end{array} \right. & \rightarrow (\tilde{D}) \left\{ \begin{array}{l} \max z_{\tilde{D}} = 1\tilde{x}_1 + 2\tilde{x}_2 + 3\tilde{x}_3 \\ \text{s.a.:} \\ -1\tilde{x}_1 + 3\tilde{x}_2 = -5 \\ +2\tilde{x}_1 - 1\tilde{x}_2 + 3\tilde{x}_3 \leq -6 \\ +1\tilde{x}_3 \geq -4 \\ \tilde{x}_1 \leq 0 \\ \tilde{x}_2 \geq 0 \\ \tilde{x}_3 \leq 0 \end{array} \right. \stackrel{\tilde{x} = -x}{\equiv} (P)
 \end{aligned}$$

# Teoremes de dualitat

## 3. Teoria de dualitat.

- *Definició i formulació del problema dual* <sup>(1)</sup>.
- Teoremes de dualitat <sup>(1)</sup>.
  - ❖ Ta. equivalència duals de la forma estàndard.
  - ❖ Ta. feble de dualitat.
  - ❖ Ta. fort de dualitat.
  - ❖ Ta. de folga complementària
- Algorisme del símplex dual.
- Aplicacions.

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



# Relacions $(P)$ – $(D)$ : teoremes de dualitat.

- **Teoremes de dualitat:** Estudien les relacions entre les propietats dels problemes  $(P)$  i  $(D)$ .
- En ocasions usarem el fet que el dual  $(D)$  d'un problema  $(P)$  qualsevol i el dual  $(D)_e$  de la seva forma estàndard  $(P)_e$  son equivalents:

## **Teorema 8 (Ta. 4.2 B&T) : Equivalència duals forma estàndard.**

*Suposem que hem transformat un problema  $(P)$  a la seva forma estàndard  $(P)_e$  de rang complet. Llavors els problemes duals de  $(P)$  i  $(P)_e$  són equivalents en el sentit que o bé són tots dos infactibles o bé tenen el mateix cost òptim.*

**Demo:** exercici 55.

**Exemple:**  $(P) \min\{x_1 + 2x_2 \mid 3x_1 + 4x_2 \leq 5, x \geq 0\}$

# Teorema feble de dualitat

## Teorema 9 (Ta. 4.3 B&T): Ta. feble de dualitat.

*Sigui  $x$  solució factible del problema (P), i sigui  $\lambda$  solució factible del problema dual (D) associat. Llavors es satisfà que*

$$\lambda' b \leq c' x.$$

## Demo: pissarra

### Corol·lari 9:

- i. Si (P) és il·limitat llavors (D) infactible. (**Demo:**  $\nexists \lambda \in \mathbb{R}^m: \lambda' b \leq -\infty$ )
- ii. Si (D) és il·limitat llavors (P) infactible. (**Demo:**  $\nexists x \in \mathbb{R}^n: c' x \geq +\infty$ )
- iii. Siguin  $x$  i  $\lambda$  factibles (P) i (D) resp. tals que  $\lambda' b = c' x$ . Llavors  $x$  i  $\lambda$  òptimes. (**Demo:** trivial)

- **Exemples:**  $\begin{cases} (P) \min\{x_1 + 2x_2 \mid 3x_1 + 4x_2 \leq 5, x \geq 0\} \\ (P) \min\{x_1 + x_2 \mid x_1 + x_2 \geq 1, x \geq 0\} \end{cases}$

# Teorema fort de dualitat

**Teorema 10: Ta. fort de dualitat (Von Neumann 1947, Ta. Minimax).**

*Si un problema de programació lineal (P) té solució òptima, el seu dual (D) també en té, i els valors respectius de la funció objectiu coincideixen.*

**Demo: pissarra**

**Exemple:**  $(P) \min\{x_1 + x_2 \mid x_1 + x_2 \geq 1, x \geq 0\}$ .

**Corol·lari 10:**

- i. Si  $(P)_e$  de rang complet té solució llavors la solució de (D) és  $\lambda^{*'} = c'_B B^{-1}$ .
- ii.  $x$  i  $\lambda$  factibles (P) i (D) resp. són òptimes sii.  $\lambda' b = c' x$ . (**Demo: C8.iii+Ta9**)

- **Possibles combinació (P) – (D):** els Ta. de dualitat fixen la següent relació de possibles casos:

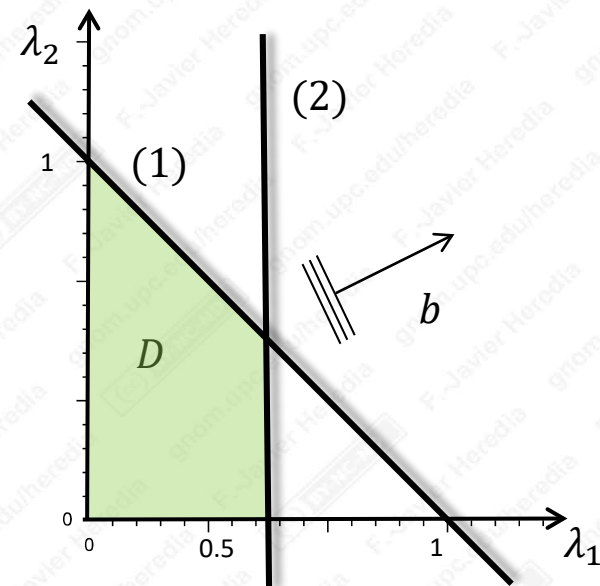
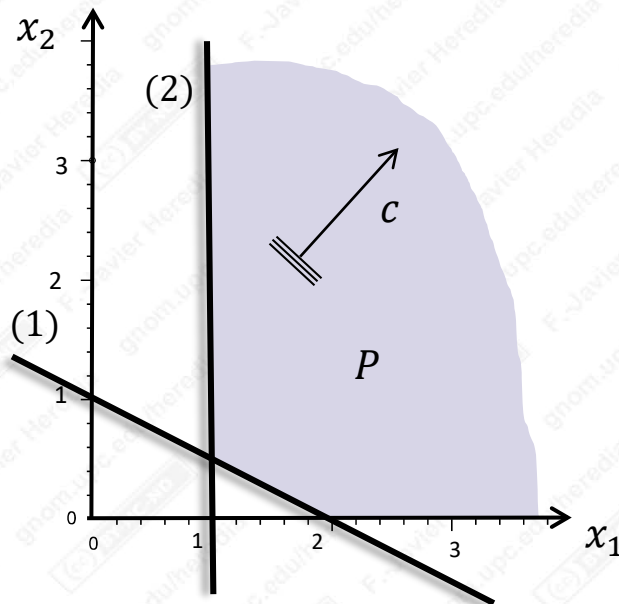
|     |            | (D)        |            |            |
|-----|------------|------------|------------|------------|
|     |            | Òptim      | II·limitat | Infactible |
| (P) | Òptim      | Possible   | Impossible | Impossible |
|     | II·limitat | Impossible | Impossible | Possible   |
|     | Infactible | Impossible | Possible   | Possible   |

# Teorema fort de dualitat, exemple (1/2)

- **Exemple:** (P) i (D) amb solució òptima

$$(P) \begin{cases} \min z_P = & x_1 & +x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 & +2x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & x_1 & \geq 1 \quad (2) \\ & x_1, & x_2 \geq 0 \end{cases}$$

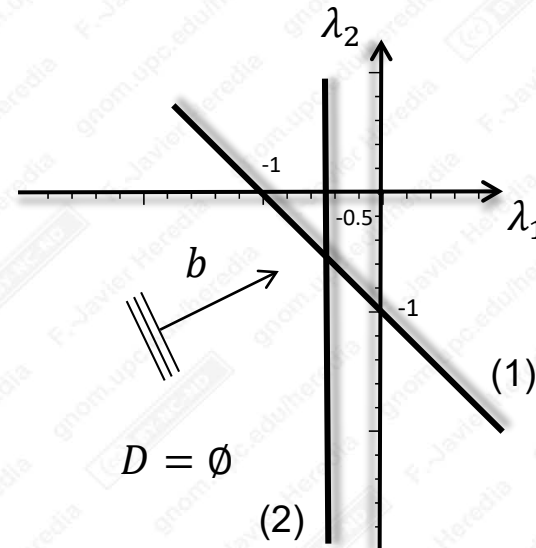
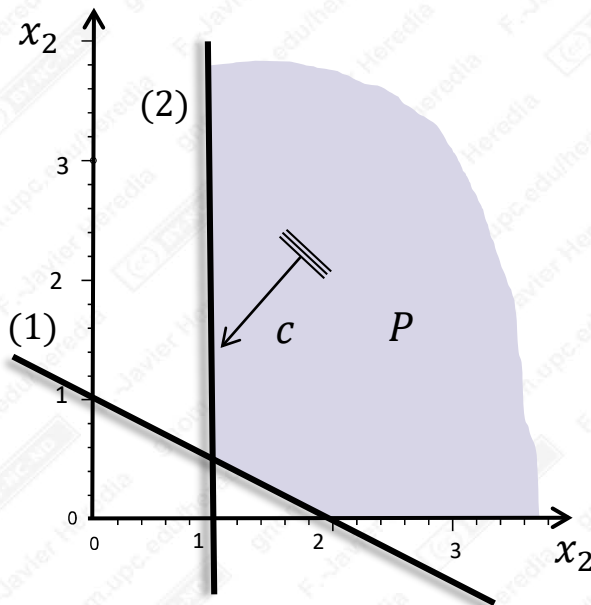
$$(D) \begin{cases} \max z_D = & 2\lambda_1 & +\lambda_2 \\ \text{s.a.:} & \lambda_1 & +\lambda_2 \leq 1 \quad (1) \\ & 2\lambda_1 & \leq 1 \quad (2) \\ & \lambda_1, & \lambda_2 \geq 0 \end{cases}$$



# Teorema fort de dualitat, exemple (2/2)

- Exemple:**  $(P)$  il·limitat i  $(D)$  infactible

$$(P) \begin{cases} \min z_P = & -x_1 & -x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 & +2x_2 \geq 2 & (1) \\ & x_1 & \geq 1 & (2) \\ & x_1, & x_2 \geq 0 \end{cases} \quad (D) \begin{cases} \max z_D = & 2\lambda_1 & +\lambda_2 \\ \text{s.a.:} & \lambda_1 & +\lambda_2 \leq -1 & (1) \\ & 2\lambda_1 & \leq -1 & (2) \\ & \lambda_1, & \lambda_2 \geq 0 \end{cases}$$



- Exercici:** penseu i representeu gràficament les dues situacions que queden:  $(D)$  il·limitat -  $(P)$  infactible i  $(P)$  infactible -  $(D)$  infactible



# Ta. de folga complementària

## Teorema 11: Ta. de folga complementària (TFC).

Siguin  $x$  i  $\lambda$  **solucions factibles de (P) i (D)** respectivament.

Els vectors  $x$  i  $\lambda$  són solucions òptimes si i només si satisfan les condicions de folga complementària (CFC):

$$(CFC) \begin{cases} \lambda_j (a'_j x - b_j) = 0 & j = 1, 2, \dots, m \\ (c_i - \lambda' A_i) x_i = 0 & i = 1, 2, \dots, n \end{cases}$$

## Demo: pissarra

**Exemple :** Calculem  $x^*$  i  $\lambda^*$  per al problema

$$(P) \min \left\{ x_1 \mid \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} x \geq \begin{bmatrix} 1 \\ 1/2 \end{bmatrix}, x \geq 0 \right\}.$$

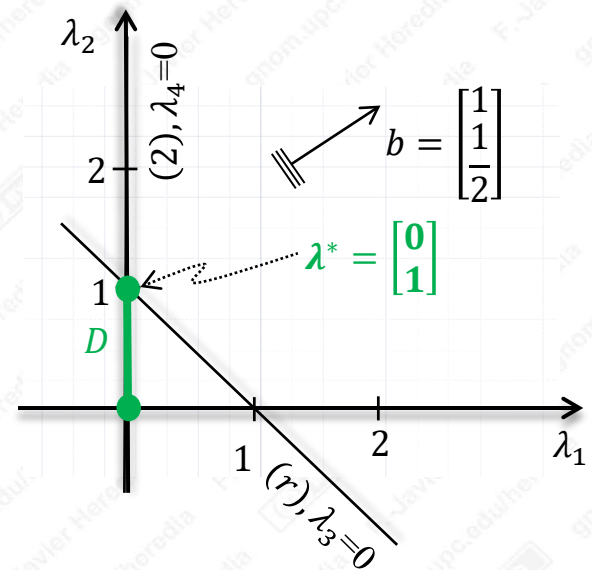
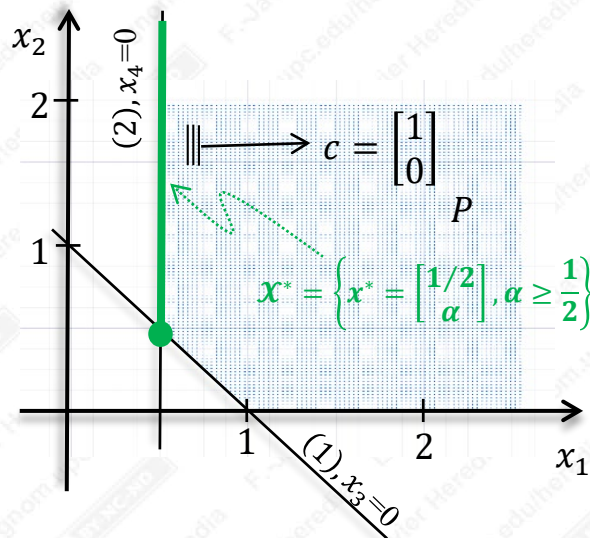
Comproveu

- a) Que  $x^*$  i  $\lambda^*$  satisfan el TFC.
- b) Que **hi ha solucions (infactibles!!)  $x$  i  $\lambda$  de les (CFC) que no són solucions òptimes.**

# TFC: Example (1/2)

$$(P) \begin{cases} \min & x_1 \\ \text{s.a.:} & \\ (1) & x_1 + x_2 \geq 1 \\ (2) & x_1 \geq \frac{1}{2} \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

$$(D) \begin{cases} \max & \lambda_1 + \frac{1}{2}\lambda_2 \\ \text{s.a.:} & \\ (1) & \lambda_1 + \lambda_2 \leq 1 \\ (2) & \lambda_1 \leq 0 \\ & \lambda_1, \lambda_2 \geq 0 \end{cases}$$



# TFC: Exemple (2/2)

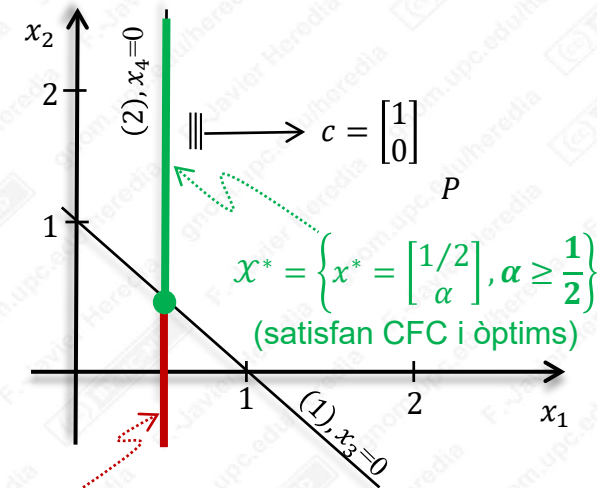
- Comprovem que  $\mathcal{X}^* = \left\{ x^* = \begin{bmatrix} 1/2 \\ \alpha \end{bmatrix}, \alpha \geq \frac{1}{2} \right\}$  i  $\lambda^* = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  són òptimes. Com que són factibles (P) i (D) seran òptimes sii:

$$(CFC) \begin{cases} \lambda_1(x_1 + x_2 - 1) = 0 & (1) \\ \lambda_2 \left( x_1 - \frac{1}{2} \right) = 0 & (2) \\ (1 - \lambda_1 - \lambda_2)x_1 = 0 & (3) \\ (-\lambda_1)x_2 = 0 & (4) \end{cases} \rightarrow (CFC) \begin{cases} 0 \cdot \left( \frac{1}{2} + \alpha - 1 \right) = 0 & (1) \\ 1 \cdot \left( \frac{1}{2} - \frac{1}{2} \right) = 0 & (2) \\ (1 - 0 - 1) \cdot \frac{1}{2} = 0 & (3) \\ 0 \cdot \alpha = 0 & (4) \end{cases}$$

- Podem veure que, efectivament:

a)  $\mathcal{X}^*$  i  $\lambda^*$  son factibles i satisfan les CFC  $\Rightarrow$  satisfan el TFC  $\Rightarrow$  són òptimes.

b) **Les CFC es satisfan per a tot  $\alpha \in \mathbb{R} \Rightarrow$  els vectors  $\mathcal{C} = \left\{ x^* = \begin{bmatrix} 1/2 \\ \alpha \end{bmatrix}, \alpha < \frac{1}{2} \right\}$  satisfan, amb  $\lambda^* = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ , les CFC però no són òptims (són infactibles).**



$\mathcal{C} = \left\{ x^* = \begin{bmatrix} 1/2 \\ \alpha \end{bmatrix}, \alpha < \frac{1}{2} \right\}$  (satisfan CFC i no òptims)

# Algorisme del símplex dual.

## 3. Teoria de dualitat.

- *Definició i formulació del problema dual* <sup>(1)</sup>.
- *Teoremes de dualitat* <sup>(1)</sup>
- Algorisme del símplex dual.
  - ❖ Solucions bàsiques factibles duals del poliedre primal.
  - ❖ Solucions bàsiques factibles primals del políedre dual.
  - ❖ Costos reduïts i DBF duals.
  - ❖ Algorisme del símplex dual (ASD).
  - ❖ Convergència de l'ASD.
- Aplicacions.

*(1) Bibliografia: Cap. 2 - 5 "Introduction to Linear Optimization", D. Bertsimas, N. Tsitsiklis*

# SBFD de $P_e$ : definició

**Def. Solució bàsica factible dual (SBFD) de  $(P)_e$ :**

*Sigui el problema de programació lineal  $(P)_e$  en forma estàndard.*

*Direm que una **solució bàsica  $\mathcal{B}$**  és **factible dual** (SBFD) si  $r_N \geq 0$ .*

- Si  $r \geq 0$  llavors pel T<sup>a</sup> fort de dualitat sabem que  $\lambda' = c'_B B^{-1}$  és una **solució factible pel problema dual  $(D)$** .
- Una solució bàsica factible dual **pot no ser factible primal**.
- Una solució bàsica **factible dual i factible primal** és **òptima**:
  - **Factibilitat primal**:  $x_B = B^{-1}b \geq 0$
  - **Factibilitat dual**:  $r'_N = c'_N - \lambda' A_N \geq 0$
- La factibilitat primal i dual de la SB  $\mathcal{B}$  són propietats independents:

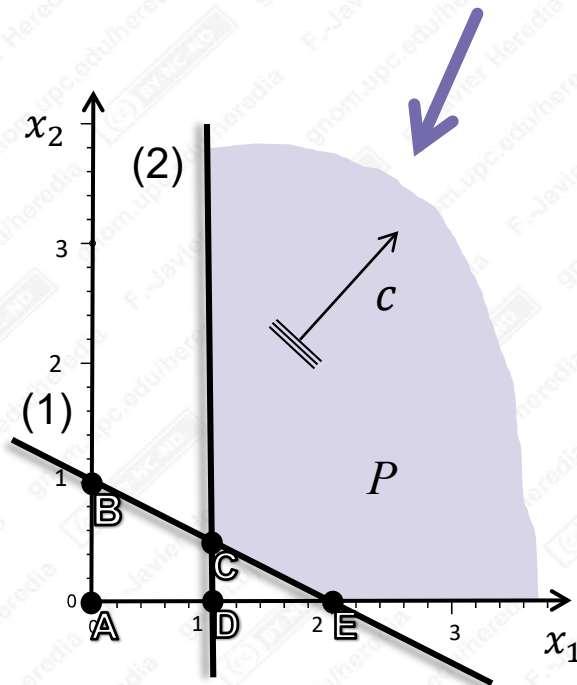
| Solució Bàsica:  | Factible $(D)$                    | Infactible $(D)$                      |
|------------------|-----------------------------------|---------------------------------------|
| Factible $(P)$   | $x_B \geq 0 \quad r_N \geq 0$     | $x_B \geq 0 \quad r_N \not\geq 0$     |
| Infactible $(P)$ | $x_B \not\geq 0 \quad r_N \geq 0$ | $x_B \not\geq 0 \quad r_N \not\geq 0$ |



# SBFD de $P_e$ : exemple

- Solució bàsica factible dual, exemple:

$$(P) \begin{cases} \min z_P = & x_1 & +x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 & +2x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & x_1 & \geq 1 \quad (2) \\ & x_1, & x_2 \geq 0 \end{cases} \quad (D) \begin{cases} \max z_D = & 2\lambda_1 & +\lambda_2 \\ \text{s.a.:} & \lambda_1 & +\lambda_2 \leq 1 \quad (1) \\ & 2\lambda_1 & \leq 1 \quad (2) \\ & \lambda_1, & \lambda_2 \geq 0 \end{cases}$$



Solucions bàsiques

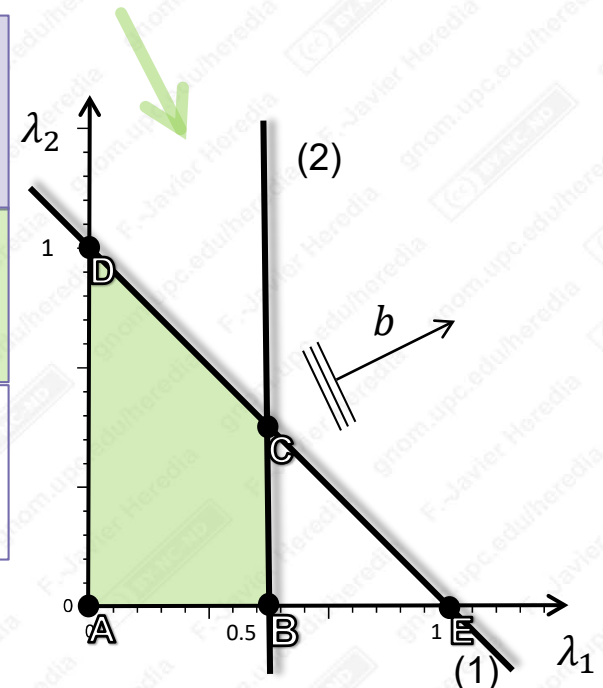
**factibles primal:** C , E

Solucions bàsiques

**factibles dual:** A , B , C , D

C solució bàsica **factible**  
primal i dual  $\Rightarrow$  òptima

**Pregunta:** poden existir  
bases infactibles (P) i (D)?



# SBFD de $P_e$ i algorisme del símplex dual

- L'algorisme del símplex dual és un algorisme que permet resoldre problemes de PL en forma estàndard **a partir de solucions bàsiques factibles dual** basant-se en la següent estratègia:
  - a) Es determina si la SBFD actual és factible (P)  $\Rightarrow$  òptima.
  - b) Si la SBFD actual no és factible (P), es troba, si existeix, una SBFD adjacent a l'actual que millori el valor de la f.o. dual, i es pren aquesta com a nova solució bàsica actual.
- **Interès del símplex dual:**
  - Situacions on es disposa d'una SBFD infactible (P):
    - ❖ Anàlisi de sensibilitat: canvis en  $A$  i/o  $b$ .
    - ❖ Programació lineal **entera** (per exemple, algorisme del *Branch&Bound*)

# SBFP de $D_e: (D)$ en forma estàndard

- **Idea:** aplicarem el mateix desenvolupament del símplex primal a la forma estàndard **modificada** del problema  $(D)$

$$(P)_e \begin{cases} \min z_P = & c'x \\ s. a. & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{cases} \rightarrow (D) \begin{cases} \max z_D = & \lambda'b \\ s. a. & A'\lambda \leq c \end{cases}$$

$$\rightarrow (D) \begin{cases} \min -z_D = & -\lambda'b \\ s. a. & A'\lambda + I_n r = c \\ & r \geq 0 \\ & \lambda \text{ lliure} \end{cases}$$

$$\rightarrow (D)_e \begin{cases} \min -z_D = & -b'\lambda \\ s. a. & [A' \quad I_n] \begin{bmatrix} \lambda \\ r \end{bmatrix} = c \\ & r \geq 0 \end{cases}$$

# SBFP de $D_e$ : definició del políedre estàndard $D_e$

- Considerem ara la base  $\mathcal{B}$  associada a una SBFD de  $(P)_e$  (no necessàriament factible primal).
- $\mathcal{B}$  SBFD  $\Rightarrow r'_N = c'_N - c'_B B^{-1} A_N \geq 0$

**Def.: partició de les constriccions duals induïda per la base primal  $\mathcal{B}$  :**

$$[A' \quad I_n] \begin{bmatrix} \lambda \\ r \end{bmatrix} = \begin{matrix} \mathcal{B} \rightarrow \\ \mathcal{N} \rightarrow \end{matrix} \begin{bmatrix} B' & 0 & I_m \\ A'_N & I_{n-m} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda \\ r_N \\ r_B \end{bmatrix} = \overbrace{\begin{bmatrix} B' & 0 \\ A'_N & I_{n-m} \end{bmatrix}}^{B_D} \overbrace{\begin{bmatrix} \lambda \\ r_N \end{bmatrix}}^{y_B} + \begin{bmatrix} I_m \\ 0 \end{bmatrix} \overset{y_N}{\underset{\hat{r}_B}{r_B}} = \begin{bmatrix} c_B \\ c_N \end{bmatrix} \quad (1)$$

**Def.: solució dual  $y$  associada a una SBFD de  $(P)_e$  :**

*Solució de (1) amb  $r_B = [0]$ :  $y_B = \begin{bmatrix} \lambda \\ r_N \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$  ,  $y_N = r_B = [0] \in \mathbb{R}^m$*

- Veurem que  $y' = [y'_B \quad y'_N]$  és una SBF del políedre dual en forma estàndard:

$$D_e = \left\{ y = \begin{bmatrix} \lambda \\ r \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n+m} \mid [A' \quad I_n] \begin{bmatrix} \lambda \\ r \end{bmatrix} = c, r \geq 0 \right\}$$

Com que  $D_e$  està en **forma estàndard modificada**, necessitem una **definició alternativa de SBF**.

# SBFP de $D_e$ : definició

## Definició alternativa de SBF (def. 2.9 B&T):

*El vector  $x \in P \subset \mathbb{R}^n$  és una solució bàsica factible del políedre  $P \Leftrightarrow$  hi ha almenys  $n$  constriccions actives linealment independents sobre  $x$ .*

*Una SBF serà degenerada si hi ha més de  $n$  constriccions actives sobre  $x$ ”*

**Comentari:** és fàcil demostrar que si  $P \equiv P_e$  aquesta definició coincideix amb la vista al tema 1 (**exercici**).

## Proposició 12: SBF del políedre dual.

*La solució dual  $y$  associada a una SBFD de  $(P)_e$  és una SBF del políedre dual  $D_e$  amb matriu bàsica  $B_D = \begin{bmatrix} B' & 0 \\ A_N' & I_{n-m} \end{bmatrix}$ .*

**Demo: pissarra**



# Símplex dual: costos reduïts duals

- Es tracta ara de reproduir la passa del símplex primal aplicada a la resolució del problema dual **amb  $D_e$  no degenerat** a partir de la SBF de  $(D)_e$   $y' = [\lambda' \quad r'_N \quad 0]$ :

- Costos reduïts duals:**

- $y'_B = [\lambda' \quad r'_N], b'_B = [-b' \quad 0], B_D^{-1} = \begin{bmatrix} B^{-T} & 0 \\ -A'_N B^{-T} & I_{n-m} \end{bmatrix}, B^{-T} = [B^{-1}]^T$

- $y_N = r_B, \quad b'_N = [0]$

- Costos reduïts duals:

$$\begin{aligned} r'_D &= b'_N - b'_B B_D^{-1} \begin{bmatrix} I_m \\ 0 \end{bmatrix} = [0] - [-b' \quad 0] \begin{bmatrix} B^{-T} & 0 \\ -A'_N B^{-T} & I_{n-m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_m \\ 0 \end{bmatrix} = \\ &= [b' B^{-T} \quad 0] \begin{bmatrix} I_m \\ 0 \end{bmatrix} = b' B^{-T} = x'_B \end{aligned}$$

- Condicció d'optimalitat de  $(D)_e$  (opt. dual) :**  $\boxed{x_B \geq 0}$  ( $\equiv$  fac. primal)

# Símplex dual: DBF duals.

- **DBF de  $(D)_e$ ,  $d_{B_D}$ :**

- Sigui  $r_{B(p)}$  VNB dual entrant amb  $\boxed{x_{B(p)} < 0}$

- $d_{B_D} = \begin{bmatrix} d^\lambda \\ d_N^r \end{bmatrix} = -B_D^{-1} \begin{bmatrix} e_p \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -B^{-T} & 0 \\ A'_N B^{-T} & -I_{n-m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e_p \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -B^{-T} e_p \\ A'_N B^{-T} e_p \end{bmatrix}$

- Si indiquem per  $\beta_p$  la fila  $p$ -èssima de  $B^{-1}$ ,  $\beta_p = e'_p B^{-1}$ :

$$d_{B_D} = \begin{bmatrix} d^\lambda \\ d_N^r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -B^{-T} e_p \\ A'_N B^{-T} e_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\beta'_p \\ A'_N \beta'_p \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \boxed{d^\lambda = -\beta'_p} \\ \boxed{d_N^r = (\beta_p A_N)'} \end{cases}$$

- **$d_{B_D}$  és direcció de descens:**  $[-b' \quad 0] d_{B_D} = x_{B(p)} < 0$

- **Longitud de pas dual  $\theta_D^*$ :** passa màxima que conserva la factibilitat dual

- $\begin{bmatrix} \lambda \\ r_N \end{bmatrix} := \begin{bmatrix} \lambda \\ r_N \end{bmatrix} + \theta_D^* \begin{bmatrix} d^\lambda \\ d_N^r \end{bmatrix} \begin{matrix} \leq 0 \\ \geq 0 \end{matrix} \Rightarrow \boxed{\theta_D^* = \min_{\{j=1, \dots, n-m \mid d_{N_j}^r < 0\}} \left\{ \frac{-r_{N_j}}{d_{N_j}^r} \right\}}$

- **Problema  $(D)_e$  il·limitat:**  $d_{r_N} \geq 0 \Rightarrow (D)_e$  il·limitat

# Algorisme del símplex dual

1. **Sigui la SBFD  $\mathcal{B}$  amb valors:**  $B, x_B, r_N, c_B, c_N, A_N, Z$ .
2. **Identificació de SBF òptima i selecció de la variable bàsica sortint  $B(p)$ :**
  - 2.1. Si  $x_B \geq [0]$ : la SBFD actual és factible primal  $\Rightarrow$  òptima. **STOP**.  
Altrament, es selecciona una VB  $p$  amb  $x_{B(p)} < 0$  (VB sortint).
3. **Càlcul de la DBF de  $(D)_e$ :**
  - 3.1. Es calcula  $d_N^r = (\beta_p A_N)'$  ( $\beta_p$ : fila  $p$ -èssima de  $B^{-1}$ )
  - 3.2. Si  $d_N^r \geq [0]$  llavors problema  $(D)_e$  il·limitat ( $\Rightarrow (P)_e$  infactible): **STOP**
4. **Selecció de la variable no bàsica entrant  $q$ :**
  - 4.1. Càlcul de  $\theta_D^* = \min_{\{j=1, \dots, n-m \mid d_{Nj}^r < 0\}} \left\{ \frac{-r_{Nj}}{d_{Nj}^r} \right\} = \frac{-r_{Nl}}{d_{Nl}^r}$ . Es selecciona  $q = N(l)$ ,  
 $l$  -èssima VNB, com a VNB entrant.
5. **Canvi de base i actualitzacions :**
  - 5.2. Act. variables duals:  $r_N := r_N + \theta_D^* d_N^r, \lambda := \lambda - \theta_D^* \beta_p', r_{B(p)} := \theta_D^*; z := z - \theta_D^* x_{B(p)}$
  - 5.1. Act. variables primals:  $d_B = -B^{-1}A_q, \theta^* = -\frac{x_{B(p)}}{d_{B(p)}}, x_B := x_B + \theta^* d_B, x_q := \theta^*$
  - 5.2. Act. base:  $\mathcal{B} := \mathcal{B} \setminus \{B(p)\} \cup \{q\}, \mathcal{N} := \mathcal{N} \setminus \{q\} \cup \{B(p)\}$ .
6. **Anada a 2.**

# Algorisme del símplex dual : exemple (1/4)

**Exemple:** Trobeu la solució òptima del següent problema (P) aplicant l'algorisme del símplex dual com a SB inicial l'associada a  $x' = [0,0]$ .

$$(P) \begin{cases} \min z = & x_1 & +x_2 \\ \text{s.a:} & x_1 & +2x_2 & \geq 2 \\ & x_1 & & \geq 1 \\ & x_1, & x_2 & \geq 0 \end{cases} \rightarrow (P)_e \begin{cases} \min z = & x_1 & +x_2 \\ \text{s.a:} & x_1 & +2x_2 & -x_3 & = 2 \\ & x_1 & & & -x_4 & = 1 \\ & x_1, & x_2, & x_3, & x_4 & \geq 0 \end{cases}$$

- **Càlculs previs:**

$$x = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ -2 \\ -1 \end{bmatrix} \rightarrow$$

$$\rightarrow \begin{cases} \mathcal{B} = \{3,4\}, B = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}, B^{-1} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}, x_B = B^{-1}b = \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \end{bmatrix}, c_B = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \\ \mathcal{N} = \{1,2\}, A_N = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, c_N = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \lambda' = c'_B B^{-1} = [0], r'_N = c'_N - \lambda' A_N = [1 \quad 1] \geq 0 \end{cases}$$

# Algorisme del símplex dual : exemple (2/4)

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

- Identificació de SBF òptima i selecció de la VB sortint  $B(p)$  :

$$x_B = [-2 \quad -1]' \not\geq 0 \Rightarrow p = 1, B(1) = 3 \text{ VB sortint}$$

- Identificació de problema (D) il·limitat :

$$\beta_1 = e_1' B^{-1} = [-1 \quad 0], d_N^r = \beta_1 A_N = [-1 \quad 0] \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = [-1 \quad -2] \not\geq 0$$

- Selecció de la VNB entrant  $q$ :  $\theta_D^* = \min_{\{j=1,2 \mid d_{Nj}^r < 0\}} \left\{ \frac{-r_{Nj}}{d_{Nj}^r} \right\} = \min \left\{ 1, \frac{1}{2} \right\} = \frac{1}{2} \Rightarrow q = 2$

- Canvi de base i actualitzacions:

- $r_N = \begin{bmatrix} r_1 \\ r_2 \end{bmatrix} := r_N + \theta_D^* d_N^r = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 0 \end{bmatrix}, r_{B(1)} = r_3 := \theta_D^* = \frac{1}{2},$

- $\lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{bmatrix} := \lambda - \theta_D^* \beta_p' = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 0 \end{bmatrix}, z := z - \theta_D^* x_{B(3)} = 0 - \frac{1}{2}(-2) = 1$

- $d_B = -B^{-1} A_2 = - \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}, \theta^* = -\frac{x_{B(1)}}{d_{B(1)}} = 1$

- $x_B = \begin{bmatrix} x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} := x_B + \theta^* d_B = \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \end{bmatrix}, x_2 := \theta^* = 1$

- $\mathcal{B} := \{2, 4\}, \mathcal{N} := \{1, 3\}, B^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}, x_B = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}, r_N = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}, \lambda = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 0 \end{bmatrix}$



# Algorisme del símplex dual : exemple (3/4)

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

- Identificació de SBF òptima i selecció de la VB sortint  $B(p)$  :

$$x_B = [1 \quad -1]' \not\geq 0 \Rightarrow p = 2, B(2) = 4 \text{ VB sortint}$$

- Identificació de problema (D) il·limitat :

$$\beta_2 = e_2' B^{-1} = [0 \quad -1], d_N' = \beta_2 A_N = [0 \quad -1] \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = [-1 \quad 0] \not\geq 0$$

- Selecció de la VNB entrant  $q$ :  $\theta_D^* = \min_{\{j=1,2 | d_{Nj}^r < 0\}} \left\{ \frac{-r_{Nj}}{d_{Nj}^r} \right\} = \min \left\{ -\frac{1/2}{-1} \right\} = \frac{1}{2} \Rightarrow q = 1$

- Canvi de base i actualitzacions:

- $r_N = \begin{bmatrix} r_1 \\ r_3 \end{bmatrix} := r_N + \theta_D^* d_N^r = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix} + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1/2 \end{bmatrix}, r_{B(2)} = r_4 := \theta_D^* = \frac{1}{2}$

- $\lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{bmatrix} := \lambda - \theta_D^* \beta_p' = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}, z := z - \theta_D^* x_{B(2)} = 1 - \frac{1}{2}(-1) = \frac{3}{2}$

- $d_B = -B^{-1} A_1 = - \begin{bmatrix} 1/2 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 1 \end{bmatrix}, \theta^* = -\frac{x_{B(2)}}{d_{B(2)}} = -\frac{-1}{1} = 1$

- $x_B = \begin{bmatrix} x_2 \\ x_4 \end{bmatrix} := x_B + \theta^* d_B = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} -1/2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 0 \end{bmatrix}, x_q = x_1 := \theta^* = 1$

- $\mathcal{B} := \{2, \mathbf{1}\}, \mathcal{N} := \{3, \mathbf{4}\}, B^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2 & -1/2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, x_B = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1 \end{bmatrix}, r_N = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}, \lambda = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}$

# Algorisme del símplex dual : exemple (4/4)

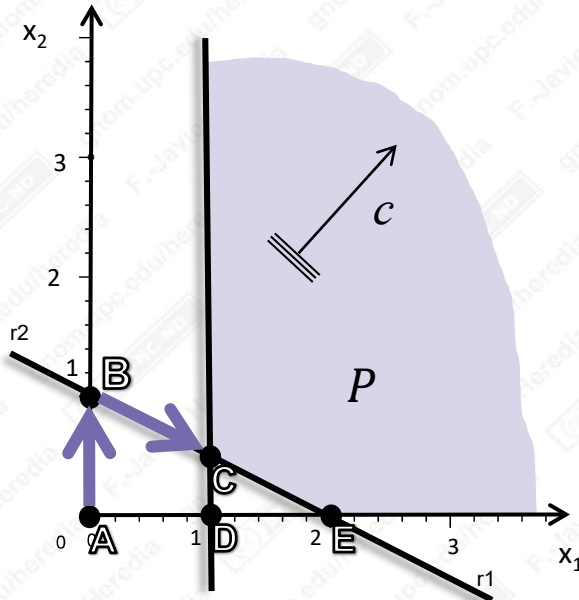
- **3a iteració:**  $\mathcal{B} = \{2,1\}, \mathcal{N} = \{3,4\}$

– Identificació de SBF òptima i selecció de la VB sortint  $B(p)$  :

$$x_B = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1 \end{bmatrix} \geq 0 \Rightarrow \text{SBF primal i dual: òptim}$$

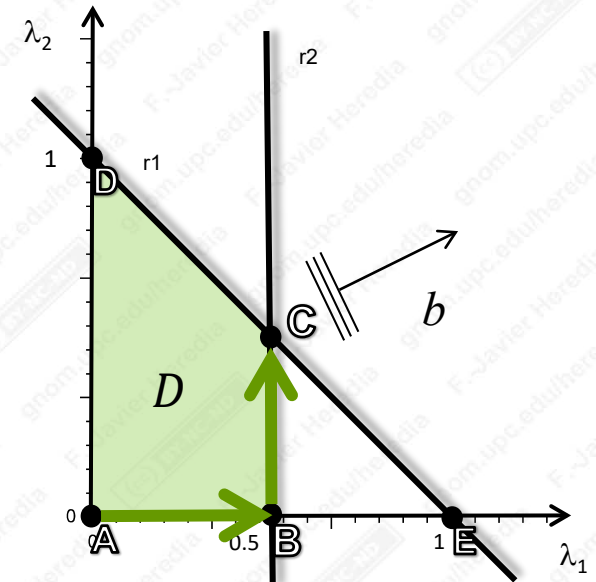
- **Solució òptima:**  $\mathcal{B}^* = \{2,1\}, \mathcal{N}^* = \{3,4\}, x_B^* = [1/2 \ 1]', z^* = 3/2$

- **Interpretació geomètrica:**



**Iteració 1:**  $A \rightarrow B$

**Iteració 2:**  $B \rightarrow C$



# Solucions bàsiques $\mathcal{B}$ degenerades duals

**Def. Solució bàsica degenerada dual (SBDD) de  $(P)_e$ :**

*Sigui el problema de programació lineal  $(P)_e$  en forma estàndard.*

*Direm que una **solució bàsica  $\mathcal{B}$**  és **degenerada dual** si  $\exists j: r_{N(j)} = 0$ .*

**Proposició 13:**

*La SB  $\mathcal{B}$  de  $(P)_e$  és degenerada dual  $\Leftrightarrow$  La SB  $\mathcal{B}_D$  de  $(D)_e$  associada a  $\mathcal{B}$  és degenerada primal.*

- La propietat de degeneració primal-dual de la SB primal  $x = B^{-1}b$  i de la seva SB dual associada  $\lambda' = c'_B B^{-1}$  són simètriques:

| $x = B^{-1}b$ és SB de $(P)_e$ |                   | $\lambda' = c'_B B^{-1}$ és SB de $(D)_e$ |
|--------------------------------|-------------------|---|
| degenerada dual                | $\Leftrightarrow$ | degenerada primal                         |
| degenerada primal              | $\Leftrightarrow$ | degenerada dual                           |

- Exemple:** Comproveu la degeneració dual i primal de les SB  $\mathcal{B} = \{2,4\}$  i  $\mathcal{B} = \{1,3\}$  de  $(P) \min_{x \in \mathbb{R}^2} \{x_1 \mid x_1 + x_2 \geq 2; 2x_1 - 2x_2 \geq 0; x \geq 0\}$ .

# Algorisme del símplex dual : convergència

- Si tenim en compte que **l'aplicació de l'ASD al problema (P) és equivalent a l'aplicació de l'ASP al problema (D)**, podem derivar de forma directa les propietats de convergència de l'ASD de les que vàrem establir per a l'ASP (Teoremes 6 i 7):

## **Teorema 12: convergència de l'algorisme del símplex dual**

*Si el problema  $(P)_e$  no té cap SB degenerada dual, llavors l'algorisme del símplex dual convergeix en un nombre finit d'iteracions.*

**Demo:** cada iteració augmenta estrictament el valor de la funció dual  $\lambda' b \Rightarrow$  no es repeteix cap SBFD de  $(P)_e$  i el nombre de SBFD és finit.

- Si  $(P)_e$  té SB degenerades duals, tal com passava a l'ASP, la regla de Bland (entre d'altres) assegura la convergència de l'ASD.

# Caracterització Completa de SB

- La degeneració dual és l'última propietat de les SB que ens quedava per establir en aquest curs.
- Així doncs, **les quatre propietats**, mútuament independents, **que caracteritzen completament qualsevol solució bàsica** són:
  - Factibilitat primal:**  $x_B \geq 0$ .
  - Factibilitat dual:**  $r_N \geq 0$ .
  - Degeneració primal:**  $\exists i: x_{B(i)} = 0$ .
  - Degeneració dual:**  $\exists j: r_{N(j)} = 0$ .
- Exemple:** trobeu la caracterització completa de les SB de
 
$$(P) \min_{x \in \mathbb{R}^2} \{x_1 \mid x_1 + x_2 \geq 2; 2x_1 - 2x_2 \geq 0; x \geq 0\}.$$

| CCSB                       | Fact. (P) | Fact. (D) | Deg. (P) | Deg. (D) |
|----------------------------|-----------|-----------|----------|----------|
| $\mathcal{B}^1 = \{1, 2\}$ | V         | V         | X        | X        |
| $\mathcal{B}^2 = \{1, 3\}$ | X         | V         | V        | X        |
| $\mathcal{B}^3 = \{1, 4\}$ | V         | X         | X        | X        |
| $\mathcal{B}^4 = \{2, 3\}$ | X         | V         | V        | V        |
| $\mathcal{B}^5 = \{2, 4\}$ | X         | V         | X        | V        |
| $\mathcal{B}^6 = \{3, 4\}$ | X         | V         | V        | V        |



# Teoria de dualitat : aplicacions a teoria de jocs.

## 3. Teoria de dualitat.

- *Definició i formulació del problema dual <sup>(1)</sup>.*
- *Teoremes de dualitat <sup>(1)</sup>.*
- *Algorisme del símplex dual.*
- Aplicacions:
  - ❖ Teoria de jocs: jocs finits de suma zero amb dos jugadors.
    - Estratègies pures i mixtes.
    - Jugades òptimes i relació parells primal-dual.
    - Teorema minimax i relació Ta. fort de dualitat.
  - ❖ Teoria de grafs: problemes de flux màxim-tall mínim.

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

# Origens de la dualitat: teoria de jocs (1/8)

- **Joc finit de suma zero amb dos jugadors.**

- *John von Neumann's work in the theory of games and mathematical economics.* H. W. Kuhn and A. W. Tucker Bull. Amer. Math. Soc. Volume 64, Number 3, Part 2 (1958), 100-122. Permanent link: <http://projecteuclid.org/euclid.bams/1183522375>



- Cada jugador té un conjunt d'**estratègies pures**:

- Estratègies pures jugador 1:  $J_1 = \{1, 2, \dots, m\}$
- Estratègies pures jugador 2:  $J_2 = \{1, 2, \dots, n\}$

- Matriu de guanys ( $J_1$ ) / pèrdues ( $J_2$ ) associades a les estratègies pures:

$$\text{"payoff matrix": } A = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{estratègies jugador 2} \\ \hline \end{matrix} & \\ \begin{matrix} \hline \text{estratègies jugador 1} \\ \hline \end{matrix} & \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} & \end{matrix}$$

Si es produeix la jugada  $(J_1, J_2) = (i, j) \Rightarrow$  el jugador 1 rep  $a_{ij}$  i el jugador 2 paga  $a_{ij}$  (**joc de suma zero**).

# Orígens de la dualitat: teoria de jocs (2/8)

- **Estratègia mixta**: distribució de probabilitat del conjunt d'estratègies pures (freqüència amb la que es jugarà cada estratègia):
  - **Jugador 1**:  $Y = \{y \in \mathbb{R}^m : \sum_{i=1}^m y_i = 1, 0 \leq y_i \leq 1, i = 1, \dots, m\}$
  - **Jugador 2**:  $X = \{x \in \mathbb{R}^n : \sum_{i=1}^n x_i = 1, 0 \leq x_i \leq 1, i = 1, \dots, n\}$
- Valor esperat dels guanys/pèrdues associada a una estratègia mixta:

| $J_1/J_2$ | $x_1$    | $x_2$    | ...      | $x_n$    |
|-----------|----------|----------|----------|----------|
| $y_1$     | $a_{11}$ | $a_{12}$ | ...      | $a_{1n}$ |
| $y_2$     | $a_{21}$ | $a_{22}$ | ...      | $a_{2n}$ |
| $\vdots$  | $\vdots$ | $\vdots$ | $\ddots$ | $\vdots$ |
| $y_m$     | $a_{m1}$ | $a_{m2}$ | ...      | $a_{mn}$ |

$E[\text{pèrdues } J_2 = x \mid J_1 = y_j]$

$$\begin{aligned} &\downarrow \\ &\sum_{i=1}^n a_{1i}x_i \\ &\sum_{i=1}^n a_{2i}x_i \\ &\vdots \\ &\sum_{i=1}^n a_{mi}x_i \end{aligned}$$

$$E[\text{guanys } J_1 = y \mid J_2 = x_i] \rightarrow \sum_{j=1}^m a_{j1}y_j \quad \sum_{j=1}^m a_{j2}y_j \quad \dots \quad \sum_{j=1}^m a_{jn}y_j$$

# Origens de la dualitat: teoria de jocs (3/8)

- **Jugada òptima jugador 1, criteri *maximin* :**

*“El jugador 1 maximitza l’esperança matemàtica del seu guany mínim”*

$$z_1^* = \max_y \left\{ z_1(y) = \min_{i=1, \dots, n} \left\{ \sum_{j=1}^m a_{ji} y_j \right\} \right\}$$

- **El problema de (PL) associat a la jugada òptima del jugador 1 és:**

$$(P_1) \left\{ \begin{array}{ll} \max_{y, z_1} & z_1 \\ \text{s.a.:} & \sum_{j=1}^m a_{ji} y_j \geq z_1 \quad i = 1, \dots, n \\ & \sum_{j=1}^m y_j = 1 \\ & y_j \geq 0 \quad j = 1, \dots, m \end{array} \right.$$



# Origens de la dualitat: teoria de jocs (4/8)

- **Jugada òptima jugador 2, criteri *minimax* :**  
“El jugador 2 minimitza l’esperança matemàtica de la seva pèrdua màxima”

$$z_2^* = \min_x \left\{ z_2(x) = \max_{j=1, \dots, m} \left\{ \sum_{i=1}^n a_{ji} x_i \right\} \right\}$$

- **El problema de (PL) associat a la jugada òptima del jugador 2 és:**

$$(P_2) \left\{ \begin{array}{ll} \min_{x, z_2} & z_2 \\ \text{s.a.:} & \sum_{i=1}^n a_{ji} x_i \leq z_2 \quad j = 1, \dots, m \\ & \sum_{i=1}^n x_i = 1 \\ & x_i \geq 0 \quad i = 1, \dots, n \end{array} \right.$$



# Orígens de la dualitat: teoria de jocs (5/8)

- **Exemple: “pares o nones” amb dos dits**

- Si la suma dels dits és senar, el jugador 1 rep del jugador 2 la suma dels dits en euros.
- Si la suma dels dits és parell, el jugador 1 paga al jugador 2 la suma dels dits en euros.

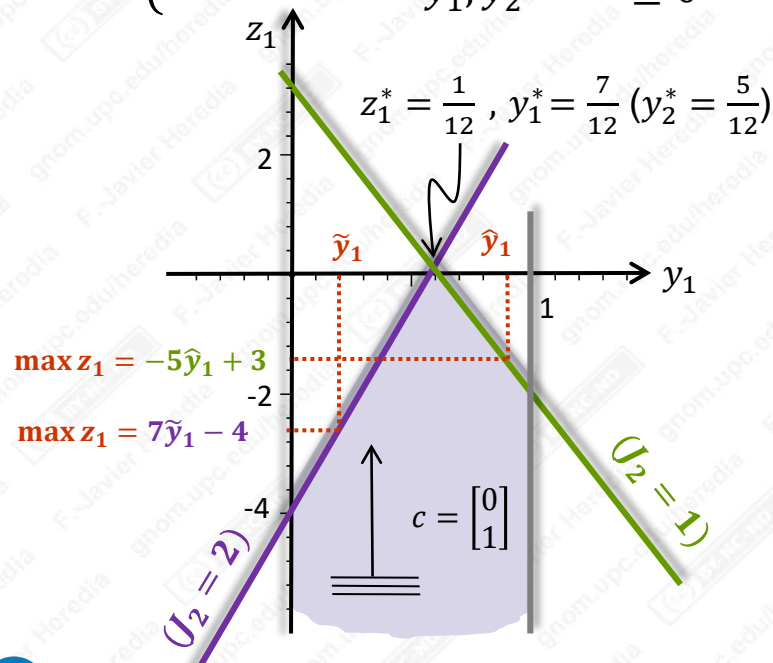
- Matriu de guanys  $J_1$ :
$$A = \left[ \begin{array}{cc|c} \overbrace{1 \quad 2}^{J_2} & & \\ \hline -2 & 3 & 1 \\ 3 & -4 & 2 \end{array} \right] J_1$$

- Problema maximin jugador 1:  $(P_1)$  
$$\left\{ \begin{array}{ll} \max_{y, z_1} & z_1 \\ \text{s.a.:} & \\ & -2y_1 + 3y_2 \geq z_1 \\ & 3y_1 - 4y_2 \geq z_1 \\ & y_1 + y_2 = 1 \\ & y_1, y_2 \geq 0 \end{array} \right.$$

# Orígens de la dualitat: teoria de jocs (6/8)

- Exemple: “pares o nones” amb dos dits
  - Resolució del problema maximin jugador 1:

$$(P_1) \left\{ \begin{array}{ll} \max_{y_1, y_2, z_1} & z_1 \\ \text{s.a.:} & -2y_1 + 3y_2 \geq z_1 \xrightarrow{y_2=1-y_1} (P_1) \\ & 3y_1 - 4y_2 \geq z_1 \\ & y_1 + y_2 = 1 \\ & y_1, y_2 \geq 0 \end{array} \right. \rightarrow (P_1) \left\{ \begin{array}{ll} \max_{y_1, z_1} & z_1 \\ \text{s.a.:} & -5y_1 + 3 \geq z_1 \quad (J_2 = 1) \\ & 7y_1 - 4 \geq z_1 \quad (J_2 = 2) \\ & y_1 \in [0,1] \end{array} \right.$$



- La **recta**  $z_1 = -5y_1 + 3$  representa el valor esperat dels beneficis de  $J_1$  en funció del valor de  $y_1$  a les partides on  $J_2$  juga l'estratègia 1.
- La **recta**  $z_1 = 7y_1 - 4$  representa el valor esperat dels beneficis de  $J_1$  en funció del valor de  $y_1$  en les partides on  $J_2$  juga l'estratègia 2.
- Per a cada valor de  $y_1 \in [0,1]$ :  
 $\max z_1 = \min \{-5y_1 + 3, 7y_1 - 4\}.$
- $y_1^* = \frac{7}{12} (y_2^* = \frac{5}{12})$  és el valor de  $y_1$  on el mínim entre les dues rectes és màxim ( $z_1^* = \frac{1}{12}$ ).

# Orígens de la dualitat: teoria de jocs (7/8)

- **PL jugador 1:  $(P_1)$**  
$$\left\{ \begin{array}{ll} \max_{y, z_1} & z_1 \\ \text{s.a.:} & \sum_{j=1}^m a_{ji} y_j - z_1 \geq 0 \quad i = 1, \dots, n \\ & \sum_{j=1}^m y_j = 1 \\ & y_j \geq 0 \quad j = 1, \dots, m \end{array} \right.$$

- **PL jugador 2:  $(P_2)$**  
$$\left\{ \begin{array}{ll} \min_{x, z_2} & z_2 \\ \text{s.a.:} & \sum_{i=1}^n a_{ji} x_i - z_2 \leq 0 \quad j = 1, \dots, m \\ & \sum_{i=1}^n x_i = 1 \\ & x_i \geq 0 \quad i = 1, \dots, n \end{array} \right.$$

- **Ta. Minimax (Ta. Principal de Ta. de Jocs, von Neumann 1928<sup>(1)</sup>) :**

*Les estratègies òptimes  $y^*$  i  $x^*$  pels jugadors 1 i 2 existeixen i satisfan:*  
$$z_1^* = z_2^*.$$

(1) : Von Neumann, J: *Zur Theorie der Gesellschaftsspiele* Math. Annalen. **100** (1928) 295-320, DOI: 10.1007/BF01448847

# Origens de la dualitat: teoria de jocs (8/8)

- **Exemple 2 : “pares o nones” amb tres dits**

- Si la suma dels dits és senar, el jugador 1 rep del jugador 2 la suma dels dits en euros.
- Si la suma dels dits és parell, el jugador 1 paga al jugador 2 la suma dels dits en euros.
- Si ensenyen el mateix nombre de dits, hi ha empat i ningú paga

- Matriu de guanys  $J_1$ :  $A = \left[ \begin{array}{ccc|c} & \overbrace{J_2} & & \\ & 1 & 2 & 3 \\ \hline 0 & 3 & -4 & 1 \\ 3 & 0 & 5 & 2 \\ -4 & 5 & 0 & 3 \end{array} \right] J_1$

- Estratègia òptima (**AMPL**):

- ❖  $J_1: y^* \approx [0.36 \quad 0.57 \quad 0.07]'$  ;  $J_2: x^* \approx [0.36 \quad 0.57 \quad 0.07]'$

- ❖  $z_1^* = z_2^* \approx 1,43\text{€} > 0 \Rightarrow$  l'esperança matemàtica dels guanys del jugador 1 és estrictament positiva: el joc beneficia al jugador 1

# Teoria de dualitat : aplicacions a teoria de grafs.

## 3. Teoria de dualitat.

- *Definició i formulació del problema dual* <sup>(1)</sup>.
- *Teoremes de dualitat* <sup>(1)</sup>.
- *Algorisme del símplex dual.*
- Aplicacions:
  - ❖ *Teoria de jocs: jocs finits de suma zero.*
  - ❖ Teoria de grafs: problema de flux màxim-tall mínim.
    - Problema de flux màxim.
    - Problema de tall mínim.
    - Dual del problema de flux màxim.
    - Relacions talls – solucions factibles duals.
    - Teorema max flow-min cut.

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



# Dualitat del Problema de flux màxim

- Problema de flux màxim:** el problema de flux màxim associat al graf  $\mathcal{G} = (\mathcal{N}, \mathcal{A})$  amb  $|\mathcal{N}| = m$  nodes,  $|\mathcal{A}| = n$  arcs, capacitats  $u$  i nodes font  $s$  i pou  $t$  respectivament:

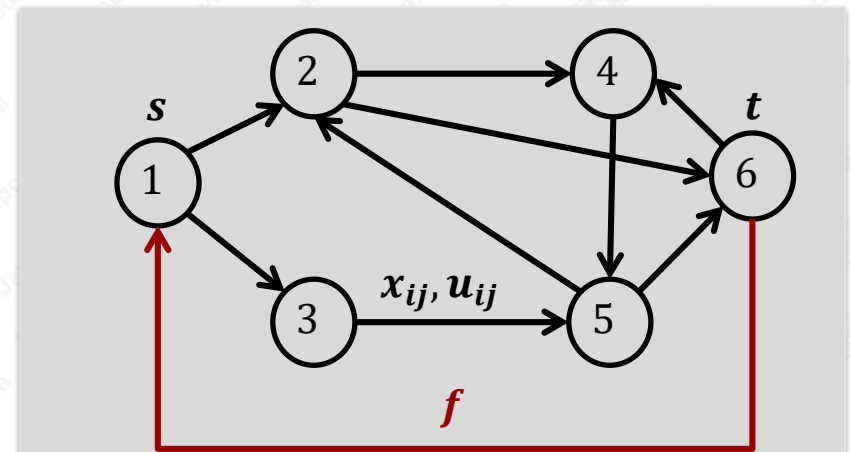
$$(PFM) \left\{ \begin{array}{l} \max_{x \in \mathbb{R}^n, f \in \mathbb{R}} \quad f \\ \text{s.a.:} \quad \sum_{(i,j) \in \mathcal{A}} x_{ij} - \sum_{(j,i) \in \mathcal{A}} x_{ji} = \begin{cases} f & i = s \\ 0 & i \neq s, t \\ -f & i = t \end{cases}, \quad i \in \mathcal{N} \\ x_{ij} \leq u_{ij}, (i,j) \in \mathcal{A} \\ f, x_{ij} \geq 0, (i,j) \in \mathcal{A} \end{array} \right.$$

**Expressió matricial:**

$$(PFM) \left\{ \begin{array}{l} \max \quad f \\ \text{s.a.:} \quad Ax + ef = 0 \\ x \leq u \\ f, x \geq 0 \end{array} \right.$$

amb  $A$  matriu d'incidències nodes-arc i

$$e = [0, \dots, 0, \underbrace{-1}_s, 0, \dots, 0, \underbrace{+1}_t, 0, \dots, 0]' \in \mathbb{R}^m.$$



$$\mathcal{A} = \{(1,2), (1,3), (2,4), (2,6), (3,5), (4,5), (5,2), (5,6), (6,4)\}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & -1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

# Problema de tall mínim

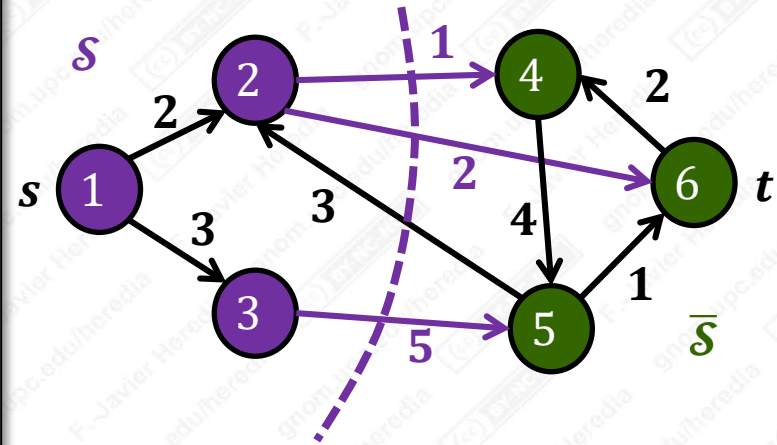
## Definicions:

**Tall  $s - t$**  : subconjunt  $\mathcal{S}$  del conjunt de nodes  $\mathcal{N}$  tal que  $s \in \mathcal{S}$  i  $t \in \bar{\mathcal{S}} \stackrel{\text{def}}{=} \mathcal{N} \setminus \mathcal{S}$ .

**Capacitat del tall  $\mathcal{S}$**  : suma de les capacitats  $u_{ij}$  dels arc que travessen el tall des de  $\mathcal{S}$  fins  $\bar{\mathcal{S}}$  :  $u(\mathcal{S}) = \sum_{\{(i,j) \in \mathcal{A} \mid i \in \mathcal{S}, j \in \bar{\mathcal{S}}\}} u_{ij}$

## Problema de tall mínim:

$$(PTM) \min_{\mathcal{S}} \{u(\mathcal{S}) \mid \mathcal{S} \text{ tall } s-t \in\}$$



$$\mathcal{S} = \{1, 2, 3\} \quad u(\mathcal{S}) = 1 + 2 + 5 = 8$$

$$\mathcal{S}^* = \{1, 2, 3, 4, 5\}, u(\mathcal{S}^*) = 3$$

## Teorema 13: relació capacitat tall $\mathcal{S}$ – flux $s - t$ .

Per a tot flux factible  $[x' \quad f]$  i tall  $\mathcal{S}$  del (PFM) es satisfà:

- $f = \sum_{\{(i,j) \in \mathcal{A} \mid i \in \mathcal{S}, j \in \bar{\mathcal{S}}\}} x_{ij} - \sum_{\{(i,j) \in \mathcal{A} \mid i \in \bar{\mathcal{S}}, j \in \mathcal{S}\}} x_{ij}$
- $f \leq u(\mathcal{S})$ .

**Demo:** evident, en base al principi de conservació de flux als nodes.

- El Ta 13-a) sembla el Ta feble de dualitat: **són (PFM) – (PTM) parell (P) – (D)?**

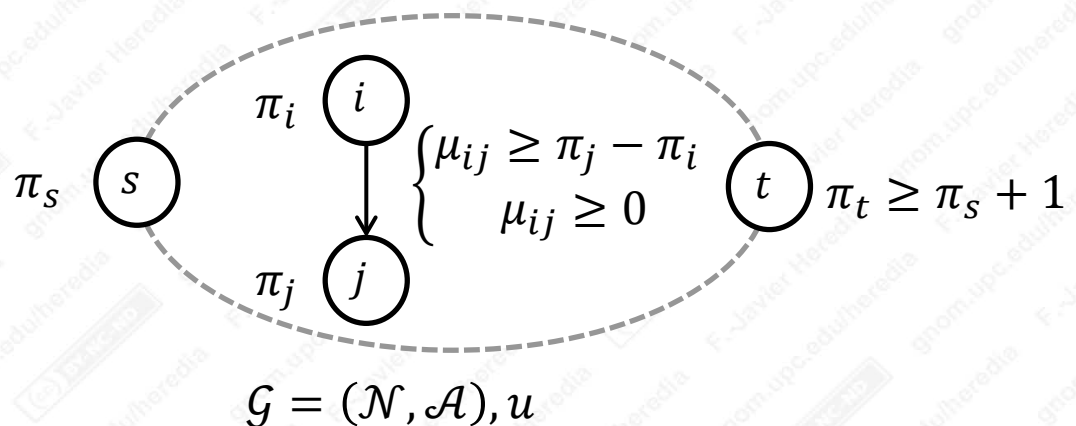
# Dual del problema de flux màxim.

## Teorema 14: dual del problema de flux màxim.

El dual del problema de flux màxim associat al graf  $\mathcal{G} = (\mathcal{N}, \mathcal{A})$  amb  $|\mathcal{N}| = m$  nodes,  $|\mathcal{A}| = n$  arcs, capacitats  $u$  i nodes font  $s$  i pou  $t$  és:

$$(D_{PFM}) \begin{cases} \min_{\pi \in \mathbb{R}^m, \mu \in \mathbb{R}^n} & \mu' u \\ \text{s.a.:} & \pi_i - \pi_j + \mu_{ij} \geq 0 \quad (i, j) \in \mathcal{A} \\ & \pi_t - \pi_s \geq 1 \\ & \mu_{ij} \geq 0 \quad (i, j) \in \mathcal{A} \end{cases}$$

## Demo: exercici



# Relació talls - solucions factibles duals.

## Teorema 15: relacions talls – solucions factibles duals

i. Per a tot tall  $\mathcal{S}$ , els vectors  $\pi(\mathcal{S}) \in \mathbb{R}^m$ ,  $\mu(\mathcal{S}) \in \mathbb{R}^n$  definits per:

$$\pi_i(\mathcal{S}) = \begin{cases} \alpha & i \in \mathcal{S} \\ \alpha + 1 & i \in \bar{\mathcal{S}} \end{cases}, \quad \mu_{ij}(\mathcal{S}) = \begin{cases} 1 & i \in \mathcal{S}, j \in \bar{\mathcal{S}} \\ 0 & \text{altrament} \end{cases}, \quad \alpha \in \mathbb{R}$$

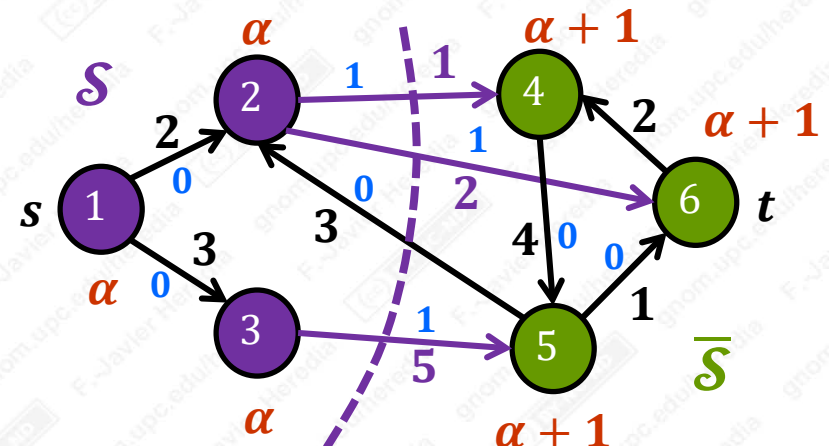
son una solució factible del problema dual amb  $\mu(\mathcal{S})'u = u(\mathcal{S})$ .

ii.  $\mathcal{U} = \bigcup_{\mathcal{S}} \begin{bmatrix} \pi(\mathcal{S}) \\ \mu(\mathcal{S}) \end{bmatrix} \subset P_D$  (no tota solució factible dual té associat un tall).

## Demo: exercici.

- Sabem que tot tall “és factible dual”. Si demostrem que l’òptim dual “és un tall” llavors pel Ta fort de dualitat podrem assegurar que  $f^* = u(\mathcal{S}^*)$  i

$$(PTM) \equiv (D_{PFM})$$



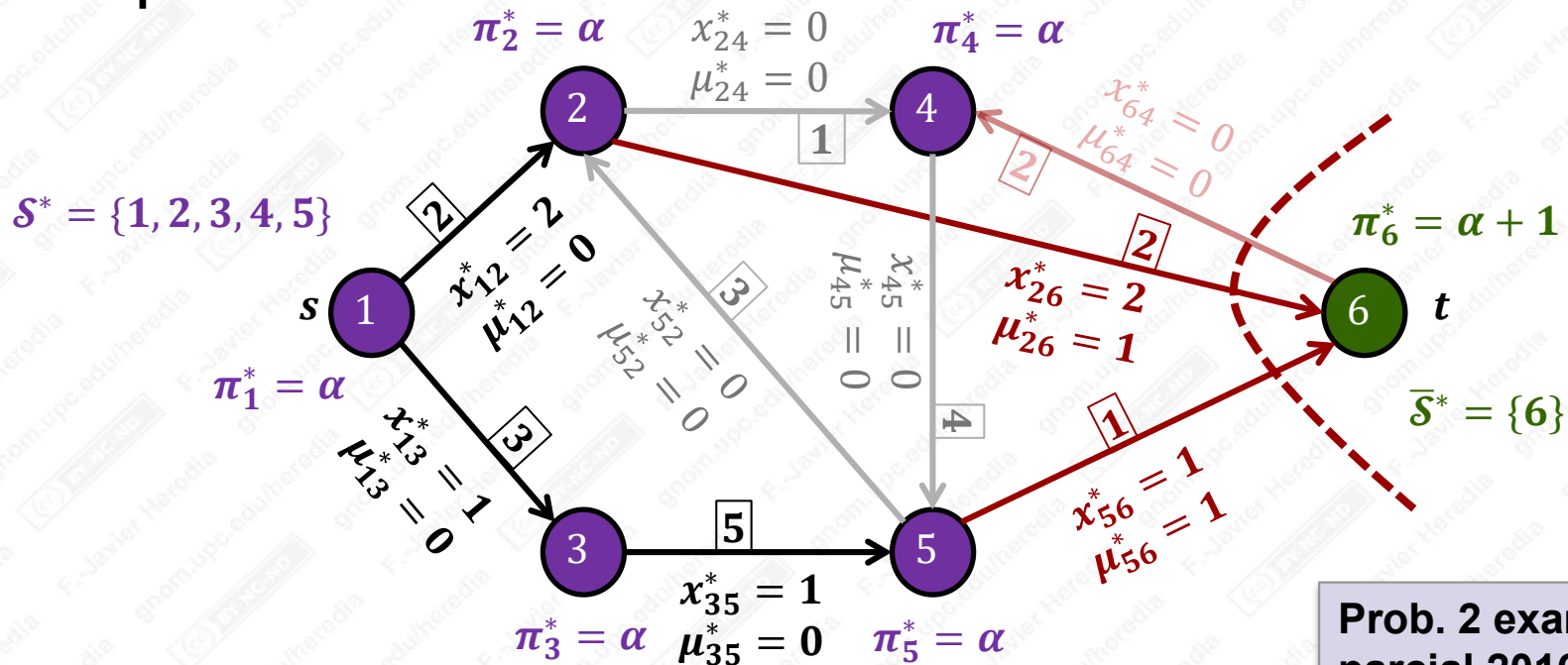
# Teorema *max-flow min-cut*.

## Teorema 16: *Max-flow min-cut theorem (Fulkerson & Dantzig 1955)*

*El valor màxim del flux  $f$  és igual al valor mínim de la capacitat de tall  $u(S)$ .*

### Demo: pissarra

- Interpretació:



Prob. 2 examen  
parcial 2016-17