

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 3: Teoria de dualitat

1. *Introducció i propietats geomètriques.*

2. *L'algorisme del simplex primal.*

3. **Teoria de dualitat.**

- Definició i formulació del problema dual ⁽¹⁾.
- Teoremes de dualitat ⁽¹⁾.
- Algorisme del simplex 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 Lagrangià 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 λ .

Proposició 10: Relaxació Lagrangiana

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

Definició problema dual (D) (2/3)

- **Problema dual:** hem vist que per a tot valor de λ 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 λ 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:

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

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

Definició problema dual (D) (3/3)

- Sabem que:

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

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

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

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

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

- Així doncs, podem asegurar $z_D^* = b'\lambda^* \leq z_P^* = c'x^*$ (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 (<i>P</i>)		Problema dual (<i>D</i>)	
Funció objectiu	$\min c'x$	\leftrightarrow	Funció objectiu
Constriccions primals $j = 1, 2, \dots, m$	$a'_j x \geq b_j$	\leftrightarrow	$\lambda_j \geq 0$
	$a'_j x \leq b_j$	\leftrightarrow	$\lambda_j \leq 0$
	$a'_j x = b_j$	\leftrightarrow	λ_j lliure
Variabes primals $i = 1, 2, \dots, n$	$x_i \geq 0$	\leftrightarrow	$\lambda'A_i \leq c_i$
	$x_i \leq 0$	\leftrightarrow	$\lambda'A_i \geq c_i$
	x_i lliure	\leftrightarrow	$\lambda'A = c_i$
Constriccions duals		Variabes Duals	
$j = 1, 2, \dots, m$		$i = 1, 2, \dots, n$	

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

Definició del problema dual (D) (2/3)

- Exemple formulació problema dual:

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

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

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



Teoremes de dualitat

3. Teoria de dualitat.

- *Definició i formulació del problema dual* ⁽¹⁾.
- Teoremes de dualitat ⁽¹⁾.
 - ❖ 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 ($P)_e$ són 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) $\min\{x_1 + 2x_2 | 3x_1 + 4x_2 \leq 5, x \geq 0\}$



Teorema feble de dualitat

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

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

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

Demo: pissarra

Corol·lari 9.1:

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

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



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

Corol·lari 10.1:

- i. Si $(P)_e$ de rang complet té solució llavors la solució de (D) és $\lambda^{*'} = c'_B B^{-1}$.
- ii. x i λ factibles (P) i (D) resp. són òptimes sii. $\lambda'b = c'x$. **(Demo: C9.iii+Ta10)**

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

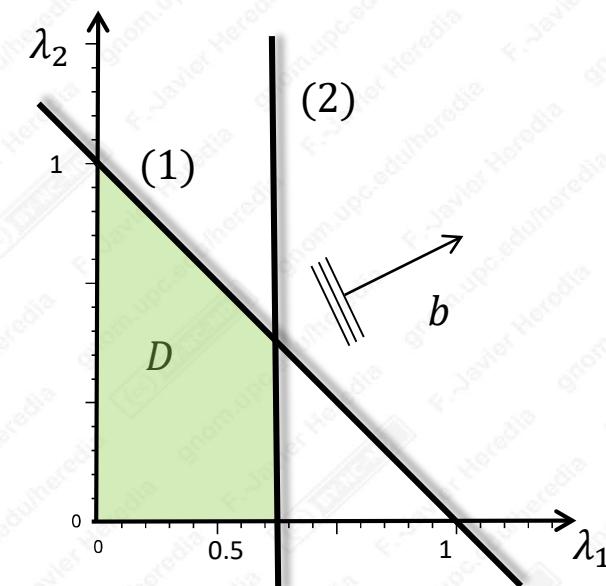
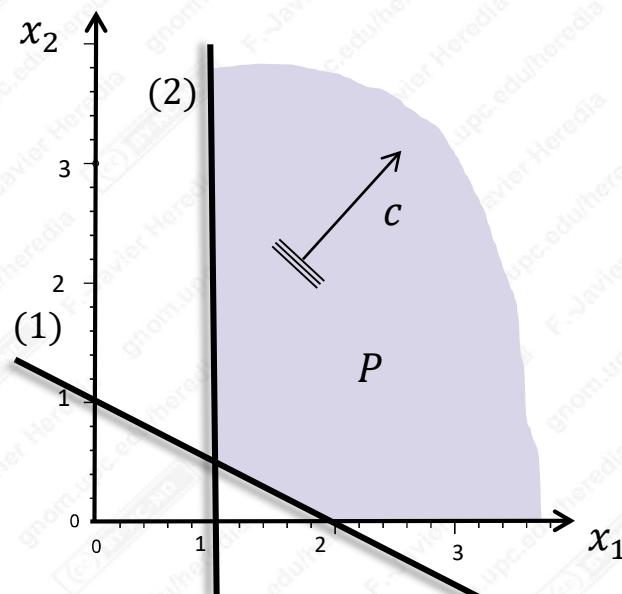
		(D)		
		Òptim	II-limitat	Infactible
(P)	Òptim	Possible	Impossible	Impossible
	II-limitat	Impossible	Impossible	Possible
	Infactible	Impossible	Possible	Possible

Teorema fort de dualitat, exemple (1/2)

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

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

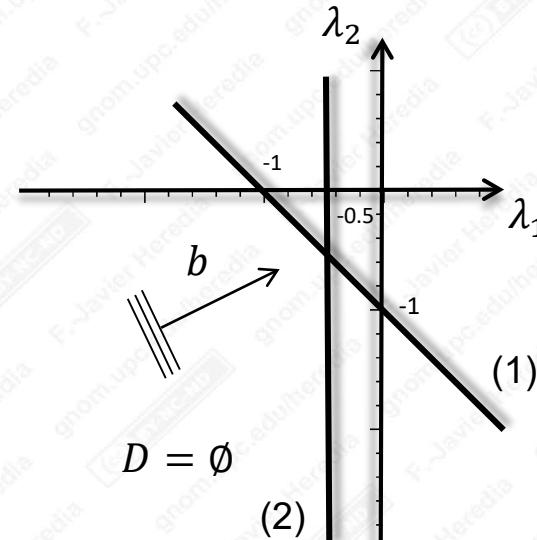
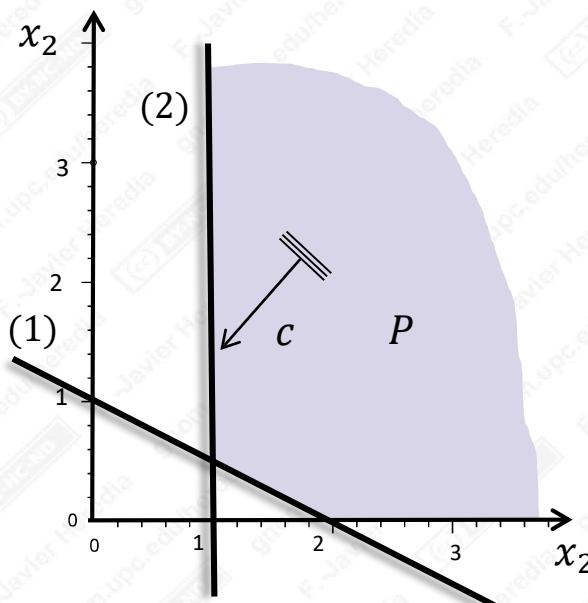
$$(D) \begin{cases} \max z_D = & 2\lambda_1 + \lambda_2 \\ \text{s.a.:} & \lambda_1 + \lambda_2 \leq 1 \quad (1) \\ & 2\lambda_1 \leq 1 \quad (2) \\ & \lambda_1, \lambda_2 \geq 0 \end{cases}$$



Teorema fort de dualitat, exemple (2/2)

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

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



- **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 λ **solicions factibles de (P) i (D)** respectivament.

Els vectors x i λ són solicions 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: píssarra

Exemple : Calclem x^* i λ^* 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

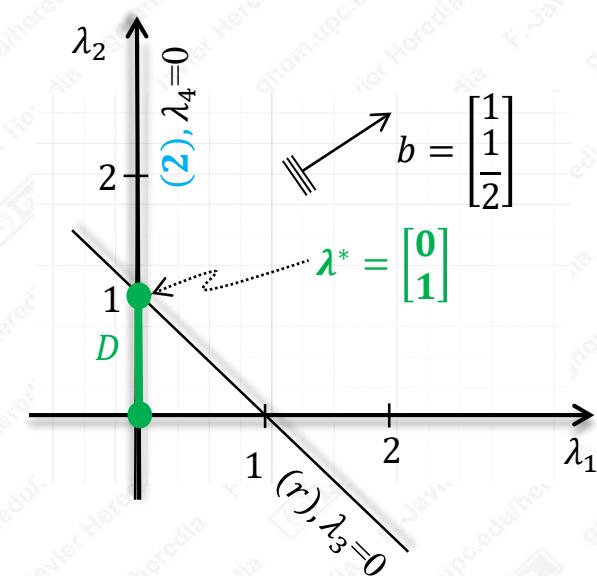
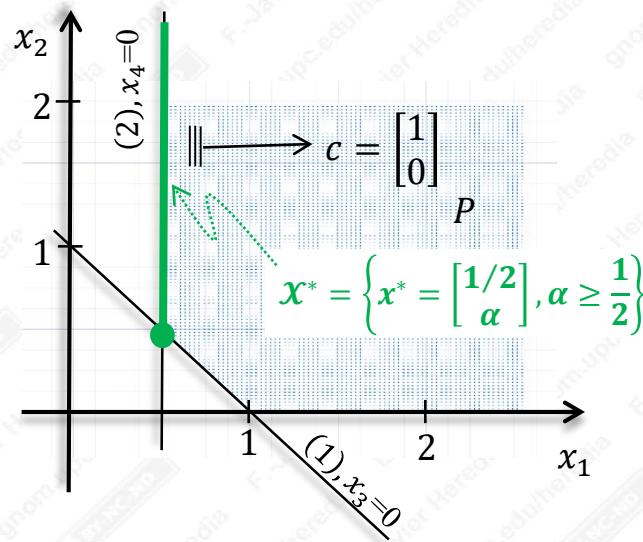
- x^* i λ^* satisfan el TFC.
- Hi ha solicions x i λ de les (CFC) que no són solicions òptimes!!!**



TFC: Exemple (1/2)

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

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



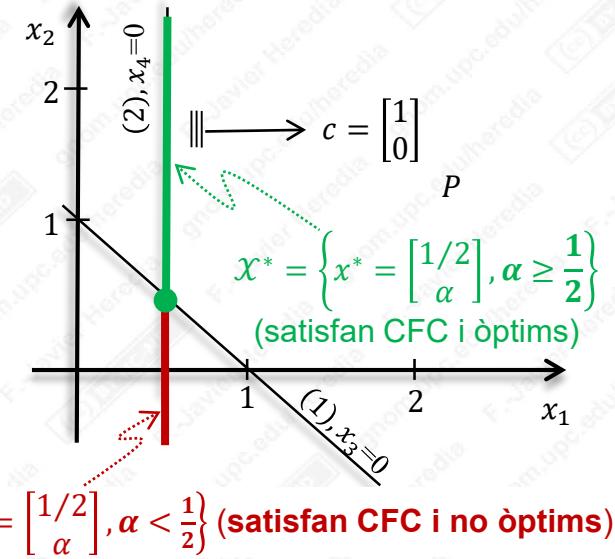
TFC: Exemple (2/2)

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

$$(CFC) \left\{ \begin{array}{l} \lambda_1(x_1 + x_2 - 1) = 0 \quad (1) \\ \lambda_2\left(x_1 - \frac{1}{2}\right) = 0 \quad (2) \\ (1 - \lambda_1 - \lambda_2)x_1 = 0 \quad (3) \\ (-\lambda_1)x_2 = 0 \quad (4) \end{array} \right. \xrightarrow{x^* \in \mathcal{X}^*, \lambda^*} \left\{ \begin{array}{l} 0 \cdot \left(\frac{1}{2} + \alpha - 1\right) = 0 \quad (1) \\ 1 \cdot \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{2}\right) = 0 \quad (2) \\ (1 - 0 - 1) \cdot \frac{1}{2} = 0 \quad (3) \\ 0 \cdot \alpha = 0 \quad (4) \end{array} \right.$$

- Podem veure que, efectivament:

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



Algorisme del simplex dual.

3. Teoria de dualitat.

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

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



Solucions bàsiques factibles duals

Def. Solució bàsica primal factible dual (SB_PFD) :

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

Una solució bàsica primal factible dual (SB_PFD) és una SB de (P)_e tal que $r_N \geq 0$.

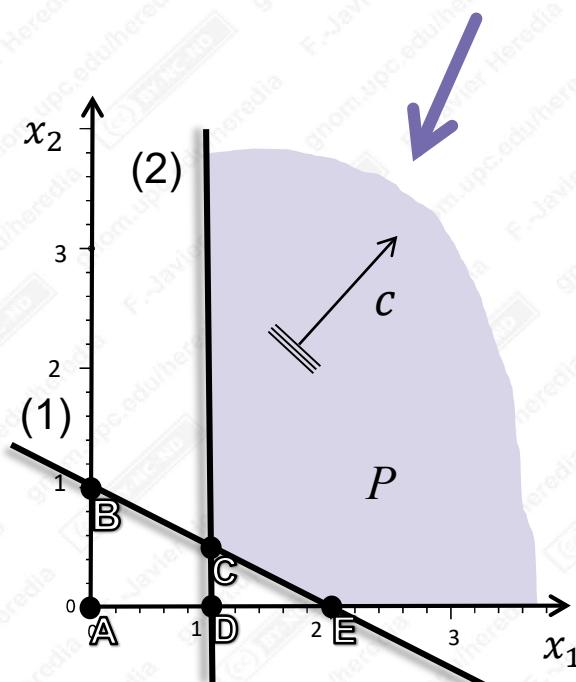
- Si $r_N \geq 0$ llavors pel T^a fort de dualitat sabem que $\lambda' = c'_B B^{-1}$ és una solució factible pel problema dual (D).
- Una solució bàsica factible dual pot no ser factible primal.
- Una solució bàsica factible dual i factible primal és òptima:
 - Factibilitat primal: $x_B = B^{-1}b \geq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

Solució Bàsica:	Factible (D)	Infactible (D)
Factible (P)	$x_B \geq 0$ $r_N \geq 0$	$x_B \geq 0$ $r_N \ngeq 0$
Infactible (P)	$x_B \ngeq 0$ $r_N \geq 0$	$x_B \ngeq 0$ $r_N \ngeq 0$

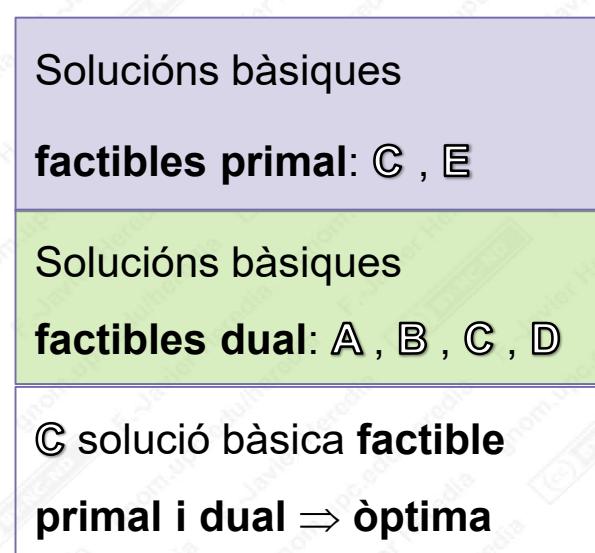
$(SB_P F_D)$: exemple

- Estudiem les factibilitats primals i duals de les SB de:

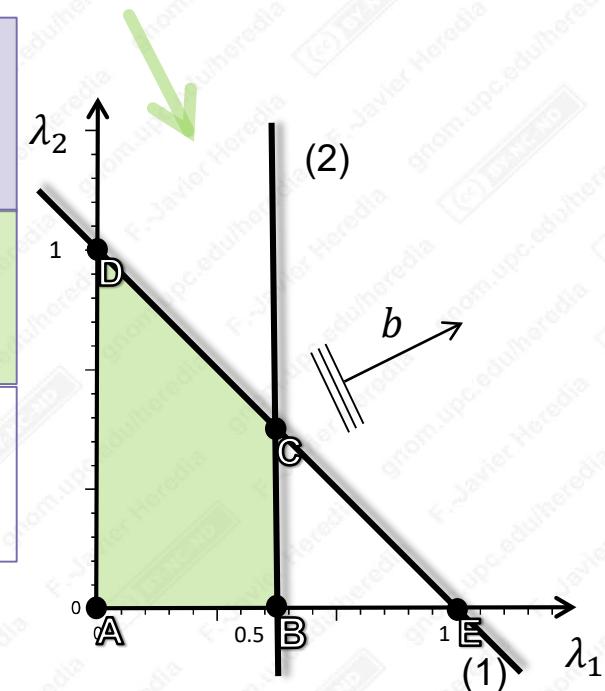
$$(P) \begin{cases} \min z_P = x_1 + x_2 \\ \text{s.a.: } \begin{aligned} x_1 + 2x_2 &\geq 2 & (1) \\ x_1 &\geq 1 & (2) \\ x_1, x_2 &\geq 0 \end{aligned} \end{cases}$$



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



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



$(SB_P F_D)$ 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 $(SB_P F_D)$ actual és factible (P) \Rightarrow òptima.
 - b) Si la $(SB_P F_D)$ **actual no és factible** (P) ($\rightarrow (SB_P I_P F_D)$), es troba, si existeix, una $(SB_P F_D)$ 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 $(SB_P I_P F_D)$:
 - ❖ Anàlisi de sensibilitat: canvis en A i/o b .
 - ❖ Algorismes de **Programació Lineal Entera** (*Branch&Bound*, *Cutting Planes*, *Branch&Cut*).

SB duals: (D) en forma estàndard

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

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

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

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

SBF de D_e : definició del políedre estàndard D_e

- Considerem ara $(P)_e$ i la seva base $\mathcal{B}(SB_P F_D)$ (no necessàriament factible primal).
- $\mathcal{B}(SB_P F_D) \Rightarrow r'_N = c'_N - c'_B B^{-1} A_N \geq 0$

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

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

Def.: solució dual y associada a una $(SB_P F_D)$ 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**.

SBF de D_e ($SB_D F_P$): definició

Definició alternativa de solució bàsica factible primal (def. 2.9 B&T):

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

Una SBF serà degenerada si hi ha més de n restriccions 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: Solució bàsica factible primal del políedre dual ($SB_D F_P$).

La solució dual y associada a una ($SB_P F_D$) és una solució bàsica dual factible primal, ($SB_D F_P$), 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 $(SB_D F_P)$ $(D)_e$ $y' = [\lambda' \quad r'_N \quad 0]$:
- **Costos reduïts duals:**

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

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

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

Símplex dual: DBF duals.

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

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

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

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

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

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

- **Longitud de pas dual θ_D^* :** passa màxima que conserva la factibilitat dual

- $\begin{bmatrix} \lambda \\ r_N \end{bmatrix} := \begin{bmatrix} \lambda \\ r_N \end{bmatrix} + \theta_D^* \begin{bmatrix} d^\lambda \\ d_N^r \end{bmatrix} \begin{array}{l} \leqslant 0 \\ \geqslant 0 \end{array} \} \Rightarrow \theta_D^* = \min_{\{j=1, \dots, n-m | d_{N,j}^r < 0\}} \left\{ \frac{-r_{N,j}}{d_{N,j}^r} \right\}$

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



Algorisme del simplex dual

- 1. Sigui $(P)_e$ i la $(SB_P F_D)$ \mathcal{B} definida per: $B, x_B, r_N, c_B, c_N, A_N, z$.**
- 2. Identificació de SB òptima i selecció de la variable bàsica sortint $B(p)$:**
 - 2.1. Si $x_B \geq [0]$ \mathcal{B} és SB factible primal i dual \Rightarrow òptima. **STOP**.
Altrament, es selecciona una VB p amb $x_{B(p)} < 0$ (VB sortint).
- 3. Càcul de la DBF dual:**
 - 3.1. Es calcula $d_N^r = (\beta_p A_N)'$ (β_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. Càcul de $\theta_D^* = \min_{\{j=1, \dots, n-m | d_{Nj}^r < 0\}} \left\{ \frac{-r_{Nj}}{d_{Nj}^r} \right\} = \frac{-r_{Nl}}{d_{Nl}}$. 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 $x' = [0,0]$.

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

- **Càlculs previs:**

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

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

Algorisme del símplex dual : exemple (2/4)

- **1^a iteració:** $\mathcal{B} = \{3,4\}, \mathcal{N} = \{1,2\}$
- Identificació de SB òptima i selecció de la VB sortint $B(p)$:

$$x_B = [-2 \quad -1]' \ngeq 0 \Rightarrow p = 1, B(1) = 3 \text{ VB sortint}$$

- Identificació de problema (D) il·limitat :

$$\beta_1 = e'_1 B^{-1} = [-1 \quad 0], d_N^r' = \beta_1 A_N = [-1 \quad 0] \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = [-1 \quad -2] \ngeq 0$$

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

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

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

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

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

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

Algorisme del símplex dual : exemple (3/4)

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

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

$$x_B = [1 \quad -1]' \ngeq 0 \Rightarrow p = 2, B(2) = 4 \text{ VB sortint}$$

- Identificació de problema (D) il·limitat :

$$\beta_2 = e'_2 B^{-1} = [0 \quad -1], d_N^r' = \beta_2 A_N = [0 \quad -1] \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = [-1 \quad 0] \ngeq 0$$

- 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:

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

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

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

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

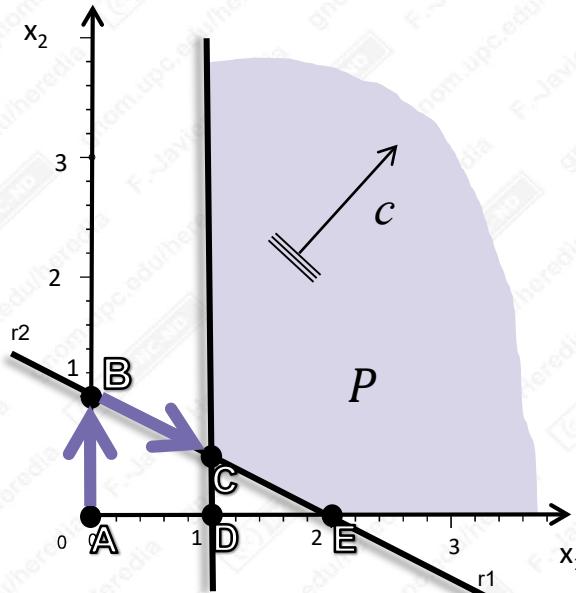
- $\mathcal{B} := \{2, \textcolor{red}{1}\}, \mathcal{N} := \{3, \textcolor{red}{4}\}, B^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2 & -1/2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, x_B = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1 \end{bmatrix}, r_N = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}, \lambda = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix}$

Algorisme del símplex dual : exemple (4/4)

- **3a iteració:** $\mathcal{B} = \{2,1\}, \mathcal{N} = \{3,4\}$
 - Identificació de SB òptima i selecció de la VB sortint $B(p)$:

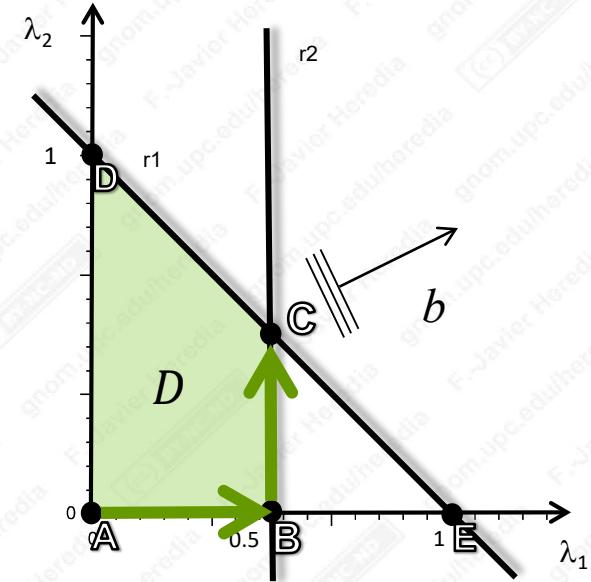
$$x_B = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 1 \end{bmatrix} \geq 0 \Rightarrow \text{SB factible primal i dual: òptim}$$

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



Iteració 1: $A \rightarrow B$

Iteració 2: $B \rightarrow C$



Solucions bàsiques \mathcal{B} degenerades duals

Def. Solució bàsica primal degenerada dual ($SB_P D_D$):

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

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

Proposició 13:

\mathcal{B} és $(SB_P D_D)$ \Leftrightarrow La \mathcal{B}_D associada a \mathcal{B} és degenerada primal $(SB_D D_P)$.

Demo: immediata, a partir de la relació $y'_B = [\lambda' \quad r'_N]$.

- 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 $(P) \min_{x \in \mathbb{R}^2} \{x_1 | x_1 + x_2 \geq 2; 2x_1 - 2x_2 \geq 0; x \geq 0\}$.

Algorisme del símplex dual : convergència

- Si tenim en compte que l'aplicació del l'ASD al problema (P) és equivalent a l'aplicació de l'ASP al problema (D), podem derivar de forma directe 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 $(SB_P F_D)$ de $(P)_e$ i el nombre de $(SB_P F_D)$ és finit.

- Si $(P)_e$ té $(SB_P D_D)$, 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**, mütuament 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
$$(P) \min_{x \in \mathbb{R}^2} \{x_1 | x_1 + x_2 \geq 2; 2x_1 - 2x_2 \geq 0; x \geq 0\}.$$

CCSB	F_P	F_D	D_P	D_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 ⁽¹⁾.
- Teoremes de dualitat ⁽¹⁾.
- Algorisme del simplex 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:



estratègies jugador 2

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

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**).

Origens 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}

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

$$\begin{aligned} E[\text{pèrdues } J_2 = x \mid J_1 = y_j] \\ \downarrow \\ \sum_{i=1}^n a_{1i}x_i \\ \sum_{i=1}^n a_{2i}x_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n a_{mi}x_i \end{aligned}$$

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:

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

Origens 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 :
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -2 & 3 \\ 3 & -4 \end{bmatrix} \quad \left. \begin{array}{l} 1 \\ 2 \end{array} \right\} J_1$$

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

Origens de la dualitat: teoria de jocs (6/8)

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

- Resolució del problema maximin jugador 1:

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

$\max z_1 = -5\hat{y}_1 + 3$

$\max z_1 = 7\hat{y}_1 - 4$

$J_2 = 1$

$J_2 = 2$

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

- 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'estrategia 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'estrategia 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 ($z_1^* = \frac{1}{12}$).

Origens 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⁽¹⁾) :**

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 empata i ningú paga

- Matriu de guanys J_1 : $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 3 & -4 \\ 3 & 0 & 5 \\ -4 & 5 & 0 \end{bmatrix} \quad \left. \begin{array}{c} 1 \\ 2 \\ 3 \end{array} \right\} J_1$

- 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 ⁽¹⁾.
- Teoremes de dualitat ⁽¹⁾.
- Algorisme del simplex 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:

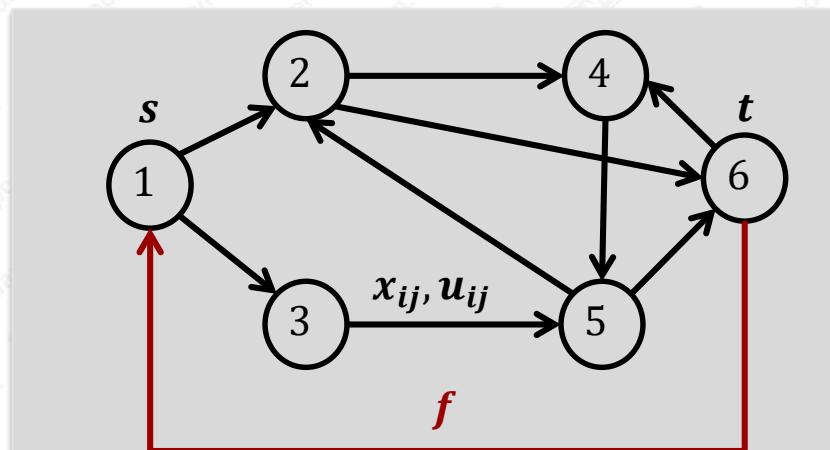
$$(PFM) \left\{ \begin{array}{l} \max_{x \in \mathbb{R}^n, f \in \mathbb{R}} \quad \textcolor{red}{f} \\ \text{s.a.:} \quad \sum_{(i,j) \in \mathcal{A}} x_{ij} - \sum_{(j,i) \in \mathcal{A}} x_{ji} = \begin{cases} \textcolor{red}{f} & i = s \\ 0 & i \neq s, t \\ -\textcolor{red}{f} & i = t \end{cases},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

Expressió matricial:

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

amb A matriu d'incidències nodes-arc i

$$e = [0, \dots, 0, \underbrace{-1}_{s}, 0, \dots, 0, \underbrace{+1}_{t}, 0, \dots, 0]' \in \mathbb{R}^m.$$



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

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

Problema de tall mínim

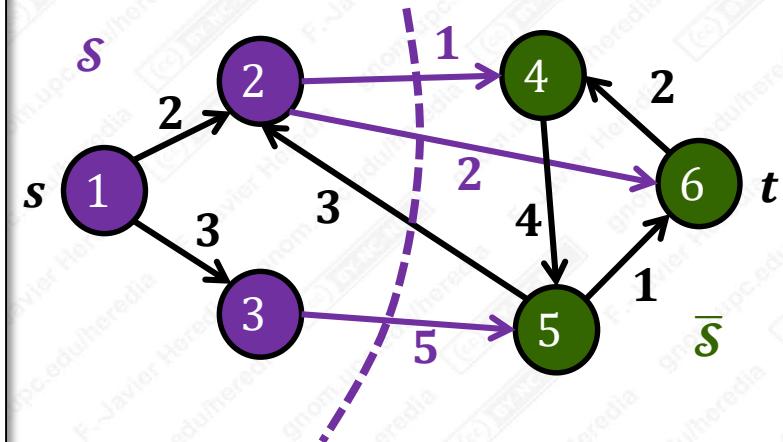
Definicions:

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 $\bar{\mathcal{S}}$: $u(\mathcal{S}) = \sum_{\{(i,j) \in \mathcal{A} | i \in \mathcal{S}, j \in \bar{\mathcal{S}}\}} u_{ij}$

Problema de tall mínim:

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



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

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

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:

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

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)**?

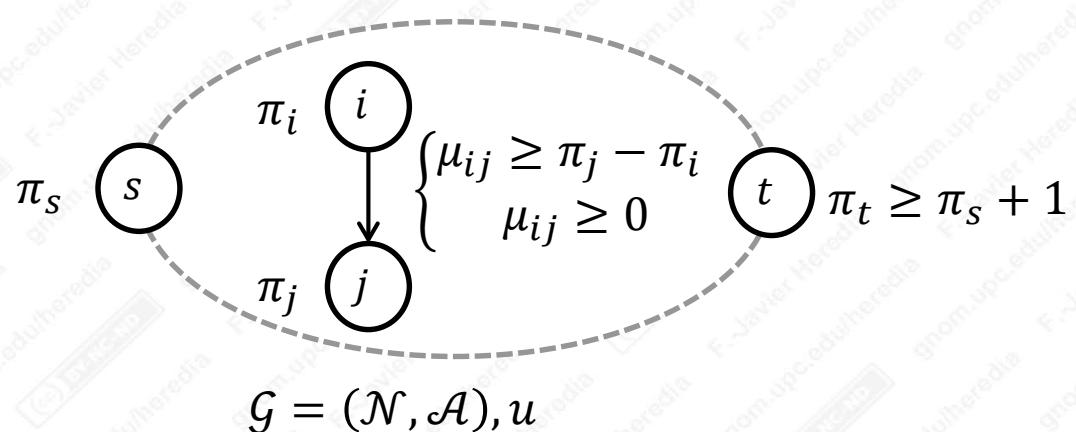
Dual del problema de flux màxim.

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:

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

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:

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

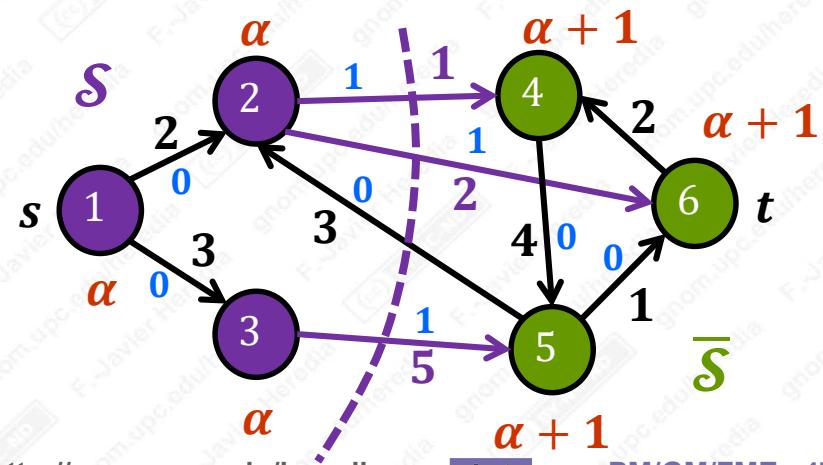
son una solució factible del problema dual amb $\mu(\mathcal{S})' u = u(\mathcal{S})$.

ii. $u = \cup_{\mathcal{S}} \begin{bmatrix} \pi(\mathcal{S}) \\ \mu(\mathcal{S}) \end{bmatrix} \subset P_D$ (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:

