

Grau en Matemàtiques, FME

# Programació Matemàtica

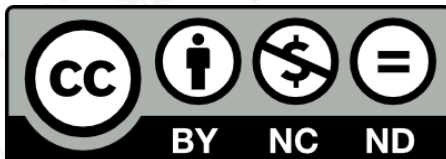
## Tema 3 : Programació Lineal Entera

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 4 : Programació Lineal Entera

## 1. Propietats bàsiques:

- Introducció: problemes i algorismes de (PLE).
- Relaxació lineal
- Formulacions vàlides, ideals i fortes

## 2. Algorismes de programació lineal entera

- Algorisme de ramificació i poda (Branch & Bound).
- Algorisme de plans de tall de Gomory.
- Algorisme de ramificació i tall (Branch & Cut).
- Reoptimització de  $(RLj)$  amb l'ASD (fora temari).

## 3. Annex:

- Models bàsics de programació lineal entera.

## Bibliografia:

Bertsimas i Tsitsiklis, *Introduction to Linear Optimization*. Cap 10, 11.

# Definició de problema de PLE

- Quan una o diverses variables d'un problema de PL només pot adoptar valors enters, es té un problema de **Programació Lineal Entera** (PE):

$$(PE) \begin{cases} \min_{x \in \mathbb{R}^n} & c'x \\ s. a.: & Ax = b \\ & x \geq 0 \\ & x_i \in \mathbb{Z}, i \in J \end{cases}$$

- Els problemes de PLE són habituals quan les solucions fraccionals no tenen sentit.
- Les variables enteres també ens ajuden a construir models més acurats per a un gran nombre de problemes de presa de decisions.
- A les classes de laboratori veurem alguns exemples de models de PLE:
  - Planificació de plantilles laborals.
  - Selecció de projectes/inversions.
  - Problemes de producció amb costos fixos.

# Algorismes de PE: classificació

- Considerem el següent problema de (PLE):

$$(PE) \begin{cases} \min_{x \in \mathbb{R}^n} & c'x \\ \text{s. a.:} & Ax = b \\ & x \geq 0 \\ & x_i \in \mathbb{Z}, i \in J \end{cases}$$

- Durant aquest curs estudiarem la resolució d'aquest problema amb tres algorismes diferents:
  - **Branch-and-Bound (ramifica i poda)** : es basa en la identificació de  $x_{PE}^*$  després de visitar un conjunt “reduït” de solucions enteres del problema (PLE).
  - **Cutting Planes (plans de tall)** : afegeix constriccions addicionals (talls) fins aconseguir identificar la solució de (PLE).
  - **Branch-and-Cut (ramifica i talla)**: una combinació dels anteriors.

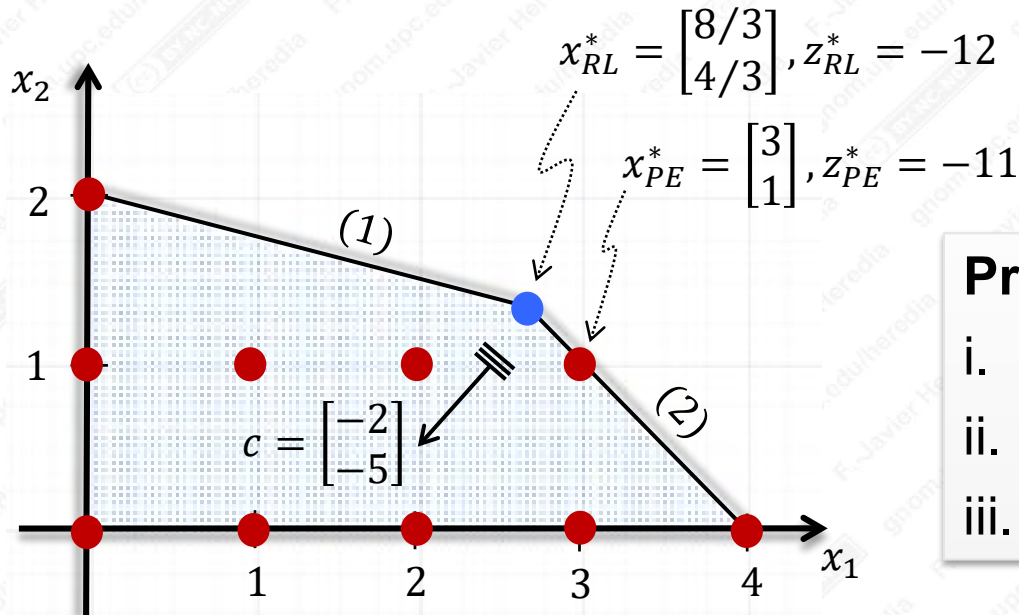
# Relaxació Lineal (RL) (1/3)

$$(PE) \begin{cases} \min z_{PE} = -2x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} \\ (1) \quad x_1 + 4x_2 \leq 8 \\ (2) \quad x_1 + x_2 \leq 4 \\ x_1, x_2 \geq 0, \text{ enteres} \end{cases}$$

$$(RL) \begin{cases} \min z_{RL} = -2x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} \\ (1) \quad x_1 + 4x_2 \leq 8 \\ (2) \quad x_1 + x_2 \leq 4 \\ x_1, x_2 \geq 0 \end{cases}$$

● Regió factible (PE):  $K_{PE}$

■ Regió factible (RL):  $K_{RL}$



## Propietats

- $K_{PE} \subseteq K_{RL}$
- $z_{RL}^* \leq z_{PE}^*$
- Si  $x_{RL}^* \in K_{PE} \Rightarrow x_{PE}^* \equiv x_{RL}^*$



# Relaxació Lineal (RL) (2/3)

		Si (RL) és...		
		Sol. òptima	Infactible	Il·limitat
...llavors (PE) és...	Sol. òptima	Possible (1)	Impossible	Possible (4)
	Infactible	Possible (2)	Segur	Possible (5)
	Il·limitat	Impossible (3)	Impossible	Possible

**Taula 1:** relació solucions (PE) – (RL)

(1) : Si  $x_{RL}^* \in K_{PE} \Rightarrow x_{RL}^* \equiv x_{PE}^*$

(2) : (PE)  $\min_{x \in \mathbb{Z}} \left\{ x_1 \mid \frac{1}{4} \leq x_1 \leq \frac{3}{4} \right\}$ : (PE) infactible,  $x_{RL}^* = \left[ \frac{1}{4} \right]$ .

(3) :  $z_{RL}^* \leq z_{PE}^*$ .

(4) : (PE)  $\min_{x \in \mathbb{Z}^4} \left\{ -x_1 \mid x_3 - \sqrt{2}(x_1 - x_2) = 0, x_2 + x_4 = 1, x \geq 0 \right\}$ .

- (RL) il·limitat:  $x = [\alpha, 0, \alpha\sqrt{2}, 1]'$  factible per a tot  $\alpha \geq 0$ .
- (PE) òptim:  $K_{PLE} = \{[0,0,0,1]', [1,1,0,0]'\}$  amb  $x_{PE}^* = [1,0,0,0]'$ .

(5) : (PE)  $\min_{x \in \mathbb{Z}^2} \left\{ x_1 + x_2 \mid \frac{1}{4} \leq x_1 \leq \frac{3}{4} \right\}$ : (PE) infactible, (RL) il·limitat.

# Relaxació Lineal (RL) (3/3)

**Teorema 11:** (Byrd, Goldman i Heller, Operations Research 1987)

Sigui  $(PE) \min_{x \in \mathbb{Z}^n} \{c'x \mid Ax = b, x \geq 0\}$  i  $(RL)$  la seva relaxació lineal.

Si  $A$  té coeficients racionals ( $a_{ji} \in \mathbb{Q}$ ) i  $(RL)$  és il·limitat llavors el problema  $(PE)$  és o bé il·limitat o bé infactible.

		(RL)		
		Sol. òptima	Infactible	Il·limitat
(PE)	Sol. Òptima	Possible	Impossible	Impossible
	Infactible	Possible	Segur	Possible
	Il·limitat	Impossible	Impossible	Possible

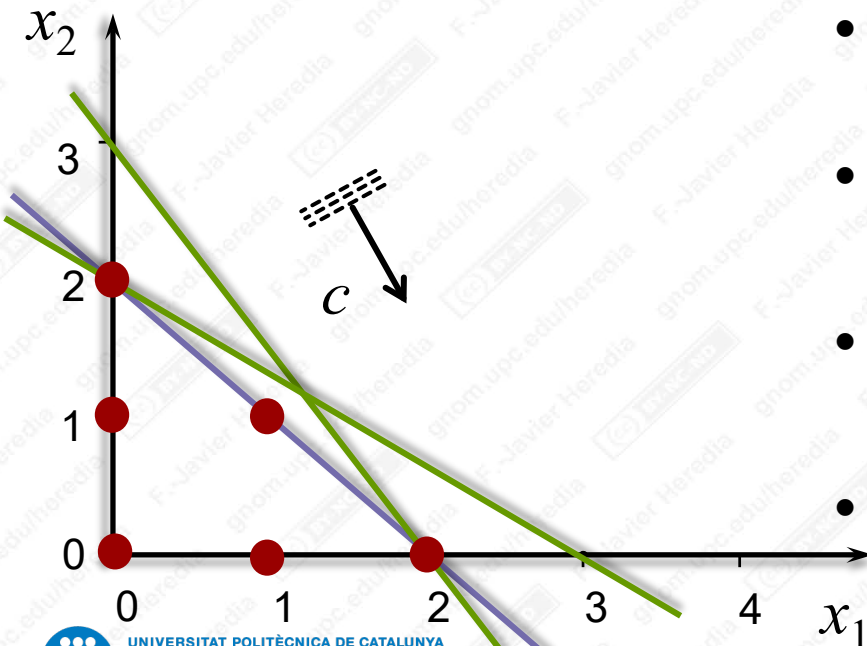
**Taula 2:** relacions  $(PE)$  –  $(RL)$  amb  $A$  racional.

- En el desenvolupament dels algorismes assumirem que el problema  $(PE)$  té  $A$  racional.

# Formulacions vàlides i fortes de problemes PE

- Sigui el (PE)  $\min\{c'x \mid K_{PE} = \{(0,0), (0,1), (0,2), (1,0), (2,0)\}\}$ .
- Generalment hi ha més d'una forma de definir la regió factible  $K_{PE}$ :

$$(PE1) \begin{cases} \min z_{PE} = & -2x_1 \\ \text{s.a.:} & \boxed{x_1 + x_2 \leq 2} \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{cases} \quad (PE2) \begin{cases} \min z_{PE} = & -2x_1 \\ \text{s.a.:} & \boxed{\begin{aligned} 3x_1 + 2x_2 &\leq 6 \\ 2x_1 + 3x_2 &\leq 6 \end{aligned}} \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{cases}$$



- **Def. desigualtat vàlida:**  $a'_j x \leq b_j$  és desigualtat vàlida per a  $K_{PE}$  si  $a'_j x \leq b_j$  per a tot  $x \in K_{PE}$
- (PE1) i (PE2) són **formulacions vàlides**, doncs

$$K_{PE} = K_{PE1} = K_{PE2} \text{ (i } x_{PE}^* = x_{PE1}^* = x_{PE2}^* \text{)}.$$

- Quina formulació és millor? Observem que:

$$K_{RL1} \subset K_{RL2} \Rightarrow z_{RL2}^* \leq z_{RL1}^* \leq z_{PE}^*$$

- **Def:** direm que la formulació PE1 és **més forta** que PE2 si  $K_{RL1} \subset K_{RL2} \Rightarrow$  la relaxació lineal RL1 proporciona una fita millor (més forta) de  $z_{PE}^*$ .



# Formulació ideal d'un problema PE

- La formulació més forta possible de  $(PE)$  s'anomena **formulació ideal**  $(PEI)$  :  
 $(PEI)$  formulació vàlida t.q.  $K_{RLI} \subseteq K_{RLj}$  per a tota formulació vàlida  $(PEj)$  de  $(PE)$ .

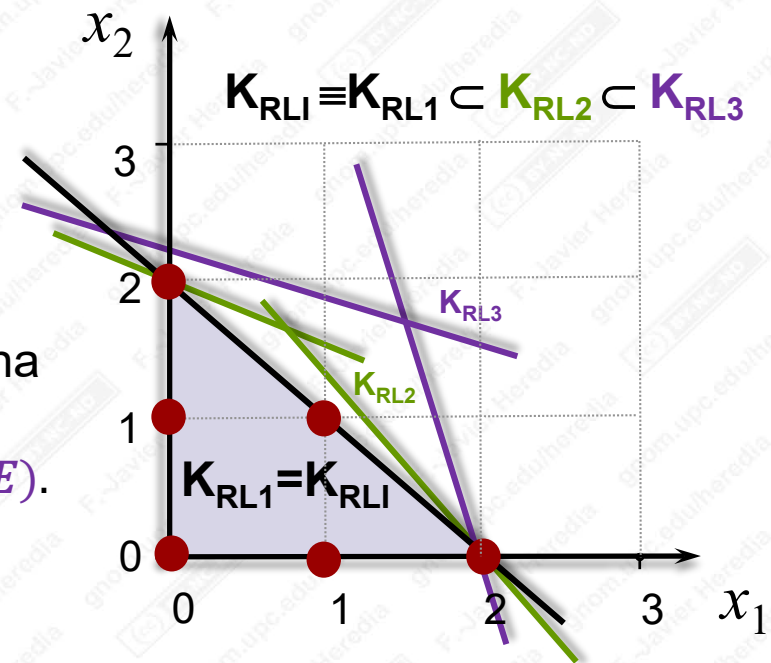
- Analitzem la formulació  $(PE1)$  anterior:

$$(PE1) \begin{cases} \min & z_{PE1} = c'x \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \leq 2 \\ & x \geq 0, \text{entera} \end{cases}$$

- Observant el dibuix és evident que no hi ha cap altre formulació alternativa més forta que  $(PE1)$  : **és la formulació ideal de  $(PE)$** .
- Això és així perquè  $K_{RL1}$  coincideix amb l'**embolcall convex** de  $K_{PE}$ ,  $CH(K_{PE})$  :

$$K_{RL1} = CH(K_{PE}) = \left\{ \sum_{i=1}^k \lambda_i x^i \mid \sum_{i=1}^k \lambda_i = 1, \lambda_i \geq 0, x^i \in K_{PE} \right\}$$

- El problema  $(PE) \min\{c'x \mid x \in K_{PE}\}$  equival a  $(P) \min\{c'x \mid x \in CH(K_{PE})\}$ .**



# Algorisme de Branch&Bound

- **Algorisme de Branch-and-Bound (ramifica i poda):** es basa en la identificació de  $x_{PE}^*$  després de visitar un conjunt “reduït” de solucions enteres del problema PE usant les fites  $z_{RL}^*$ .
- Estudiarem l'algorisme a través de la seva aplicació al següent (PE) :

$$(PE) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

# Algorisme genèric de Branch and Bound (B&B)

A. H. Land and A. G. Doig (1960). "An automatic method of solving discrete programming problems". *Econometrica* 28 (3): pp. 497–520. doi:10.2307/1910129

**Inicialització:** Sigui  $(PE1)$  amb  $A \in \mathbb{Q}^{m \times n}$ .  $L = \{PE1\}$ ,  $k := 1$ ;  $z^* = +\infty$  (incumbent,  $z_{PE1}^* \leq z^*$ );  $\underline{z}_{PE1}^* = -\infty$ .

**Mentre**  $L \neq \emptyset$  **fer**

Es selecciona un problema  $PEj \in L$  ..... **Selecció**

Es resol la relaxació lineal  $RLj$ :  $x_{RLj}^*$ ;  $\underline{z}_{PEj}^* \leftarrow z_{RLj}^*$  (o  $\lceil z_{RLj}^* \rceil$  si  $c \in \mathbb{Z}^n$ ) ..... **Relaxació**

**Si**  $RLj$  il·limitat ó  $K_{RLj} = \emptyset$  ó  $\underline{z}_{PEj}^* \geq z^*$  ó  $x_{RLj}^* \in K_{PEj}$  **fer** ..... **Eliminació**

$L \leftarrow L \setminus \{PEj\}$

**Si**  $x_{RLj}^* \in K_{PEj}$  **fer**

**Si**  $z_{RLj}^* \leq z^*$ :  $x^* \leftarrow x_{RLj}^*$ ,  $z^* \leftarrow z_{RLj}^*$

**Si**  $z^* \leq \underline{z}_{PEi}^*$  per a algun  $PEi$ :  $L \leftarrow L \setminus \{PEi, \{PEl\}_{\vee(PEl)} \text{ descendent de } PEi\}$

**Fi Si**

**Altament**: Es selecciona  $x_{RLj_i}^* \notin \mathbb{Z}$  ..... **Separació**

Es defineix la separació de  $PEj$  en els subproblemes  $PE(k+1)$ ,  $PE(k+2)$  t.q.

$K_{PEj} = K_{PE(k+1)} \cup K_{PE(k+2)}$ ;  $K_{PE(k+1)} \cap K_{PE(k+2)} = \emptyset$ ;  $z_{PE(k+1)} = z_{PE(k+2)} = z_{PEj}^*$ :

$(PE(k+1)) \min\{c'x | x \in K_{PE(k+1)}\}$ ,  $K_{PE(k+1)} := \{x \in K_{PEj} | x_i \leq \lfloor x_{RLj_i}^* \rfloor\}$

$(PE(k+2)) \min\{c'x | x \in K_{PE(k+2)}\}$ ,  $K_{PE(k+2)} := \{x \in K_{PEj} | x_i \geq \lceil x_{RLj_i}^* \rceil\}$

Es substitueix  $PEj$  pels seus descendents:  $L \leftarrow L \setminus \{PEj\} \cup \{PE(k+1)\} \cup \{PE(k+2)\}$ .  $k := k + 2$ .

**Fi Si**

**Fi Mentre**

**Si**  $z^* < +\infty$ :  $x_{PE1}^* \equiv x^*$ .

**Altament Si**  $RL1$  il·limitat:  $PE1$  il·lim. o infactible.

**Altament**:  $PE1$  infactible.

**Fi Si**

## Pel Teorema 11:

$(RL1) \begin{cases} \text{Sol. opt.} \Rightarrow (PE1) \begin{cases} \text{Sol. opt.} \Rightarrow \exists (PEj) \text{ sol. opt. } (z^* < +\infty). \\ \text{Infac.} \Rightarrow \text{Tot } (PEj) \text{ infac. } (z^* = +\infty). \end{cases} \\ \text{Infac.} \Rightarrow (PE1) \text{ infactible.} \\ \text{Il·lim.} \Rightarrow (PE1) \text{ infactible o il·limitat.} \end{cases}$

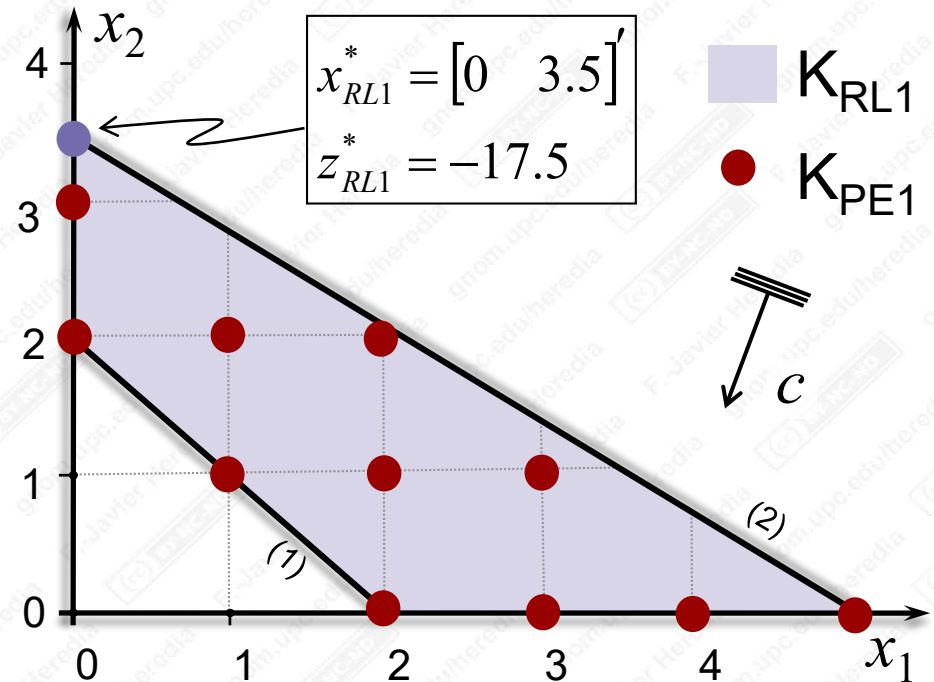
# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE1)

**B&B, Iteració 1:**  $L = \{(PE1)\}$ ,  $z_{PE1}^* = -\infty \leq z_{PE1}^* \leq z^* = +\infty$

- **Selecció:** (PE1)
- **Relaxació:** resolució de (RL1):

$$(PE1) \begin{cases} \min & z_{PE1} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{cases}$$

$$z_{PE1}^* \leftarrow \lceil -17.5 \rceil = -17$$



- **Separació:**  $x_2^* = 7/2 \leftarrow \begin{cases} (PE1) \wedge x_2 \leq \left\lfloor \frac{7}{2} \right\rfloor = 3 \rightarrow (PE2) \\ (PE1) \wedge x_2 \geq \left\lceil \frac{7}{2} \right\rceil = 4 \rightarrow (PE3) \end{cases}, L \leftarrow \{(PE2), (PE3)\}$

Arbre d'exploració

Algorisme

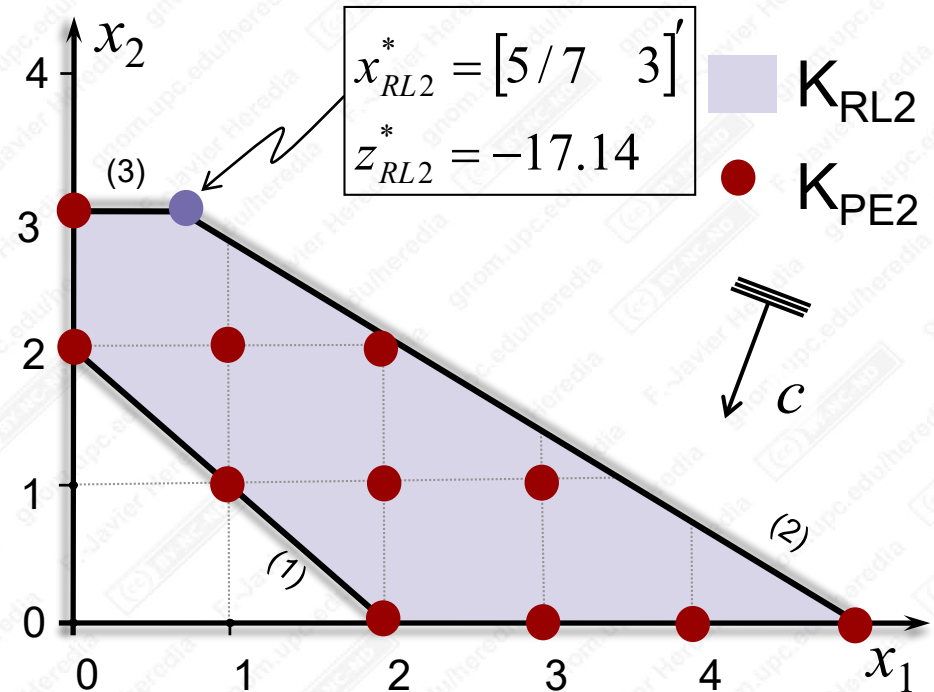
# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE2)

**B&B, Iteració 2:**  $L = \{(PE2), (PE3)\}$ ,  $z_{PE1}^* = -17 \leq z_{PE1}^* \leq z^* = +\infty$

- **Selecció:** (PE2)
- **Relaxació:** resolució de (RL2):

$$(PE2) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE2} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\ & x_2 \leq 3 \quad (3) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

$$z_{PE2}^* \leftarrow \lceil -17.14 \rceil = -17$$



- **Separació:**  $x_1^* = 5/7 \leftarrow \begin{cases} (PE2) \wedge x_1 \leq 0 \rightarrow (PE4) \\ (PE2) \wedge x_1 \geq 1 \rightarrow (PE5) \end{cases}, L \leftarrow \{(PE4), (PE5), (PE3)\}$

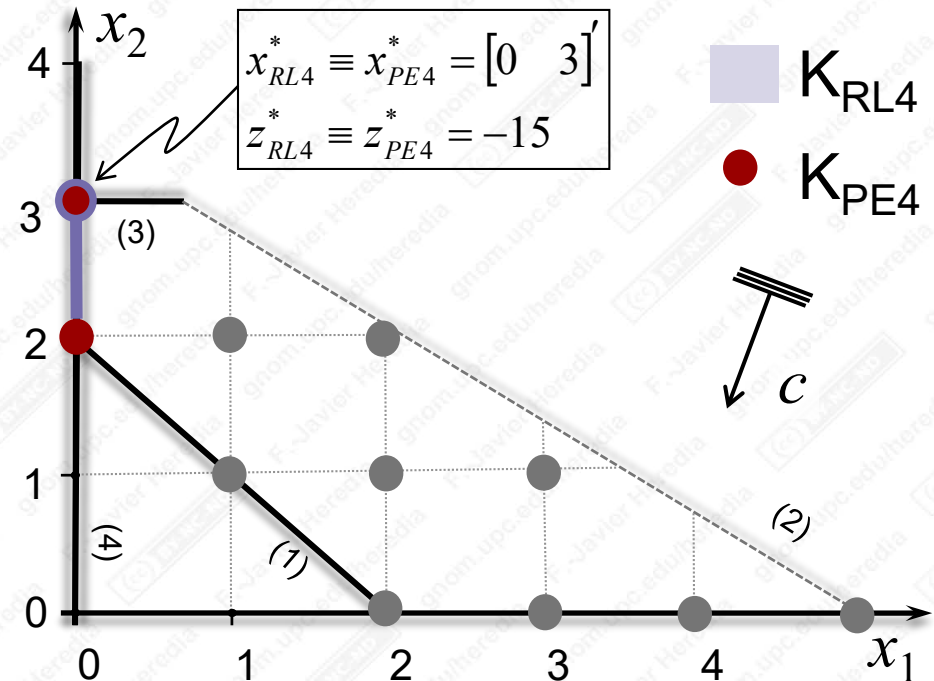


# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE4)

**B&B, Iteració 3:**  $L = \{(PE4), (PE5), (PE3)\}$ ,  $z_{PE1}^* = -17 \leq z_{PE1}^* \leq z^* = +\infty$

- **Selecció:** (PE4)
- **Relaxació:** resolució de (RL4):

$$(PE4) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE4} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\ & x_2 \leq 3 \quad (3) \\ & x_1 \leq 0 \quad (4) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$



- **Eliminació:**  $x_{RL4}^* \in K_{PE4} \Rightarrow x_{PE4}^* \equiv x_{RL4}^*$ 
  - S'elimina (PE4):  $L \leftarrow L \setminus \{(PE4)\} = \{(PE5), (PE3)\}$
  - $z_{PE4}^* < z^* \Rightarrow$  s'actualitza la incumbent:  $x^* \leftarrow x_{PE4}^* = [0, 3]'$ ,  $z^* \leftarrow z_{PE4}^* = -15$
  - $z^* > z_{PE1}^*$ ,  $z_{PE2}^*$

# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE5)

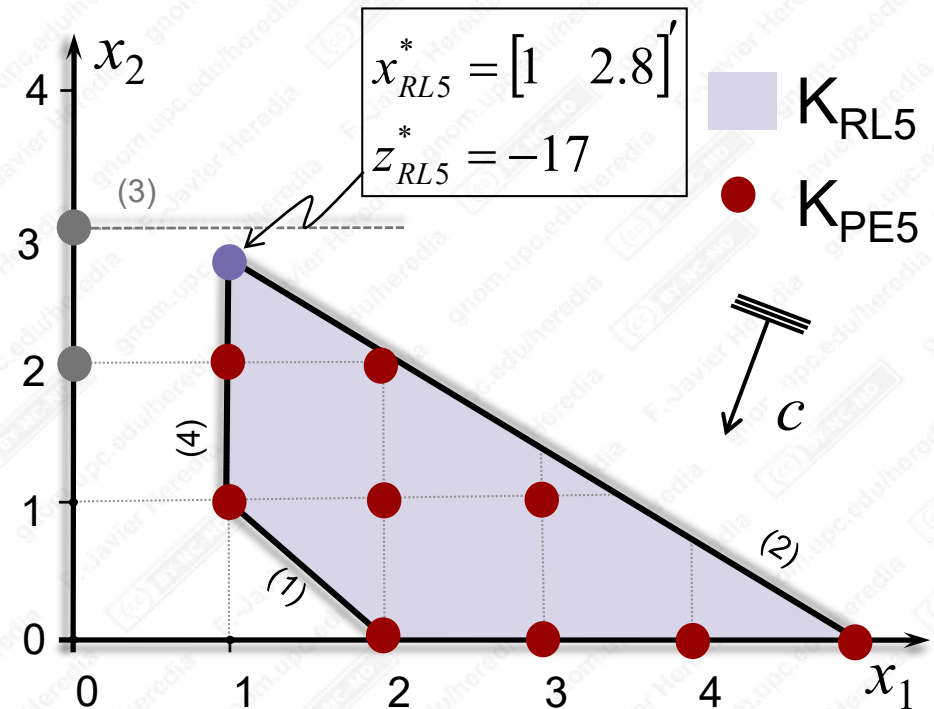
**B&B, Iteració 4:**  $L = \{(PE5), (PE3)\}$ ,  $\underline{z}_{PE1}^* = -17 \leq z_{PE1}^* \leq z^* = -15$ ,  $x^* = [0, 3]'$

- **Selecció:** (PE5)

- **Relaxació:** resolució de (RL5):

$$(PE5) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE5} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\ & x_2 \leq 3 \quad (3) \\ & x_1 \geq 1 \quad (4) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

$$\underline{z}_{PE5}^* \leftarrow -17$$



- **Separació:**  $x_2^* = 2.8 \leftarrow \begin{cases} (PE5) \wedge x_2 \leq 2 \rightarrow (PE6) \\ (PE5) \wedge x_2 \geq 3 \rightarrow (PE7) \end{cases}, L \leftarrow \{(PE6), (PE7), (PE3)\}$

# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE6)

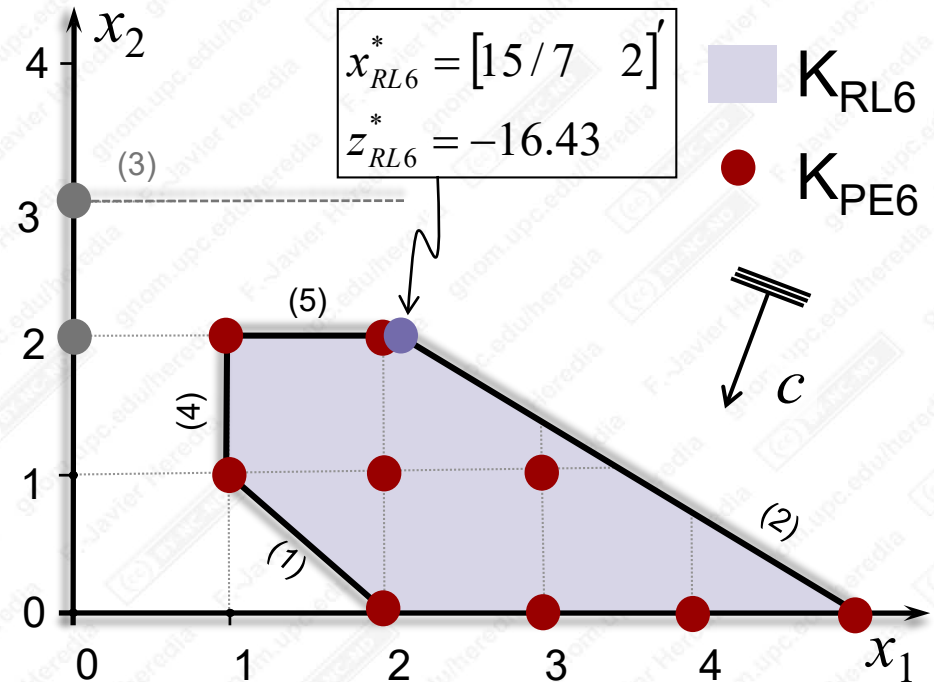
**B&B, Iteració 5:**  $L = \{(PE6), (PE7), (PE3)\}$ ,  $z^*_{PE1} = -17 \leq z^*_{PE1} \leq z^* = -15$ ,  
 $x^* = [0, 3]'$

- **Selecció:** (PE6)
- **Relaxació:** resolució de (RL6):

$$(PE6) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE6} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\ & x_2 \leq 3 \quad (3) \\ & x_1 \geq 1 \quad (4) \\ & x_2 \leq 2 \quad (5) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

$$z^*_{PE6} \leftarrow \lceil -16.43 \rceil = -16$$

- **Separació:**  $x_1^* = 15/7 \leftarrow \begin{cases} (PE6) \wedge x_1 \leq 2 \rightarrow (PE8) \\ (PE6) \wedge x_1 \geq 3 \rightarrow (PE9) \end{cases}$ ,  $L \leftarrow \{(PE8), (PE9), (PE7), (PE3)\}$



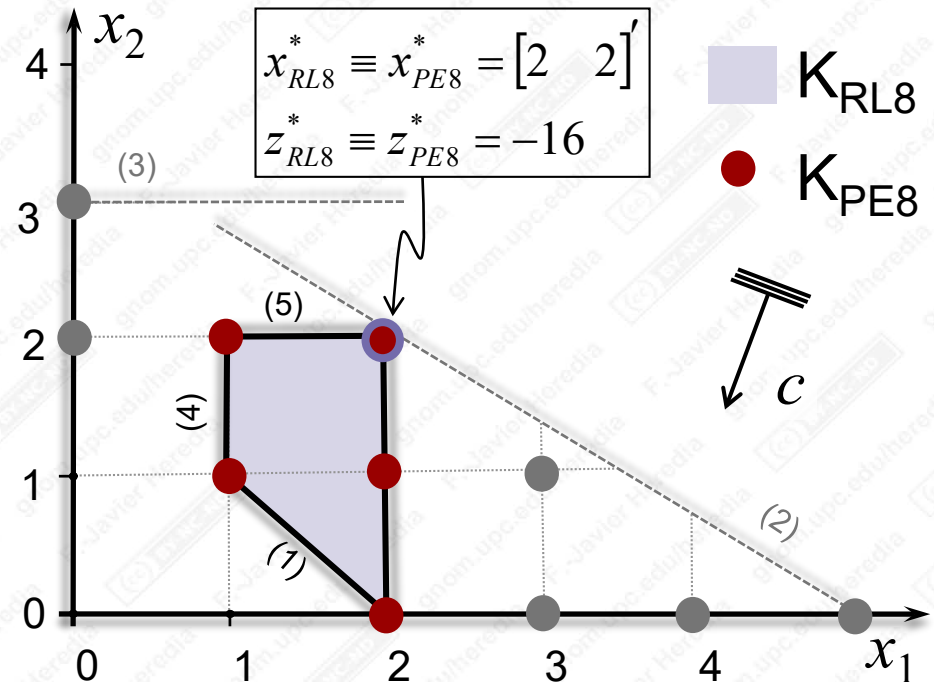
# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE8)

**B&B, Iteració 6:**  $L = \{(PE8), (PE9), (PE7), (PE3)\}$ ,  $\underline{z}^*_{PE1} = -17 \leq z^*_{PE1} \leq z^* = -15$

- Selecció:** (PE8)

- Relaxació:** resolució de (RL8):

$$\begin{array}{ll}
 \min & z_{PE8} = -3x_1 - 5x_2 \\
 \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\
 & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\
 & x_2 \leq 3 \quad (3) \\
 & x_1 \geq 1 \quad (4) \\
 & x_2 \leq 2 \quad (5) \\
 & x_1 \leq 2 \quad (6) \\
 & x \geq 0, \text{ entera}
 \end{array}
 \quad (PE8)$$



- Eliminació:**  $x^*_{RL8} \in K_{PE8} \Rightarrow x^*_{PE8} \equiv x^*_{RL8}$

- S'elimina (PE8):  $L \leftarrow L \setminus \{(PE8)\} = \{(PE9), (PE7), (PE3)\}$
- $z^*_{PE8} < z^* \Rightarrow$  s'actualitza la incumbent:  $x^* \leftarrow x^*_{PE8} = \begin{bmatrix} 2 & 2 \end{bmatrix}'$ ,  $z^* \leftarrow z^*_{PE8} = -16$
- $z^* = \underline{z}^*_{PE6} \Rightarrow$  s'eliminen descendents de (PE6):  $L \leftarrow L \setminus \{(PE9)\} = \{(PE7), (PE3)\}$



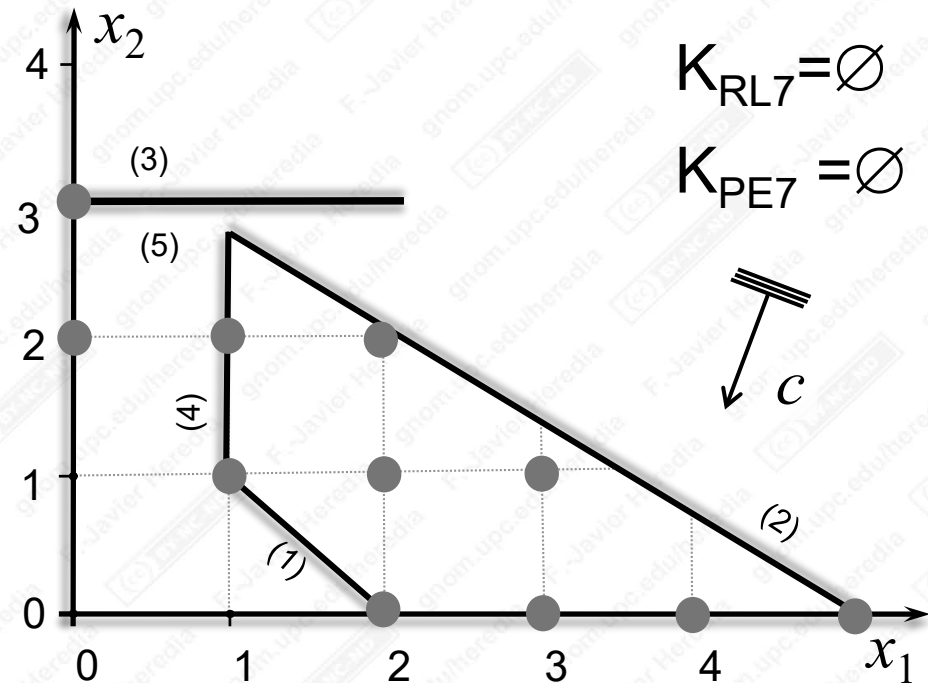
# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE7)

**B&B, Iteració 7:**  $L = \{(PE7), (PE3)\}$ ,  $\underline{z}_{PE1} = -17 \leq z_{PE1}^* \leq z^* = -16$ ,  $x^* = [2, 2]'$

- Selecció:** (PE7)

- Relaxació:** resolució de (RL7):

$$\begin{array}{ll}
 \min & z_{PE7} = -3x_1 - 5x_2 \\
 \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\
 & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\
 & x_2 \leq 3 \quad (3) \\
 & x_1 \geq 1 \quad (4) \\
 & x_2 \geq 3 \quad (5) \\
 & x \geq 0, \text{ entera}
 \end{array}
 \quad (PE7)$$



- Eliminació:**  $K_{PE7} \subseteq K_{RL7} = \emptyset \Rightarrow K_{PE7} = \emptyset$ 
  - S'elimina (PE7):  $L \leftarrow L \setminus \{(PE7)\} = \{(PE3)\}$

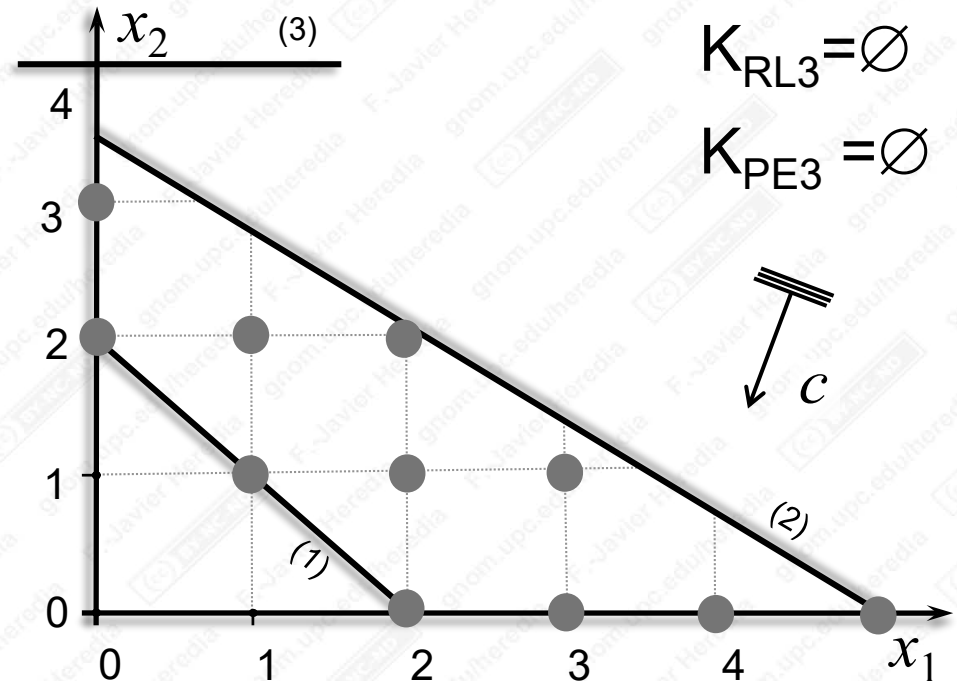


# Exemple Branch&Bound: tractament de (PE3)

**B&B, Iteració 8:**  $L = \{(PE3)\}$ ,  $z_{PE1}^* = -17 \leq z_{PE1}^* \leq z^* = -16$ ,  $x^* = [2, 2]$

- **Selecció:** (PE3)
- **Relaxació:** resolució de (RL1):

$$(PE3) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE3} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \quad (2) \\ & x_2 \geq 4 \quad (3) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

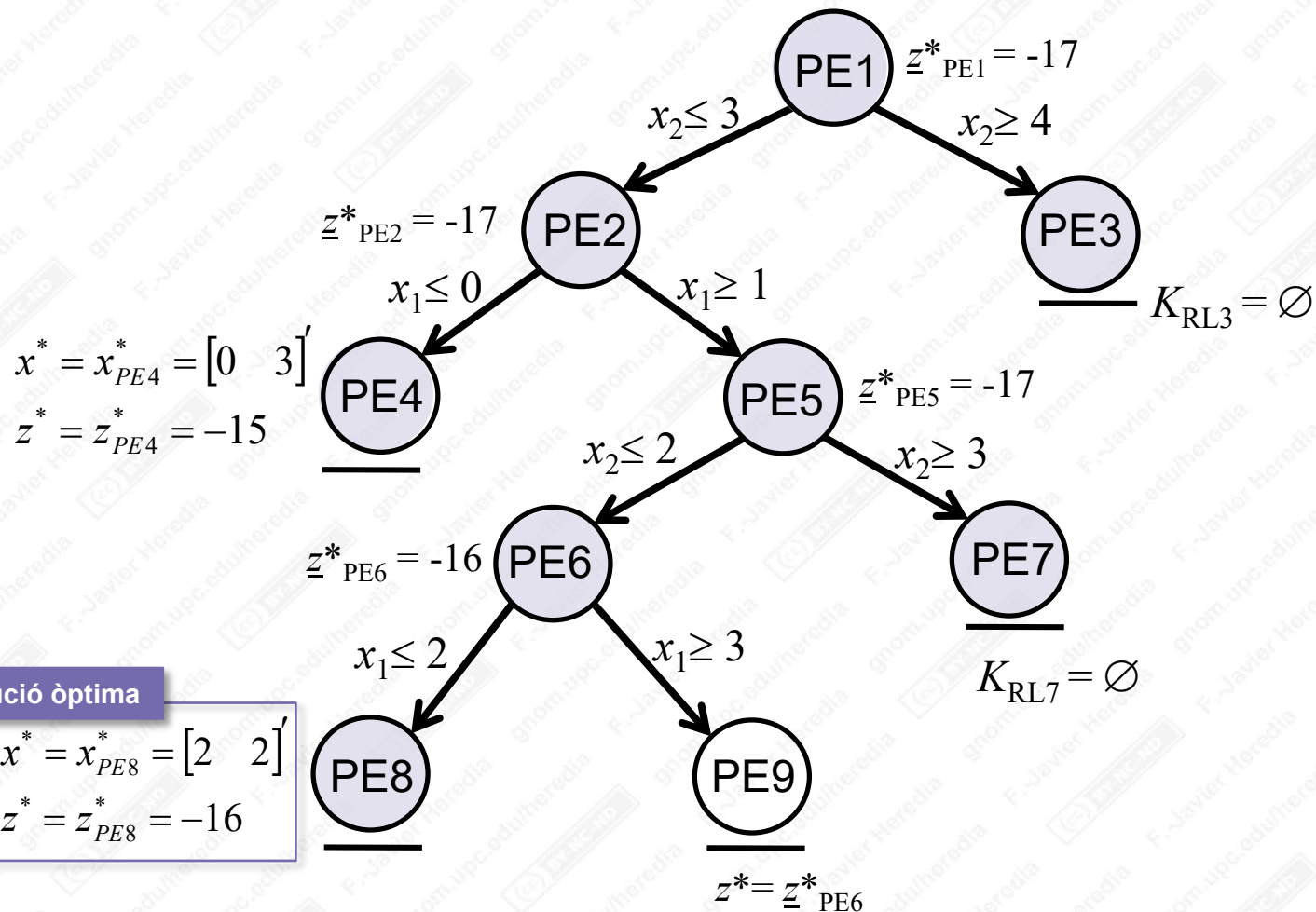


- **Eliminació:**  $K_{PE3} \subseteq K_{RL3} = \emptyset \Rightarrow K_{PE3} = \emptyset$   
 – S'elimina (PE3):  $L \leftarrow L \setminus \{(PE3)\} = \emptyset$

**B&B, Iteració 9:**  $L = \emptyset \Rightarrow z_{PE1}^* = z^* = -16$ ,  $x_{PE1}^* = x^* = [2, 2]$

# Exemple Branch&Bound: arbre d'exploració

- Arbre d'exploració B&B:



Solució òptima

$$x^* = x^*_{PE8} = [2 \ 2]'$$
$$z^* = z^*_{PE8} = -16$$

# Talls de Gomory: definició (1/3)

- Els talls de Gomory proporcionen un **mètode sistemàtic de generació de desigualtats vàlides de problemes PE a partir de SBF de (RL)**. Considereu el problema PE i la seva relaxació lineal.

$$(PE) \begin{cases} \min & c'x \\ \text{s. t.:} & Ax = b \\ & x \geq 0, x \in \mathbb{Z} \end{cases}, \quad (RL) \begin{cases} \min & c'x \\ \text{s. t.:} & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{cases}$$

- **Def. desigualtat vàlida de (PE):** la inequació  $a'_j x \leq b_j$  és una desigualtat vàlida de (PE) si  $a'_j x \leq b_j$  per a tot  $x \in K_{PE}$ .
- **Def. tall de (PE) sobre  $x_{RL}^*$ :** la inequació  $a'_j x \leq b_j$  és un tall de (PE) sobre  $x_{RL}^*$  si:
  - i.  $a'_j x \leq b_j$  és una desigualtat vàlida.
  - ii.  $a'_j x \leq b_j$  és violada per  $x_{RL}^*$ .

# Talls de Gomory: definició (2/3)

- Sigui el problema (PE) i la seva relaxació lineal.

$$(PE) \begin{cases} \min_{x \in \mathbb{Z}^n} z = & c'x \\ \text{s. a.} : & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{cases}, \quad (RL) \begin{cases} \min_{x \in \mathbb{R}^n} z = & c'x \\ \text{s. a.} : & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{cases}$$

- Considerem que hem resolt (RL) amb l'algorisme del símplex obtenint la solució  $x_{RL}^*$ , **SBF de (RL)**. Usant teoria de programació lineal podem “re-escriure” el sistema  $Ax = b$  de la següent forma:

$$Ax = Bx_B + A_Nx_N = b \rightarrow B^{-1}(Bx_B + A_Nx_N) = B^{-1}b = x_B^*$$

$$x_B + \underbrace{(B^{-1}A_N)}_V x_N = x_B^* \rightarrow x_{B(i)} + \sum_{j \in N} v_{ij} \cdot x_j = x_{B(i)}^*, i \in B$$

**Usarem aquesta relació per a generar talls.**



# Talls de Gomory: definició (3/3)

- Considerem la relació (1) associada a una componen de  $x_{RL}^*$  fraccional:

$$x_{B(i)} + \sum_{j \in \mathcal{N}} v_{ij} \cdot x_j = x_{B(i)}^* , \quad \mathbf{x}_{B(i)}^* \notin \mathbb{Z} \quad (1)$$

- Totes les solucions factibles de (PE) ( $x_{PE} \in K_{PE}$ ) han de satisfer (1), doncs (1) és una de les constriccions que defineixen  $K_{PE}$ .
- Transformarem (1) en una desigualtat vàlida usant la informació que tenim sobre  $x_{PE}$ , és a dir, que  $\mathbf{x}_{PE}$  és  $\geq 0$  (transf. 1) i entera (transf. 2).

- Transformació 1:** atès que  $x_{PE} \geq 0$  es satisfà, per a tot  $x_{PE} \in K_{PE}$ :

$$x_{B(i)} + \sum_{j \in \mathcal{N}} v_{ij} \cdot x_j = x_{B(i)}^* \xrightarrow{x_N \geq 0} x_{B(i)} + \sum_{j \in \mathcal{N}} \lfloor v_{ij} \rfloor \cdot x_j \leq x_{B(i)}^*$$

- Transformació 2:** atès que  $x_{PE}$  és enter es satisfà, per a tot  $x_{PE} \in K_{PE}$ :

$$x_{B(i)} + \sum_{j \in \mathcal{N}} \lfloor v_{ij} \rfloor \cdot x_j \leq x_{B(i)}^* \xrightarrow{\substack{x \in \mathbb{Z}^n \\ \mathbf{x}_{B(i)}^* \notin \mathbb{Z}}} \boxed{x_{B(i)} + \sum_{j \in \mathcal{N}} \lfloor v_{ij} \rfloor \cdot x_j \leq \lfloor x_{B(i)}^* \rfloor}$$

**Tall de Gomory**



# Algorisme de plans secants de Gomory<sup>(1)</sup>

- El tall de Gomory  $x_{B(i)} + \sum_{j \in N} \lfloor v_{ij} \rfloor \cdot x_j \leq \lfloor x_{B(i)}^* \rfloor$  (2) és una constricció de desigualtat amb les següents propietats:
  1. Tota solució factible (PE),  $x_{PE} \in K_{PE}$ , satisfà (2) (per construcció).
  2. La solució  $x_{RL}^*$  viola (2), doncs  $x_{B(i)}^* > \lfloor x_{B(i)}^* \rfloor$ .

conseqüentment, (2) és un tall (tall de de Gomory).

**Algorisme de plans secants de Gomory:** sigui (PE) amb  $A$  racional.

1. Es resol (RL) :  $x_{RL}^*$
2. Si (RL) infactible o il·limitat **STOP**: (PE) no té solució.
3. Si  $x_{RL}^* \in \mathbb{Z}^n$ , **STOP**:  $x_{PE}^* := x_{RL}^*$
4. Si  $x_{RL}^* \notin \mathbb{Z}^n$ : es selecciona una component  $x_i$  de  $x_{RL}^*$  no entera i s'afegeix a (PE) el tall de Gomory (2) associat a  $x_i$ .
5. Anada a 1

(1) Ralph E. Gomory. "Outline of an algorithm for integer solutions to linear programs". Bull. Amer. Math. Soc. **64** (1958), 275-278.

<http://dx.doi.org/10.1090/S0002-9904-1958-10224-4>

# Alg. de plans secants de Gomory: exemple (1/6)

- Resoleu el següent problema amb l'algorisme de plans de tall (plans secants) de Gomory

$$(PE) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \geq 2 \\ & 7x_1 + 10x_2 \leq 35 \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

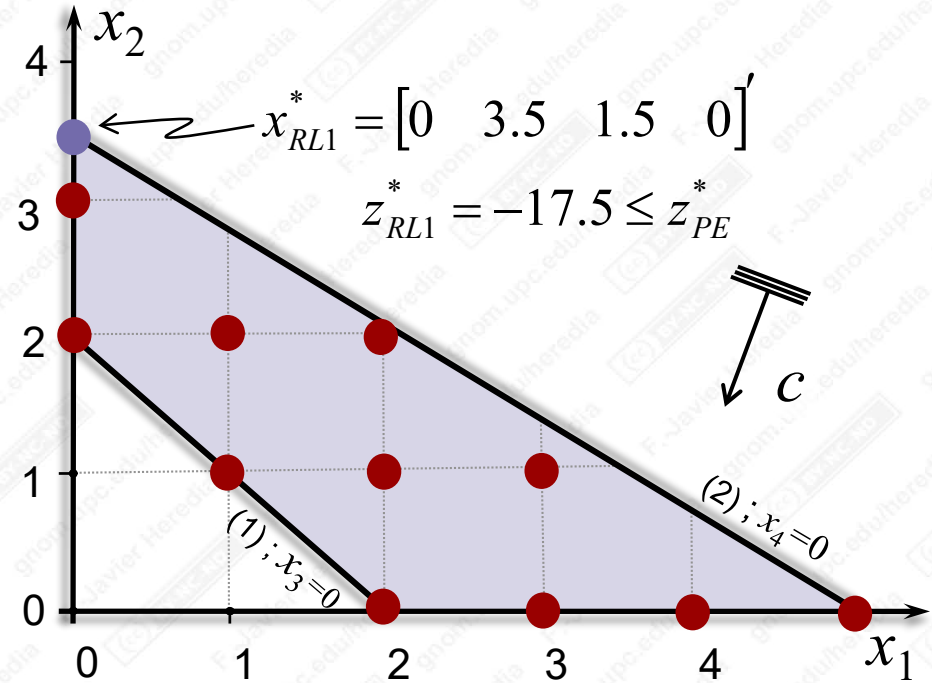
# Alg. de plans secants de Gomory: exemple (2/6)

## • Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 1

1. Resolució de (RL1):

$$(PE1) \begin{cases} \min & z_{PE1} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 + x_4 = 35 \quad (2) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{cases}$$

2.  $x_{RL1}^*$  no és entera: es defineix el **tall de Gomory**



$$x_B = \begin{bmatrix} x_2 & x_3 \end{bmatrix}' = \begin{bmatrix} 3.5 & 1.5 \end{bmatrix}', V = B^{-1}A_N = \begin{bmatrix} 0 & 0.1 \\ -1 & 0.1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 7 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.1 \\ -0.3 & 0.1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$$

$$x_{B(1)} + \sum_{j \in N} \lfloor v_{1j} \rfloor x_j \leq \lfloor x_2^* \rfloor \rightarrow x_2 + \lfloor 0.7 \rfloor x_1 + \lfloor 0.1 \rfloor x_4 \leq \lfloor 3.5 \rfloor \rightarrow x_2 \leq 3$$

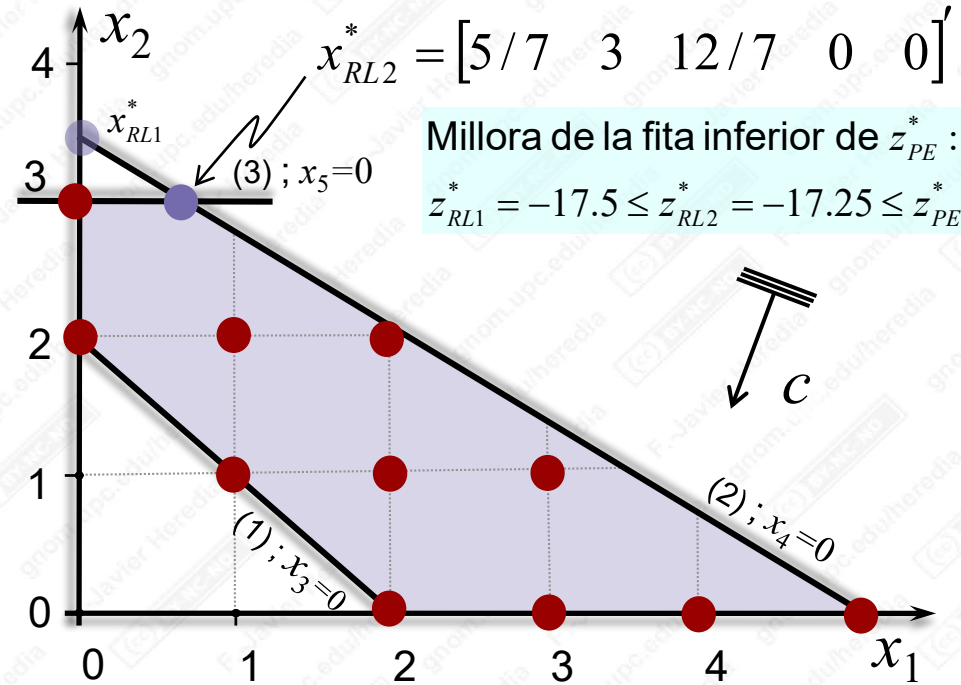
# Alg. de plans secants de Gomory: exemple (3/6)

## • Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 2

1. Resolució de (RL2):

$$(PE2) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE2} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 + x_4 = 35 \quad (2) \\ & x_2 + x_5 = 3 \quad (3) \text{ nou tall} \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

2.  $x_{RL2}^*$  no és entera: es defineix el **tall de Gomory**



$$x_B = [x_1 \ x_2 \ x_3]', V = B^{-1}A_N = \begin{bmatrix} 0 & 1/7 & -10/7 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1/7 & -3/7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/7 & -10/7 \\ 0 & 1 \\ 1/7 & -3/7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$$

$$x_{B(1)} + \sum_{j \in N} \lfloor v_{1j} \rfloor x_j \leq \lfloor x_1^* \rfloor \rightarrow x_1 + \lfloor 1/7 \rfloor x_4 + \lfloor -10/7 \rfloor x_5 \leq \lfloor 5/7 \rfloor \rightarrow x_1 - 2x_5 \leq 0 \xrightarrow{(3)} x_1 + 2x_2 \leq 6$$

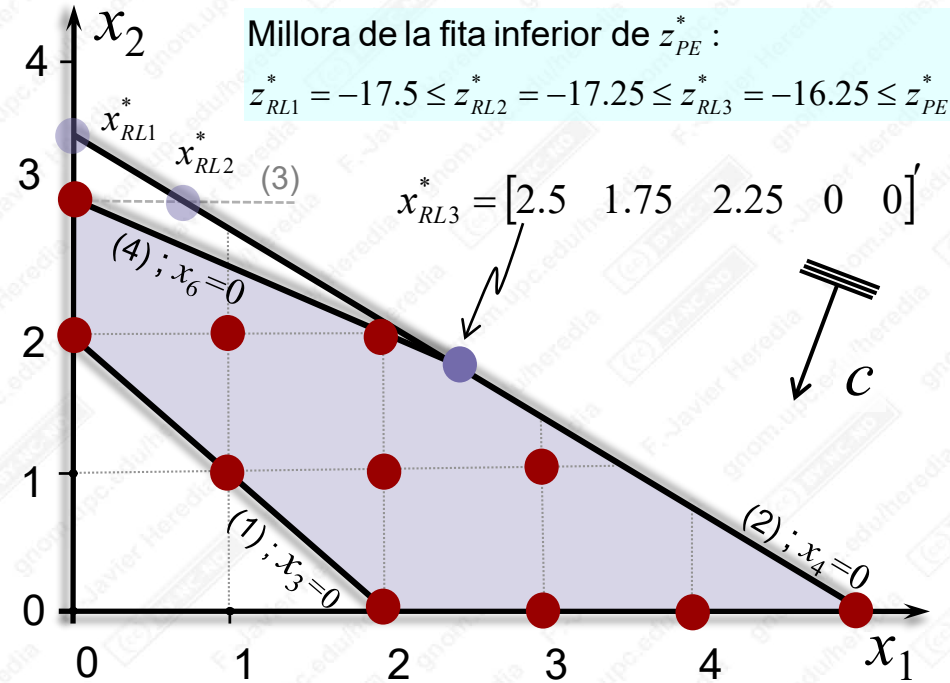
# Alg. de plans secants de Gomory: exemple (4/6)

## • Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 3

1. Resolució de (RL2):

$$(PE3) \begin{cases} \min & z_{PE3} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 + x_4 = 35 \quad (2) \\ & x_2 + x_5 = 3 \quad (3) \text{ redundant} \\ & x_1 + 2x_2 + x_6 = 6 \quad (4) \text{ nou tall} \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{cases}$$

2.  $x_{RL2}^*$  no és entera: es defineix el **tall de Gomory**



$$x_B = [x_1 \ x_2 \ x_3]^T, V = B^{-1}A_N = \begin{bmatrix} 0 & 1/2 & -5/2 \\ 0 & -1/4 & 7/4 \\ -1 & 1/4 & -3/4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/2 & -5/2 \\ -1/4 & 7/4 \\ 1/4 & -3/4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$$

$$x_{B(2)} + \sum_{j \in N} \lfloor v_{2j} \rfloor x_j \leq \lfloor x_2^* \rfloor \rightarrow x_2 + \lfloor -0.25 \rfloor x_4 + \lfloor 1.75 \rfloor x_6 \leq \lfloor 1.75 \rfloor \rightarrow x_2 - x_4 + x_6 \leq 1$$



## Alg. de plans secants de Gomory: exemple (5/6)

- Per tal de poder continuar resolent el problema (RL) gràficament, expressem el darrer tall de Gomory en termes de les variables  $x_1$  i  $x_2$  usant les constriccions (2) i (4) de (PE3):

$$(PE3) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE3} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 + x_4 = 35 \quad (2) \rightarrow x_4 = 35 - 7x_1 - 10x_2 \\ & x_1 + 2x_2 + x_6 = 6 \quad (4) \rightarrow x_6 = 6 - x_1 - 2x_2 \\ & \hline & -x_4 + x_6 = 6x_1 + 8x_2 - 29 \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

$$x_2 - x_4 + x_6 \leq 1 \rightarrow 6x_1 + 9x_2 \leq 30 \rightarrow 2x_1 + 3x_2 \leq 10$$

# Alg. de plans secants de Gomory: exemple (6/6)

## • Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 4

### 1. Resolució de (RL2):

(PE4) 
$$\begin{aligned} \min \quad & z_{PE4} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} \quad & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 + x_4 = 35 \quad (2) \text{ redundant} \\ & x_2 + x_5 = 3 \quad (3) \text{ redundant} \\ & x_1 + 2x_2 + x_6 = 6 \quad (4) \\ & 2x_1 + 3x_2 + x_7 = 10 \quad (5) \text{ nou tall} \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{aligned}$$

### 2. $x_{RL2}^*$ entera: solució òptima

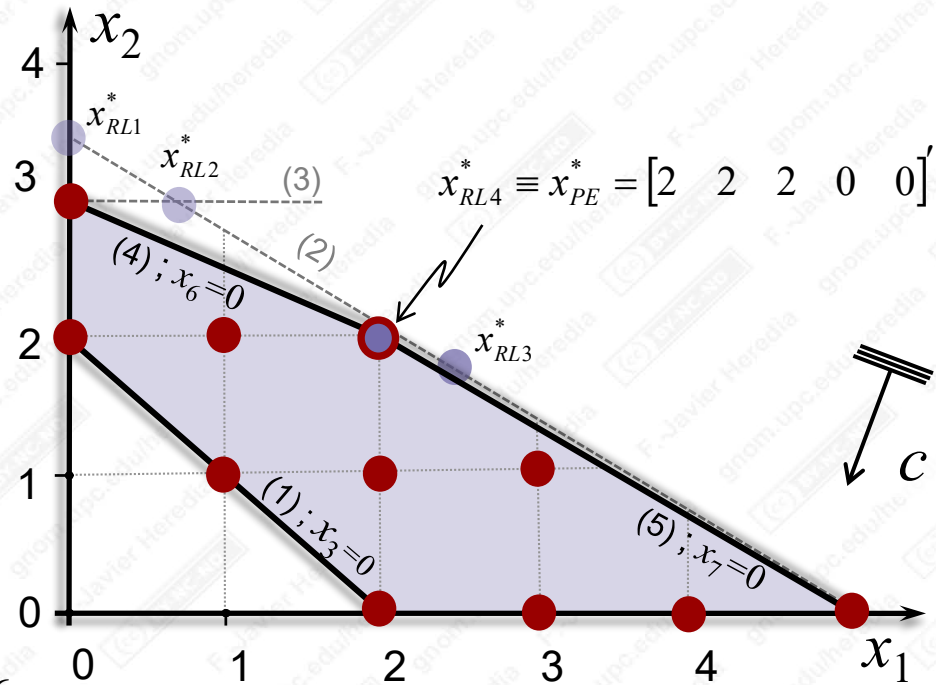
$$x_{PE}^* \equiv x_{RL4}^* = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad z_{PE}^* \equiv z_{RL4}^* = -16$$

### Comentaris:

- Les formulacions de (PE) a cada iteració son cada vegada més fortes:

$$z_{RL1}^* = -17.5 \leq z_{RL2}^* = -17.25 \leq z_{RL3}^* = -16.25 \leq z_{RL4}^* = -16 \equiv z_{PE}^*$$

- En aquest exemple**, (PE4) és la formulació ideal: (PE4) = (PEI) = CH( $K_{PE}$ )



# Algorisme genèric de Branch and Cut (B&C)<sup>(1)</sup>

**Inicialització:** Sigui  $(PE1)$  amb  $A \in \mathbb{Q}^{m \times n}$ .  $L = \{PE1\}$ ,  $k := 1$ ;  $z^* = +\infty$  (incumbent,  $z_{PE1}^* \leq z^*$ );  $\underline{z}_{PE1}^* = -\infty$ .

**Mentre**  $L \neq \emptyset$  **fer**

Es selecciona un problema  $PEj \in L$

Selecció

Es resol la relaxació lineal **d'una formulació reforçada** de  $PEj$ :  $x_{RLj}^*$  ;  $\underline{z}_{PEj}^* \leftarrow z_{RLj}^*$

Relaxació

**Si**  $RLj$  il·limitat ó  $K_{RLj} = \emptyset$  ó  $\underline{z}_{PEj}^* \geq z^*$  ó  $x_{RLj}^* \in K_{PEj}$  **fer**

Eliminació

$L \leftarrow L \setminus \{PEj\}$

**Si**  $x_{RLj}^* \in K_{PEj}$  **fer**

**Si**  $z_{RLj}^* \leq z^*$ :  $z^* \leftarrow x_{RLj}^*$ ,  $z^* \leftarrow z_{RLj}^*$

**Si**  $z^* \leq \underline{z}_{PEi}^*$  per a algun  $PEi$ :  $L \leftarrow L \setminus \{PEi, \{PEl\}_{\forall (PEl) \text{ descendent de } PEi}\}$

**Fi Si**

**Altament**: Es selecciona  $x_{RLj_i}^* \notin \mathbb{Z}$

Separació

Es defineix la separació de  $PEj$  en els subproblemes  $PE(k+1)$ ,  $PE(k+2)$  t.q.

$K_{PEj} = K_{PE(k+1)} \cup K_{PE(k+2)}$ ;  $K_{PE(k+1)} \cap K_{PE(k+2)} = \emptyset$ ;  $z_{PEj}^* = \min\{z_{PE(k+1)}^*, z_{PE(k+2)}^*\}$ , amb:

$(PE(k+1)) \min\{c'x \mid x \in K_{PE(k+1)}\}$ ,  $K_{PE(k+1)} := \{x \in K_{PEj} \mid x_i \leq \lfloor x_{RLj_i}^* \rfloor\}$

$(PE(k+2)) \min\{c'x \mid x \in K_{PE(k+2)}\}$ ,  $K_{PE(k+2)} := \{x \in K_{PEj} \mid x_i \geq \lceil x_{RLj_i}^* \rceil\}$

Es substitueix  $PEj$  pels seus descendents:  $L \leftarrow L \setminus \{PEj\} \cup \{PE(k+1)\} \cup \{PE(k+2)\}$ .  $k := k + 2$ .

**Fi Si**

**Fi Mentre**

**Si**  $z^* < +\infty$  :  $x_{PE1}^* \equiv x^*$ .

**Altament Si**  $RL1$  il·limitat :  $PE1$  il·lim. o infac.

**Altament** :  $PE1$  infactible.

**Fi Si**

(1) M. Padberg and G. Rinaldi. *A branch-and-cut algorithm for the resolution of large-scale symmetric traveling salesman problems*. SIAM Review, 33(1):60– 100, 1991.

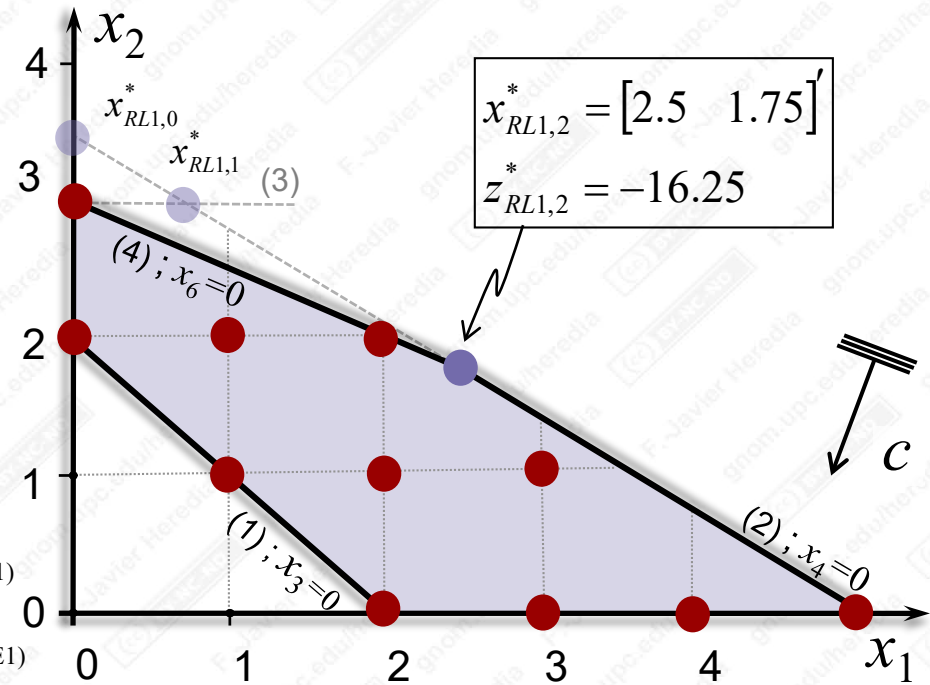
(<http://citeseerx.ist.psu.edu/viewdoc/download?doi=10.1.1.467.1903&rep=rep1&type=pdf>)

# Exemple Branch&Cut: tractament (PE1)

**B&C: Iteració 1:**  $L = \{(PE1)\}$ ,  $\underline{z}_{PE1}^* = -\infty \leq z_{PE}^* \leq z^* = +\infty$

- **Selecció:** (PE1)
- **Relaxació:** resolució de la (RL) de (PE) amb dos talls de Gomory :

$$(PE1,2) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE1} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 + x_4 = 35 \quad (2) \\ & x_2 + x_5 = 3 \quad (3) \text{ 1er tall G. (PE1)} \\ & x_1 + 2x_2 + x_6 = 6 \quad (4) \text{ 2on tall G. (PE1)} \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$



Actualització :  $\underline{z}_{PE1}^* \leftarrow \lceil -16.25 \rceil = -16$

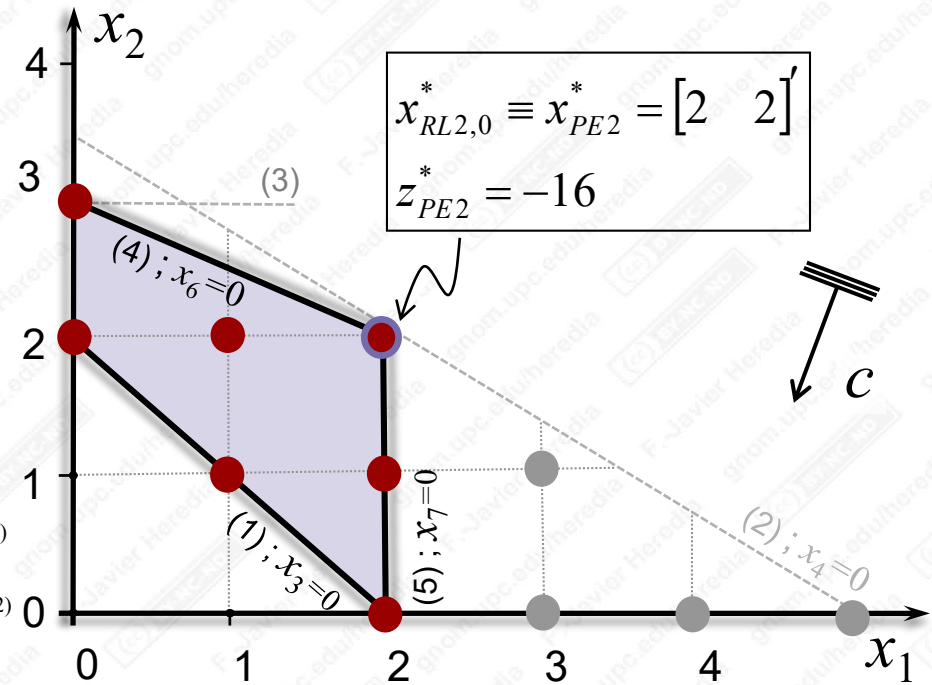
- **Separació:**  $x_1^* = 2.5 \rightarrow \begin{cases} (PE1) + x_1 \leq 2 \rightarrow (PE2) \\ (PE1) + x_1 \geq 3 \rightarrow (PE3) \end{cases}, L \leftarrow \{(PE2), (PE3)\}$

# Exemple Branch&Cut: tractament (PE2)

**B&C, Iteració 2:**  $L = \{(PE2), (PE3)\}$ ,  $\underline{z}^*_{PE1} = -16 \leq z^*_{PE} \leq z^* = +\infty$

- **Selecció:** (PE2)
- **Relaxació:** resolució de la (RL) de (PE2) reforçat:

$$(PE2,0) \equiv (PE2) \left\{ \begin{array}{ll} \min & z_{PE2} = -3x_1 - 5x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \quad (1) \\ & 7x_1 + 10x_2 + x_4 = 35 \quad (2) \\ & x_2 + x_5 = 3 \quad (3) \text{ 1er tall G. (PE1)} \\ & x_1 + 2x_2 + x_6 = 6 \quad (4) \text{ 2on tall G. (PE1)} \\ & x_1 + x_7 = 2 \quad (5) \text{ sep. B \& B (PE2)} \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$



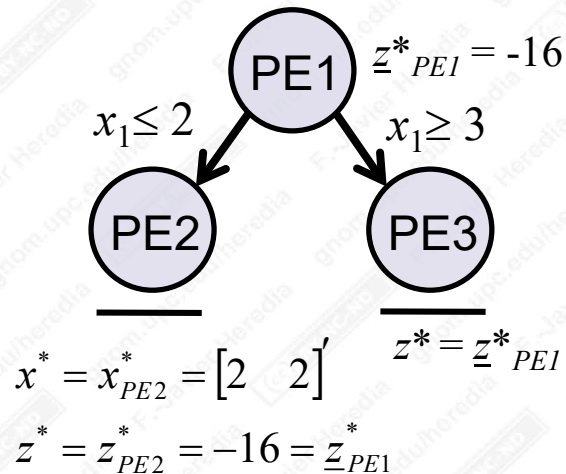
- **Eliminació:**  $x^*_{RL2,0} \equiv x^*_{PE2}$ 
  - S'elimina (PE2):  $L \leftarrow L \setminus \{(PE2)\} = \{(PE3)\}$
  - $z^*_{PE2} < z^* \Rightarrow x^* \leftarrow x^*_{PE2} = [2, 2]'$ ,  $z^* \leftarrow z^*_{PE2} = -16$
  - $z^* = \underline{z}^*_{PE1} \Rightarrow$  eliminem (PE3)  $L \leftarrow L \setminus \{(PE3)\} = \emptyset$



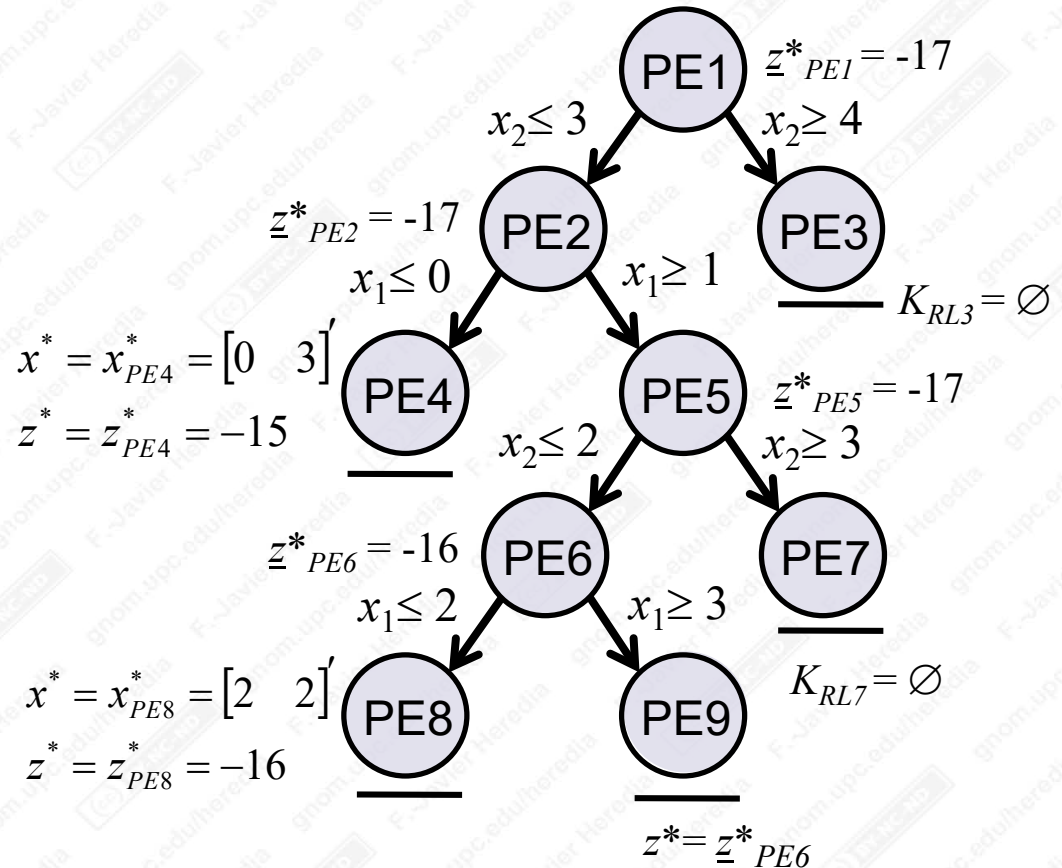
# Exemple Branch&Cut: arbre d'exploració

**B&C, Iteració 3:**  $L = \emptyset \Rightarrow x^*_{PE1} = x^* = [2, 2]', z^*_{PE1} = z^* = -16$

Arbre d'exploració amb Branch and Cut



Arbre d'exploració amb Branch and Bound



# Cost computacional problemes (PE) (1/2)

```
reset;  
option randseed 46533591; # Llavor
```

```
# .mod (dins del .run)
```

```
model;
```

```
param n := 100;
```

```
param m := 75;
```

```
# Generació aleatòria de c i A:
```

```
param c {1..n} := floor(Uniform(0,100));
```

```
param a {1..m, 1..n} := floor(Uniform(-100,100));
```

```
# Es calcula b tal que  $x=[1,\dots,1]'$  factible
```

```
param b {j in 1..m} := sum {i in 1..n} a[j,i];
```

```
# Model
```

```
var x {1..n} >= 0, integer;
```

```
minimize z: sum {i in 1..n} c[i]*x[i];
```

```
subject to r {j in 1..m}: sum {i in 1..n} a[j,i] * x[i] <= b[j];
```

PErand.run :

crea un problema (PE) aleatori i el resol junt amb la seva (RL)

# Cost computacional problemes (PE) (1/2)

## PErand.run (cont.)

```
option log_file 'PErand.out'; # Fitxer de sortida
option solver cplex;          # Es selecciona l'optimitzador
option cplex_options          # Opcions d'execució de cplex:
'timing=1 '                   # - Es mostrarà temps d'execució.
'mipgap=0 '                   # - Gap d'optimalitat zero (s'obtindrà la solució òptima).
'threads=8 '                  # - Execució en paral·lel usant 8 fils (i7 amb 4 nuclis)
```

```
# Es relaxen les condicions
# d'integritat => es resolrà (RL)
```

```
printf ('\nPE_rand: resolucio (RL) : \n')
option relax_integrality 1; solve;
```

```
# Es tornen a activar les condicions
# d'integritat => solució de (PE)
```

```
printf ('\nPE_rand: resolucio (PE) : \n')
option relax_integrality 0; solve;
```

```
printf('::::::::::::::::::::::::::::::::::\n')
option log_file '';
close 'PErand.out';
```

## PErand.out

PE\_rand: resolucio (RL):

Times (seconds):

Input = 0.009 Solve = 0.009 Output = 0.031

CPLEX 12.1.0: optimal solution; objective 850.6751963  
52 dual simplex iterations (0 in phase I)

PE\_rand: resolucio (PE) :

Times (seconds):

Input = 0.009 Solve = 3461.47 Output = 0.014

CPLEX 12.1.0: optimal integer solution; objective 1098  
291.049.748 MIP simplex iterations  
43.823.803 branch-and-bound nodes  
4 Gomory cuts

# Cost computacional problemes reals de (PE) (2/2)

Problema quadràtic mixt binari ( $x \in \mathbb{R}^n, y \in \{0, 1\}^l$ )

$$(P) \min_{x \in \mathbb{R}^n, y \in \{0, 1\}^l} \left\{ \frac{1}{2} [x, y]' Q \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} - c' \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \mid A \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \geq b \right\}$$

	CPLEX : branch&cut estàndard (seqüencial)	CPLEX : branch&cut estàndard (paral·lel, 24 threads)	CPLEX : branch&cut <b>modificat</b> (seqüencial) <sup>(1)</sup>	Mètodes de descomposició dual en paral·lel <sup>(2)</sup>
$n = 145.680$ $l = 48.240$ $m = 381.796$	Aborta als 5 dies per manca de memòria	9h	2h	2h
$n = 1.441.680$ $l = 480.240$ $m = 2.977.801$	X	X	X	57h

Servidor Fujitsu RX200 S6 (2 x CPUs Intel Xeon X5680 Six Core / 12Threads, 3.33 GHz, 64Gb RAM).

<sup>(1)</sup> : Corchero, Heredia, Mijangos "Efficient solution of optimal multimarket electricity bid models".

<http://dx.doi.org/10.1109/EEM.2011.5953017>

<sup>(2)</sup> : A. Rengifo, F.-Javier Heredia, "Parallel Proximal Bundle Methods for Stochastic Electricity Market Problems". 27th European Conference on Operational Research. Glasgow. 2015.

# Reoptimització de les relaxacions lineals: símplex dual

- Considereu el següent problema de PLE:

$$(PE) \left\{ \begin{array}{l} \min \quad x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} \quad -4x_1 + 6x_2 \leq 9 \\ \quad \quad x_1 + x_2 \leq 4 \\ \quad \quad x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right. \rightarrow (PE) \left\{ \begin{array}{l} \min \quad x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} \quad -4x_1 + 6x_2 + x_3 = 9 \\ \quad \quad x_1 + x_2 + x_4 = 4 \\ \quad \quad x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

- El resoldrem amb l'algorisme de plans secant de Gomory:
  - Resolent les relaxacions lineals gràficament.
  - Resolent les relaxacions lineals reoptimitzant amb el símplex dual.
- Aquesta reoptimització també és vàlida per a B&B i B&C.



# Alg. de plans secants de Gomory: exemple

## • Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 1

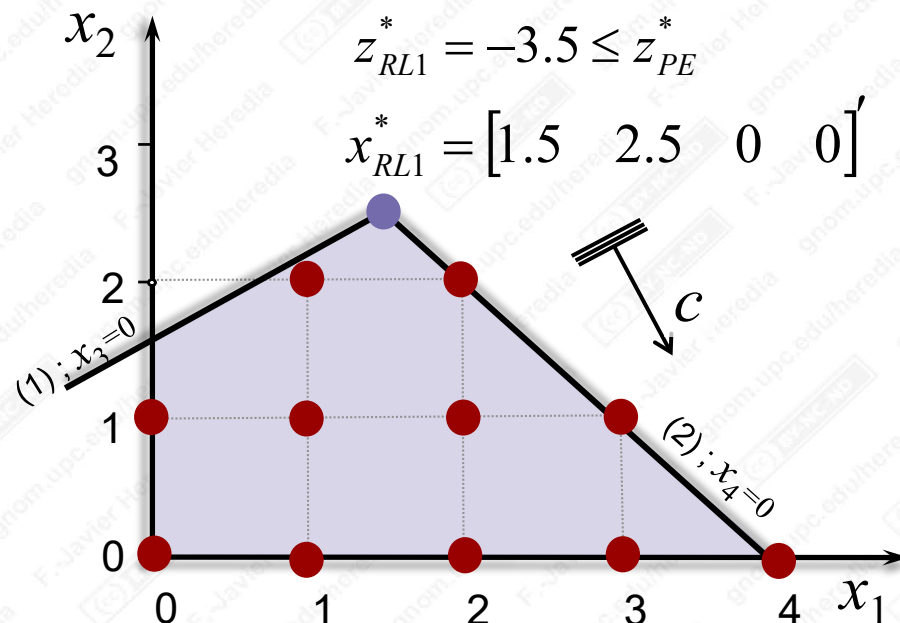
### 1. Resolució de (RL1):

$$(PE1) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 + x_3 = 9 \quad (1) \\ & x_1 + x_2 + x_4 = 4 \quad (2) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

### 2. $x_{RL1}^*$ no és entera: es defineix el **tall de Gomory**

$$x_B = [x_1 \quad x_2]' = [1.5 \quad 2.5]', \quad V = B^{-1}A_N = B^{-1} = \begin{bmatrix} -0.1 & 0.6 \\ 0.1 & 0.4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$$

$$x_{B(2)} + \sum_{j \in \mathcal{N}} \lfloor v_{2j} \rfloor x_j \leq \lfloor x_2^* \rfloor \rightarrow x_2 + \lfloor 0.1 \rfloor x_3 + \lfloor 0.4 \rfloor x_4 \leq \lfloor 2.5 \rfloor \rightarrow x_2 \leq 2$$



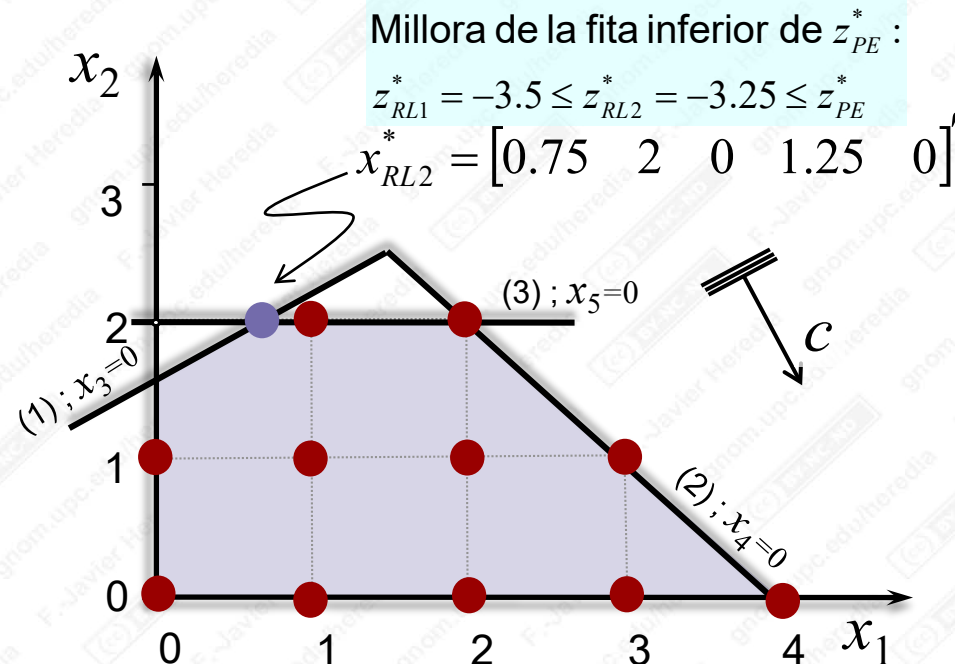
# Alg. de plans secants de Gomory: exemple

## • Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 2

### 1. Resolució de (RL2):

$$(PE2) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 + x_3 = 9 \quad (1) \\ & x_1 + x_2 + x_4 = 4 \quad (2) \\ & x_2 + x_5 = 2 \quad (3) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

### 2. $x_{RL2}^*$ no és entera: es defineix el **tall de Gomory**



$$x_B = [x_1 \quad x_2 \quad x_4]' = [0.75 \quad 2 \quad 1.25]', V = B^{-1}A_N = \begin{bmatrix} -0.25 & 1.5 \\ 0 & 1 \\ 0.25 & -2.5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$$

$$x_{B(1)} + \sum_{j \in N} \lfloor v_{1j} \rfloor x_j \leq \lfloor x_1^* \rfloor \rightarrow x_1 + \lfloor -0.25 \rfloor x_3 + \lfloor 1.5 \rfloor x_5 \leq \lfloor 0.75 \rfloor \rightarrow x_1 - x_3 + x_5 \leq 0$$

# Alg. de plans secants de Gomory: exemple

- Per tal de poder continuar ressolent el problema (RL) gràficament, expressem el darrer tall de Gomory en termes de les variables  $x_1$  i  $x_2$  usant les constriccions de (PE2):

$$(PE2) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 + x_3 = 9 \rightarrow x_3 = 9 + 4x_1 - 6x_2 \quad (1) \\ & x_1 + x_2 + x_4 = 4 \\ & x_2 + x_5 = 2 \rightarrow x_5 = 2 - x_2 \quad (2) \\ & x \geq 0, \text{ enteres} \end{array} \right.$$

$$x_1 - x_3 + x_5 \leq 0 \xrightarrow{(1)} -3x_1 + 6x_2 + x_5 \leq 9 \xrightarrow{(2)} -3x_1 + 5x_2 \leq 7$$

# Alg. de plans secants de Gomory: exemple

## • Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 3

### 1. Resolució de (RL3):

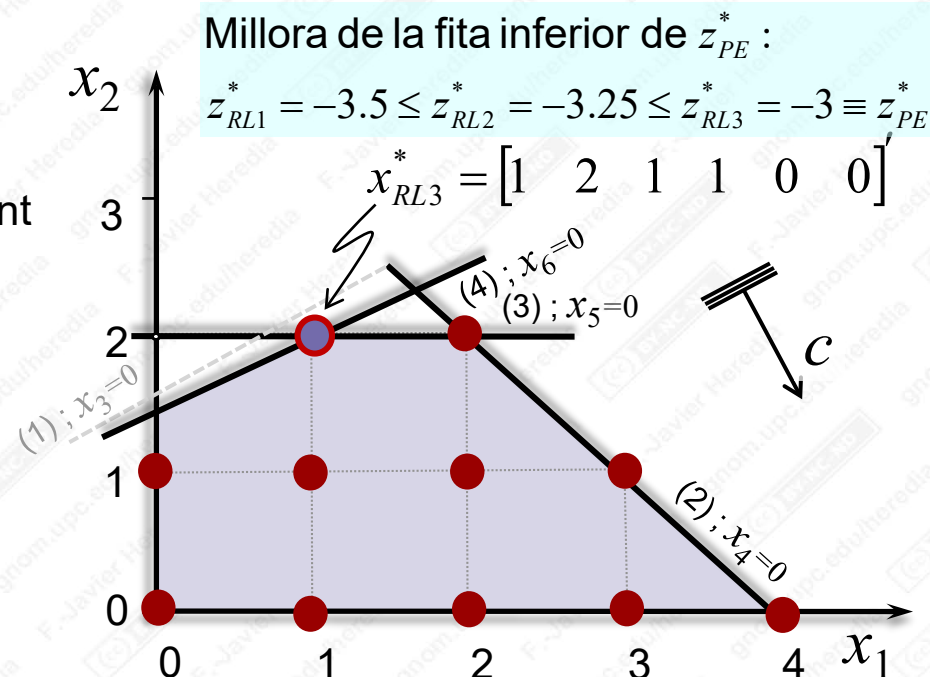
$$(PE3) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 + x_3 = 9 \quad (1) \text{ redundant} \\ & x_1 + x_2 + x_4 = 4 \quad (2) \\ & x_2 + x_5 = 2 \quad (3) \\ & -3x_1 + 5x_2 + x_6 = 7 \quad (4) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

### 2. $x_{RL3}^*$ és entera: STOP

$$(PE) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 \leq 9 \\ & x_1 + x_2 \leq 4 \\ & x_2 \leq 2 \\ & -3x_1 + 5x_2 \leq 7 \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right. \quad x_{PE}^* \equiv x_{RL3}^* = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$z_{PE}^* \equiv z_{RL3}^* = -3$$

$$(PE) \equiv (PE3) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 \leq 9 \quad (1) \\ & x_1 + x_2 \leq 4 \quad (2) \\ & x_2 \leq 2 \quad (3) \\ & -3x_1 + 5x_2 \leq 7 \quad (4) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$





# Algorismes de plans secant i formulacions fortes.

- Las formulacions (PE1), (PE2) i (PE3) són equivalents al problema (PE) :

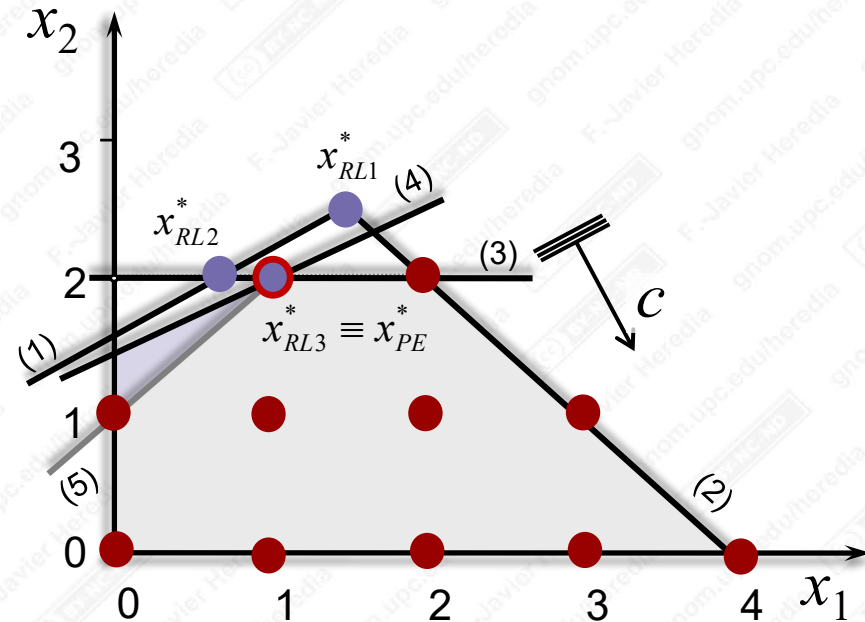
$$(PE) \min \left\{ z = c'x : x \in K_{PE} = \left\{ \begin{array}{ccc} (0,0) & (0,1) & (0,2) \\ (0,3) & (0,4) & (1,0) \\ (1,1) & (1,2) & (1,3) \\ (2,1) & (2,2) & \end{array} \right\} \right\}$$

- A mida que afegim talls, les formulacions son cada vegada més fortes:

$$K_{RL1} \supseteq K_{RL2} \supseteq K_{RL3} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow z_{RL1}^* = -3.5 \leq z_{RL2}^* = -3.25 \leq z_{RL3}^* = -3 \equiv z_{PE}^*$$

- L'última formulació, (PE3), tot i ser la més forta i proporcionar l'òptim del problema, no és la ideal:



$$(PEI) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & x_1 + x_2 \leq 4 \quad (2) \\ & x_2 \leq 2 \quad (3) \\ & -x_1 + x_2 \leq 1 \quad (5) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$



# Reoptimització dels problemes relaxats: símplex dual

- Considereu el següent problema de PLE que hem resolt amb l'algorisme de plans secants de Gomory. :

$$(PE) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 \leq 9 \\ & x_1 + x_2 \leq 4 \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

- Veurem ara com s'usa **en la pràctica** la reoptimització amb l'algorisme del **símplex dual** per a resoldre **eficientment** les relaxacions lineals (RLj) que apareixen en l'aplicació de l'algorisme de plans secants de Gomory.

# Addició d'una nova constricció: anàlisi

- S'introdueix una nova constricció definida per:

$$a'_{m+1}x \leq b_{m+1} \rightarrow a'_{m+1}x + x_{n+1} = b_{m+1}, \tilde{\mathcal{B}} \leftarrow \mathcal{B} \cup \{n+1\}$$

$$\tilde{A}_N = \begin{bmatrix} A_N \\ a'_{N,m+1} \end{bmatrix}, \tilde{B} = \begin{bmatrix} B & 0 \\ a'_{B,m+1} & 1 \end{bmatrix}, \tilde{B}^{-1} = \begin{bmatrix} B^{-1} & 0 \\ -a'_{B,m+1}B^{-1} & 1 \end{bmatrix}$$

- Analitzem com afecta el canvi a les condicions d'optimalitat :

- Factibilitat primal:  $x_B = B^{-1}b \geq 0$

$$\tilde{x}_B = \begin{bmatrix} x_B \\ x_{n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B^{-1} & 0 \\ -a'_{B,m+1}B^{-1} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ b_{m+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \overset{\geq 0}{\tilde{x}_B} \\ b_{m+1} - a'_{B,m+1}x_B \end{bmatrix} \stackrel{?}{\geq} 0$$

La fact. primal es conserva  $\Leftrightarrow x_{n+1} = b_{m+1} - a'_{B,m+1}x_B \geq 0$

# Addició d'una nova constricció: anàlisi

- Recordem que hem introduït una nova constricció:

$$a'_{m+1} \leq b_{m+1} \rightarrow a'_{m+1}x + x_{n+1} = b_{m+1}, \tilde{\mathcal{B}} \leftarrow \mathcal{B} \cup \{n+1\}$$

$$\tilde{\mathbf{A}}_N = \begin{bmatrix} A_N \\ a'_{N,m+1} \end{bmatrix}, \tilde{\mathbf{B}} = \begin{bmatrix} B & 0 \\ a'_{B,m+1} & 1 \end{bmatrix}, \tilde{\mathbf{B}}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{B}^{-1} & \mathbf{0} \\ -\mathbf{a}'_{B,m+1}\mathbf{B}^{-1} & \mathbf{1} \end{bmatrix}$$

- Analitzem com afecta això a les condicions d'optimalitat :

- Factibilitat dual:  $r'_N = c'_N - \lambda' A_N \geq 0$

$$\tilde{\lambda}' = [c'_B \quad 0] \begin{bmatrix} B^{-1} & 0 \\ -a'_{B,m+1}B^{-1} & 1 \end{bmatrix} = [\lambda' \quad \mathbf{0}]$$

$$\tilde{\mathbf{r}}'_N = c'_N - \tilde{\lambda}' \tilde{\mathbf{A}}_N = c'_N - [\lambda' \quad 0] \begin{bmatrix} A_N \\ a'_{N,m+1} \end{bmatrix} = c'_N - \lambda' A_N = \mathbf{r}'_N \geq 0$$

$\Rightarrow$  la factibilitat dual es conserva: si  $x_{n+1} = b_{m+1} - a'_{B,m+1}x_B < 0 \Rightarrow$  reoptimització amb l'ASD

# Reoptimització amb el símplex dual i PLE

- Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 1

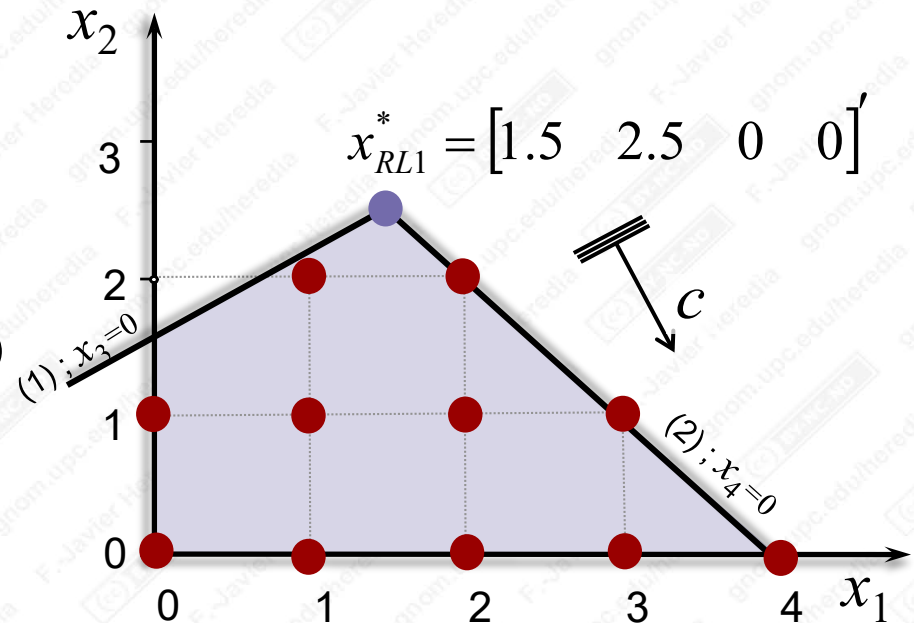
Resolució de (RL1):

$$(PE1) \left\{ \begin{array}{ll} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 + x_3 = 9 \quad (1) \\ & x_1 + x_2 + x_4 = 4 \quad (2) \\ & x \geq 0, \text{ entera} \end{array} \right.$$

Solució òptima de (RL1):

$$B = \{1, 2\}, B = \begin{bmatrix} -4 & 6 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, B^{-1} = \begin{bmatrix} -1/10 & 3/5 \\ 1/10 & 2/5 \end{bmatrix}, x_B = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 1.5 \\ 2.5 \end{bmatrix}$$

$$\mathcal{N} = \{3, 4\}, r' = c'_N - c'_B B^{-1} A_N = [0 \quad 0] - [1 \quad -2] \begin{bmatrix} -1/10 & 3/5 \\ 1/10 & 2/5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = [0.3 \quad 0.2]$$



# Reoptimització amb el símplex dual

- Alg. de plans secants de Gomory: Iteració 2**

Resolució de (RL2): reoptimització per addició de la constricció (3)

$$(RL2) \begin{cases} \min & x_1 - 2x_2 \\ \text{s.a.:} & -4x_1 + 6x_2 + x_3 = 9 \quad (1) \\ & x_1 + x_2 + x_4 = 4 \quad (2) \\ & x_2 + x_5 = 2 \quad (3) \\ & x \geq 0 \end{cases}$$

$$\mathcal{B} \leftarrow \{1,2,5\}, \mathcal{N} \leftarrow \{3,4\}$$

$$a'_{m+1}x + x_{n+1} = b_{m+1}, x_2 + x_5 = 2$$

$$A_N \leftarrow \left[ \frac{A_N}{a'_{N,m+1}} \right] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$B \leftarrow \left[ \frac{B}{a'_{B,m+1}} \mid \frac{0}{1} \right] = \left[ \begin{array}{cc|c} -4 & 6 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{array} \right], B^{-1} \leftarrow \left[ \frac{B^{-1}}{-a'_{B,m+1}B^{-1}} \mid \frac{0}{1} \right] = \left[ \begin{array}{cc|c} -1/10 & 3/5 & 0 \\ 1/10 & 2/5 & 0 \\ -1/10 & -2/5 & 1 \end{array} \right]$$

$$\left. \begin{aligned} x_B \leftarrow \left[ \frac{x_B}{x_{n+1}} \right] &= \begin{bmatrix} 1.5 \\ 2.5 \\ -0.5 \end{bmatrix} \not\geq 0 \Rightarrow \text{infactible (P)} \\ r' \leftarrow r' &= [0.3 \quad 0.2] \geq 0 \Rightarrow \text{factible (D)} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \text{reoptimització amb el símplex (D)}$$



# Reoptimització amb el símplex dual

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

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

$$x_B = [1.5 \quad 2.5 \quad -0.5]' \not\geq 0 \Rightarrow p = 3, B(3) = 5 \text{ VB sortint.}$$

- Identificació de problema (D) il·limitat :

$$d_N^r = (\beta_p A_N)' = (\beta_3 A_N)' = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 1 \\ 10 & 5 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & -2 \\ 10 & 5 \end{bmatrix} \not\geq 0$$

- Selecció de la VNB entrant  $q$ :

$$\theta_D^* = \min_{\{j \in \mathcal{N} \mid d_{N_j}^r < 0\}} \{-r_j / d_{N_j}^r\} = \min \left\{ \frac{-0,3}{-1/10}, \frac{-0,2}{-2/5} \right\} = \frac{1}{2} \Rightarrow q = 4$$

- Canvi de base i actualitzacions:

$$\mathcal{B} = \{1,2,4\}, B = \begin{bmatrix} -4 & 6 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, B^{-1} = \begin{bmatrix} -1/4 & 0 & 3/2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1/4 & 1 & -5/2 \end{bmatrix}, x_B = B^{-1}b = \begin{bmatrix} 3/4 \\ 2 \\ 5/4 \end{bmatrix} \geq 0$$

$x_B \geq 0 \Rightarrow$  **òptima**

# Planificació de plantilles: *Air-Express*

## Dades:

Dia setmana	Treballadors necessaris
Dilluns	18
Dimarts	27
Dimecres	22
Dijous	26
Divendres	25
Dissabte	21
Diumenge	19

Torn	Dies descans	Sou
1	Dium+Dill	680€
2	Dill+Dima	705€
3	Dima+Dime	
4	Dime+Dij	
5	Dij+Div	680€
6	Div+Diss	
7	Diss+Dium	655€

**Objectiu:** obtenir quants treballadors contractar a cada torn de forma que es minimitzin els costos de personal tot satisfent les necessitats de treballadors de cada dia.

# Planificació de plantilles: formulació genèrica

- **Paràmetres:**

$n$  : nombre de torns.

$c_i$ : salari torn  $i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$

$\mathcal{D}_i$ : dies de descans torn  $i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$

$b_j$ : nombre de treballadors necessaris dia  $j$ ,  $j = 1, 2, \dots, 7$

- **Variables de decisió:**

$x_i$  = nombre de treballadors assignats al torn  $i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$

- **Formulació :**

$$(PE) \left\{ \begin{array}{ll} \min_x & z = \sum_{i=1}^n c_i x_i \quad \text{Es minimitza el cost salarial} \\ s. a.: & \sum_{i: j \notin \mathcal{D}_i} x_i \geq b_j \quad j = 1, 2, \dots, 7 \quad \text{Es satisfàn les necessitats laborals} \\ & x_i \geq 0, x_i \in \mathbb{Z} \quad i = 1, 2, \dots, n \end{array} \right.$$

# Planificació de plantilles: formulació específica

$$(PE) \left\{ \begin{array}{l} \min_x \quad z = \sum_{i=1}^n c_i x_i \\ s. a.: \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \\ x_7 \end{bmatrix} \geq \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ b_4 \\ b_5 \\ b_6 \\ b_7 \end{bmatrix} \\ x \geq 0, \quad x \in \mathbb{Z}^n \end{array} \right.$$

# Selecció de projectes: *CRT Technologies*

## Dades:

Projecte	Net Present Value ( $\times 10^3$ €)	Inversió necessària ( $\times 10^3$ €)				
		Any 1	Any 2	Any 3	Any 4	Any 5
1	141	75	25	20	15	10
2	187	90	35	0	0	30
3	121	60	15	15	15	15
4	83	30	20	10	5	5
5	265	100	25	20	20	20
6	127	50	20	10	30	40

**Objectiu:** La companyia disposa de 250.000€ per a invertir en nous projectes el primer any. Ha pressupostat €75.000 pel finançament dels projectes a l'any 2 i €50.000 pels anys 3,4 i 5.



# Selecció de projectes: variables de decisió i f.o.

- **Paràmetres:**

$n$  : nombre de projectes.

$m$  : nombre de d'anys.

$c_i$  : benefici esperat del projecte  $i$  (NPV),  $i = 1, 2, \dots, n$

$a_{ij}$  : capital necessari projecte  $i$  any  $j$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ,  $j = 1, 2, \dots, m$

$b_j$  : capital total disponible any  $j$ ,  $j = 1, 2, \dots, m$

- **Variables de decisió:**  $x_i = \begin{cases} 1, & \text{el projecte es selecciona} \\ 0, & \text{el projecte no es selecciona} \end{cases}, i = 1, 2, \dots, n$

- **Formulació :**

$$(PE) \left\{ \begin{array}{ll} \max_x & z = \sum_{i=1}^n c_i x_i \quad \text{Es maximitza el NPV} \\ s.a.: & \sum_{i=1}^n a_{ij} x_i \leq b_j \quad j = 1, 2, \dots, m \quad \text{sense superar el capital disponible} \\ & x \in \{0, 1\}^n \end{array} \right.$$

# Variables binàries i condicions lògiques

- Les variables binàries són útils per a modelitzar **condicions lògiques**. Per exemple, considereu que:
  - Entre els projectes 1, 4 i 5, no es poden seleccionar més d'un simultàniament:

$$x_1 + x_4 + x_5 \leq 1$$

- Entre els projectes 4, 5 i 6, s'ha de seleccionar exactament un:

$$x_4 + x_5 + x_6 = 1$$

- El projecte 4 no es pot seleccionar a no ser que es seleccioni també el projecte 3:

$$x_4 \leq x_3$$

# El problema de la motxilla (*Knapsack problem*)

El problema de *CRT Technologies* és una extensió del que es coneix com a Problema de la Motxilla (***knapsack problem***).

$$\begin{cases} \max_x z = & c'x \\ \text{s. a.:} & a'x \leq b \\ & x \in \{0,1\}^n \end{cases}$$

on:

- $c_i$ : “utilitat” de l’objecte  $i$ .
- $a_i$ : pes de l’objecte  $i$ .
- $b$ : pes total que es pot transportar.

# Problema de càrrega fixa

- Moltes decisions depenen de **costos fixos** :
  - El cost d'inicialització d'una màquina o d'una línia de producció quan es comença la fabricació d'un nou producte.
  - El cost de construcció d'una nova línia o planta de producció.
  - El cost de contractar a personal addicional.

# Problema de Càrrega Fixa: *Remington Manufacturing*

## Dades:

Operació	Hores consumides			Hores disponibles
	Prod. 1	Prod. 2	Prod. 3	
Mecanització	2	3	6	600
Pulverització	6	3	4	300
Ensamblatge	5	6	2	400
Benefici unitari	48€	55€	50€	
Costos configuració	1000€	800€	900€	

**Objectiu:** obtenir el programa de producció que maximitzi el guany net (benefici menys costos) tot satisfent la disponibilitat de recursos.



# Càrrega fixa: paràmetres i variables de decisió

- **Paràmetres:**

$n$  : nombre de productes.

$m$  : nombre de processos.

$c_i$  : benefici unitari producte  $i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$

$a_{ij}$  : hores consumides producte  $i$  procés  $j$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ,  $j = 1, 2, \dots, m$

$b_j$  : hores totals disponibles procés  $j$ ,  $j = 1, 2, \dots, m$

$k_i$  : costos configuració producte  $i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .

- **Variables de decisió:**

$x_i$  : quantitat producte  $i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$

$$y_i = \begin{cases} 1, & x_i > 0 \\ 0, & x_i = 0 \end{cases}, i = 1, 2, \dots, n$$

# Càrrega fixa: funció objectiu i constriccions

- **Formulació :**

$$(PE) \left\{ \begin{array}{ll} \max_{x,y} & z = \sum_{i=1}^n (c_i x_i - k_i y_i) \\ s. a.: & \sum_{i=1}^n a_{ij} x_i \leq b_j \quad j = 1, 2, \dots, m \\ & x_i \leq M_i y_i \quad i = 1, 2, \dots, n \\ & x \geq 0 \\ & y \in \{0, 1\}^n \end{array} \right.$$

Es maximitza el benefici net

Disponibilitat de recursos

Acoblament  $x_i - y_i$