

# Algoritmo Branch-and-Bound

# Derivazione di un algoritmo per la PLI

In generale, un problema intero si può scrivere

$$\begin{array}{ll} \min & z(x) = c^T x \\ & x \in S_0 \subseteq \mathbb{Z}_+^n \end{array}$$

$S_0$  è l'**insieme** ammissibile del problema di PLI  $(S_0, c)$

## Possibili Algoritmi Risolutivi

### 1. Enumerazione Totale:

$$x_{PLI}^* = \operatorname{argmin}\{z(x) \mid x \in S_0\}$$

### 2. Divide et impera:

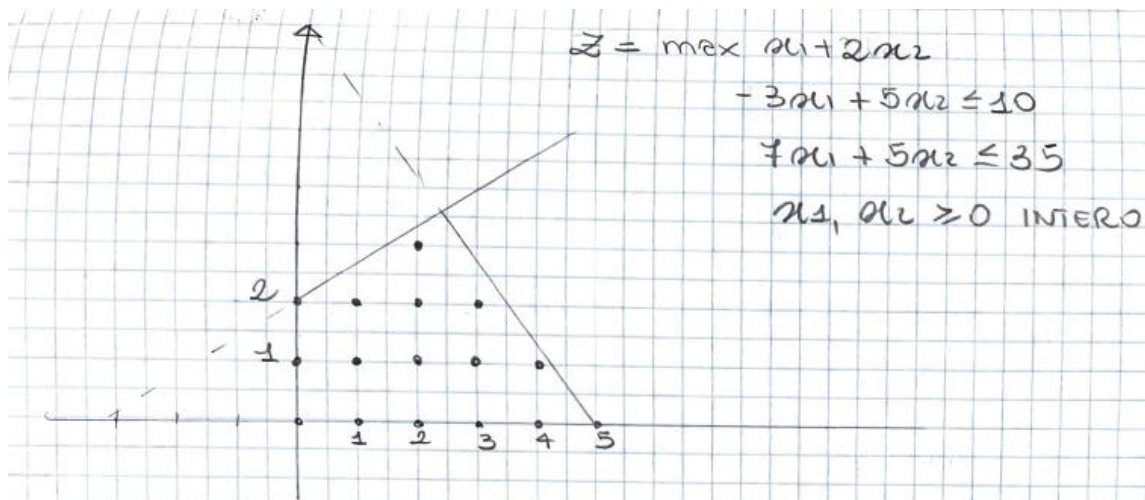
a) Si partiziona l'insieme ammissibile  $S_0 = \bigcup_{i=1}^k S_i$   $S_i \cap S_j = \emptyset$   $i \neq j$

b) Si risolve ogni sottoproblema  $(S_i, c)$  (Come? Per enumerazione totale?)

$$(x^*)^i = \operatorname{argmin}\{z(x) \mid x \in S_i\} \quad i = 1, \dots, k$$

c)  $x_{PLI}^*$  è la **migliore** delle soluzioni dei sottoproblemi  $(S_i, c)$

$$x_{PLI}^* = \operatorname{argmin}\{z((x^*)^i) \mid i = 1, \dots, k\}$$



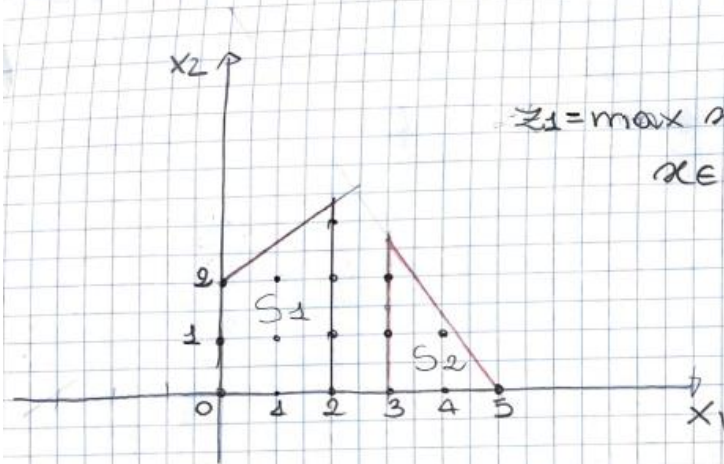
ENUMERAZIONE TOTALE

$$S_0 = \{ (0,0), (0,1), (0,2), (1,0), (1,1), (1,2), (2,0), (2,1), (2,2), (2,3), (3,0), (3,1), (3,2), (4,0), (4,1), (5,0) \}$$

$$Z(x) = \{ 0, 2, 4, 1, 3, 5, 2, 4, 6, (8), 3, 5, 7, 4, 6, 5 \}$$

$$x^*_{PI} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} \quad Z(x^*) = 8$$

$$x_1, x_2 \geq 0 \text{ integer}$$



$$Z_1 = \max_{x \in S_1} x_1 + 2x_2$$

$$Z_2 = \max_{x \in S_2} x_1 + 2x_2$$

$$S_1 = \{(0,0), (0,1), (0,2), (1,0), (1,1), (1,2), (2,0), (2,1), (2,2), (2,3)\}$$

$$S_2 = \{(3,0), (3,1), (3,2), (4,0), (4,1), (5,0)\}$$

$$Z_1(x) = \{0, 2, 4, 1, 3, 5, 2, 4, 6, 8\}$$

$$Z_2(x) = \{3, 5, 7, 4, 6, 5\}$$

$$x_{PI}^* = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix} \quad Z_{PI}^* = 8$$

## Come effettuare una partizione della regione ammissibile?

Il rilassato lineare PL fornisce le seguenti informazioni su PLI:

1. Se PL è inammissibile, allora PI è inammissibile;
2. Il costo della soluzione ottima di PL è un **lower bound** per il costo della soluzione ottima di PI nel caso di problemi di minimo ( $z_{PLI}^* \geq z_{PL}^*$ ); nel caso di problemi di massimo, esso costituisce un **upper bound** ( $z_{PLI}^* \leq z_{PL}^*$ ).
3. Se  $x_{P0}^*$  è a componenti intere, allora
  - a.  $x^* = x_{PLI}^* = x_{P0}^*$
  - b.  $z_{PLI}^* = z_{P0}^*$

ma anche altre.....

Il rilassato lineare PL fornisce le seguenti ulteriori informazioni su PI:

4. Se  $x_{P_0}^*$  **non è** a componenti intere, allora esiste almeno una componente  $k$  di  $x_{P_0}^*$  tale che

$$(x_k)_{P_0}^* = \alpha \notin \mathbb{Z}$$

Considerati i due insiemi

$$S_1 = S_0 \cap \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_k \leq \lfloor \alpha \rfloor\} \quad \text{e} \quad S_2 = S_0 \cap \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_k \geq \lfloor \alpha \rfloor + 1\} \quad \text{si ha}$$

vincoli di Branching

$$\lfloor \alpha \rfloor = \max\{k \in \mathbb{Z} \mid k \leq \alpha\}$$

a.  $S_1 \cap S_2 = \emptyset \quad S_1 \cup S_2 = S_0$

b.  $x^* \in S_1 \quad \text{oppure} \quad x^* \in S_2$

**Partizione di  $S_0 \Rightarrow$  Divide et impera**

Si possono risolvere i problemi  $(S_1, c)$  e  $(S_2, c)$

## Risoluzione di $(S_1, c)$ e $(S_2, c)$

1. Entrambi sono problemi interi
2. Si risolvono i rilassati lineari di  $(S_j, c)$   $j = 1, 2$

$$(z_{PL}^*)_j = \min_{x \in P_j} c^T x$$

- a.  $P_j = \emptyset.$   $\Rightarrow S_j$  inammissibile ed è risolto;
- b.  $x_{PLj}^* \in \mathbb{Z}^n$   $\Rightarrow S_j$  è risolto;
- c.  $x_{PLj}^* \notin \mathbb{Z}^n$   $\Rightarrow S_j$  non è risolto; partiziona  $S_j$  in  $S_{j_1}$  e  $S_{j_2}$  e ripeti.....

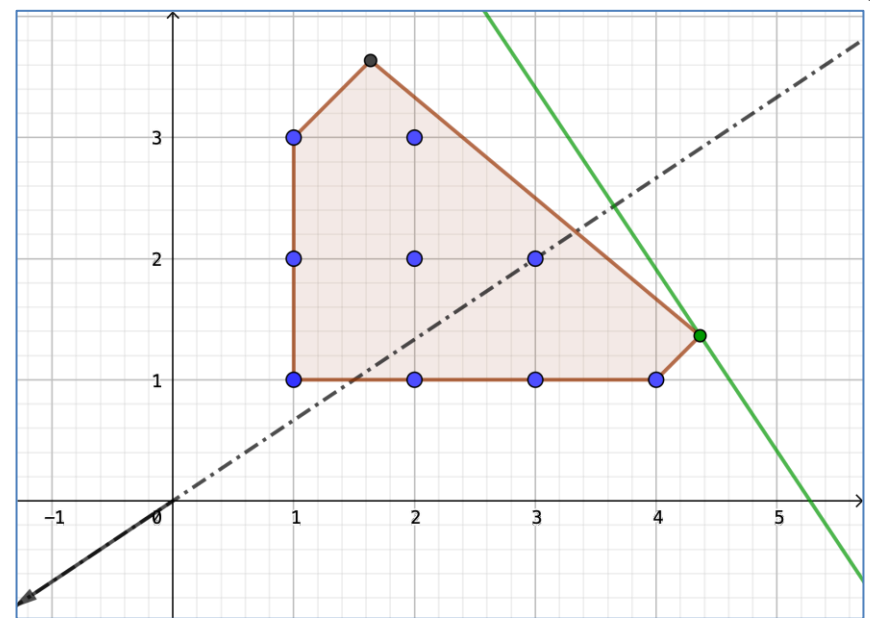
Senza opportuni accorgimenti, la procedura appena descritta porterebbe, con buone probabilità, ad un'enumerazione totale di  $S_0$ .

## La procedura di bounding con un esempio

$$\begin{array}{llll}
 \min & -3x_1 - 2x_2 & & \\
 & x_1 - x_2 & \geq & -2 \\
 & -x_1 + x_2 & \geq & -3 \\
 & -5x_1 - 6x_2 & \geq & -30 \\
 & x_1 & \geq & 1 \\
 & & x_2 & \geq 1 \\
 & x & \geq & 0 \\
 & x \in \mathbb{Z}^2 & & 
 \end{array}$$

Il problema  $(S_0, c)$

$$x_{P_0}^* = \left( \frac{48}{11}, \frac{15}{11} \right)^T \quad z_{P_0}^* = -\frac{174}{11} \approx -15.81$$



Soluzione di  $P_0$ , rilassato lineare di  $S_0$

Dalla risoluzione di  $P_0$

1.  $z_{PLI}^* \geq z_{P_0}^*$
2.  $(x_1)_{PLI}^* \leq 4$  oppure  $(x_1)_{PLI}^* \geq 5$
3.  $(x_2)_{PLI}^* \leq 1$  oppure  $(x_2)_{PLI}^* \geq 2$

Consideriamo la seguente partizione di  $S_0$

$$S_1 = S_0 \cap \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_2 \leq 1\} \quad \text{e} \quad S_2 = S_0 \cap \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_2 \geq 2\}$$

Da quanto detto

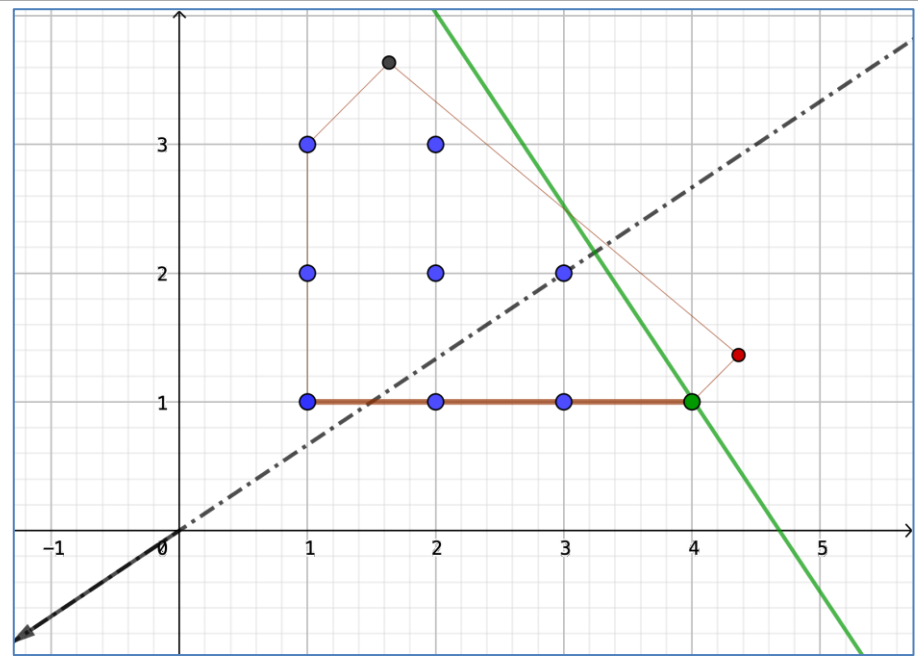
$$x_{PLI}^* \in S_1 \quad \text{oppure} \quad x_{PLI}^* \in S_2$$



## La soluzione del problema $S_1$

$$\begin{array}{llll}
 \min & -3x_1 - 2x_2 & & \\
 & x_1 - x_2 & \geq & -2 \\
 & -x_1 + x_2 & \geq & -3 \\
 & -5x_1 - 6x_2 & \geq & -30 \\
 & x_1 & \geq & 1 \\
 & & x_2 & \geq 1 \\
 & & \textcolor{red}{x_2} & \leq \textcolor{red}{1} \\
 & x & \geq & 0 \\
 & x \in \mathbb{Z}^2 & & 
 \end{array}$$

Il problema  $(S_1, c)$



Soluzione di  $P_1$ , rilassato lineare di  $S_1$

$$x_{P_1}^* = (4, 1)^T \quad z_{P_1}^* = -14$$

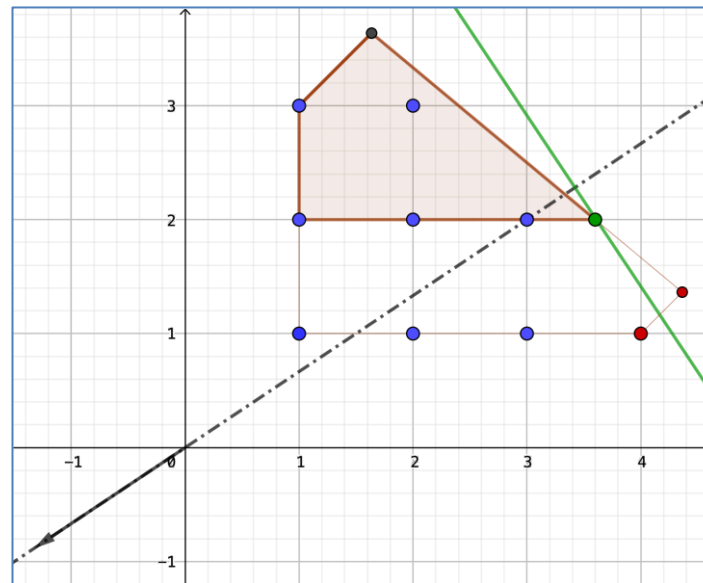
Dalla risoluzione di  $P_1$

1. Il sottoproblema  $S_1$  è stato risolto all'ottimo (il suo rilassato lineare  $P_1$  ha soluzione ottima intera)
2.  $z_{P_0}^* = -15.85 \leq z_{PLI}^* \leq -14 = U = z_{P_1}^*$
3.  $x_{P_0}^* \notin P_1$

## La soluzione del problema $S_2$

Il problema  $(S_2, c)$

$$\begin{array}{llll} \min & -3x_1 - 2x_2 & & \\ & x_1 - x_2 & \geq & -2 \\ & -x_1 + x_2 & \geq & -3 \\ & -5x_1 - 6x_2 & \geq & -30 \\ & x_1 & \geq & 1 \\ & & x_2 & \geq 1 \\ & & \textcolor{red}{x_2} & \geq \textcolor{red}{2} \\ & x & \geq & 0 \\ & x \in \mathbb{Z}^2 & & \end{array}$$



Soluzione di  $P_2$ ,  
rilassato lineare di  $S_2$

$$\begin{aligned} x_{P_2}^* &= \left( \frac{18}{5}, 2 \right)^T \\ z_{P_2}^* &= -14.8 \end{aligned}$$

Dalla risoluzione di  $P_2$

1. Il sottoproblema  $S_2$  non è stato risolto all'ottimo (il suo rilassato lineare  $P_2$  ha soluzione ottima non intera)
2. Si potrebbe partizionare  $S_2$  in

$$S_3 = S_2 \cap \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_1 \leq 3\} \quad \text{e} \quad S_4 = S_2 \cap \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_1 \geq 4\} \quad \text{ma non conviene perché}$$

$z_{P_2}^* = -14.8$  è un lower bound ( $L_2$ ) su tutta la sottoregione  $S_2$ , cioè  $c^T x \geq -14.8 = L_2 \quad \forall x \in S_2$  ed è già nota una soluzione ammissibile per  $S_0$  di valore  $U = -14$

**Criterio di bounding:** Se, risolvendo il rilassato lineare di un sottoproblema  $S_j$ , troviamo un lower bound  $L_j$  su  $S_j$  tale che  $U \leq L_j$ , l'esplorazione della sottoregione  $S_j$  può essere arrestata, anche se il rilassato lineare di  $S_j$  ha fornito un ottimo non intero

Nota: nell'esempio in esame il criterio di bounding sembrerebbe non essere verificato perché  $U = -14 \geq L_j = -14.8$

Ma, poiché i coefficienti di costo della funzione obiettivo sono interi, infatti esplorando la regione ammissibile di  $S_2$ , nel caso migliore non si potrebbe ottenere una soluzione **intera** con valore di funzione obiettivo migliore di -14 (che già abbiamo).

A rigore il criterio di bounding nel caso di **coefficienti della funzione obiettivo interi** dovrebbe essere dunque:

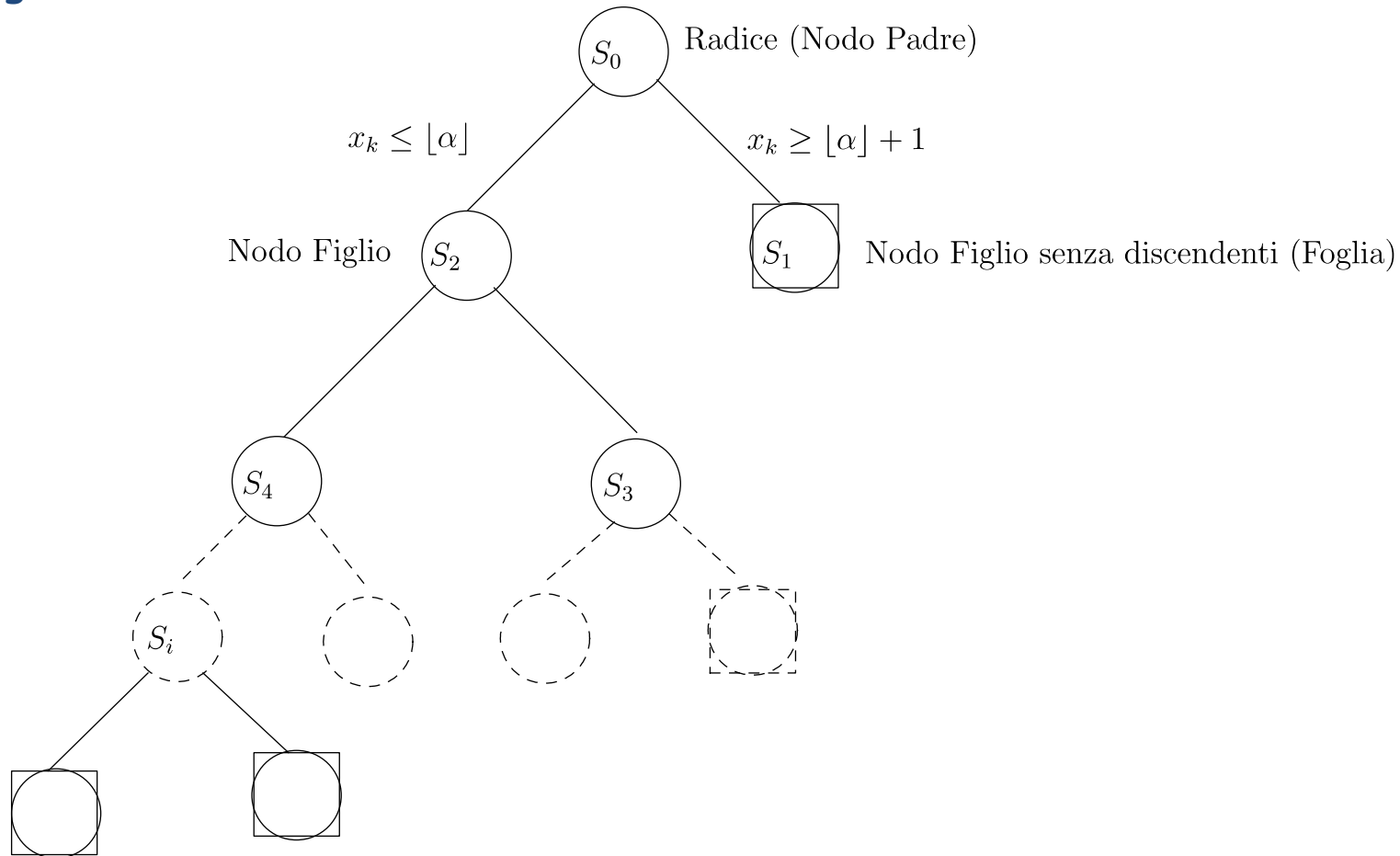
**Criterio di bounding: se  $U \leq \lfloor L_j \rfloor$ , l'esplorazione della sottoregione  $S_j$  può essere arrestata, anche se il rilassato lineare di  $S_j$  ha fornito un ottimo non intero**

## Algoritmo Branch-and-Bound: notazione

1.  $(S_0, c)$  il problema di **min** che si vuole risolvere,  $P_0$
2.  $\mathcal{Q}$  : la lista dei sottoproblemi non ancora esaminati (sottoproblemi aperti)
3.  $\bar{x}$  : una soluzione ammissibile per  $(S_0, c)$  (ottimo corrente o incombente)
4.  $U = z(\bar{x}) = c^T \bar{x}$ : il valore della funzione obiettivo in corrispondenza di  $\bar{x}$ ; esso è un upper bound su  $z_{PLI}^*$
5.  $L_j$  : lower bound calcolato sul sottoproblema  $S_j$
6.  $x_{Pj}^*$  : soluzione ottima del rilassato lineare del sottoproblema  $S_j$
7. Per tenere traccia dell'evoluzione dell'algoritmo, faremo uso di un albero binario in cui ogni nodo corrisponde ad un sottoproblema  $S_j$  generato nel corso dell'algoritmo; ogni arco, invece, rappresenta un vincolo di separazione (branching)

$$x_k \leq \lfloor \alpha \rfloor \quad \text{o} \quad x_k \geq \lfloor \alpha \rfloor + 1$$

# Algoritmo Branch-and-Bound: l'albero di Enumerazione



I nodi foglia corrispondono a sottoproblemi  $S_j$  chiusi:

1. perché inammissibili;
2. perché sono stati risolti all'ottimo (hanno fornito soluzione intera);
3. perché sono dominati dall'ottimo corrente (chiusi per bounding)

NOTA: Criterio d'arresto  $U \leq L_0$

L'algoritmo inizializza ed iterativamente aggiorna un intervallo di incertezza  $[L \ U]$  che contiene il valore ottimo incognito del problema:

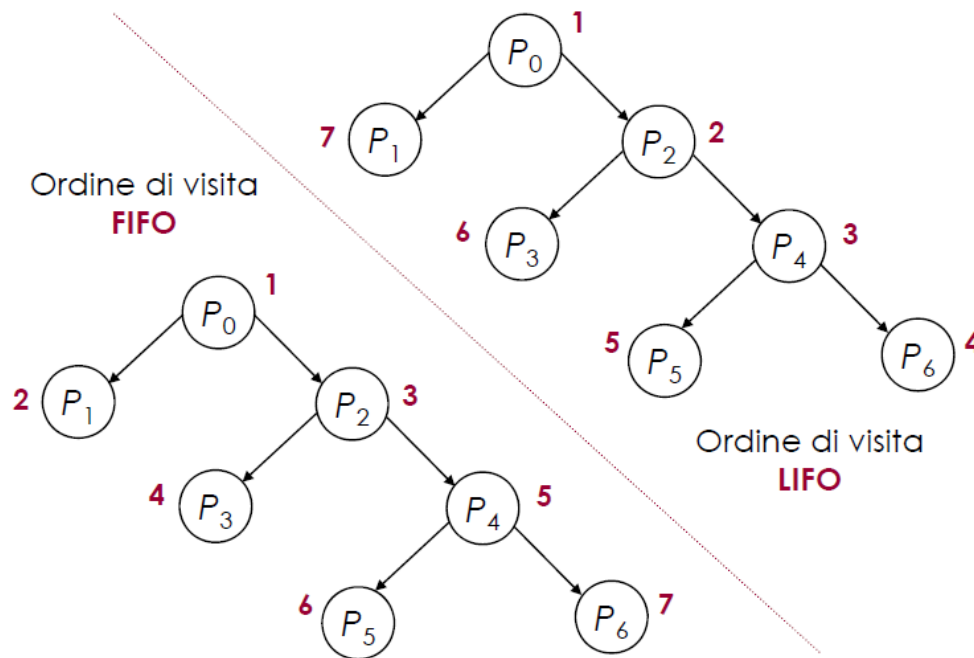
$$L_0 \leq z_{PLI}^* \leq U$$

L'algoritmo riduce iterativamente l'ampiezza dell' intervallo di incertezza, attraverso il miglioramento dell'accuratezza della stima di  $U$ , perché questo permette di introdurre un criterio di arresto per l'algoritmo che potrebbe scattare ben prima di aver completato l'esplorazione della regione ammissibile. E' evidente, infatti, che la condizione:  $U \leq L_0$  garantisce che  $z_{PLI}^*$  è stato determinato, e coincide con  $U$

## Quale sotto problema risolvo prima?

Due strategie:

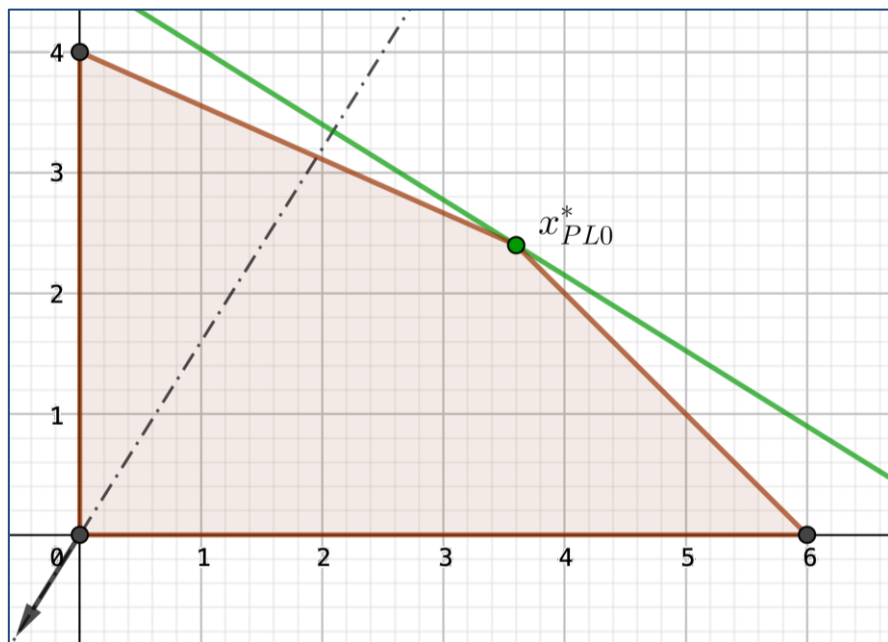
- LIFO (visita in profondità): consiste nello scegliere come problema da esaminare l'ultimo problema di PLI generato.
- FIFO (visita in ampiezza): Consiste nello scegliere come problema da esaminare il problema di PLI generato prima degli altri.



# Esempio 1

$$\begin{aligned} \min \quad & -5x_1 - 8x_2 \\ & x_1 + x_2 \leq 6 \\ & 4x_1 + 9x_2 \leq 36 \\ & x \geq 0 \\ & x \in \mathbb{Z}^2 \end{aligned}$$

Algoritmo B&B con visita in ampiezza



Soluzione di  $P_0$ , rilassato lineare di  $S_0$

Inizializzazione

$$Q = \{S_0\}, \quad L = -\infty, \quad U = +\infty, \quad \bar{x} = \perp \\ -\infty < z_{PL}^* < +\infty$$

Soluzione di  $P_0$

$$x_{P_0}^* = \left(\frac{18}{5}, \frac{12}{5}\right)^T \text{ intersezione iperpiani 1 e 2}$$

$$z_{P_0}^* = -\frac{186}{5} = -37.2 = L_0$$

$L_0 < z_{PL}^* < +\infty$  aggiornamento intervallo di incertezza

Si esegue il test  $U \leq L_0$  ?

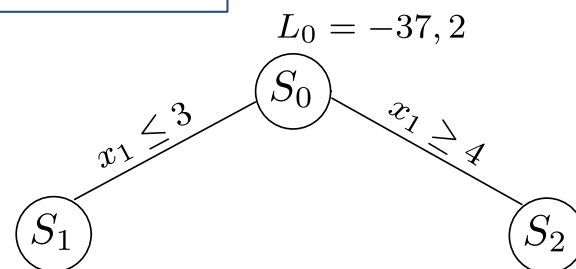
Test non verificato e  $x_{P_0}^*$  non intero. Si esegue il branching.

Branching su  $x_1 \quad \alpha = \frac{18}{5}$

$$S_1 = S_0 \cap \{x \in \mathbb{R}^2 \mid x_1 \leq 3\}$$

$$S_2 = S_0 \cap \{x \in \mathbb{R}^2 \mid x_1 \geq 4\}$$

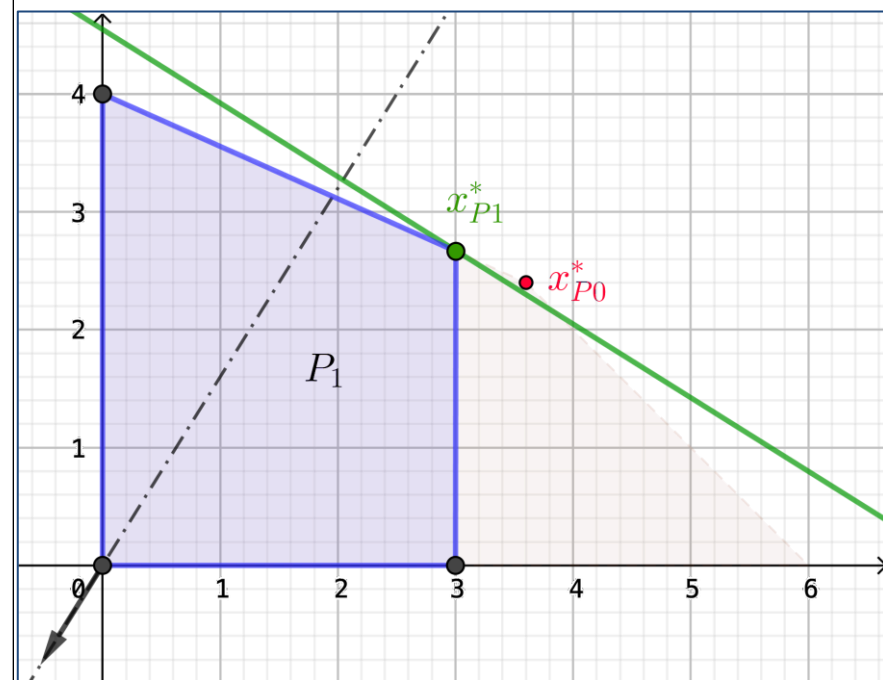
$$Q = \{S_1, S_2\}$$





## Esempio 1 - Soluzione di $S_1$

$$\begin{array}{lll} \min & -5x_1 - 8x_2 \\ & x_1 + x_2 \leq 6 \\ & 4x_1 + 9x_2 \leq 36 \\ & x_1 \leq 3 \\ & x \geq 0 \\ & x \in \mathbb{Z}^2 \end{array}$$



Soluzione di  $P_1$ , rilassato lineare di  $S_1$

Estraiamo  $S_1$  da  $Q$

$$Q = \{S_2\}, \quad U = +\infty, \quad \bar{x} = 1, \quad L_0 < z_{PLI}^* < +\infty$$

Soluzione di  $P_1$

$$x_{P1}^* = \left(3, \frac{8}{3}\right)^T \text{ intersezione iperpiani 2 e } x_1 = 3$$

$$z_{P1}^* = -\frac{109}{3} = -36.\bar{3} = L_1$$

Si esegue il test:  $U \leq L_1$ ?

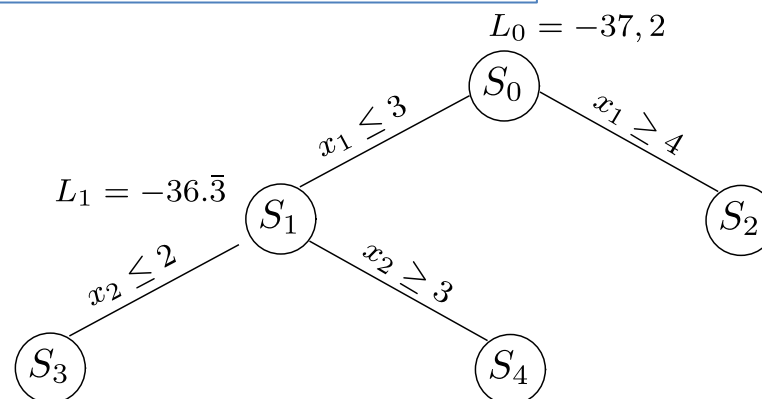
Test non verificato e  $x_{P1}^*$  non intero. Si esegue il branching.

Branching su  $x_2$   $\alpha = \frac{8}{3}$

$$S_3 = S_1 \cap \{x \in \mathbb{R}^2 \mid x_2 \leq 2\}$$

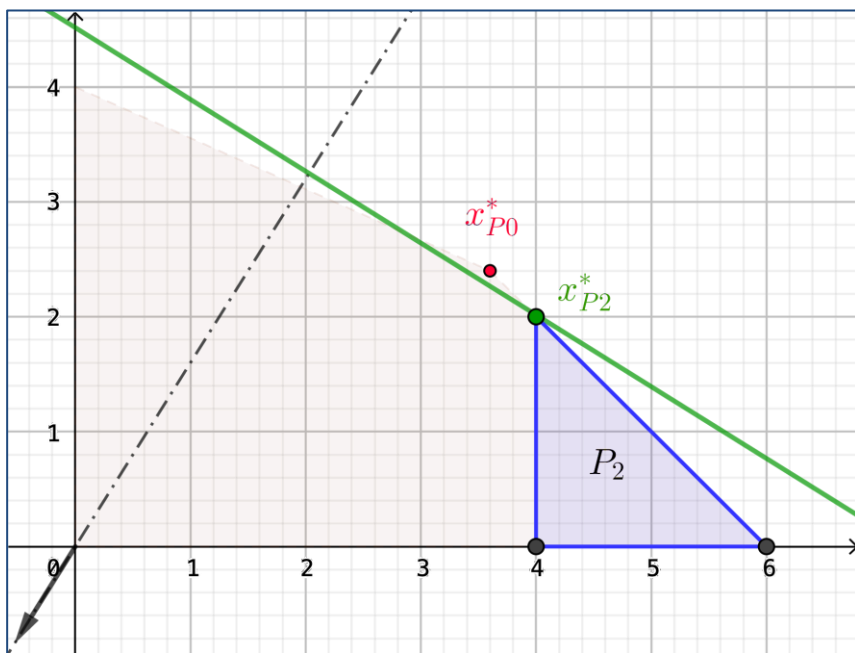
$$S_4 = S_1 \cap \{x \in \mathbb{R}^2 \mid x_2 \geq 3\}$$

$$Q = \{S_2, S_3, S_4\}$$



## Esempio 1 - Soluzione di $S_2$

$$\begin{array}{llll} \min & -5x_1 - 8x_2 & & \\ & x_1 + x_2 & \leq & 6 \\ & 4x_1 + 9x_2 & \leq & 36 \\ & x_1 & \geq & 4 \\ & x & \geq & 0 \\ & x \in \mathbb{Z}^2 & & \end{array}$$



Soluzione di  $P_2$ , rilassato lineare di  $S_2$

Estraiamo  $S_2$  da  $Q$

$$Q = \{S_3, S_4\}, \quad U = +\infty, \quad \bar{x} = \perp \quad L_0 < z_{PLI}^* < +\infty$$

Soluzione di  $P_2$

$$x_{P_2}^* = (4, 2)^T \text{ intersezione iperpiani 1 e } x_1 = 4$$

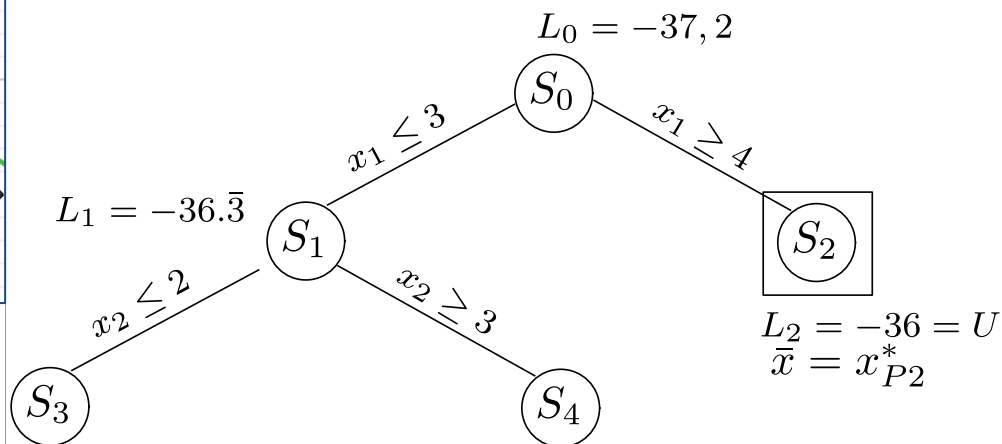
$$z_{P_2}^* = -36 = L_2$$

Si esegue il test:  $U \leq L_2$ . Il test non è verificato, e  $x_{P_2}^*$  è intero. Si chiude  $S_2$  e si aggiorna l'ottimo corrente.

$$U = -36, \quad \bar{x} = (4, 2)^T \quad L_0 < z_{PLI}^* \leq U$$

Si esegue il test:  $U \leq L_0$  ?

Il test non è verificato. Si procede con la soluzione di un altro sottoproblema.



## Esempio 1 - Soluzione di $S_3$ e $S_4$

### Formulazione di $S_3$

$$\begin{array}{llll} \min & -5x_1 - 8x_2 & & \\ & x_1 + x_2 & \leq & 6 \\ & 4x_1 + 9x_2 & \leq & 36 \\ & x_1 & \leq & 3 \\ & x_2 & \leq & 2 \\ & x & \geq & 0 \\ & x \in \mathbb{Z}^2 & & \end{array}$$

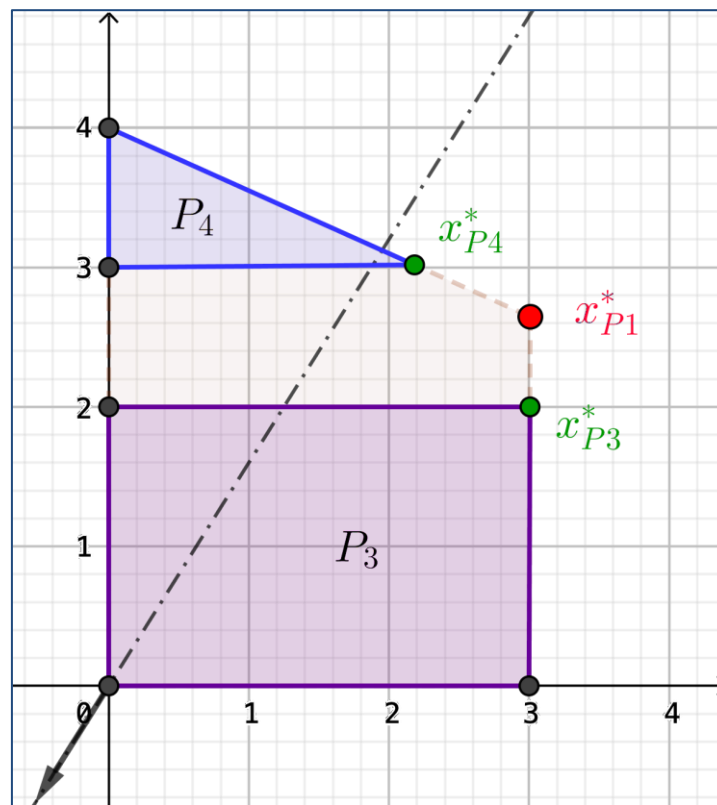
### Soluzione di $P_3$

$$x_3^* = (3, 2)^T$$

$$z_{P_3}^* = -31 = L_3$$

$U \leq L_3$  **è verificata**

chiudi  $S_3$



### Formulazione di $S_4$

$$\begin{array}{llll} \min & -5x_1 - 8x_2 & & \\ & x_1 + x_2 & \leq & 6 \\ & 4x_1 + 9x_2 & \leq & 36 \\ & x_1 & \leq & 3 \\ & x_2 & \geq & 3 \\ & x & \geq & 0 \\ & x \in \mathbb{Z}^2 & & \end{array}$$

### Soluzione di $P_4$

$$x_4^* = \left(\frac{9}{4}, 3\right)^T$$

$$z_{P_4}^* = -\frac{141}{4} = -35.25 = L_4$$

$U \leq L_4$  **è verificata**

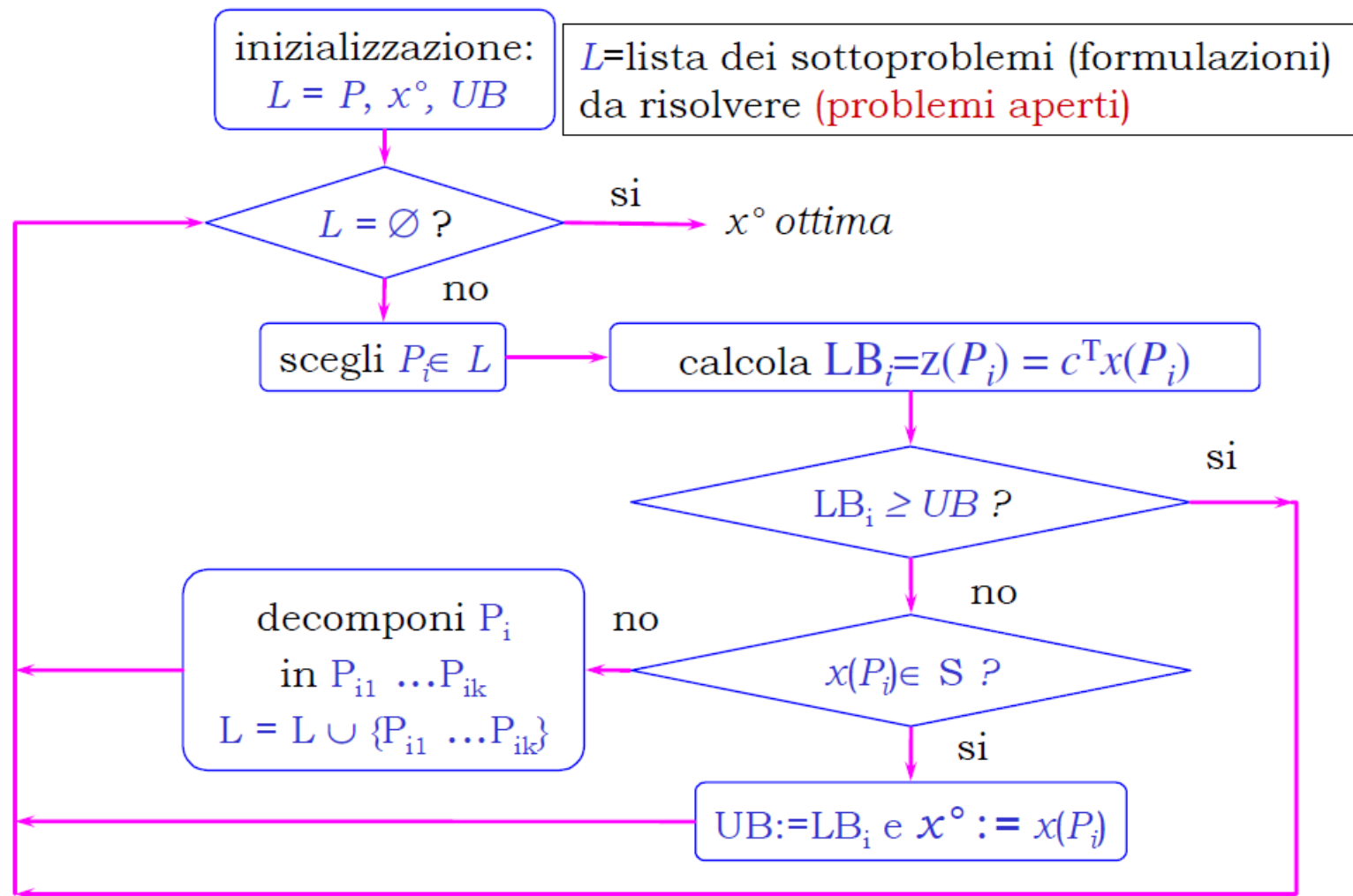
chiudi  $S_4$

Dopo la risoluzione di  $S_4$

$Q = \{\emptyset\}$ , l'algoritmo si arresta fornendo come soluzione ottima

$$x_{PLI}^* = (4, 2)^T \quad z_{PLI}^* = -36$$

# B&B



Nel caso di problemi di **max**

- 1) Si può operare la trasformazione in problema di min
- 2) Alternativamente si può lavorare direttamente con il problema di max osservando che:
  - a) La soluzione del rilassato di un problema  $S_j$  fornirà un upper bound  $U_j$  sul valore ottimo incognito  $z_{PLI}^*$
  - b) Se la soluzione ottima del rilassato di un problema  $S_j$   $(x_{PL}^*)_j$  è intera, allora il valore della funzione obiettivo calcolato in  $(x_{PL}^*)_j$  è un lower bound  $L$  su  $z_{PLI}^*$
  - c) L'intervallo di incertezza sarà  $L \leq z_{PLI}^* \leq U_0$
  - d) Il test per il criterio di bounding sarà  $U_j \leq L$