

Qualità delle Formulazioni, Formulazioni Ottime

Docente: Renato Bruni

bruni@dis.uniroma1.it

Corso di: Ottimizzazione Combinatoria

Questa sezione è derivata dal materiale del prof. A. Sassano

Valutazione delle Soluzioni

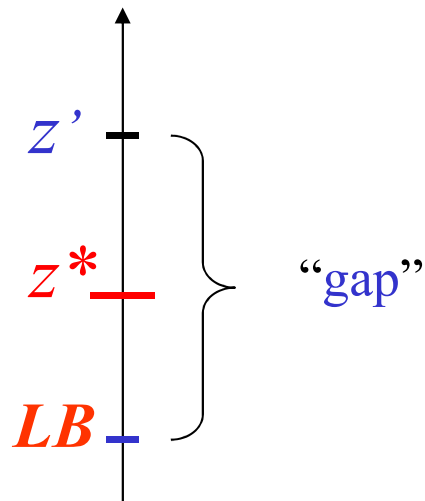
$x' \in S$ **soluzione ammissibile** per un problema di minimo

$f(x') = z'$ **valore** della soluzione ammissibile

$f(x^*) = z^*$ **valore** della soluzione **ottima**

Dato un insieme S , un Lower Bound (=limitazione inferiore) è un valore \leq di tutti gli elementi di S . Un Upper Bound si definisce specularmente

Se non conosciamo z^* ma solo z' , un LB sulle soluzioni ci aiuta a valutare la bontà di x' (**certificazione di qualità**): gap piccolo \rightarrow soluzione “buona”



Come riduciamo il gap ?

1. Miglioramento del Lower Bound

2. Miglioramento (riduzione) di z'

Tecniche di ricerca nell'insieme delle soluzioni

Tecniche euristiche ($\epsilon\upsilon\rho\iota\sigma\kappa\epsilon\iota\nu = trovare$)

Es. “Greedy”, Ricerca Locale, etc.

Vari Possibili Lower Bounds

Esistono vari metodi per il calcolo di **Lower Bounds** (e non danno gli stessi risultati):

- **Rilassamento Lineare**

- *Rilassamento Lagrangiano*

- *Programmazione Semi-Definita*

- *Metodi combinatorici e “ad hoc”*

- Formulazione Lineare (ora vediamo questo)

- Teoria della Dualità

Formulazione Lineare

Problema di PL01:

$$\min \{c^T x : x \in S\}$$

$S = \{x \in \{0,1\}^5 : x \text{ rispetta certe condizioni}\}$

Esempio

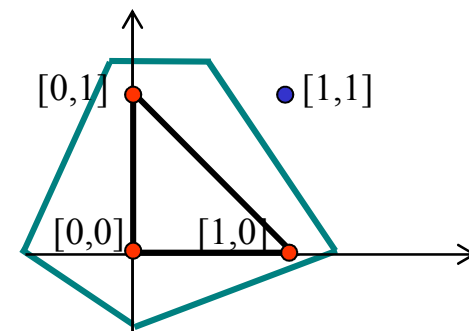
$P = \{x \in \mathbf{R}^n : Ax \leq b\}$
Poliedro con $(A \in \mathbf{R}^{m \times n}, b \in \mathbf{R}^m)$

$$P = \begin{cases} 5x_1 + 6x_2 - 2x_5 \leq 5 \\ 7x_1 + 3x_4 + 2x_5 \leq 10 \\ x \in \mathbf{R}^5 \end{cases}$$

P è una **FORMULAZIONE** di $S \iff P \cap \{0,1\}^n = S$

Un poliedro P è una *formulazione* se e solo se

- contiene tutti i vettori di S
- non contiene alcun vettore di $\{0,1\}^n - S$



Posso avere **infinite** formulazioni dello stesso problema di PL01

LB da Rilassamento Lineare

P è una **FORMULAZIONE** di S $\iff P \cap \{0,1\}^n = S$

$$\min \{c^T x : x \in S\} = \min \{c^T x : x \in P \cap \{0,1\}^n\} = c^T x^* = z^* \\ \geq \min \{c^T x : x \in P\} = \text{LB}(P)$$

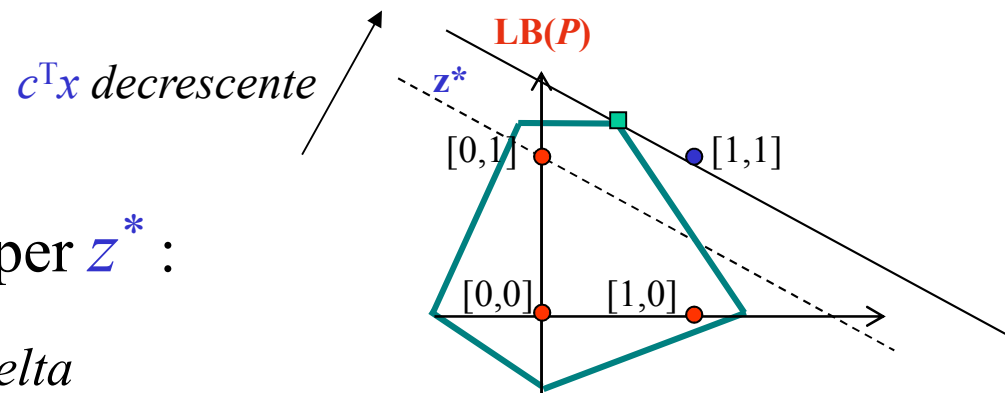
Problema di PL
(Rilassamento Lineare)

Valore della Soluzione
Ottima del Problema di PL01

Allora $\text{LB}(P) \leq z^*$

$\text{LB}(P)$ è un “Lower Bound” per z^* :

Dato che aumento le possibilità di scelta della soluzione, l'ottimo del rilassamento sarà non peggiore dell'ottimo del problema intero



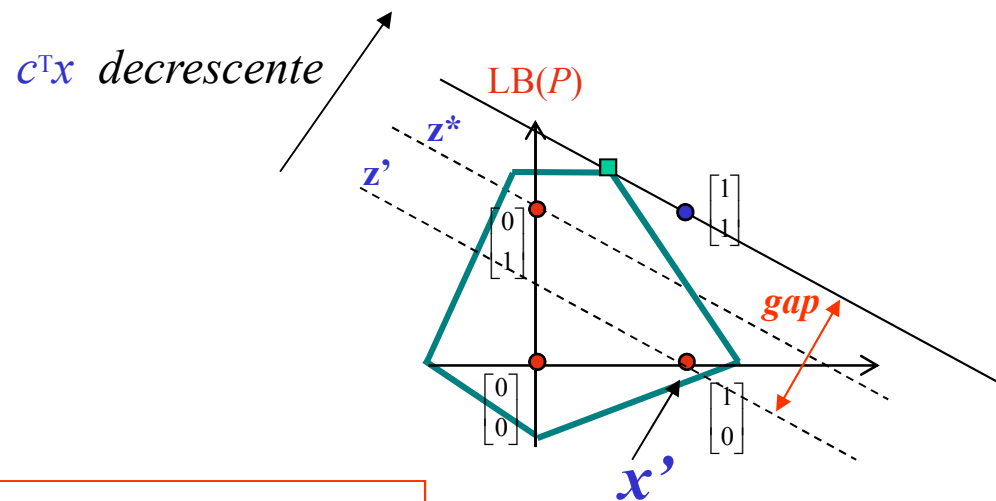
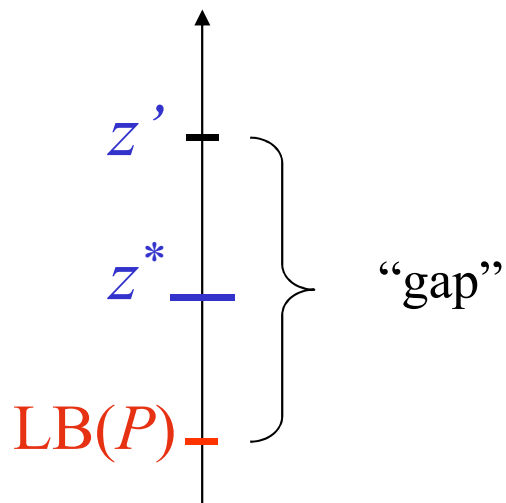
Uso del LB da Ril. Lineare

Problema di PL01:

$$\min \{c^T x : x \in S\}$$

$$LB(P) \leq \min \{c^T x : x \in S\} = z^*$$

- Calcolare z^* è (di solito) *difficile*
- Calcolare $LB(P)$ è *facile* (Problema di PL, *Simplesso*)
- Se conosciamo una soluzione ammissibile $x' \in S$ (di valore $z' = c^T x'$), $LB(P)$ fornisce una certificazione di qualità per x'



"gap" nullo $\rightarrow x'$ ottimo per PL01

Complessivamente

Problema di PL01:

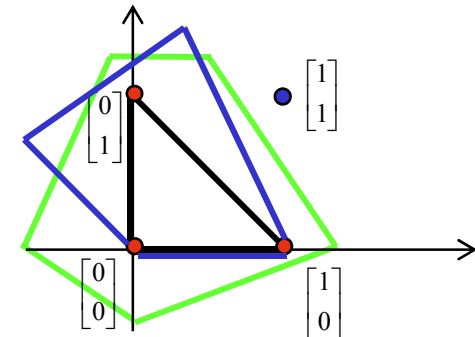
$$\min \{c^T x : x \in S\}$$

$$LB(P) \leq \min \{c^T x : x \in S\} = z^*$$

- Calcolare z^* è *difficile*
- Calcolare $LB(P)$ è *facile* (Problema di PL)
- Trovare una soluzione $x' \in S$ è (di solito) *facile* (*Euristiche*)
- Il “gap” $c^T x' - LB(P)$ certifica la qualità di x'
 - *piccolo “gap” = buona qualità di x'*
 - *“gap” nullo = x' ottimo per PL01*

Il “gap” dipende dalla formulazione P

- S ammette molte formulazioni alternative
- *Come classificarle (e sceglierle) ?*



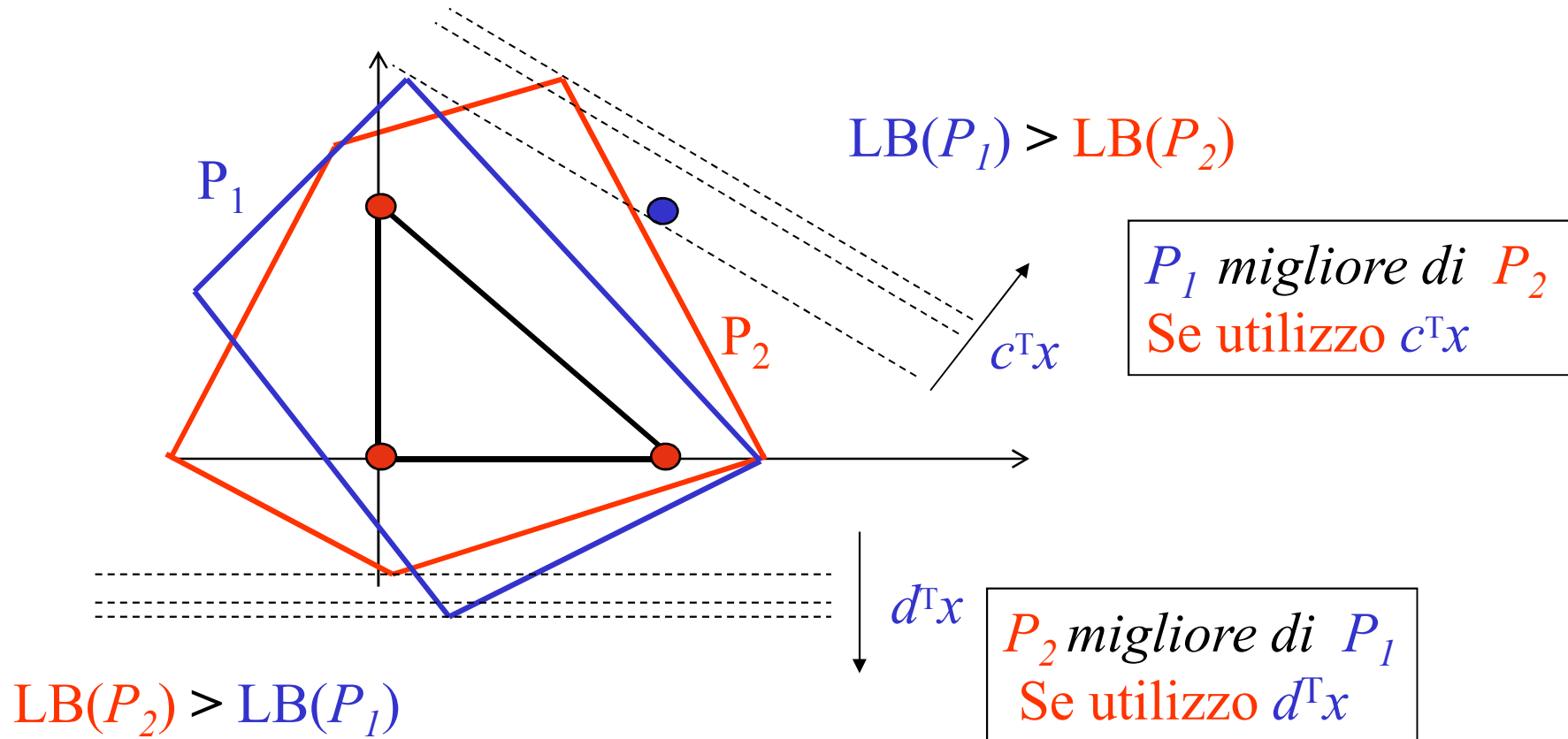
Criteri di Qualità delle Formulazioni

No. disequazioni di $Ax \leq b$? No. variabili? facilità di calcolo?

No, qualità vuol dire “gap piccolo” = massimo lower bound

CRITERIO 1: P_1 migliore di $P_2 \iff \text{LB}(P_1) > \text{LB}(P_2)$

Problema: Dipendenza dalla funzione obiettivo



Un Criterio Indipendente dalla FO

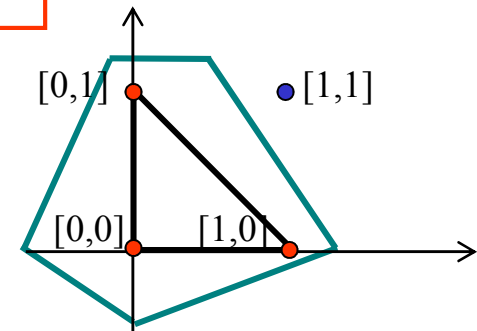
Invece il criterio di qualità deve essere **indipendente** dalla funzione obiettivo (che non è prevedibile a priori)

CRITERIO 2: P_1 migliore di $P_2 \iff \text{LB}(P_1) \geq \text{LB}(P_2)$
per ogni $\mathbf{c} \in \mathbf{R}^n$

Equivalente a:

CRITERIO 3: P_1 migliore di $P_2 \iff P_1 \subseteq P_2$

Ma allora... esiste una formulazione che sia contenuta in ogni altra?



$P_S = \text{conv}(S) \subseteq P \quad \forall$ formulazione P di S



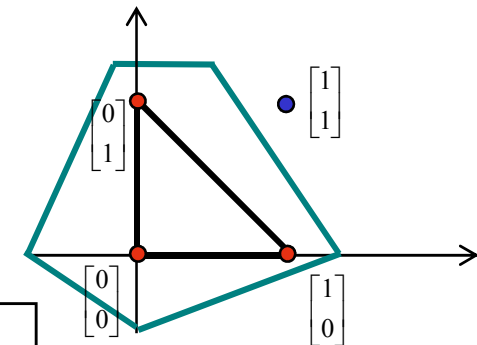
Formulazione ottima

Formulazione Ottima

Problema di PL01: $z^* = \min \{c^T x : x \in S\}$

$P_S = \text{Conv}(S) = \{x \in \mathbf{R}^n : Ax \leq b\}$ POLIEDRO ($A \in \mathbf{R}^{mn}$, $b \in \mathbf{R}^m$)

- S insieme dei vertici di P_S ($S = \text{Ext}(P_S)$)
- Ogni disequazione di $Ax \leq b$ definisce una faccia massimale di P_S (... se $\dim(P_S) = n$)



$$z^* = \min \{c^T x : x \in S\} = \min \{c^T x : x \in \text{Ext}(P_S)\} \\ = \min \{c^T x : x \in P_S\} = \text{LB}(P_S) = c^T x^\circ$$

con x° soluzione ottima del *rilassamento lineare*

$$z^* = \text{LB}(P_S) = c^T x^\circ$$



$$c^T x^\circ = z^* \leq c^T x \quad \forall x \in S$$



$$x^\circ \in \text{Ext}(P_S) = S$$



x° soluzione ottima del PL01

Come Trovare P_S ?

Disponiamo di una descrizione (esplicita) di:

$$P_S = \{x \in \mathbf{R}^n : Ax \leq b\} \text{ per ogni problema di PL01 ?}$$

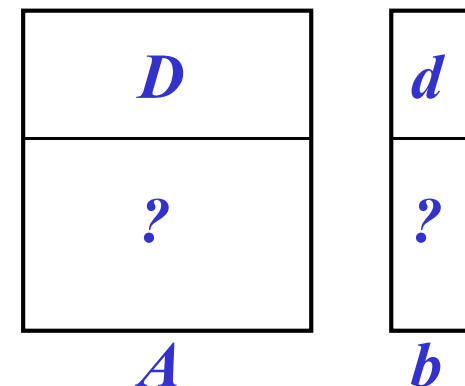
Ovvero: **Conosciamo la matrice A e il vettore b ?**

Dove “conoscere” significa: *conoscere i coefficienti* oppure avere una regola che consente di calcolare i coefficienti di ogni riga della matrice (A, b)

Sfortunatamente NO !

Quasi sempre conosciamo solo *alcune (poche) righe* di (A, b) che definiscono una formulazione di S

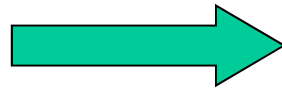
- $P = \{x \in \mathbf{R}^n : Dx \leq d\}$
- $P \cap \{0, 1\}^n = S$



Esempio di P_S

$$S = \{y \in \{0,1\}^5 : 7y_1 + 6y_2 + 5y_3 + 3y_4 + 2y_5 \leq 11\}$$

$$P_S = \{y \in \mathbb{R}^5 : Ay \leq b, y \geq 0_5\}$$



$$y_1 + y_2 \leq 1$$

$$y_1 + y_3 \leq 1$$

$$y_1 + y_4 + y_5 \leq 2$$

$$y_1 + y_2 + y_3 + y_4 \leq 2$$

$$y_1 + y_2 + y_3 + y_5 \leq 2$$

$$3y_1 + 2y_2 + 2y_3 + y_4 + y_5 \leq 4$$

$$1 \geq y_1, \dots, y_5 \geq 0$$

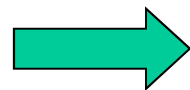
Regola di costruzione di un “tipo” di riga di A :

Se la somma dei coefficienti di k variabili è maggiore di 11 allora al più $k-1$ di esse possono essere poste ad 1.

$$y_1 + y_2 \leq 1$$

$$y_1 + y_3 \leq 1$$

$$y_1 + y_4 + y_5 \leq 2$$



Famiglia di disequazioni di P_S

Rilassamenti di P_S

Attualmente non disponiamo di una descrizione di P_S per ogni problema di PL01

Disponiamo però spesso di Rilassamenti di P_S , ovvero:

- Poliedri $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Dx \leq d\}$ con le seguenti proprietà:

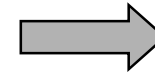
1. Il poliedro P è una formulazione di S
2. Il sistema $Dx \leq d$ è costituito da alcune famiglie di disequazioni appartenenti al sistema $Ax \leq b$

- Ciascun rilassamento produce un “lower bound” di z^* :

$$LB(P) = \min \{c^T x : x \in P\} \leq z^*$$

Esempio: (mini-)pianificazione degli investimenti

- Due progetti **A** e **B** su unico periodo
- Vantaggi c_A e c_B associati (es. 5/3 e 11)
- Risorse necessarie $d_A=5$ e $d_B=7$
- Vincolo: risorse utilizzate $\leq D=10$



$$\begin{aligned} & \max c_A x_A + c_B x_B \\ & x \in S = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right\} \end{aligned}$$

Formulazione Naturale:

$$\min -c_A x_A - c_B x_B$$

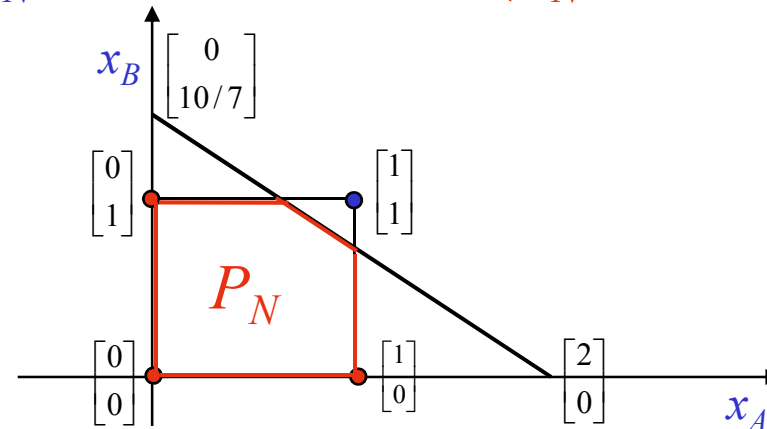
$$x \in P_N = \begin{cases} 5x_A + 7x_B \leq 10 \\ 1 \geq x_A, x_B \geq 0 \end{cases}$$

vincoli di "box"

Verifica: $P_N \cap \{0,1\}^2 = S$

a) $x \in S \Rightarrow x \in P_N$ ($S \subseteq P_N \cap \{0,1\}^2$)

b) $x \in P_N \cap \{0,1\}^2 \Rightarrow x \in S$ ($P_N \cap \{0,1\}^2 \subseteq S$)



Formulazione Naturale del Problema

$\mathcal{S} = \{ \text{Vettori di incidenza degli insiemi di progetti compatibili} \\ \text{con i vincoli di "budget" in ogni periodo} \}$

$$A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1t} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2t} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mt} \end{pmatrix}$$

$$b^T = \begin{pmatrix} b_1 & b_2 & \dots & b_t \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{m2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1t} & a_{2t} & \dots & a_{mt} \end{pmatrix} \leq b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \cdot \\ b_t \end{pmatrix}$$

$$x \in \mathcal{S} \implies a_{11}x_1 + a_{21}x_2 + \dots + a_{m1}x_m \leq b_1$$

$$x \in \mathcal{S} \iff x \in \{0,1\}^I, Ax \leq b$$

Formulazioni dell'esempio

Formulazione Naturale:

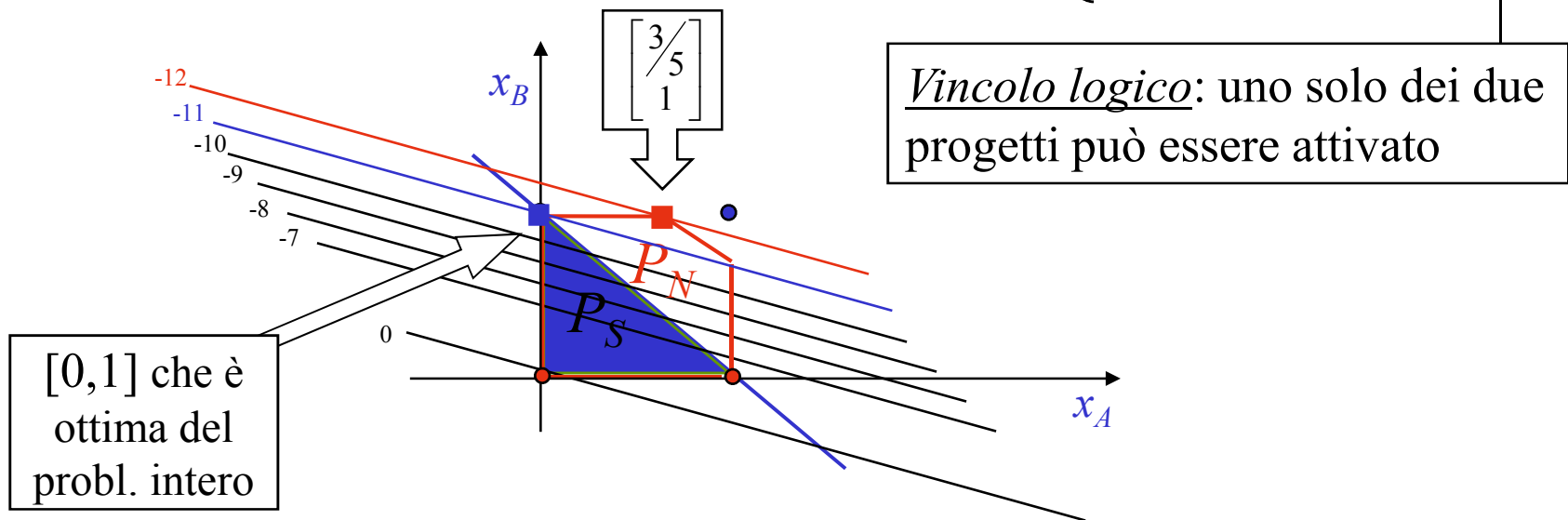
$$\min -5/3 x_A - 11 x_B$$

$$x \in P_N = \begin{cases} 5x_A + 7x_B \leq 10 \\ 1 \geq x_A, x_B \geq 0 \end{cases}$$

Formulazione Ottima:

$$\min -5/3 x_A - 11 x_B$$

$$x \in P_S = \begin{cases} x_A + x_B \leq 1 \\ 1 \geq x_A, x_B \geq 0 \end{cases}$$



Come vedere se la Formulazione è Ottima?

Problema di PL01: $z^* = \min \{c^T x : x \in S\}$

Abbiamo una $P = \{x \in R^n : Dx \leq d\}$ formulazione di S

Sarà $P = P_S = \{x \in R^n : Ax \leq b\} = \text{Conv}(S)$??

Si può rispondere dimostrando che :

- Ogni disequazione del sistema $Ax \leq b$ è **implicita** dal sistema $Dx \leq d$;
- *Oppure che* $\text{argmin} \{c^T x : x \in P\} \in S$ per ogni $c \in R^n$
- *Oppure che* ogni **vertice** di P ha **componenti 0-1**

vediamo ora quest'ultimo caso ...

Definizioni di Unimodularità

Definizione 1: Una matrice $A (m \times n)$ è detta **unimodulare** se e solo se, per ogni sotto-matrice quadrata $B (m \times m)$ di A (**base**) si ha $\det(B) \in \{0, 1, -1\}$

Definizione 2: Una matrice $A (m \times n)$ di è detta **totalmente unimodulare** se e solo se, per ogni sotto-matrice quadrata di A $B (p \times p)$ con $p \geq 0 (=1, \dots, m)$ si ha $\det(B) \in \{0, 1, -1\}$

3	2
1	1

unimodulare

$$\det(A) = 3 \times 1 - 1 \times 2 = 1$$

ma non

totalmente

unimodulare

$$\det(B) = 3, 2, 1, 1$$

1	1	0
0	1	1
1	0	1

Non **unimodulare**

$$\det(A) = 1(1 \times 1 - 0 \times 1)$$

$$- 0(1 \times 1 - 0 \times 0)$$

$$+ 1(1 \times 1 - 1 \times 0) = 2$$

0	1	1
1	0	1

unimodulare e

totalmente

unimodulare

$$\det(B) \in \{0, 1, -1\}$$

Unimodularità e Interezza

TEOREMA 1: Sia A una matrice a componenti intere con $\text{rank}(A)=m$. Allora le seguenti affermazioni sono equivalenti:

1. A è **unimodulare**;
2. I **vertici** di $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax=b, x \geq 0_n\}$ sono **interi** per ogni vettore $b \in \mathbb{Z}^m$ (intero)
3. Ogni sotto-matrice quadrata B ($m \times m$) **non-singolare** di A ha una **matrice inversa** B^{-1} **a componenti intere**

La dimostrazione procede dimostrando che

$$(1 \Rightarrow 2) \quad (2 \Rightarrow 3) \quad (3 \Rightarrow 1)$$

Nel corso da 6 crediti ci limiteremo a vedere $(1 \Rightarrow 2)$

Motivazione di $(1 \Rightarrow 2)$

A è unimodulare \Rightarrow Vertici di P interi per $b \in \mathbb{Z}^m$

DIMOSTRAZIONE: x° vertice di $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax=b, x \geq 0_n\}$

$\Leftrightarrow x^\circ$ **SBA** (Soluzione di Base Ammissibile)

\Leftrightarrow Esiste **B** sotto-matrice ($m \times m$) di **A** con **$\det(B) \neq 0$**

tale che, posto: $x = \begin{pmatrix} x_B \in \mathbb{R}^m \\ x_N \in \mathbb{R}^{n-m} \end{pmatrix}$ e $A = (B \ N)$ abbiamo:

$$Ax = b \Rightarrow Bx_B + Nx_N = b$$

$$x^\circ = \begin{pmatrix} x_B^\circ \\ x_N^\circ \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B^{-1}b \\ 0_{n-m} \end{pmatrix} \geq 0_n$$

$$B^{-1} = \frac{B^+}{\det(B)}$$

matrice aggiunta (trasposta dei compl. alg.) di **B**

A matrice intera (a componenti intere) \Rightarrow **B^+ intera**

A matrice unimodulare \Rightarrow **$|\det(B)|=1$**

\Rightarrow **$B^{-1}b \in \mathbb{Z}^m$** per ogni **$b \in \mathbb{Z}^m$** \Rightarrow **$x^\circ \in \mathbb{Z}^n$** per ogni **$b \in \mathbb{Z}^m$**

Totale Unimodularità e Interezza

TEOREMA: Sia A una matrice a componenti intere con $\text{rank}(A)=m$. Allora i **vertici** di $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b, x \geq 0_n\}$ sono **interi** per ogni vettore $b \in \mathbb{Z}^m$ (**intero**) se e solo se la **matrice A** è **totalmente unimodulare**.

Nel corso da 6 crediti non ne vediamo la dimostrazione

Come verificare la Totale Unimodularità?

TEOREMA: Sia A una matrice a componenti $\{0, 1, -1\}$. Allora A è **totalmente unimodulare (TUM)** **se:**

(1) ogni **colonna** contiene **al più due coefficienti diversi da zero**;

(2) le **righe** di A sono **partizionabili** in due insiemi Q_1 e Q_2

tali che:

(2a) Se una colonna j contiene due elementi $a_{ij} \neq 0$ e $a_{hj} \neq 0$ aventi lo **stesso segno** allora $i \in Q_1$ e $h \in Q_2$

(2b) Se una colonna j contiene due elementi $a_{ij} \neq 0$ e $a_{hj} \neq 0$ aventi lo **segno diverso** allora $i, h \in Q_1$ oppure $i, h \in Q_2$

È una condizione sufficiente: se verificata è TUM, se non verificata potrebbe esserlo o no!

Criterio Sufficiente (esempi)

TEOREMA: Sia A una matrice a componenti $\{0,1,-1\}$.

Allora A è **totalmente unimodulare (TUM)** **se:**

- (1) ogni **colonna** contiene **al più due coefficienti diversi da zero**;
- (2) le **righe** di A sono **partizionabili** in due insiemi Q_1 e Q_2 **tali che:**
 - (2a) Se una colonna j contiene due elementi $a_{ij} \neq 0$ e $a_{hj} \neq 0$ aventi lo **stesso segno** allora $i \in Q_1$ e $h \in Q_2$
 - (2b) Se una colonna j contiene due elementi $a_{ij} \neq 0$ e $a_{hj} \neq 0$ aventi lo **segno diverso** allora $i, h \in Q_1$ oppure $i, h \in Q_2$

$$\left[\begin{array}{c|cccc} & 0 & -1 & 1 & 0 \\ Q_1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \hline & 1 & 0 & 0 & -1 \\ Q_2 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

Criterio OK \Rightarrow TUM

Criterio fallito

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Non TUM

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

TUM

Matrici Totalmente Unimodulari

1. Se A è **totalmente unimodulare**, anche

$$A^T \quad \begin{bmatrix} A \\ I_n \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} A \\ -A \\ I_n \end{bmatrix}$$

sono **totalmente unimodulari**

2. La **matrice di incidenza** nodi archi M di un grafo orientato è **totalmente unimodulare** (vedremo)