

# PL

lunedì 5 agosto 2024 10:34

## Cosa è la Programmazione Lineare?

Sono problemi di ottimizzazione caratterizzati da:

- 1) La funzione obiettivo  $c(x): \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  è lineare  
ove  $c(x) = c^T x$  con  $c \in \mathbb{R}^n$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$   
vettore dei costi, vettore delle var. decisionali

- 2) l'insieme ammissibile  $F$  è definito da un insieme di vincoli lineari  
del tipo:
  - $a^T x = \beta$   $a \in \mathbb{R}^n$  vettore dei coeff.
  - $a^T x \leq \beta$   $\beta \in \mathbb{R}^n$  termine noto
  - $a^T x \geq \beta$

nota: PL è polinomiale

## Forma standard di PL

$$\max \{ c^T x : Ax \leq b \}$$

\*  
 $x \in \mathbb{R}^n$ : vettore delle var.  
 $c \in \mathbb{R}^n$ : vettore dei costi  
 $A$ : matrice reale dei coeff.  $m \times n$  con  $m \geq n$   
 $b \in \mathbb{R}^m$ : vettore dei termini noti

Qualsiasi problema di PL può essere ricondotto alla forma standard\* tramite le trasformazioni sintattiche

1)  $\max \sum_{j=1}^n c_j x_j \equiv -\min \sum_{j=1}^n (-c_j) x_j$

2)  $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i \equiv \begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \geq b_i \end{cases}$

3)  $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \geq b_i \equiv \sum_{j=1}^n (-a_{ij}) x_j \leq -b_i$

4)  $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \geq b_i \equiv \begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - s_i = b_i \\ s_i \geq 0 \end{cases}$   
 $s_i$ : variabile di scarto

5)  $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i \equiv \begin{cases} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + s_i = b_i \\ s_i \geq 0 \end{cases}$

6)  $x_i$  non vincolata in segno  $\equiv \begin{cases} x_i = x_i^+ - x_i^- \\ x_i^+ \geq 0, x_i^- \geq 0 \end{cases}$

## Esempio

$$\min (-2x_1 + 3x_2) \stackrel{(1)}{\equiv} -\max(2x_1 - 3x_2)$$

$$x_1 - x_2 \geq -1 \stackrel{(3)}{\equiv} -x_1 + x_2 \leq 1$$

$$2x_1 + x_2 = 3 \stackrel{(2)}{\equiv} \begin{cases} 2x_1 + x_2 \leq 3 \\ 2x_1 + x_2 \geq 3 \end{cases} \stackrel{(5)}{\equiv} -2x_1 - x_2 \leq -3$$

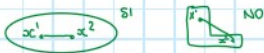
$$x_2 \leq 0 \stackrel{(5)}{\equiv} x_2 + s_i = 0 \Rightarrow x_2 \leq 0$$



# Geometria della PL

## Definizioni

- Un sottoinsieme  $K$  di  $\mathbb{R}^n$  si dice **convesso** se comunque si scelgano  $x^1, x^2 \in K$  si ha  $\lambda x^1 + (1-\lambda)x^2 \in K$  con  $\lambda \in [0,1]$



- Un pto  $x \in \mathbb{R}^n$  si dice **combinazione convessa** di  $x^1, \dots, x^m \in \mathbb{R}^n$  se  $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_m$  tali che  $x = \sum_{i=1}^m \lambda_i x^i$   
 con  $\lambda_i \in [0,1] \quad i=1, \dots, m$  e  $\sum_{i=1}^m \lambda_i = 1$

la comb. conv. e' propria se  $0 < \lambda_i \leq 1 \quad \forall i$

- L'**inviluppo convesso** di un insieme  $K$   $\text{Conv}(K)$  e' l'insieme di tutte le possibili comb. convesse di elt. di  $K$
- $\text{Conv}(K)$  e' il piu' piccolo insieme convesso che contiene  $K$  ( $K \subseteq \text{Conv}(K)$ )
- se  $K$  e' convesso  $\Rightarrow K = \text{Conv}(K)$

- Un sottoinsieme  $K$  di  $\mathbb{R}^n$  si dice **cono** se  $\forall x \in K$  e  $\forall \lambda \geq 0$  si ha  $\lambda x \in K$

Se  $K$  contiene un pto  $x_1 \neq$  dall'origine  $\Rightarrow K$  contiene tutta la semiretta uscente dall'origine e passante per  $x_1$ .



- Un pto  $x \in \mathbb{R}^n$  si dice **comb. conica** di  $x^1, \dots, x^m \in \mathbb{R}^n$  se  $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_m$  tali che  $x = \sum_{i=1}^m \lambda_i x^i$   $\lambda_i \geq 0 \quad \forall i$

la comb. conica e' propria se  $\lambda_i > 0 \quad \forall i$

- L'**inviluppo conico** di un insieme  $K$   $\text{cono}(K)$  e' l'insieme di tutte le possibili comb. coniche di elt. di  $K$
- $\text{cono}(K)$  e' il piu' piccolo cono convesso che contiene  $K$  ( $K \subseteq \text{cono}(K)$ )
- $K$  e' un cono convesso  $\Leftrightarrow \text{cono}(K) = K$

## Poliedri

Un semispazio chiuso in  $\mathbb{R}^n$  puo' essere descritto algebricamente come l'insieme delle soluzioni di una diseq. lin in  $n$  var.  
 $A^T x \leq b \quad x \in \mathbb{R}^n, b \in \mathbb{R}$

- Un **poliedro** di  $\mathbb{R}^n$  e' l'intersezione di un numero finito di semispazi chiusi di  $\mathbb{R}^n$ . Quindi  $P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b\}$  con  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$   
 (rapp. per facce)

nota  $P$  e' convesso in quanto  $P = \bigcap$  <sup>finito</sup> semispazi chiusi (che sono convi)

- Un Poliedro che e' anche un cono e' detto **cono poliedrico**

### Prop 1

Se  $P$  e' un cono poliedrico  $\Rightarrow \exists A$  matrice t.c.  $P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq 0\}$

### dim

$P$  e' un poliedro  $\Rightarrow P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq q\}$  Mostriamo che  $\{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq q\} \supseteq \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq 0\}$

$\geq$   $P$  e' un cono quindi contiene l'origine  $0 = 0 \leq q$  quindi se  $Ax \leq 0 \Rightarrow Ax \leq q$

$\leq$  se  $Ax \leq q$   $\forall x \in P \Rightarrow \lambda x \in P \quad \forall \lambda > 0 \Rightarrow A(\lambda x) \leq q \Leftrightarrow \lambda Ax \leq q \Leftrightarrow Ax \leq \frac{q}{\lambda} \Rightarrow Ax \leq 0 \quad \forall \lambda > 0$



- Un vertice di un poliedro è un pto di P che non può essere espresso come comb conv. propria di altri pti di P  
 $\text{Vert}(P)$  = l'insieme dei vertici di P

- Una direzione di recessione per P è un vettore d tale che  $x + \lambda d \in P \quad \forall x \in P, \forall \lambda \geq 0$   
 $\text{rec}(P)$  = l'insieme delle direzioni di recessione di P  
 Quindi d è una direz di recessione se P contiene tutte le semirette di direz d uscenti da pti di P.

- $0 \in \text{rec}(P)$
- se P è limitato  $\Rightarrow \{0\} = \text{rec}(P)$

Teo 1 "rec(P) è un cono poliedrico"

Dato  $P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b\} \Rightarrow \text{rec}(P) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq 0\}$

- Dati due sottoinsiemi A e B di  $\mathbb{R}^n \Rightarrow A+B = \{a+b \mid a \in A, b \in B\}$

Prop 2

Dato un Poliedro P si ha che  $P + \text{rec}(P) = P$

- Una direzione di linearità per P è un vettore d tale che  $d \in \text{rec}(P)$ ,  $-d \in \text{rec}(P)$   
 ovvero P contiene tutte le rette di direzione d passanti per P  
 $\text{lineal}(P)$  = insieme delle direzioni di linearità di P  
 $\text{lineal}(P)$  è ssp vett.

Teo 2

Dato  $P = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.c. } Ax \leq b\} \Rightarrow \text{lineal}(P) = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.c. } Ax = 0\}$   
 dim

$\text{lineal}(P) = \text{rec}(P) \cap (-\text{rec}(P)) = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.c. } Ax \leq 0, Ax \geq 0\} = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.c. } Ax = 0\}$   
 def di dir. di linearità (Teo 1)

es  $P = \{x \in \mathbb{R}^2 \text{ t.c. } 2x_2 \leq 7, -2x_2 \leq -3\}$

$\text{rec}(P) = x_2 \leq 0$   
 $-\text{rec}(P) = x_2 \geq 0$   
 $\text{lineal}(P) = \text{rec}(P) \cap -\text{rec}(P) = \{x \in \mathbb{R}^2 \text{ t.c. } x_2 = 0\}$



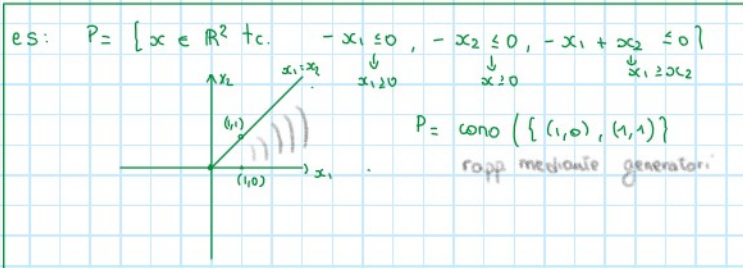
## Caratterizzazione geometrica dei Poliedri

Lemma 1 "cono  $(e^1, \dots, e^p)$  = cono poliedrico"

L'involucro conico di un insieme finito di punti  $\{e^1, \dots, e^p\}$  è un cono poliedrico,  
 cioè  $\exists$  A mat. t.c. cono  $(e^1, \dots, e^p) = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.c. } Ax \leq 0\}$   
generatori del cono ↳ def di cono poli.

Lemma 2 cono poliedrico = cono (pti finiti di P)

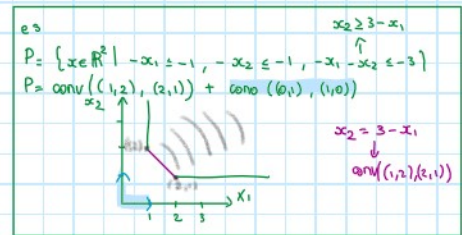
Un cono poliedrico  $P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq 0\}$  è l'involucro conico di un insieme finito di suoi p.ū



Teo 1 "Decomposizione di Poliedri"

$P \subseteq \mathbb{R}^n$  è un poliedro  $\Leftrightarrow$  1)  $\exists V \subseteq P$  finito  $V = \{v^1, \dots, v^m\}$   
 2)  $\exists E$  insieme finito  $E = \{e^1, \dots, e^p\}$

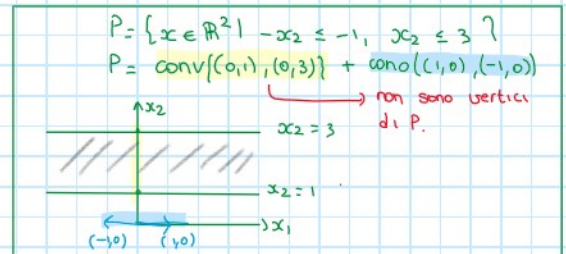
tali che  $P = \text{conv}(V) + \text{cono}(E)$   $\forall E$  possono essere  $\emptyset$



Teo 2 "cono(E) = rec(P)"

$P \subseteq \mathbb{R}^n$  è un poliedro  $\Leftrightarrow$  1)  $\exists V \subseteq P$  finito  $V = \{v^1, \dots, v^m\}$

tali che  $P = \text{conv}(V) + \text{rec}(P)$



Teo 3 "Se P non contiene rette"

Se P è un poliedro con  $\text{lineal}(P) = \{0\} \Rightarrow P = \text{conv}(\text{vert}(P)) + \text{rec}(P)$

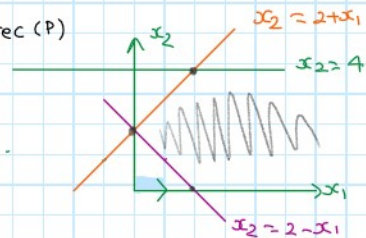
$P = \{x \in \mathbb{R}^2 \mid x_2 \leq 4, -x_1 - x_2 \leq -2, -x_1 + x_2 \leq 2, -x_2 \leq 0\}$

$$\begin{aligned} x_1 + x_2 &\geq 2 \\ x_2 &\geq 2 - x_1 \\ &\downarrow \\ x_2 &\leq 2 + x_1 \end{aligned}$$

$P = \text{conv}(\{(0,2), (2,0), (2,4)\}) + \text{cono}((1,0)) = \text{conv}(\text{vert}(P)) + \text{rec}(P)$

"

"



Corollario colleg. tra linearità e mancanza di vertici

4 D 1 / ( ... )



### Corollario colleg. tra linearità e mancanza di vertici

$\forall P \neq \emptyset$  si ha  $\text{vert}(P) \neq \emptyset \Leftrightarrow \text{lineal}(P) = \{0\}$

dim

$\Rightarrow$

Sia  $\bar{x}$  vertice di  $P$ . Se per ass  $\text{lineal}(P) \neq \emptyset \Rightarrow \exists d \in \text{lineal}(P)$  con  $d \neq 0$  e cioè

$d \in \text{rec}(P)$  e  $-d \in \text{rec}(P)$

$$\bar{x} + \lambda d \in P \quad \bar{x} - \lambda d \in P \quad (\lambda \geq 0)$$

Quindi prendendo  $\lambda = 1$  si ha  $\bar{x} + d \in P$  e  $\bar{x} - d \in P$

Inoltre  $\bar{x} = \frac{1}{2}(\bar{x} + d) + \frac{1}{2}(\bar{x} - d)$   $\frac{2}{2}$  ho scritto un vertice di  $P$   $\bar{x}$  come conv. proprio di est di  $P$

$\Leftrightarrow$

Se  $\text{lineal}(P) = \{0\}$  <sup>Teo 5</sup>  $\Rightarrow P = \text{conv}(\text{vert}(P)) + \text{rec}(P)$  ( $P \neq \emptyset$  per hp)

Ora ho 2 casi 1)  $\text{vert}(P) \neq \emptyset$

2)  $\text{rec}(P) = P \Rightarrow 0 \in \text{rec}(P) \Rightarrow$  l'origine è un vertice di  $P$

### Osservazioni

- 1) Dal punto di vista computazione si usa la rappresentazione per facce di un poliedro
- 2) Il numero di vertici e generatori può essere esponenziale rispetto alla dim del problema di PL  
Es cubo:  $n=3 \rightarrow$  facce  $2 \cdot n=6$   
 $\rightarrow$  vertici  $2^n = 8$
- 3) Usiamo il teorema di decomposizione di poliedri per dimostrare che su un problema di PL ha sol ottima allora almeno un vertice del poliedro che rappresenta le sue sol ammissibili è sol ottima.

### Teo fondamentale dell' PL

Sia  $P = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.c. } Ax \leq b\}$  un poliedro non vuoto tale che  $\text{lineal}(P) = \{0\}$

Siano  $\{v^i, i=1, \dots, m\}$  i vertici di  $P$

Siano  $\{e^j, j=1, \dots, p\}$  tali che  $P = \text{conv}(\{v^i, i=1, \dots, m\}) + \text{cono}(\{e^j, j=1, \dots, p\})$

Si consideri il problema di PL:  $(P): \max \{c^T x : Ax \leq b\}$

Allora  $P$  ha ottimo finito  $\Leftrightarrow c^T e^j \leq 0 \quad j=1, \dots, p$

In tal caso  $\exists k \in \{1, \dots, m\}$  tale che il vertice  $v^k$  è una sol. ottima di  $P$

dim

$(P): \max \{c^T x : Ax \leq b\}$  può essere riformulato come  $\max \left\{ \sum_{i=1}^m \lambda_i (c^T v^i) + \sum_{j=1}^p \gamma_j (c^T e^j) \right\}$  con  $\sum_{i=1}^m \lambda_i = 1, \lambda_i \geq 0, \gamma_j \geq 0 \quad j=1, \dots, p$  rapp. per gli e generatori

$\Rightarrow$  per hp  $P$  ha valore ottimo finito. Se per ass.  $\exists j \in \{1, \dots, p\}$  tale che  $c^T e^j > 0$  facendo crescere  $\gamma_j$  il valore ottimo tenderebbe a  $+\infty$

$\Leftarrow$  Supponiamo ora che  $c^T e^j \leq 0 \quad j=1, \dots, p$ .

Sia  $x$  una qualunque sol ammissibile cioè  $x \in P$

$$c^T x = \sum_{i=1}^m \lambda_i (c^T v^i) + \sum_{j=1}^p \gamma_j (c^T e^j) \leq \sum_{i=1}^m \lambda_i (c^T v^i) \leq c^T v^k \left( \sum_{i=1}^m \lambda_i \right) = c^T v^k$$

dove  $v^k$  è un vertice t.c.  $c^T v^k = \max \{c^T v^i \text{ t.c. } i=1, \dots, m\}$

Quindi  $c^T x \leq c^T v^k$  mi dice che  $P$  ha ottimo finito ed  $\exists$  un vertice che è sol ottima di  $(P)$

### Corollario

$\max \{c^T x : Ax \leq b\}$  è sup. illim.  $\Leftrightarrow \exists e^j$  diret. di recess. di  $P = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.c. } Ax \leq b\}$  tale che  $c^T e^j > 0$  (diret. di crescita illimitata)

Inserire es. Pintel.



# TEORIA DELLA DUALITA'

Dato un problema di PL nella forma primale  $\max \{c^T x : Ax \leq b, x \geq 0\}$

ad esso è associato il problema di PL nella forma duale  $\min \{y^T b : y^T A \geq c^T, y \geq 0\}$

Coppia simmetrica di problemi duali

$\max c^T x$	$\min y^T b$
$Ax \leq b$	$y^T A \geq c^T$
	$y \geq 0$

Teo 1

Il duale del duale è il primale

dim  $\rightarrow$  P. duale

$$\min \{y^T b : y^T A \geq c^T, y \geq 0\} = -\max \{-y^T b : -y^T A \leq -c^T, y \geq 0\} = -\max \{(-b)^T y : (-A)^T y \leq -c, y \geq 0\} = -\min \{x^T (-c) : x^T (-A)^T \geq (-b)^T, x \geq 0\}$$

$\max \{c^T x : Ax \leq b, x \geq 0\} =$  primale

Consideriamo la seguente coppia (P)  $\max c^T x$  (D)  $\min y^T b$   
 $Ax \leq b$   $y^T A = c^T$   $y \geq 0$

questa si chiama coppia asimmetrica di problemi duali ed è equiv. alla def. precedente

Corrispondenza primale - duali

max	min
c	b
b	c
$A_i x \leq b_i$	$y_i \geq 0$
$A_i x \geq b_i$	$y_i \leq 0$
$A_i x = b_i$	$y_i \geq 0$
$x_j \geq 0$	$y_j^T \leq c_j$
$x_j \leq 0$	$y_j^T \geq c_j$
$x_j \text{ lib.}$	$y_j^T = c_j$
x	y
una per ogni colonna di A	una per ogni riga di A

es  $\min (2x_1 + 3x_2)$   $\max (2y_1 + 3y_2 + 1y_3)$

$$y_1 (1x_1 - 1x_2) \geq 2$$

$$y_2 (2x_1 + 1x_2) \leq 3$$

$$y_3 (4x_1 - 1x_2) = 1$$

$$x_1 \geq 0$$

$$y_1 \geq 0$$

$$y_2 \leq 0$$

$$y_3 \text{ lib.}$$

Ho tante var. nel duale quanti i vincoli non di sign. ( $x_i \geq 0$ ) nel primale

Ho tanti vincoli nel duale quanti il numero di colonne della matrice

Devo dare event. limit. di sign.

## Teorema 2 "debole della dualità"

Consideriamo la coppia asimmetrica di problemi duali

(P)  $\max c^T x$  (D)  $\min y^T b$   
 $Ax \leq b$   $y^T A = c^T$   $y \geq 0$

Se  $\bar{x}$  è sol. ammissibile per (P) e  $\bar{y}$  è sol. amm. per (D)  $\Rightarrow c^T \bar{x} \leq \bar{y}^T b$

dim  $\bar{y}^T A = c^T \Rightarrow c^T \bar{x} = (\bar{y}^T A) \bar{x}$   
 $A \bar{x} \leq b, \bar{y} \geq 0 \Rightarrow \bar{y}^T (A \bar{x}) \leq \bar{y}^T b \Rightarrow c^T \bar{x} \leq \bar{y}^T b$

Corollario 1

Se (P) è sup. illimitato  $\Rightarrow$  (D) è  $\emptyset$   
 Se (D) è inf. illimitato  $\Rightarrow$  (P) è  $\emptyset$

Corollario 2

Se (P), (D)  $\neq \emptyset \Rightarrow \max \{c^T x : Ax \leq b\} = \min \{y^T b : y^T A = c^T, y \geq 0\}$

Corollario 3 "certificato di ottimalità"

Se 1)  $\bar{x}$  è sol. amm. per (P)  
 2)  $\bar{y}$  è sol. amm. per (D)  
 3)  $c^T \bar{x} = \bar{y}^T b$   $\Rightarrow \bar{x}$  è sol. ottima per (P)  
 $\bar{y}$  è sol. ottima per (D)



Come det una sol ottima per (P) se  $\exists$

Sia (P)  $\neq \emptyset$ , Sia  $\bar{x}$  sol amm. per (P)

•  $\xi \in \mathbb{R}^n$  e' una direzione ammissibile per  $\bar{x}$  se  $\exists \bar{\lambda} > 0$  tale che  $\bar{x}(\lambda) = \bar{x} + \lambda \xi$  e' ammissibile per (P)  $\forall \lambda \in [0, \bar{\lambda}]$   
algebricamente  $\xi \in \mathbb{R}^n$  e' una direz. ammissibile per  $\bar{x} \Leftrightarrow A\bar{x}(\lambda) \leq b \quad \forall \lambda \in [0, \bar{\lambda}]$

$$\begin{aligned} \text{ovvero: } A_i \bar{x}(\lambda) &\leq b_i \quad \forall \lambda \in [0, \bar{\lambda}] \quad \forall i = 1, \dots, m \\ \text{ovvero } A_i (\bar{x} + \lambda \xi) &\leq b_i \\ \text{ovvero } A_i \bar{x} + \lambda A_i \xi &\leq b_i \end{aligned}$$

L'insieme dei vincoli attivi in  $\bar{x}$  e' l'insieme dei vincoli soddisfatti in forma di uguaglianza

$$I(\bar{x}) = \{i \in \{1, \dots, m\} \text{ t.c. } A_i \bar{x} = b_i\}$$

osserv. 1) se  $i \in I(\bar{x}) \rightarrow A_i(\bar{x} + \lambda \xi) = A_i \bar{x} + \lambda A_i \xi = b_i + \lambda A_i \xi \leq b_i \Leftrightarrow A_i \xi \leq 0$

2) se  $i \notin I(\bar{x})$  (vincolo non attivo in  $\bar{x}$ )  $\rightarrow A_i(\bar{x} + \lambda \xi) = A_i \bar{x} + \lambda A_i \xi \leq b_i \quad \forall \xi \in \mathbb{R}^n$  purché si scelga  $\lambda$  suff. piccolo.

Caratterizzazione alg. delle direzioni ammissibili

$\xi \in \mathbb{R}^n$  e' una direz ammissibile per  $\bar{x} \Leftrightarrow A_i \xi \leq 0 \quad \forall i \in I(\bar{x})$ , ovvero  $A_{I(\bar{x})} \xi \leq 0$   
dove  $A_{I(\bar{x})}$  e' la sottomatrice di A formata dalle sole righe di coeff. corr ai vincoli attivi

Quindi l'insieme delle direz. ammissibili per  $\bar{x}$  e' il cono poliedrico  $c(\bar{x}) = \{\xi \in \mathbb{R}^n \mid A_{I(\bar{x})} \xi \leq 0\}$

oss

Se  $\bar{x}$  e' interno a P  $\Rightarrow I(\bar{x}) = \emptyset$  e  $c(\bar{x}) = \mathbb{R}^n$  cioè ogni direz e' ammissibile per  $\bar{x}$

• Una direzione  $\xi \in \mathbb{R}^n$  e' di crescita per  $\bar{x}$  se  $c^T \bar{x}(\lambda) = c^T \bar{x} + \lambda c^T \xi > c^T \bar{x}$  per  $\lambda > 0$   
 $\bar{x}(\lambda) = \bar{x} + \lambda \xi$

Caratt. alg. delle direz di crescita

$\xi \in \mathbb{R}^n$  e' una direz di crescita  $\Leftrightarrow c^T \xi > 0$

nota non dipende da  $\bar{x}$

oss

Se  $c=0$   $\nexists$  direz di crescita (ogni sol ammissibile e' ottima per (P))

Se  $c \neq 0$   $\rightarrow$

Lemma

Sia (P)  $\neq \emptyset$  e  $c \neq 0$ .

Una sol ammissibile  $\bar{x}$  e' ottima per (P)  $\Leftrightarrow \nexists$  direz ammissibile per  $\bar{x}$  che siano anche direz. di crescita

dim

$\Rightarrow$  Sia  $\bar{x}$  ottimo. Se per ass  $\exists$  una direz amm. per (P) che sia anche di crescita, spostandomi di un opportuno  $\lambda$  lungo  $\xi$  otterrei una sol ammissibile di costo maggiore  $\bar{z} > \bar{x}$  era ottima

$\Leftarrow$  Se per ass  $\bar{x}$  non e' ottimo  $\Rightarrow \exists x'$  amm per (P) tale che  $c^T x' > c^T \bar{x}$  ovvero  $c^T(x' - \bar{x}) > 0$

Considero la direzione  $\xi = (x' - \bar{x})$

1)  $\xi$  e' di crescita perché  $c^T \xi > 0$

2)  $\xi$  e' ammissibile per  $\bar{x}$  in quanto  $\bar{x}(\lambda) = \bar{x} + \lambda \xi = \bar{x} + \lambda(x' - \bar{x}) = \bar{x} + \lambda x' - \lambda \bar{x} = \lambda x' + (1-\lambda)\bar{x}$

$\Rightarrow \bar{x}(\lambda) \in$  al poliedro che def la regione amm. di P  $\forall \lambda \in [0, 1]$  essendo un insieme convesso

$\Rightarrow \bar{x}$  e' sol ottima di (P)

Quindi, se  $c \neq 0$ ,  $\bar{x}$  interno al poliedro non può essere sol ottima di (P)



Quindi se  $c \neq 0$ ,  $\bar{x}$  interno al poliedro non può essere sol ottima di (P) in quanto  $f = c$  è ammissibile per  $\bar{x}$  e anche di crescita  $c^T \bar{g} = c^T c = \|c\|_2^2 > 0$

Il lemma precedente può essere così riformulato

Sia (P)  $\neq \emptyset$  e  $c \neq 0$  una sol ammissibile  $\bar{x}$  è ottima per (P)  $\Leftrightarrow \begin{cases} A_I c \leq 0 \\ c^T \bar{g} > 0 \end{cases}$  non ha sol

Come rafforzare il legame con il problema duale

Lemma di Farkas

Data A mat reale  $m \times n$ , dato  $c \in \mathbb{R}^n$ . I due sistemi (SP):  $\begin{cases} A \bar{g} \leq 0 \\ c^T \bar{g} > 0 \end{cases}$  (SD):  $\begin{cases} y^T A = c^T \\ y \geq 0 \end{cases}$  sono mutuamente esclusivi (ovvero solo uno dei due ha sol)

Primale Ristretto (ai soli vincoli attivi)

$$(PR): \begin{cases} A_I \bar{g} \leq 0 \\ c^T \bar{g} > 0 \end{cases}$$

Duale Ristretto ai soli vincoli attivi

$$(DR): \begin{cases} y_I^T A_I = c^T \\ y_I \geq 0 \end{cases}$$

Corollario

Sia (P)  $\neq \emptyset$  e  $c \neq 0$ . Una sol ammissibile  $\bar{x}$  è ottima per (P)  $\Leftrightarrow$  (DR) ha sol.

Teorema forte della dualità

Se (P), (D)  $\neq \emptyset \Rightarrow \max \{c^T x : Ax \leq b\} = \min \{y^T b : y^T A = c^T, y \geq 0\}$

oss

(D)  $\neq \emptyset \Rightarrow$  (P) non è super. illimitato. e (P)  $\neq \emptyset \Rightarrow$  (P) ha ottimo finito

dim

Caso  $c = 0$

$$\max \{0^T x : Ax \leq b\} = 0$$

$\Rightarrow \bar{y} = 0$  è sol ammissibile per (D) con  $y^T b = 0$ ,  $\bar{x} = 0$  è sol. amm. per (P)

$$\min \{y^T b : y^T A = 0, y \geq 0\} = 0 \quad \text{③ } y^T b = 0 = c^T x$$

Per un corollario del Teo debole di dualità è il v. ottimo sia di (P) che di (D)

Caso  $c \neq 0$

Sia  $\bar{x}$  una sol ottima di (P) e  $I$  l'insieme degli indici attivi in  $\bar{x}$

( $I \neq \emptyset$  in quanto  $c \neq 0$ , altrimenti avrei che  $\bar{x} \in \text{Int}(P)$  che non sono mai sol ottimali)

Per il corollario precedente DR ha sol  $\bar{y}_I : \begin{cases} y_I^T A_I = c^T \\ y_I \geq 0 \end{cases}$

Completiamo  $\bar{y}_I$  con uno 0 per ogni componente in  $\bar{I}$

$$\text{sia } \bar{y}^T = [\bar{y}_I \ 0]$$

$$1) \bar{y} \text{ è ammissibile per } D \rightarrow \begin{cases} \bar{y}^T A = \bar{y}_I^T A_I = c^T \\ \bar{y} \geq 0 \text{ in quanto } \bar{y}_I \geq 0 \end{cases}$$

$$2) \bar{y}^T b = \bar{y}_I^T b_I = \bar{y}_I^T (A_I \bar{x}) = \underbrace{(\bar{y}_I^T A_I)}_{c^T} \bar{x} = c^T \bar{x}$$

Da un corollario del Teo debole di dualità segue che  $\bar{y}$  è ottima per (D) e  $c^T \bar{x} = \max \{c^T x : Ax \leq b\} = \min \{y^T b : y^T A = c^T, y \geq 0\} = \bar{y}^T b$

Teorema

Se (P) ha ottimo finito allora anche (D) ha ottimo finito e viceversa

dim

(P)  $\neq \emptyset \Rightarrow$  (D) non è inf illimitato

Se per ass (D) =  $\emptyset$  allora il sistema  $\begin{cases} y^T A = c^T \\ y \geq 0 \end{cases}$  non ha sol. Per il lemma di Farkas il sistema  $\begin{cases} A \bar{g} \leq 0 \\ c^T \bar{g} > 0 \end{cases}$  ha sol  $\bar{g}$



Si ha 1)  $c^T \bar{f} > 0$  cioè  $\bar{f}$  direz. di crescita

$$2) A(x + \lambda \bar{f}) = Ax + \underbrace{\lambda A \bar{f}}_{\leq 0} \leq Ax \leq b \quad \forall x \text{ ammissibile per (P)}, \lambda \geq 0$$

e cioè  $\bar{f}$  è direz. ammissibile e di recessione  $\forall x$  ammissibile per (P)

Segue che  $\bar{f}$  è una direz. di crescita illimitato  $\Rightarrow$  (P) sup illim  $\exists$

Legame semantico tra P e D

$$(P) \max c^T x \\ Ax \leq b$$

$$(D) \min y^T b \\ y^T A = c^T \\ y \geq 0$$

(P) e (D) vuoti

$$(P) \max (x_1 + 2x_2)$$

$$= x_1 - x_2 \leq -1$$

$$x_1 + x_2 \leq -1$$

$$x_1 \geq 0$$

(P)  $\emptyset$

c'è  $Q \leq \Rightarrow =$

$$(D) \min (-y_1 - y_2)$$

$$\begin{cases} -y_1 + y_2 + y_3 = 1 \\ -y_1 + y_2 = 2 \\ y_1, y_2, y_3 \geq 0 \end{cases}$$

(D)  $\emptyset$

	Ottimo finito	Sup. illimitato	vuoto
(D)	Ottimo finito *		
	Inf illimitato		*
	vuoto	*	*

Caratterizzazione algebrica dei vertici

$$(P) \max c^T x \\ Ax \leq b$$

$$(D) \min y^T b \\ y^T A = c^T \\ y \geq 0$$

Caso 1 se  $\text{rk}(A) < n \Rightarrow$  il sist.  $lin Ax = 0$  ammette  $\infty$  sol. non nulle

ciascuna e direz. di linearità di  $\{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$

Un poliedro  $P \neq \emptyset$  ha vertici  $\Leftrightarrow \text{lineal}(P) = \{0\} \Rightarrow \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  non ha vertici

Caso 2 se  $\text{rk}(A) = n \Rightarrow$  l'unica sol di  $Ax = 0$  è la sol nulla cioè l'unica dir. di linearità del poliedro primale è 0  $\Rightarrow \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$  ha vertici

Inoltre A contiene una sottomatrice quadrata  $n \times n$  invertibile

Definizioni

• Una base è un insieme B di indici di riga  $B \subseteq \{1, \dots, m\}$  tale che la sottomatrice  $A_B$  ottenuta da A estraendo le righe  $A_i, i \in B$ , sia invertibile

•  $A_B =$  matrice di base

•  $N = \{1, \dots, m\} \setminus B =$  indici fuori base

$$A = \begin{bmatrix} A_B \\ A_N \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} b_B \\ b_N \end{bmatrix}$$

•  $\bar{x} = A_B^{-1} b_B$  è una sol. di base primale

•  $\bar{x}$  è: 1) ammissibile se  $A_i \bar{x} \leq b_i \quad \forall i \in N$

2) non ammissibile se  $\exists i \in N$  t.c.  $A_i \bar{x} > b_i$

3) non degenera se  $A_i \bar{x} \neq b_i \quad \forall i \in N$

4) degenera se  $\exists i \in N$  t.c.  $A_i \bar{x} = b_i$



## Teorema 1

Si consideri un poliedro nella forma  $\{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b\} = P$   
Allora  $\bar{x}$  è un vertice di  $P \Leftrightarrow \bar{x}$  è una sol di base primale ammissibile di dim

$\Rightarrow$  sia  $\bar{x}$  vertice di  $P$  e sia  $I = I(\bar{x}) = \{i \mid A_i \bar{x} = b_i\}$   
Supponiamo per assurdo che  $\text{mk}(A_I) < n \Rightarrow \exists d \neq 0$  tale che  $A_I d = 0$   
definiamo  $z = \bar{x} + \lambda d$  e  $w = \bar{x} - \lambda d$  con  $\lambda > 0$  suff. piccolo  
si ha  $z \neq w$  e  $z, w \in P$  infatti  $A_I z = A_I(\bar{x} + \lambda d) = A_I \bar{x} + A_I \lambda d = \begin{cases} = b_i & \text{se } i \in I \\ < b_i & \text{se } i \notin I \end{cases}$   
(idem per  $w$ )

Pertanto  $\bar{x} = \frac{1}{2}z + \frac{1}{2}w$  e ho scritto un vertice  $\bar{x}$  come comb conv. proprii di elt di  $P$

$$\Leftrightarrow \text{Per hp. } \underbrace{\bar{x} = A_B^{-1} b_B}_{\text{sol di base primale}}, \quad \underbrace{A_N \bar{x} \leq b_N}_{\text{ammissibile}}$$

supp. per assurdo che  $\bar{x}$  non sia un vertice  $\Rightarrow \exists z \neq w, z, w \in P$  tali che  $x = \lambda z + (1-\lambda)w, \lambda \in (0,1)$   
 $\forall i \in B$  si ha  $A_i \bar{x} = \lambda A_i z + (1-\lambda)A_i w \stackrel{\text{base ammissibile}}{=} b_i$  accade  $\Leftrightarrow A_i z = A_i w = b_i \quad \forall i \in B$

$$\Leftrightarrow A_B z = A_B w = b_B \quad (\Leftrightarrow) \quad z = w = A_B^{-1} b_B = \bar{x} \quad \text{e per hp } z \neq w$$

- Data una base  $B, \bar{y} = \begin{bmatrix} \bar{y}_B \\ \bar{y}_N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c^T A_B^{-1} \\ 0 \end{bmatrix}$  è una sol di base duale
- $\bar{y}$  è:
  - 1) ammissibile se  $\bar{y}_i \geq 0 \quad \forall i \in B$
  - 2) non ammissibile se  $\exists i \in B$  t.c.  $\bar{y}_i < 0$
  - 3) non degenera se  $\bar{y}_i > 0 \quad \forall i \in B$
  - 4) degenera se  $\exists i \in B$  t.c.  $\bar{y}_i = 0$

## Teorema 2

$\bar{y}$  è una soluzione di base duale ammissibile  $\Leftrightarrow \bar{y}$  è un vertice del poliedro duale

### Lemma

Un vertice  $\bar{x}$  è sol ottima per (P)  $\Leftrightarrow \exists B \subseteq I(\bar{x}), B$  base, tale che  $(D_B) \begin{cases} y_B^T A_B = c^T \\ y_B \geq 0 \end{cases}$  ha soluzione  
ovvero  $\Leftrightarrow \bar{y}_B^T = c^T A_B^{-1} \geq 0$ .

In tal caso  $\bar{y}^T = \begin{bmatrix} \bar{y}_B^T \\ 0 \end{bmatrix}$  è sol ottima di D

Come si comporta l'algoritmo nel caso di un vertice degenera?

Se  $(D_B)$  ha sol  $\Rightarrow (D_R)$  ha sol:  $\bar{x}$  sol ottima

Altrimenti  $(P_B)$  ha sol  $\not\Rightarrow (P_R)$  ha sol



# ALGORITMO DEL SIMPLESSO PRIMARIO

## Schema

$$(P) \max c^T x \\ AX \leq b \\ \text{non vuoto}$$

$$(D) \min y^T b \\ y^T A = c^T \\ y \geq 0$$

Sia  $B$  base iniziale e  $\bar{x} = A_B^{-1} b_B$  soluzione di base primale ammissibile ovvero un vertice del poliedro primale

## Tipica iterazione

$$(P_B): \begin{cases} A_B \bar{y} \leq 0 \\ c^T \bar{y} > 0 \end{cases} \quad (D_B): \begin{cases} y_B^T A_B = c^T \\ y_B \geq 0 \end{cases}$$

$$\bar{y}_B^T = c^T A_B^{-1} \text{ unica sol. candidata a risolvere } (D_B)$$

1) se  $\bar{y}_B \geq 0 \Rightarrow \bar{y}_B$  risolve  $(D_B)$  e quindi  $(D_R)$

$\bar{x}$  è sol. ottima per  $(P)$

$$\bar{y}^T = [\bar{y}_B^T \ 0] = [c^T A_B^{-1} \ 0] \text{ è sol. ottima per } D$$

stop

2) se  $\bar{y}_B \not\geq 0 \Rightarrow \exists r \in B$  tale che  $\bar{y}_r = c^T A_B^{-1} u_{B(r)} < 0$

Sia  $\bar{g} = -A_B^{-1} u_{B(r)}$

1) ha che  $I \ c^T \bar{g} = -c^T A_B^{-1} u_{B(r)} = -\bar{y}_r > 0 \Rightarrow \bar{g}$  è direz. di crescita

$$II \ A_B \bar{g} = -u_{B(r)} = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \leq 0$$

↓ posizione indice  $r$  in  $B$

## Conseguenze

2.1 se  $\bar{x}$  è non degenera ovvero  $I=B \Rightarrow A_B \bar{g} = A_I \bar{g} \leq 0 \Rightarrow \bar{g}$  è una direz. ammissibile per  $\bar{x}$

2.2 se  $\bar{x}$  è degenera ovvero  $B \subset I \Rightarrow A_B \bar{g} \leq 0 \not\Rightarrow A_I \bar{g} \leq 0 \Rightarrow$  potrebbe  $\exists i \in I \setminus B$  t.c.  $A_i \bar{g} > 0$   
in tal caso  $\bar{g}$  non è una dir. ammis. per  $\bar{x}$

Sia nel caso (2.1) che nel caso (2.2) l'algo. calcola il max. passo di spostamento lungo  $g = A_B^{-1} u_{B(r)}$

$$\bar{x}(\lambda) = \bar{x} + \lambda \bar{g}$$

1) se  $i \in B \Rightarrow A_i \bar{x}(\lambda) = A_i \bar{x} + \lambda A_i \bar{g} \leq A_i \bar{x} = b_i \quad \forall \lambda \geq 0$

2) se  $i \in N \Rightarrow$  (2A) se  $A_i \bar{g} \leq 0 \Rightarrow A_i \bar{x}(\lambda) = A_i \bar{x} + \lambda A_i \bar{g} \leq A_i \bar{x} \leq b_i \quad \forall \lambda \geq 0$

(2B) se  $A_i \bar{g} > 0 \Rightarrow A_i \bar{x}(\lambda) = A_i \bar{x} + \lambda A_i \bar{g} \leq b_i \Leftrightarrow \lambda \leq \frac{b_i - A_i \bar{x}}{A_i \bar{g}}$

$$\text{max passo di spost. lungo } \bar{g} \text{ è } \bar{\lambda} = \begin{cases} \min \left\{ \frac{b_i - A_i \bar{x}}{A_i \bar{g}} : i \in N, A_i \bar{g} > 0 \right\} & \text{se } \exists i \in N \text{ t.c. } A_i \bar{g} > 0 \\ +\infty & \text{altrimenti} \end{cases}$$



## Osservazioni

① se  $A_i \bar{f} \leq 0 \quad \forall i \in N$  ovvero  $A_N \bar{f} \leq 0 \Rightarrow \bar{\lambda} = +\infty \Rightarrow (P)$  e' sup. illimitato  $\Rightarrow (D) = \emptyset$

② se  $A_N \bar{f} \leq 0 \Rightarrow \bar{\lambda} \geq 0$  finito

2.1 se  $\bar{\lambda} > 0 \Rightarrow \bar{f}$  e' una dir. amn per  $\bar{x}$   
 e l'alg si sposta in  $\bar{x}(\bar{\lambda}) = \bar{x} + \bar{\lambda} \bar{f}$  (nuovo vertice)  
 e l'alg cambia base  $B: B \setminus \{R\} \cup \{K\}$

↳ indice diventato attivo dopo lo spostamento

2.2 se  $\bar{\lambda} = 0 \Rightarrow \bar{f}$  non e' dir. amn per  $\bar{x}$

## 3) cambio di base degeneri

Solo se  $\bar{x}$  e' degeneri  $\Rightarrow \exists K \in I \setminus B$  tale che  $A_K \bar{f} > 0$  e  $\bar{\lambda} = \frac{0}{A_K \bar{f}} = 0$   
 l'alg non cambia vertice ( $\bar{\lambda} = 0$ )  
 ma cambia base  $B: B \setminus \{R\} \cup \{K\}$

## Formalmente

Algoritmo simplesso primale (input  $(A, b, c, B, \bar{x}, \bar{y}, \text{stato})$ )

begin

stato = " ";

repeat

$$\bar{x} = A_B^{-1} b_B;$$

$$y_B^T = c^T A_B^{-1};$$

$$y_N^T = 0;$$

if  $\bar{y}_B \geq 0$  then stato = "ottimo"

else begin

regola  
anticiclo  
di  
Bland

$$h = \min \{i \in B : \bar{y}_i < 0\};$$

$$\bar{f} = -A_B^{-1} u_{B(h)};$$

if  $A_N \bar{f} \leq 0$  then stato = "P illimitato"

else begin

$$\bar{\lambda} = \min \left\{ \frac{b_i - A_i \bar{x}}{A_i \bar{f}} : i \in N, A_i \bar{f} > 0 \right\};$$

$$K = \operatorname{argmin} \{ \bar{\lambda}_i : i \in N, A_i \bar{f} > 0 \};$$

$$B = B \setminus \{R\} \cup \{K\};$$

end

until stato = " "

end

La regola anticiclo di Bland garantisce che ogni base venga visitata al più una volta  
 Poiché il numero delle basi e' finito, così assicura la terminazione dell'algoritmo



### Teorema 1

Sia  $k \in N$  tale che  $\bar{\lambda} = \frac{b_k - A_k \bar{x}}{A_k \bar{g}}$ . Allora 1)  $B' = B \setminus \{k\} \cup \{k\}$  e' una base  
2)  $\bar{x} + \bar{\lambda} \bar{g}$  e' una sol di base primale ammissibile, ovvero un vertice rispetto a  $B'$

dim ①

- I vettori  $A_i, i \in B \setminus \{k\}$  sono lin. indep. in quanto  $B$  e' una base
- $A_k$  e' lin. indep. rispetto ad  $A_i, i \in B \setminus \{k\}$ :
  - \* poiche'  $A_i \bar{g} = 0 \ \forall i \in B \setminus \{k\} \Rightarrow \bar{g}$  e' ortog. al ssp. generato dai vettori  $A_i, i \in B \setminus \{k\}$
  - \* poiche'  $A_k \bar{g} > 0$  (perche'  $k \in N, A_k \bar{g} > 0$  in quanto per hp.  $\bar{\lambda} = \frac{b_k - A_k \bar{x}}{A_k \bar{g}}$ )  $A_k \notin$  ssp

Segue che  $A_k$  non e' esprimibile come comb. lineare dei vettori  $A_i, i \in B \setminus \{k\}$   
 $B' = B \setminus \{k\} \cup \{k\}$  e' quindi una base e  $A_{B'}$  e' una mat. di base

dim 2

Dim che  $A_{B'}(\bar{x} + \bar{\lambda} \bar{g}) = b_{B'}$  e' cosi' che  $\bar{x} + \bar{\lambda} \bar{g}$  e' una sol di base primale rispetto a  $B'$

$$* A_k(\bar{x} + \bar{\lambda} \bar{g}) = A_k \bar{x} + \bar{\lambda} A_k \bar{g} = A_k \bar{x} + \left( \frac{b_k - A_k \bar{x}}{A_k \bar{g}} \right) A_k \bar{g} = b_k$$

$$* i \in B \setminus \{k\} \Rightarrow A_i(\bar{x} + \bar{\lambda} \bar{g}) = A_i \bar{x} + \underbrace{\bar{\lambda} A_i \bar{g}}_0 = A_i \bar{x} = b_i$$

Poiche'  $\bar{x} + \bar{\lambda} \bar{g}$  e' una sol ammissibile per (P), per def di  $\bar{\lambda}$  segue che  $\bar{x} + \bar{\lambda} \bar{g}$  e' un vertice di P primale drente  $B'$  come base

## CONDIZIONE DEGLI SCARTI COMPLEMENTARI

$$(P) \max c^T x \quad (D) \min y^T b$$

$$Ax \leq b \quad y^T A = c^T$$

$$y \geq 0$$

Per i teoremi deboli e forte della dualità,  $\bar{x}$  sol ammissibile per (P) e  $\bar{y}$  sol ammissibile per (D) sono ottime  $\Leftrightarrow c^T \bar{x} = \bar{y}^T b$

Oss che  $c^T \bar{x} = \bar{y}^T b \Leftrightarrow \bar{y}^T A \bar{x} = \bar{y}^T b \Leftrightarrow \bar{y}^T (b - A \bar{x}) = 0$  vale a prescindere dell'ammissibilità di  $\bar{x}$  e  $\bar{y}$  purché  $\bar{y}^T A = c^T$

**Definizione**

$(\bar{x}, \bar{y})$  tale che  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\bar{y} \in \mathbb{R}^m$  e  $\bar{y}^T A = c^T$  è una coppia di sol complementari se  $\bar{y}^T (b - A \bar{x}) = 0$

**Teorema 1 "degli scarti complementari"**

condizione degli scarti  
complementari

$\bar{x}$  sol ammissibile per (P) e  $\bar{y}$  sol amm per (D) sono ottime  $\Leftrightarrow \bar{y}^T (b - A \bar{x}) = 0$

Poiché  $\bar{y}^T (b - A \bar{x}) = \sum_{i=1}^m \bar{y}_i (b_i - A_i \bar{x}) = 0$ , se  $\bar{x}$  è amm per (P) e  $\bar{y}$  è amm per (D),

le condizioni degli scarti possono essere espresse come:

$$\begin{matrix} \bar{y}_i & (b_i - A_i \bar{x}) = 0 & i = 1, \dots, m & \text{ovvero} & \bar{y}_i > 0 \Rightarrow A_i \bar{x} = b_i & \text{ovvero l' } i\text{-esimo vincolo deve essere attivo in } \bar{x} \\ \text{VI} & & & & & \text{ovè } i \in I(\bar{x}) \\ 0 & & & & \bar{y}_i < 0 \Rightarrow A_i \bar{x} < b_i \Rightarrow \bar{y}_i = 0 & i = 1, \dots, m \end{matrix}$$

**Proposizione 1**

Sia  $\bar{x}$  una sol ammissibile per (P). Allora  $\bar{x}$  è ottima  $\Leftrightarrow \exists \bar{y}$  sol ammissibile per (D) tale che  $(\bar{x}, \bar{y})$  è una coppia di sol complem.

dim

$\Leftarrow$  Dal Teo degli scarti complementari

$\Rightarrow$  Supp che  $\bar{x}$  sia ottima per (P). Allora (D) ha ottimo finito e sia  $\bar{y}$  una sua sol ottima

Per il Teo forte della dualità  $c^T \bar{x} = \bar{y}^T b$

Poiché  $c^T \bar{x} = \bar{y}^T b \Leftrightarrow \bar{y}^T (b - A \bar{x}) = 0$  segue che  $(\bar{x}, \bar{y})$  è una coppia di sol complementari

**Osservazione**

Se  $\bar{x}$  è amm per (P) e  $\bar{y}$  è amm per (D) le cond degli s.c. implicano  $\bar{y}_i = 0 \quad \forall i \notin I(\bar{x})$

poiché  $\bar{y}^T A = c^T \Rightarrow \bar{y}_I^T A_I = c^T$  con  $\bar{y}_I \geq 0$ . Ovvero  $\bar{y}_I$  deve essere sol di (DR):  $\begin{cases} \bar{y}_I A_I = c^T \\ \bar{y}_I \geq 0 \end{cases}$

Quindi ritroviamo che  $\bar{x}$  è ottima per (P)  $\Leftrightarrow \exists$  una sol  $\bar{y}_I$  di (DR) come già mostrato

**Proposizione 2**

Sia  $\bar{y}$  sol amm per (D).  $\bar{y}$  è ottima  $\Leftrightarrow \exists \bar{x}$  sol amm per (P) tale che  $(\bar{x}, \bar{y})$  è una coppia di sol comp

**Proprietà**

Dati una base B e una mat di base  $A_B$ , le sol di base  $\begin{cases} \bar{x} = A_B^{-1} b_B \\ \bar{y} = [ \bar{y}_B^T \bar{y}_N^T ] = [ c^T A_B^{-1} \ 0 ] \end{cases}$  soddisfano

le condiz degli s.c. e  $\bar{x}$  e  $\bar{y}^T$  vengono chiamate sol di base complementari

dim

$$\bar{y}^T (b - A \bar{x}) = [ c^T A_B^{-1} \ 0 ] \begin{bmatrix} b_B - A_B \bar{x} \\ b_N - A_N \bar{x} \end{bmatrix} = 0$$



# ALGORITMO DEL SIMPLESSO DUALE

(P)  $\max c^T x$   
 $Ax \leq b$

(D)  $\min y^T b$   
 $y^T A = c^T$   
 $y \geq 0$

Si tratta dell'algoritmo del Simpleso Primale applicato a (D), riscritto in forma primale.  
 Le operazioni fanno riferimento al poliedro primale

## Schema dell'algoritmo

Input: B base duale o

Tipica iterazione:

$\bar{x} = A_B^{-1} b_B$

$\bar{y}^T = [\bar{y}_B^T \ 0]$  dove  $\bar{y}_B^T = c^T A_B^{-1} \geq 0$  (vertice del poliedro duale ovvero sol di base duale ammiss.)

se  $Ax \leq b$   $\Rightarrow \bar{x}$  e' una sol di base primale ammissibile STOP

- $\bar{x}$  sol ottima di (P)
- $\bar{y}$  sol ottima di (D)

altrimenti  $\exists k \in N$  t.c.  $A_k \bar{x} > b_k$

L'alg det. una direzione di crescita

$d = \begin{bmatrix} -\eta_B \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$   $\begin{matrix} \sim \text{posizione indici in base} \\ \sim i=k \\ \sim i \in N \cup K \end{matrix}$

## Proprietà

d e' una direzione di crescita per  $\bar{y}$

$\bar{y}(\theta) = \bar{y} + \theta d = \begin{bmatrix} \bar{y}_B^T \\ 0 \end{bmatrix} + \theta \begin{bmatrix} -\eta_B \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{y}_B^T - \theta \eta_B \\ \theta \\ 0 \end{bmatrix}$

$\bar{y}(\theta)b = [\bar{y}_B^T - \theta \eta_B]^T b_B + \theta b_k = \bar{y}_B^T b_B + \theta (b_k - \eta_B^T b_B) = \bar{y}^T b + \theta (b_k - A_k A_B^{-1} b_B) = \bar{y}^T b + \theta (b_k - A_k \bar{x}) < \bar{y}^T b \quad \forall \theta > 0$

Calcola quindi il max passo di spostamento lungo d

1)  $\bar{y}^T(\theta)A = [\bar{y}_B^T - \theta \eta_B]^T A_B + \theta A_k = \bar{y}_B^T A_B - \theta \eta_B^T A_B + \theta A_k = \bar{y}_B^T A_B - \theta A_k A_B^{-1} A_B + \theta A_k = \bar{y}_B^T A_B = c^T \quad \forall \theta$

2)  $\bar{y}(\theta) \geq 0 \quad \begin{cases} \theta \geq 0 \\ \bar{y}_B^T - \theta \eta_B \geq 0 \end{cases}$

## Oss

1) Se  $\eta_B \leq 0 \Rightarrow \bar{y}_B^T - \theta \eta_B \geq 0 \quad \forall \theta \geq 0 \Rightarrow d$  e' una dir. di crescita illimitata STOP: (D) e' inf. illim  $\Rightarrow$  (P) =  $\emptyset$

2) altrimenti  $\exists i \in B$  t.c.  $\eta_i > 0$

$i \in B$  t.c.  $\eta_i > 0 \Rightarrow \bar{y}_i - \theta \eta_i \geq 0 \quad \forall \theta$

$i \in B$  t.c.  $\eta_i > 0 \Rightarrow \bar{y}_i - \theta \eta_i \geq 0 \Leftrightarrow \theta \leq \frac{\bar{y}_i}{\eta_i}$

max passo di spost lungo d:  $\bar{\theta} = \min \left\{ \frac{\bar{y}_i}{\eta_i} : i \in B, \eta_i > 0 \right\}$  criterio del min. rapporto

## Formalmente

Algoritmo semplice duale  $(\overbrace{A, b, c, B}^{\text{input}}, \overbrace{\bar{x}, \bar{y}, \text{stato}}^{\text{output}})$

begin

stato = " ";

repeat

$$\bar{x} = A_B^{-1} b_B;$$

$$y_B^T = c^T A_B^{-1};$$

$$y_N^T = 0;$$

if  $A_N \bar{x} < b_N$  then stato = "ottimo"

else begin

regola  
antidiv  
di  
Bland

$$k = \min \{i \in N: A_i \bar{x} > b_i\};$$

$$n_B = A_k A_B^{-1}$$

if  $n_B \leq 0$  then stato = "p vuoto"

else begin

$$r_i = \arg \min \left[ \frac{y_i^T}{n_i} \mid i \in B, n_i > 0 \right];$$

$$B = B \setminus \{k\} \cup \{k\};$$

end

until stato = " "

end