

Programmazione Lineare: Introduzione

Daniele Vigo
D.E.I. – Università di Bologna
daniele.vigo@unibo.it

rev. 1.0 - 2023



Programmazione Lineare

Def.: (F, φ) è un problema di Programmazione Lineare (LP, PL) se

• la funzione obiettivo φ è lineare

Es.
$$\varphi(x) = c^T x = c_1 x_1 + c_2 x_2 + ... + c_n x_n$$

• la regione ammissibile $F \subseteq \mathbb{R}^n$ è definita da

$$g_i(x) \le 0, h_j(x) = 0 \ (i = 1, ..., m; j = 1, ..., p)$$

con $g_i, h_i : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ lineare $\forall i \in \forall j$

Es.
$$a_{i1} x_1 + a_{i2} x_2 + ... + a_{in} x_n \ge d_i$$



Regione ammissibile di PL

- F è un insieme convesso (poliedro)
- il numero di x∈F da esaminare per determinare x* è un numero finito (≡ vertici del poliedro) ⇒ problema combinatorio
- Normalmente il problema si esprime in forma matriciale

$$\min c^{T}x$$

$$Ax \ge d$$

$$x > 0$$

Esempio

$$min 3x_1 - 2x_2 + x_3$$

s.t.
$$2x_1 + x_2 - x_3 \ge 2$$

$$x_1 + 2x_3 \ge 1$$

$$x_1, x_2, x_3 \ge 0$$

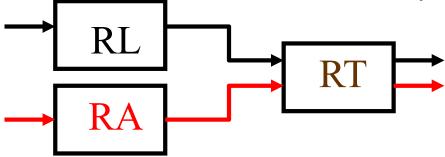


$$n = 3$$
 $m = 2$ $c^{T} = [3 -2 1]$ $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix} d = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$



Es. 1: Produzione di sedie (1)

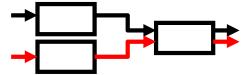
- 2 prodotti:
 - Sedia in Legno (SL)
 - Sedia in Alluminio (SA)
- 3 reparti:
 - Lavorazione parti in Legno (RL)
 - Lavorazione parti in Alluminio (RA)
 - Lavorazione parti in Tessuto (RT)





Produzione di sedie (2)

- Tempi di Produzione (min. per pezzo)
- Ricavo netto (Euro per pezzo)



• Disponibilità reparti (min. per periodo)

	RL	RA	RT	Ricavo
SL	10	-	30	30
SA	-	20	20	50
D.	40	120	180	



Formulazione del problema LP (1)

- 1. Capire il problema
- 2. Individuare le variabili decisionali
- 3. Definire la funzione obiettivo come combinazione delle variabili decisionali
- 4. Definire i vincoli come combinazione delle variabili decisionali
- Identificare eventuali upper o lower bound sulle variabili decisionali



1. Definizione e 2. Variabili

• Dati:

- Tempi di Produzione (min. per pezzo)
- Disponibilità reparti (min. per periodo)
- Ricavo netto (Lire per pezzo)

Supponendo di poter vendere tutta la produzione quante sedie di ciascun tipo devono essere prodotte per massimizzare il ricavo ?

Variabili decisionali:

- x_1 = n. di sedie di legno prodotte in un periodo
- $x_2 = n$. di sedie di alluminio prodotte in un periodo
- x_1 ed x_2 possono essere frazionarie



3. Funzione obiettivo

Profitto per unità di prodotto:

$$\max z = 30 x_1 + 50 x_2$$

4. Vincoli

Consumo tempo per unità di prodotto:

Reparto SL SA Disp.

RL 10 - 40

RA - 20 120

RT 30 20 180

max
$$z = 30 x_1 + 50 x_2$$

RL) $10 x_1 \le 40$

RA) $20 x_2 \le 120$

RT) $30 x_1 + 20 x_2 \le 180$



5. Upper e lower bound

- valori negativi delle x privi di senso
- vincoli di non negatività delle variabili:

max
$$z = 3000 x_1 + 5000 x_2$$

RL) $10 x_1 \le 40$
RA) $20 x_2 \le 120$
RT) $30 x_1 + 20 x_2 \le 180$
 x_1 , $x_2 \ge 0$

Modello LP completo

- stabilità numerica degli algoritmi:
- coefficienti interi e piccoli in valore assoluto

max	$3 x_1 +$	$5 x_2$		
RL)	<i>X</i> ₁		\leq	4
RA)		$2 x_2$	\leq	12
RT)	$3 x_1 +$	$2 x_2$	\leq	18
	X_1 ,	<i>X</i> ₂	>	0



Es. 2: Produzione di vasche (1)

 Blue Ridge Hot Tubs produce due tipi di vasche: Aqua-Spa ed Hydro-Lux

	Aqua-Spa	Hydro-Lux	
Motore	1	1	
Lavoro	9 ore	6 ore	
Tubazione	12 metri	16 metri	
Profitto Unitario	\$350	\$300	

 sono disponibili: 200 motori, 1566 ore di lavoro, e 2880 metri di tubazione

Modello LP

max
$$350 x_1 + 300 x_2$$

s.t. $1 x_1 + 1 x_2 \le 200$
 $9 x_1 + 6 x_2 \le 1566$
 $12 x_1 + 16 x_2 \le 2880$
 $x_1 \ge 0$
 $x_2 \ge 0$



Problemi di Mix di Produzione

- *n* prodotti, *m* risorse (materie prime, macchine ...)
- a_{ij} quantità della risorsa i necessaria per produrre 1 unità del prodotto j (i=1,...,m; j=1,...,n)
- d_i quantitativo di risorsa i (i=1,...,m) disponibile
- r_i ricavo per 1 unità del prodotto j (j=1,...,n)
- x_j quantità del prodotto j da produrre (j=1,...,n)

$$\max r^T x$$

$$Ax \leq d$$

$$x \ge 0$$



Es. 3: Problema della dieta

... per cani e gatti

	Alimenti (contenuto g/Kg)		
Sostanze	Carne	Latte	Soia
Proteine	500	300	300
Grassi	300	300	100
Carboidrati	0	100	200

Contenuto		
minimo		
(g)		
800		
400		
2000		

Costo (€/Kg)	5	2	1
Variabili (Kg)	<i>x</i> ₁	<i>X</i> ₂	<i>X</i> ₃

Modello LP

 x_1 , x_2 , x_3 : Kg Carne, Latte, Soia da acquistare

min
$$z = 5x_1 + 2x_2 + x_3$$

s.t. $5x_1 + 3x_2 + 3x_3 \ge 8$
 $3x_1 + 3x_2 + x_3 \ge 4$
 $x_2 + 2x_3 \ge 20$
 $x_1, x_2, x_3 \ge 0$



Problema della dieta (generale)

- n alimenti, m sostanze nutritive
- a_{ij} quantità della sostanza i in 1 unità dell'alimento j (i=1,...,m; j=1,...,n)
- d_i fabbisogno della sostanza i (i=1,...,m)
- c_i costo 1 unità dell' alimento j (j=1,...,n)
- x_j quantità dell'alimento j da acquistare (j=1,...,n) min c^Tx

$$Ax \ge d$$

$$x \ge 0$$



Es. 4: Lotti minimi di produzione (1)

 Pianificazione della produzione di un prodotto nell'arco di n mesi con costi di produzione e stoccaggio variabili

```
• Per ogni mese i = 1, ..., n
```

```
d<sub>i</sub> domanda del mese i
```

```
m_i capacità di produzione del mese i
```

```
costo di produzione unitario del mese i
```

$$s_0$$
 quantità in magazzino a inizio periodo



Lotti minimi di produzione (2)

- Variabili decisionali:
 - x_i quantità prodotta nel mese i
 - s_i quantità stoccata nel mese i

Obiettivo:

minimizzazione del costo totale



$$\min \sum_{i=1,n} c_i x_i + \sum_{i=1,n} r_i s_i$$

Lotti minimi di produzione (3)

• Obiettivo min $\sum_{i=1,n} c_i x_i + \sum_{i=1,n} r_i s_i$

capacità

 X_i $\leq m_i \ (i = 1, ..., n)$

domanda

$$x_i + s_{i-1} - s_i = d_i \ (i = 1, ..., n)$$

• non negatività x_i , $s_i \ge 0$ (i = 1,..., n)

$$\geq 0$$

$$(i = 1, ..., n)$$



Soluzione LP: Approccio intuitivo

- Aqua-Spa (x_1) ha un profitto unitario più alto
 - conviene produrne il maggior numero possibile
 - Ponendo $x_2 = 0$
 - Vincolo 1: $x_1 <= 200$
 - Vincolo 2: $9 x_1 <= 1566$
- o $x_1 <= 174$
- Vincolo 3: $12 x_1 \le 2880$
- o $x_1 \le 240$
- Il massimo valore di x_1 è 174 e il profitto totale è \$350*174 + \$300*0 = \$60,900
- Questa soluzione è ammissibile: è anche ottima?
- No! $(x_1 = 122, x_2 = 78, \text{ è amm. e vale $66,100})$



Soluzione LP: Approccio Grafico

- I vincoli di un problema LP definiscono la sua regione ammissibile.
- Il punto migliore nella regione ammissibile è la soluzione ottima per il problema.
- Per problemi LP con 2 (o 3) variabili, è possibile tracciare la regione ammissibile e trovare la soluzione ottima.



Interpretazione geometrica di LP

 F è l'intersezione di insiemi convessi associati ai vincoli

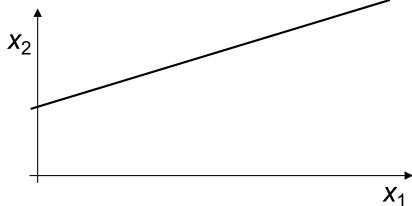
$$H=\{ x \in R^n : a^T x = d \}$$
$$S =\{ x \in R^n : a^T x \le d \}$$

• *F* è un insieme convesso intersezione di un numero finito di insiemi convessi definiti dalle relazioni lineari: poliedro convesso (se limitato: politopo)



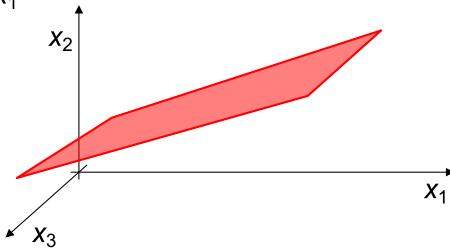
Equazioni Lineari

$$H=\{x\in R^n: a^Tx=d\}$$
 è un iperpiano



 $a_1x_1 + a_2x_2 = d$ in R^2 è una retta

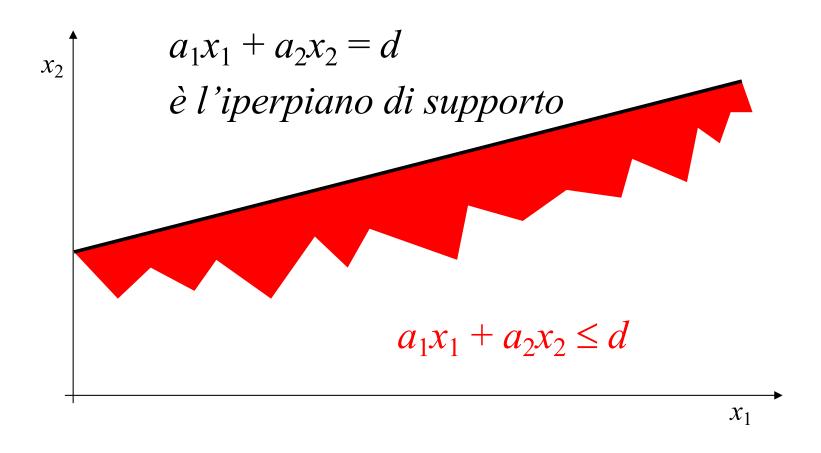
 $a_1x_1 + a_2x_2 + a_3x_3 = d$ in R^3 è un piano





Disequazioni Lineari

$$S = \{ x \in \mathbb{R}^n : a^T x \le d \}$$
 è un semispazio



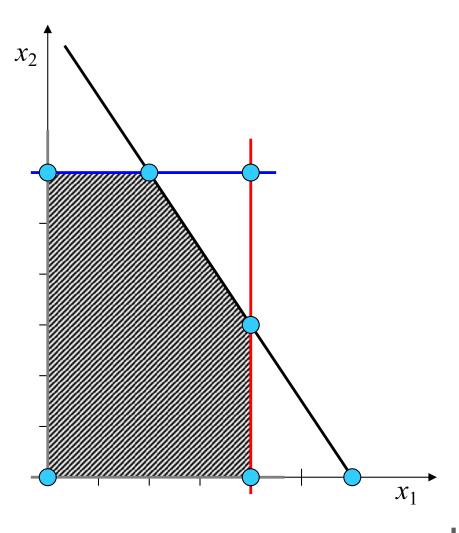


Regione ammissibile

max
$$z = 3x_1 + 5x_2$$

s.t. $x_1 \le 4$
 $2x_2 \le 12$
 $3x_1 + 2x_2 \le 18$
 x_1 , $x_2 \ge 0$

Vertici: intersezione di vincoli o di iperpiani di supporto

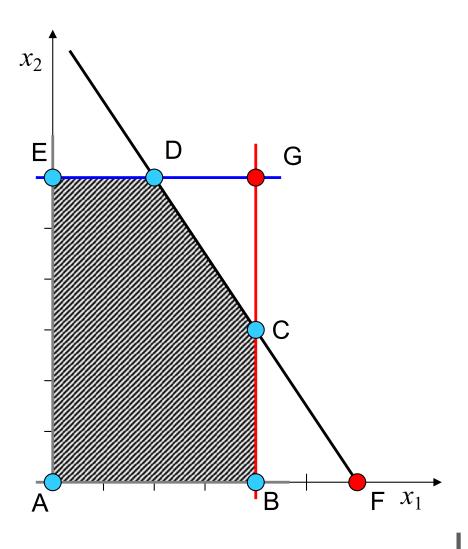




Regione ammissibile

max
$$z = 3x_1 + 5x_2$$

s.t. $x_1 \le 4$
 $2x_2 \le 12$
 $3x_1 + 2x_2 \le 18$
 $x_1 , x_2 \ge 0$





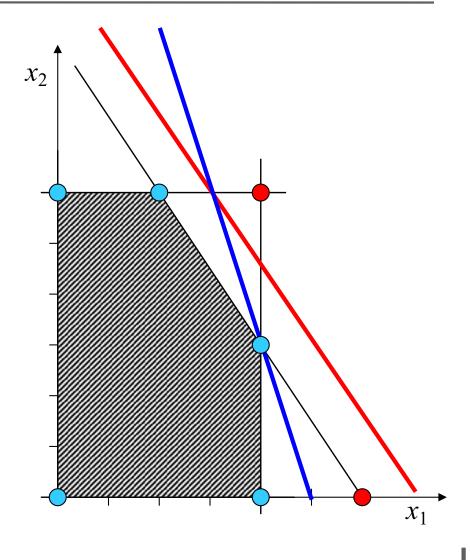
Vincoli ridondanti

max
$$z = 3x_1 + 5x_2$$

s.t. $x_1 \le 4$
 $2x_2 \le 12$
 $3x_1 + 2x_2 \le 18$
 $x_1, x_2 \ge 0$

1)
$$10x_1 +7x_2 \le 70$$

2)
$$3x_1 + x_2 \le 15$$

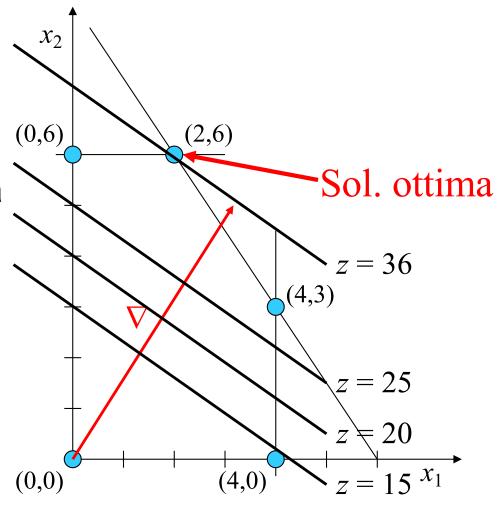


Soluzione grafica (1)

- Si disegnano le rette
 z=c^T x = costante
 (perpendicolari al
 gradiente)
- si cerca l'intersezione tra
 F e la retta con z massimo (minimo)

max
$$z = 3x_1 + 5x_2$$

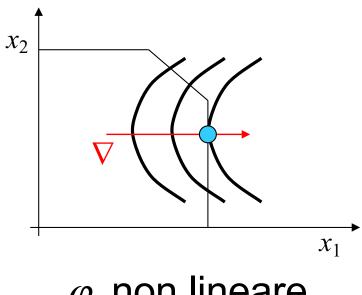
 $\nabla = (3,5)$



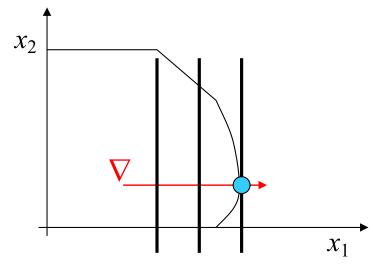


Soluzione grafica (2)

- L'intersezione ottima avviene sempre in corrispondenza di almeno un vertice di F
- vero solo per LP







vincoli non lineari

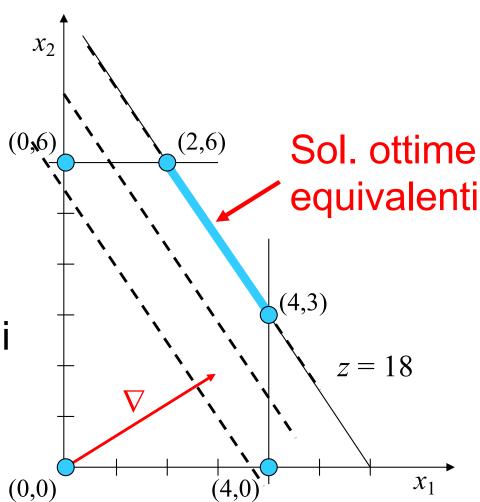
Soluzioni ottime alternative

 Esempio di soluzioni ottime alternative

max
$$z = 3x_1 + 2 x_2$$

 $\nabla = (3,2)$

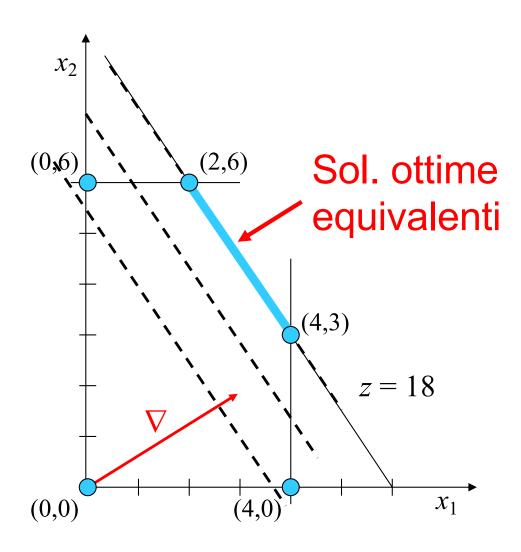
 tra le infinite soluzioni ottime ci sono anche dei vertici



Soluzioni ottime alternative

$$\max z = 3x_1 + 2 x_2$$

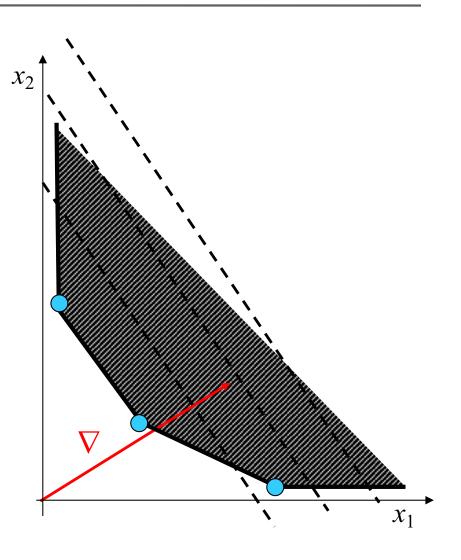
 $\nabla = (3,2)$





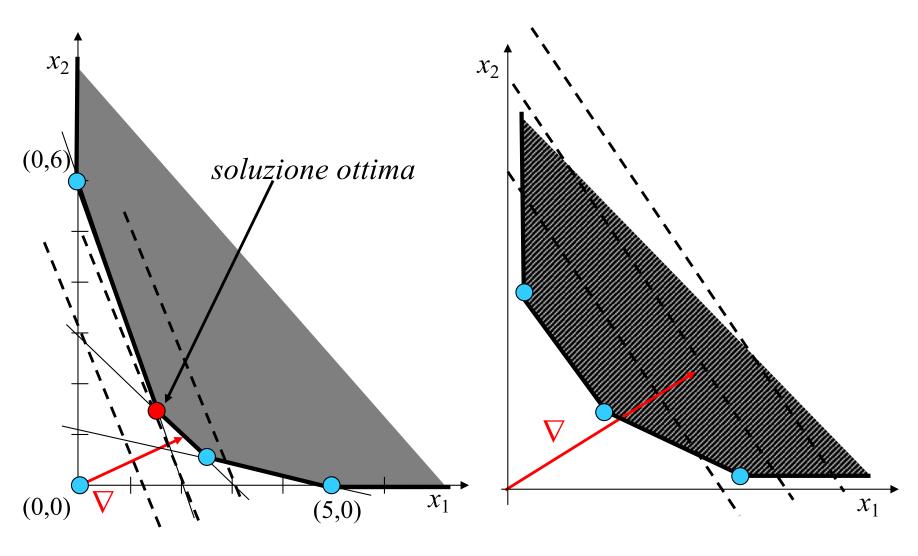
Soluzione ottima illimitata

- La regione ammissibile può essere illimitata
- Es. Dieta
- La soluzione può a sua volta essere illimitata
- Normalmente significa che il modello è "sbagliato"





Soluzione ottima illimitata

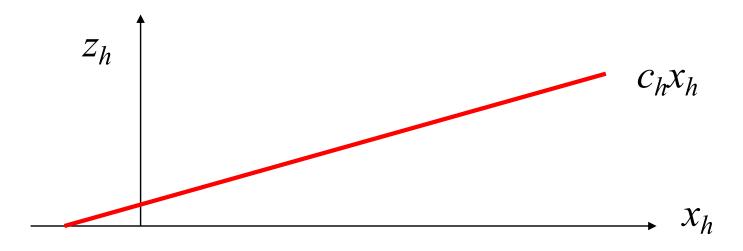


Limiti di LP

- Assunzioni implicite nella formulazione di un modello LP:
 - 1) Proporzionalità
 - 2) Additività
 - 3) Divisibilità
 - 4) Certezza

$$z = \ldots + c_h x_h \qquad \ldots$$
$$\ldots + a_{ih} x_h + \ldots \leq d_i$$

- l'effetto dell'uso della risorsa h (f.o., vincoli)
 proporzionale al livello x_h impiegato
- la proporzionalità si mantiene in tutto l'intervallo di ammissibilità per x_h

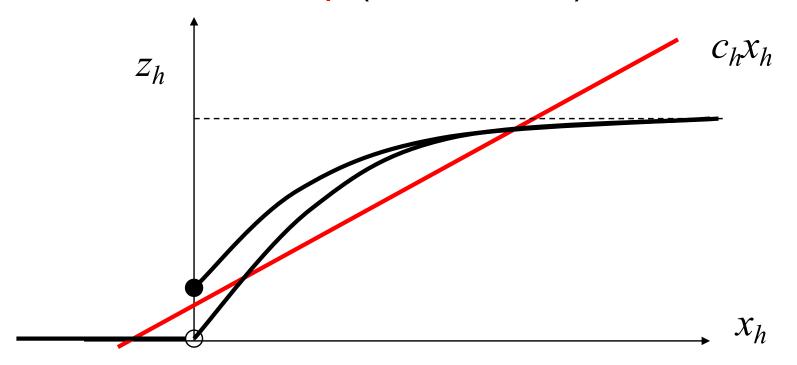




Proporzionalità (2)

 fenomeni di saturazione (costo marginale decrescente)

situazioni di start-up (avviamento)

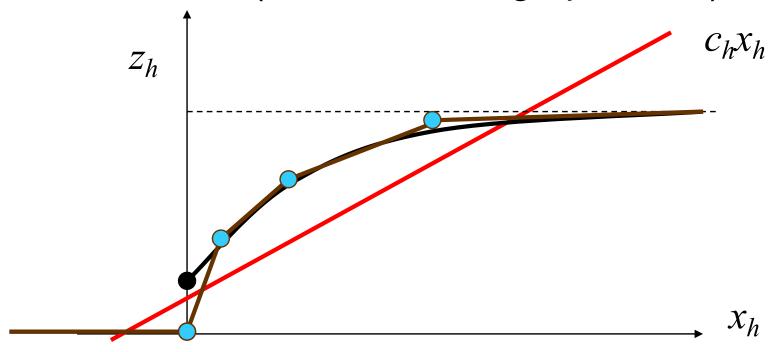




Proporzionalità (3)

 Migliore approssimazione con funzione lineare a tratti

modello MILP (es. fixed-charge problem)



Additività

costo soluzione e consumo delle risorse nei vincoli

$$z = \ldots + c_h x_h + c_k x_k \ldots$$
$$\ldots + a_{ih} x_h + a_{ik} x_k \ldots \leq d_i$$

- somma dei termini indipendenti legati alle attività
- ⇒ Non vi sono interazioni tra le diverse attività che influenzano il costo o i vincoli
- ⇒ L'effetto dovuto ad una attività non dipende dal livello di produzione delle altre

Divisibilità

- Le variabili decisionali possono essere suddivise ed assumere anche valori non interi (Es. tasso di produzione....)
- Spesso solo i valori interi hanno significato (Es. n. addetti, n. di pezzi prodotti...):
 - riformulazione con variabili che rappresentano percentuali sul numero totale (Es. tasso di produzione....)
 - formulazione con modelli ILP e MILP
 - alcuni LP hanno soluzione ottima sempre intera



- Tutti i parametri del modello sono costanti note
- Spesso i parametri sono frutto di stime, previsioni o sono affetti da errori di misura
- se si modifica un costo o un coefficiente la soluzione resta ottima?

 analisi di sensitività della soluzione alla variazione dei parametri



Forme di PL



Programmazione Lineare

Def.: (F, φ) è un problema di Programmazione Lineare (LP, PL) se

• la funzione obiettivo φ è lineare

Es.
$$\varphi(x) = c^T x = c_1 x_1 + c_2 x_2 + ... + c_n x_n$$

• la regione ammissibile $F \subseteq \mathbb{R}^n$ è definita da

$$g_i(x) \le 0$$
, $h_j(x) = 0$ $(i = 1, ..., m; j = 1, ..., p)$
con $g_i, h_i : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ lineare $\forall i \in \forall j$

Es.
$$a_{i1} x_1 + a_{i2} x_2 + ... + a_{in} x_n \ge d_i$$



Regione ammissibile di PL

- F è un insieme convesso (poliedro)
- il numero di x∈F da esaminare per determinare x* è un numero finito (≡ vertici del poliedro) ⇒ problema combinatorio
- Normalmente il problema si esprime in forma matriciale

$$\min c^{T}x$$

$$Ax \ge d$$

$$x > 0$$

Esempio

$$min 3x_1 - 2x_2 + x_3$$

s.t.
$$2x_1 + x_2 - x_3 \ge 2$$

$$x_1 + 2x_3 \ge 1$$

$$x_1, x_2, x_3 \ge 0$$



$$n = 3$$
 $m = 2$ $c^{T} = [3 -2 1]$ $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix} d = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$



Forma generale

 $A = \text{matrice intera } m \times n$

d = vettore intero di m elementi

c = vettore intero di n elementi

$$\begin{array}{lll}
\min & c^T x \\
 & a_i^T x = d_i \\
 & a_i^T x \ge d_i \\
 & x_j \ge 0 \\
 & x_j & \text{libera} \\
\end{array} \qquad \begin{array}{ll}
i \in M \\
 & i \in M' \\
 & j \in N \\
 & j \in N'
\end{array}$$



min

$$x_1 + x_3$$

$$x_2 - 2x_3 = 4$$
 $M = \{1\}$
 $x_1 + x_2 \ge 3$ $M' = \{2\}$
 $x_1, x_2 \ge 0$
 x_3 libera

$$N = \{1,2\}$$
 $N' = \{3\}$

$$m = 2$$

$$n = 3$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$d = \begin{bmatrix} 4 \\ 3 \end{bmatrix} \qquad c = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Forma canonica

min
$$c^T x$$

$$Ax \ge d$$

$$x \ge 0$$

Forma standard

$$min c^T x$$

$$Ax = d$$

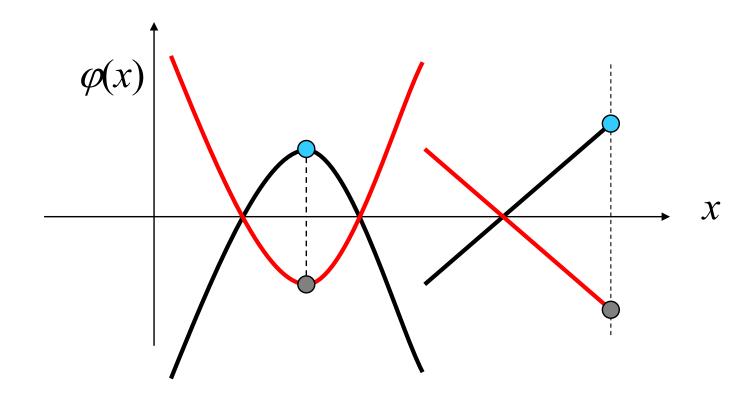
$$x \ge 0$$



Le 3 forme sono equivalenti (1)

a) Funzione obiettivo:

$$\max c^T x = -\min (-c^T x)$$





Le 3 forme sono equivalenti (2)

b) Trasformazione di disequazioni in equazioni:

$$b1) x_1 \le d_1 \Rightarrow x_1 + x_s = d_1$$

 $x_s \ge 0$ variabile slack

In ogni soluzione ammissibile (x_1, x_s) :

se
$$x_s = 0 \implies x_1 = d_1$$
; se $x_s > 0 \implies x_1 < d_1$

$$b2) x_1 \ge d_1 \Rightarrow x_1 - x_s = d_1$$

 $x_s \ge 0$ variabile surplus



Le 3 forme sono equivalenti (3)

c) Trasformazione di equazioni in disequazioni:

$$a_i^T x = d_i \Rightarrow \begin{cases} a_i^T x \geq d_i \\ -a_i^T x \geq -d_i \end{cases}$$

d) Variabili libere

$$x_i$$
 libera $\Rightarrow x_i = x_i^+ - x_i^- \text{ con } x_i^+, x_i^- \ge 0$

- b), d) aumentano n
- c) aumenta m

Esempio

$$\max z = -2x_1 + 3x_2$$

$$x_1 + 2x_2 \leq 4$$

$$2x_1 - x_2 = 2$$

$$x_1 \qquad \geq 0$$

$$x_2 \qquad \text{libera}$$



Forma generale \rightarrow F. canonica (1)

$$\max z = -2x_{1} + 3x_{2}$$

$$x_{1} + 2x_{2} \leq 4$$

$$2x_{1} - x_{2} = 2 \geq$$

$$-2x_{1} + x_{2} \geq -2$$

$$x_{1} \qquad \qquad \geq 0$$
Iibera



Forma generale \rightarrow F. canonica (2)

max
$$z = -2x_1 + 3x_2^{+3}x_2^{+} - 3x_2^{-}$$

 $x_1 + 2x_2^{+2}x_2^{+} - 2x_2^{-} \le 4$
 $2x_1 - x_2^{-}x_2^{+} + x_2^{-} \ge 2$
 $-2x_1 + x_2^{+}x_2^{+} - x_2^{-} \ge -2$
 $x_1, x_2^{+}, x_2^{-} \ge 0$
libera



Forma generale \rightarrow F. canonica (3)

$$\max z = -2x_1 + 3x_2^+ - 3x_2^- - x_1 + 2x_2^+ - 2x_2^- - 2x_1 - x_2^+ + x_2^- - 2x_1 + x_2^+ - x_2^- x_1, x_2^+, x_2^- \ge 0$$

STUDIORUM

Forma generale \rightarrow F. canonica (4)

$$\max z = \frac{1}{2} 2x_{1} + 3x_{2} + \frac{1}{3} 3x_{2} - \frac{1}{3} x_{2} - \frac{1}{3} x_{$$



Forma generale \rightarrow F. canonica (5)

-min
$$-z = 2x_1 - 3x_2^+ + 3x_2^-$$

 $-x_1 - 2x_2^+ + 2x_2^- \ge -4$
 $2x_1 - x_2^+ + x_2^- \ge 2$
 $-2x_1 + x_2^+ - x_2^- \ge -2$
 $x_1, x_2^+, x_2^- \ge 0$



Forma generale → Forma standard

- min -
$$z = 2x_1 - 3x_2^+ + 3x_2^-$$

 $x_1 + 2x_2^+ - 2x_2^- + x_3 = 4$
 $2x_1 - x_2^+ + x_2^- = 2$
 $x_1, x_2^+, x_2^-, x_3 \ge 0$

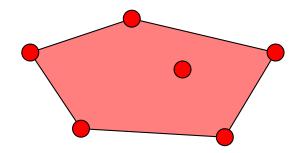


Vertici ed Insiemi Convessi

Def.: z è vertice di un insieme convesso S

non è esprimibile come combinazione convessa di altri punti di S

Def.: Dato un insieme di punti $P = \{p_1, p_2, ..., p_K\} \subset R^n$ si dice chiusura convessa di P, conv(P) il più piccolo insieme convesso che contiene P.





Th. 1:

Ogni punto di un politopo (poliedro limitato) è combinazione convessa dei vertici del politopo

Th. 2:

In un problema PL con F non vuoto e limitato esiste sempre almeno un vertice ottimo



Dimostrazione (probl. di minimo)

$$c = \text{vettore costo};$$
 $x^{(0)} = \text{soluzione ottima (non vertice)}$
 $x^{(1)}, \dots, x^{(p)} = \text{vertici di } F$
 $x^{(0)} \in F \implies x^{(0)} = \sum_{i=1,p} \lambda_i x^{(i)} \text{ con } \sum_{i=1,p} \lambda_i = 1, \lambda_i \ge 0 \ \forall i$
 $sia \ x^{(j)} \text{ il vert. di costo min.: } c^T x^{(j)} = \min_{1 \le i \le p} \{c^T x^{(i)}\}$
 $c^T x^{(0)} = c^T \sum_{i=1,p} \lambda_i x^{(i)} \ge c^T x^{(j)} \sum_{i=1,p} \lambda_i = c^T x^{(j)}$
 $\Rightarrow c^T x^{(0)} \ge c^T x^{(j)}$

Esiste un vertice x^(j) cui corrisponde una soluzione non peggiore di x⁽⁰⁾!!!