

Esercizi

Programmazione Lineare Intera

1) Si consideri il seguente problema **P**:

$$(P) \quad \begin{cases} \text{Min } z = -2x_1 + 5x_2 + 4x_3 \\ \text{s.t.} & +4x_1 + x_2 - 2x_3 \leq +2 \\ & +2x_1 - 2x_2 + x_3 \leq +3 \\ & -x_1 + x_2 - 2x_3 \leq -1 \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \text{ intere} \end{cases}$$

Risolvendo il rilassamento continuo del problema **P** (ottenuto rilassando i vincoli di interezza) utilizzando il metodo del Simpleso Primale abbiamo ottenuto il seguente tableau ottimo:

Tableau Ottimo Fase 2

-0.400	0.000	-7.000	0.000	-0.800	-0.000	-1.200
-----+-----						
0.600	1.000	0.000	0.000	0.200	0.000	-0.200
1.600	0.000	-1.500	0.000	-0.300	1.000	0.800
0.200	0.000	-0.500	1.000	-0.100	-0.000	-0.400

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: -0.4000

X(1): 0.6000
X(3): 0.2000

a) Partendo dalla soluzione ottima del rilassamento continuo (i.e., il tableau dato), svolgere una ulteriore iterazione dell'algoritmo branch and bound:

- definire i nodi figli e i problemi corrispondenti;

Le variabili in base con valori frazionari sono $x_1 = 0.6 = \frac{3}{5}$ e $x_3 = 0.2 = \frac{1}{5}$. Per esempio, consideriamo il branching rispetto alla variabile x_1 . In questo caso i nodi figli sono i seguenti: $P_1 = P(x_1 \leq 0)$ e $P_2 = P(x_1 \geq 1)$.

- selezionare uno dei due nodi figli e risolvere il corrispondente problema (trovare la soluzione ottima del problema corrispondente al nodo figlio scelto).

Se selezioniamo il nodo figlio $P_1 = P(x_1 \leq 0)$, in questo caso dobbiamo aggiungere il vincolo $x_1 \leq 0$, che aggiungendo la variabile di scarto è della seguente forma:

$$x_1 + x_7 = 0$$

Una volta aggiunto il nuovo vincolo al tableau, dobbiamo ripristinare una base pivotando sulla colonna di x_1 per annullare il coefficiente "1" nella riga del nuovo vincolo e riottimizzare.

Qui di seguito i passaggi:

```

Tableau Ottimo Fase 2
-0.400| 0.000 -7.000 0.000 -0.800 -0.000 -1.200 0.000
-----+-----
0.600| 1.000 0.000 0.000 0.200 0.000 -0.200 0.000
1.600| 0.000 -1.500 0.000 -0.300 1.000 0.800 0.000
0.200| 0.000 -0.500 1.000 -0.100 -0.000 -0.400 0.000
-0.600| 0.000 0.000 0.000 -0.200 0.000 0.200 1.000

Tableau dopo aver aggiunto vincolo.
-0.400| 0.000 -7.000 0.000 -0.800 0.000 -1.200 0.000
-----+-----
0.600| 1.000 0.000 0.000 0.200 0.000 -0.200 0.000
1.600| 0.000 -1.500 0.000 -0.300 1.000 0.800 0.000
0.200| -0.000 -0.500 1.000 -0.100 -0.000 -0.400 0.000
0.000| 1.000 0.000 0.000 0.000 0.000 0.000 1.000

Tableau dopo aver ripristinato la base.
-0.400| 0.000 -7.000 0.000 -0.800 0.000 -1.200 0.000
-----+-----
0.600| 1.000 0.000 0.000 0.200 0.000 -0.200 0.000
1.600| 0.000 -1.500 0.000 -0.300 1.000 0.800 0.000
0.200| -0.000 -0.500 1.000 -0.100 -0.000 -0.400 0.000
-0.600| 0.000 0.000 0.000 -0.200 0.000 0.200 1.000

Tableau dopo aver pivotato su (4,4)
2.000| 0.000 -7.000 0.000 0.000 0.000 -2.000 -4.000
-----+-----
0.000| 1.000 0.000 0.000 0.000 0.000 0.000 1.000
2.500| 0.000 -1.500 0.000 0.000 1.000 0.500 -1.500
0.500| -0.000 -0.500 1.000 0.000 -0.000 -0.500 -0.500
3.000| -0.000 -0.000 -0.000 1.000 -0.000 -1.000 -5.000

Tableau ottimo
2.000| 0.000 -7.000 0.000 0.000 0.000 -2.000 -4.000
-----+-----
0.000| 1.000 0.000 0.000 0.000 0.000 0.000 1.000
2.500| 0.000 -1.500 0.000 0.000 1.000 0.500 -1.500
0.500| -0.000 -0.500 1.000 0.000 -0.000 -0.500 -0.500
3.000| -0.000 -0.000 -0.000 1.000 -0.000 -1.000 -5.000

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: 2.000

X( 1): 0.0000
X( 3): 0.5000

```

b) Aggiungere un taglio di Gomory relativo alla variabile x_1 (i.e., riga 1 del tableau) e riottimizzare (i.e., aggiungere il Taglio di Gomory al tableau e trovare la nuova soluzione ottima).

Il Taglio di Gomory relativo alla riga 1 del tableau è il seguente:

$$-\frac{1}{5}x_4 - \frac{4}{5}x_6 \leq -\frac{3}{5}$$

Quindi, possiamo aggiungere al tableau la seguente riga:

$$-\frac{1}{5}x_4 - \frac{4}{5}x_6 + x_7 = -\frac{3}{5}$$

Dopodiché, basta riottimizzare con il duale:

```

Tableau dopo aver aggiunto vincolo.
-0.400| 0.000 -7.000 0.000 -0.800 0.000 -1.200 0.000
-----+-----
0.600| 1.000 0.000 0.000 0.200 0.000 -0.200 0.000
1.600| 0.000 -1.500 0.000 -0.300 1.000 0.800 0.000
0.200| -0.000 -0.500 1.000 -0.100 -0.000 -0.400 0.000
-0.600| -0.000 -0.000 -0.000 -0.200 -0.000 -0.800 1.000

Tableau dopo aver pivotato su (4,6)
0.500| 0.000 -7.000 0.000 -0.500 0.000 0.000 -1.500
-----+-----
0.750| 1.000 0.000 0.000 0.250 0.000 0.000 -0.250
1.000| 0.000 -1.500 0.000 -0.500 1.000 0.000 1.000
0.500| 0.000 -0.500 1.000 0.000 0.000 0.000 -0.500
0.750| 0.000 0.000 0.000 0.250 0.000 1.000 -1.250

```

Tableau ottimo?	0.500	0.000	-7.000	0.000	-0.500	0.000	0.000	-1.500
	-----+	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----
	0.750	1.000	0.000	0.000	0.250	0.000	0.000	-0.250
	1.000	0.000	-1.500	0.000	-0.500	1.000	0.000	1.000
	0.500	0.000	-0.500	1.000	0.000	0.000	0.000	-0.500
	0.750	0.000	0.000	0.000	0.250	0.000	1.000	-1.250

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: 0.500

X(1): 0.7500

X(3): 0.5000

2) Si consideri il seguente problema **P**:

$$(P) \quad \begin{cases} \text{Min } z = +2x_1 + x_2 + 3x_3 \\ \text{s. t. } +2x_1 + x_2 - 2x_3 \leq +3 \\ \quad \quad +x_1 - 5x_2 + x_3 \geq +4 \\ \quad \quad +2x_1 - 2x_2 - 2x_3 \geq +3 \\ \quad \quad x_1, x_2, x_3 \geq 0 \text{ intere} \end{cases}$$

Risolvendo il rilassamento continuo del problema **P** (ottenuto rilassando i vincoli di interezza) utilizzando il metodo del Simpleso Primale abbiamo ottenuto il seguente tableau ottimo:

Tableau Ottimo Fase 2	9.250	0.000	-13.750	0.000	-0.250	-2.500	0.000
	-----+	-----	-----	-----	-----	-----	-----
	2.750	1.000	-2.250	0.000	0.250	-0.500	0.000
	1.250	0.000	-2.750	1.000	-0.250	-0.500	0.000
	-0.000	-0.000	3.000	-0.000	1.000	-0.000	1.000

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: 9.2500

X(1): 2.7500

X(3): 1.2500

a) Partendo dalla soluzione ottima del rilassamento continuo (i.e., il tableau dato), svolgere una ulteriore iterazione dell'algoritmo branch and bound:

- definire i nodi figli e i problemi corrispondenti;

Le variabili in base con valori frazionari sono $x_1 = 2.75 = \frac{11}{4}$ e $x_3 = 1.25 = \frac{5}{4}$. Per esempio, consideriamo il branching rispetto alla variabile x_1 . In questo caso i nodi figli sono i seguenti: $P_1 = P(x_1 \leq 2)$ e $P_2 = P(x_1 \geq 3)$.

- selezionare uno dei due nodi figli e risolvere il corrispondente problema (trovare la soluzione ottima del problema corrispondente al nodo figlio scelto).

Se selezioniamo il nodo figlio $P_1 = P(x_1 \leq 2)$, in questo caso dobbiamo aggiungere il vincolo $x_1 \leq 2$, che aggiungendo la variabile di scarto è della seguente forma:

$$x_1 + x_7 = 2$$

Una volta aggiunto il nuovo vincolo al tableau, dobbiamo ripristinare una base pivotando sulla colonna di x_1 per annullare il coefficiente "1" nella riga del nuovo vincolo e riottimizzare. Qui di seguito i passaggi:

Tableau dopo aver aggiunto vincolo.

9.250	0.000	-13.750	0.000	-0.250	-2.500	0.000	0.000
2.750	1.000	-2.250	0.000	0.250	-0.500	0.000	0.000
1.250	-0.000	-2.750	1.000	-0.250	-0.500	-0.000	0.000
0.000	0.000	3.000	0.000	1.000	0.000	1.000	0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	1.000

Tableau dopo aver ripristinato la base.

9.250	0.000	-13.750	0.000	-0.250	-2.500	0.000	0.000
2.750	1.000	-2.250	0.000	0.250	-0.500	0.000	0.000
1.250	-0.000	-2.750	1.000	-0.250	-0.500	-0.000	0.000
0.000	0.000	3.000	0.000	1.000	0.000	1.000	0.000
-0.750	0.000	2.250	0.000	-0.250	0.500	0.000	1.000

Tableau dopo aver pivotato su (4,4)

10.000	0.000	-16.000	0.000	0.000	-3.000	0.000	-1.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	1.000
2.000	-0.000	-5.000	1.000	0.000	-1.000	-0.000	-1.000
-3.000	0.000	12.000	0.000	0.000	2.000	1.000	4.000
3.000	-0.000	-9.000	-0.000	1.000	-2.000	-0.000	-4.000

Non Esiste Soluzione!

b) Aggiungere un taglio di Gomory relativo alla variabile x_3 (i.e., riga 2 del tableau) e riottimizzare (i.e., aggiungere il Taglio di Gomory al tableau e trovare la nuova soluzione ottima).

Il Taglio di Gomory relativo alla riga 2 del tableau è il seguente:

$$-\frac{1}{4}x_2 - \frac{3}{4}x_4 - \frac{1}{2}x_5 \leq -\frac{1}{4}$$

Quindi, possiamo aggiungere al tableau la seguente riga:

$$-\frac{1}{4}x_2 - \frac{3}{4}x_4 - \frac{1}{2}x_5 + x_7 = -\frac{1}{4}$$

Dopodiché, basta riottimizzare con il duale:

Tableau dopo aver aggiunto vincolo.

9.250	0.000	-13.750	0.000	-0.250	-2.500	0.000	0.000
2.750	1.000	-2.250	0.000	0.250	-0.500	0.000	0.000
1.250	-0.000	-2.750	1.000	-0.250	-0.500	-0.000	0.000
0.000	0.000	3.000	0.000	1.000	0.000	1.000	0.000
-0.250	-0.000	-0.250	-0.000	-0.750	-0.500	-0.000	1.000

Tableau dopo aver pivotato su (4,4)

9.333	0.000	-13.667	0.000	0.000	-2.333	0.000	-0.333
2.667	1.000	-2.333	0.000	0.000	-0.667	0.000	0.333
1.333	0.000	-2.667	1.000	0.000	-0.333	0.000	-0.333
-0.333	0.000	2.667	0.000	0.000	-0.667	1.000	1.333
0.333	0.000	0.333	0.000	1.000	0.667	0.000	-1.333

Tableau dopo aver pivotato su (3,5)

10.500	0.000	-23.000	0.000	0.000	0.000	-3.500	-5.000
3.000	1.000	-5.000	0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000
1.500	0.000	-4.000	1.000	0.000	0.000	-0.500	-1.000
0.500	-0.000	-4.000	-0.000	-0.000	1.000	-1.500	-2.000
0.000	0.000	3.000	0.000	1.000	0.000	1.000	0.000

Tableau ottimo?	10.500	0.000	-23.000	0.000	0.000	0.000	-3.500	-5.000
3.000	1.000	-5.000	0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000	
1.500	0.000	-4.000	1.000	0.000	0.000	-0.500	-1.000	
0.500	-0.000	-4.000	-0.000	-0.000	1.000	-1.500	-2.000	
0.000	0.000	3.000	0.000	1.000	0.000	1.000	0.000	

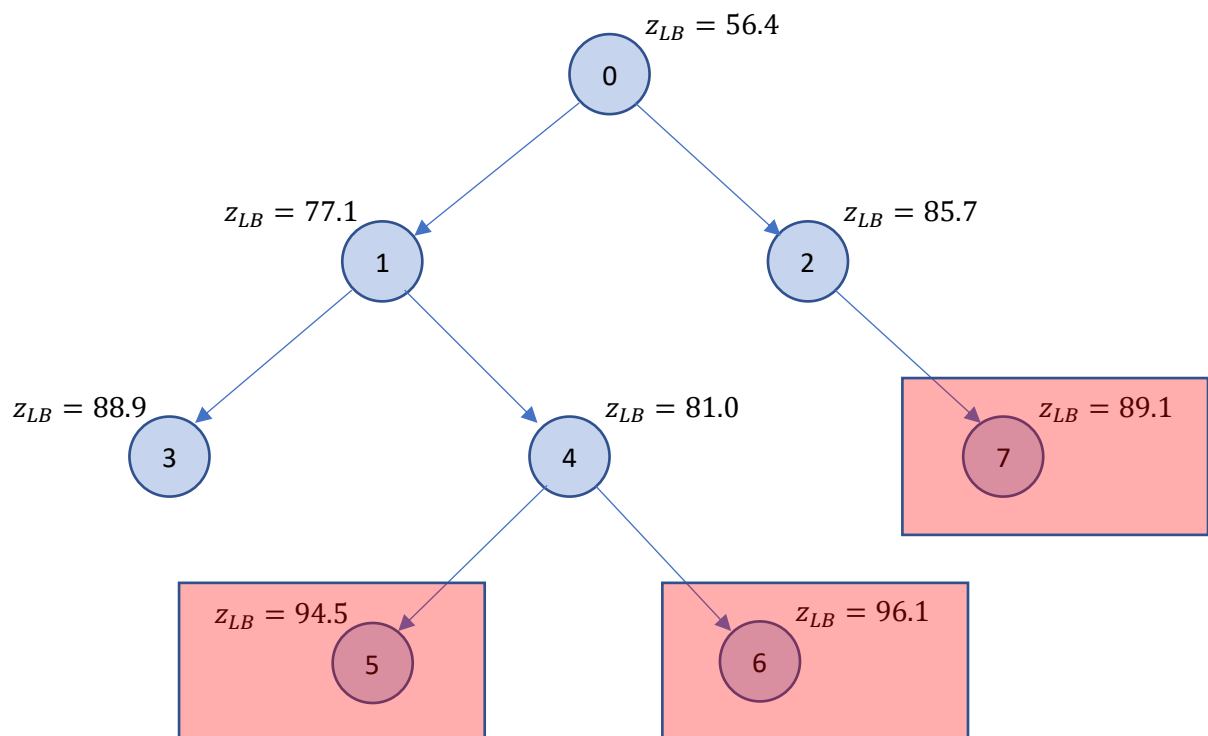
Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: 10.5000

X(1): 3.0000

X(3): 1.5000

- 3) Dato un problema di programmazione lineare intera di minimo, in figura è riportato l'albero di ricerca ottenuto fino a una certa iterazione di un algoritmo Branch and Bound. Per ogni nodo è fornito il corrispondente lower bound. Se l'upper bound viene aggiornato al valore $z_{UB} = 89.1$, quali nodi possono essere eliminati?

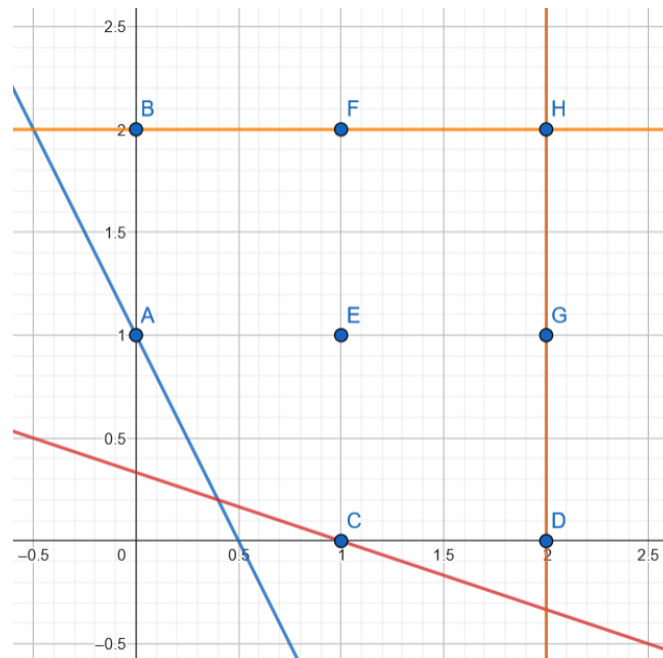


I nodi che possono essere eliminati sono il 5, 6 e 7, perché sicuramente non possono generare soluzioni migliori di quella finora trovata.

- 4) Si consideri il seguente problema P:

$$\begin{aligned}
 \text{(P)} \quad & \begin{cases} \text{Min } z = 2x_1 + 3x_2 \\ \text{s.t. } +2x_1 + x_2 \geq +1 & (1) \\ \quad \quad +x_1 + 3x_2 \geq +1 & (2) \\ \quad \quad 0 \leq x_1 \leq 2 \text{ intero} & (3) \\ \quad \quad 0 \leq x_2 \leq 2 \text{ intero} & (4) \end{cases}
 \end{aligned}$$

a) Risolvere graficamente il problema P.



I punti interi ammissibili sono quelli evidenziati in figura (A-H). Per determinare l'ottimo, è sufficiente osservare che il gradiente è $\nabla z = (-2, -3)$, per cui la soluzione ottima è sicuramente nel punto C (provate anche a sostituire i valori nella funzione obiettivo).

b) Risolvere il rilassamento lineare del problema P (i.e., il problema ottenuto rilassando i vincoli di interezza) con il metodo del simplesso primale.

Tableau Iniziale!

0.000	-2.000	-3.000	0.000	0.000	0.000	0.000
1.000	2.000	1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000
1.000	1.000	3.000	0.000	-1.000	0.000	0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000

Tableau Fase 1: iniziale

0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000
1.000	2.000	1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
1.000	1.000	3.000	0.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	1.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000

Tableau Fase 1: dopo annullamento riga 0 per variabili in base

2.000	3.000	4.000	-1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	0.000
1.000	2.000	1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
1.000	1.000	3.000	0.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	1.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000

Tableau dopo aver pivotato su (2,2)

0.667	1.667	0.000	-1.000	0.333	0.000	0.000	0.000	-1.333
0.667	1.667	0.000	-1.000	0.333	0.000	0.000	1.000	-0.333
0.333	0.333	1.000	0.000	-0.333	0.000	0.000	0.000	0.333
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000
1.667	-0.333	0.000	0.000	0.333	0.000	1.000	0.000	-0.333

Tableau dopo aver pivotato su (1,1)

0.000	0.000	0.000	0.000	-0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000	0.600	-0.200
0.200	0.000	1.000	0.200	-0.400	0.000	0.000	-0.200	0.400
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000	-0.600	0.200
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000	0.200	-0.400

Numero Iterazioni: 2

Tableau Ottimo Fase 1								
0.000	0.000	0.000	0.000	-0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000
-----+								
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000	0.600	-0.200
0.200	0.000	1.000	0.200	-0.400	0.000	0.000	-0.200	0.400
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000	-0.600	0.200
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000	0.200	-0.400

Tableau Fase 2: iniziale						
0.000	-2.000	-3.000	-0.000	-0.000	-0.000	-0.000
-----+						
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000
0.200	0.000	1.000	0.200	-0.400	0.000	0.000
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000

Tableau Fase 2: dopo annullamento riga 0 per variabili in base						
1.400	0.000	0.000	-0.600	-0.800	0.000	0.000
-----+						
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000
0.200	0.000	1.000	0.200	-0.400	0.000	0.000
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000

Numero Iterazioni: 0

Tableau Ottimo Fase 2						
1.400	0.000	0.000	-0.600	-0.800	0.000	0.000
-----+						
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000
0.200	0.000	1.000	0.200	-0.400	0.000	0.000
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: 1.4000

X(1): 0.4000

X(2): 0.2000

c) Risolvere il rilassamento lineare del problema P con il metodo del simplesso duale.

Tableau Iniziale!						
0.000	-2.000	-3.000	0.000	0.000	0.000	0.000
-----+						
1.000	2.000	1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000
1.000	1.000	3.000	0.000	-1.000	0.000	0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000

Tableau dopo aver calcolato la Base iniziale!						
0.000	-2.000	-3.000	0.000	0.000	0.000	0.000
-----+						
-1.000	-2.000	-1.000	1.000	-0.000	-0.000	-0.000
-1.000	-1.000	-3.000	-0.000	1.000	-0.000	-0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000

Tableau dopo aver pivotato su (1,1)						
1.000	0.000	-2.000	-1.000	0.000	0.000	0.000
-----+						
0.500	1.000	0.500	-0.500	0.000	0.000	0.000
-0.500	0.000	-2.500	-0.500	1.000	0.000	0.000
1.500	0.000	-0.500	0.500	0.000	1.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000

Tableau dopo aver pivotato su (2,2)						
1.400	0.000	0.000	-0.600	-0.800	0.000	0.000
-----+						
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000
0.200	-0.000	1.000	0.200	-0.400	-0.000	-0.000
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000

Tableau ottimo						
1.400	0.000	0.000	-0.600	-0.800	0.000	0.000
-----+						
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000
0.200	-0.000	1.000	0.200	-0.400	-0.000	-0.000
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: 1.4000

X(1): 0.4000

X(2): 0.2000

d) Rilassare in modo Lagrangiano i vincoli (1) e (2) e svolgere la prima iterazione completa del metodo del subgradiente partendo dalle seguenti penalità iniziali:

i. $\lambda_1 = 0$ e $\lambda_2 = 0$;

ii. $\lambda_1 = 1$ e $\lambda_2 = 1$.

Come primo passo scriviamo il problema Lagrangiano, in cui $\lambda_1 \geq 0$ e $\lambda_2 \geq 0$:

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(\lambda) = \text{Min } (2 - 2\lambda_1 - \lambda_2)x_1 + (3 - \lambda_1 - 3\lambda_2)x_2 + \lambda_1 + \lambda_2 \\ \text{s. t.} \quad 0 \leq x_1 \leq 2 \text{ intero} & (3) \\ \quad \quad 0 \leq x_2 \leq 2 \text{ intero} & (4) \end{cases}$$

Ora consideriamo i due casi proposti:

i. $\lambda_1 = 0$ e $\lambda_2 = 0$;

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(0,0) = \text{Min } (2)x_1 + (3)x_2 + 0 + 0 \\ \text{s. t.} \quad 0 \leq x_1 \leq 2 \text{ intero} & (3) \\ \quad \quad 0 \leq x_2 \leq 2 \text{ intero} & (4) \end{cases}$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 0$ e $x_2 = 0$, mentre $z_{LR}(0,0) = 0$.

Il subgradiente avrà componenti $s_1 = 1 - 2x_1 - x_2 = 1$ e $s_2 = 1 - x_1 - 3x_2 = 1$.

Dopodiché, si aggiornano le penalità Lagrangiane:

$$\lambda_1 = \max\{0, \lambda_1 + \theta s_1\} = \max\{0, 0 + \theta 1\}$$

$$\lambda_2 = \max\{0, \lambda_2 + \theta s_2\} = \max\{0, 0 + \theta 1\}$$

Si scelga un θ a piacere.

ii. $\lambda_1 = 1$ e $\lambda_2 = 1$.

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(1,1) = \text{Min } (-1)x_1 + (-1)x_2 + 1 + 1 \\ \text{s. t.} \quad 0 \leq x_1 \leq 2 \text{ intero} & (3) \\ \quad \quad 0 \leq x_2 \leq 2 \text{ intero} & (4) \end{cases}$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 2$ e $x_2 = 2$, mentre $z_{LR}(1,1) = -2$.

Il subgradiente avrà componenti $s_1 = 1 - 2x_1 - x_2 = -5$ e $s_2 = 1 - x_1 - 3x_2 = -7$.

Dopodiché, si aggiornano le penalità Lagrangiane:

$$\lambda_1 = \max\{0, \lambda_1 + \theta s_1\} = \max\{0, 1 + \theta(-5)\}$$

$$\lambda_2 = \max\{0, \lambda_2 + \theta s_2\} = \max\{0, 1 + \theta(-7)\}$$

Si scelga un θ a piacere.

5) Si consideri il seguente problema P:

$$(P) \quad \begin{cases} \text{Min } z = -2x_1 - x_2 - x_3 \\ \text{s.t. } +2x_1 - 2x_2 + x_3 \leq +2 & (1) \\ \quad \quad \quad +x_1 + x_2 + x_3 \leq +2 & (2) \\ \quad \quad \quad x_1, x_2, x_3 \geq 0 \text{ intere} & (3) \end{cases}$$

a) Risolvere il rilassamento lineare del problema P (i.e., il problema ottenuto rilassando i vincoli di interezza) con il metodo del simplesso primale.

Tableau Iniziale!					
0.000		2.000	1.000	1.000	0.000
-----+		-----	-----	-----	-----
2.000		2.000	-2.000	1.000	1.000
2.000		1.000	1.000	1.000	0.000
				0.000	1.000

Tableau dopo aver pivotato su (1,1)					
-2.000		0.000	3.000	0.000	-1.000
-----+		-----	-----	-----	-----
1.000		1.000	-1.000	0.500	0.500
1.000		0.000	2.000	0.500	-0.500
					1.000

Tableau dopo aver pivotato su (2,2)					
-3.500		0.000	0.000	-0.750	-0.250
-----+		-----	-----	-----	-----
1.500		1.000	0.000	0.750	0.250
0.500		0.000	1.000	0.250	-0.250
					0.500

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: -3.5000

X(1): 1.5000

X(2): 0.5000

b) Risolvere il rilassamento lineare del problema P con il metodo del simplesso duale.

Tableau Iniziale!					
0.000		2.000	1.000	1.000	0.000
-----+		-----	-----	-----	-----
2.000		2.000	-2.000	1.000	1.000
2.000		1.000	1.000	1.000	0.000
				0.000	1.000

Tableau dopo aver calcolato la Base iniziale!						
-20000.000		0.000	-1.000	-1.000	0.000	0.000
-----+		-----	-----	-----	-----	-----
-19998.000		0.000	-4.000	-1.000	1.000	0.000
-9998.000		0.000	0.000	0.000	0.000	1.000
10000.000		1.000	1.000	1.000	0.000	0.000
						1.000

Tableau dopo aver pivotato su (1,2)						
-15000.500		0.000	0.000	-0.750	-0.250	0.000
-----+		-----	-----	-----	-----	-----
4999.500		-0.000	1.000	0.250	-0.250	-0.000
-9998.000		0.000	0.000	0.000	0.000	1.000
5000.500		1.000	0.000	0.750	0.250	0.000
						0.500

Tableau dopo aver pivotato su (2,6)						
-3.500		0.000	0.000	-0.750	-0.250	-1.500
-----+		-----	-----	-----	-----	-----
0.500		0.000	1.000	0.250	-0.250	0.500
9998.000		-0.000	-0.000	-0.000	-0.000	-1.000
1.500		1.000	0.000	0.750	0.250	0.500
						0.000

Tableau ottimo						
-3.500		0.000	0.000	-0.750	-0.250	-1.500
-----+		-----	-----	-----	-----	-----
0.500		0.000	1.000	0.250	-0.250	0.500
9998.000		-0.000	-0.000	-0.000	-0.000	-1.000
1.500		1.000	0.000	0.750	0.250	0.500
						0.000

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: -3.5000

X(1): 1.5000
X(2): 0.5000

c) Se la soluzione ottima del rilassamento lineare ha almeno una variabile frazionaria, aggiungere un Taglio di Gomory (scelta della variabile a discrezione dello studente).

Consideriamo il tableau ottimo del Simplexso Primale. Nella soluzione ottima vi sono due variabili frazionarie: $x_1 = 1.5 = \frac{3}{2}$ e $x_2 = 0.5 = \frac{1}{2}$.

Scegliamo di aggiungere il Taglio di Gomory relativo alla variabile x_1 (riga 1 del tableau ottimo del Simplexso Primale), che è il seguente:

$$-\frac{3}{4}x_3 - \frac{1}{4}x_4 - \frac{1}{2}x_5 \leq -\frac{1}{2}$$

Quindi, possiamo aggiungere al tableau la seguente riga:

$$-\frac{3}{4}x_3 - \frac{1}{4}x_4 - \frac{1}{2}x_5 + x_6 = -\frac{1}{2}$$

Dopodiché, basta riottimizzare con il duale:

Tableau dopo aver aggiunto vincolo.

-3.500	0.000	0.000	-0.750	-0.250	-1.500	0.000
1.500	1.000	0.000	0.750	0.250	0.500	0.000
0.500	0.000	1.000	0.250	-0.250	0.500	0.000
-0.500	-0.000	-0.000	-0.750	-0.250	-0.500	1.000

Tableau dopo aver pivotato su (3,3)

-3.000	0.000	0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000
1.000	1.000	0.000	0.000	0.000	0.000	1.000
0.333	0.000	1.000	0.000	-0.333	0.333	0.333
0.667	0.000	0.000	1.000	0.333	0.667	-1.333

Tableau ottimo

-3.000	0.000	0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000
1.000	1.000	0.000	0.000	0.000	0.000	1.000
0.333	0.000	1.000	0.000	-0.333	0.333	0.333
0.667	0.000	0.000	1.000	0.333	0.667	-1.333

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: -3.0000

X(1): 1.0000
X(2): 0.3333
X(3): 0.6667

d) Partendo dalla soluzione ottima del rilassamento continuo del problema P (i.e., nodo radice), svolgere una iterazione dell'algoritmo branch and bound:

- definire i nodi figli e i problemi corrispondenti;

Se consideriamo il tableau ottimo del Simplexso Primale, le variabili in base con valori frazionari sono $x_1 = \frac{3}{2}$ e $x_2 = \frac{1}{2}$. Per esempio, se consideriamo il branching rispetto alla variabile x_2 i nodi figli sono i seguenti: $P_1 = P(x_2 \leq 0)$ e $P_2 = P(x_2 \geq 1)$.

- selezionare uno dei due nodi figli e risolvere il corrispondente problema (trovare la soluzione ottima del problema corrispondente al nodo figlio scelto).

Se selezioniamo il nodo figlio $P_1 = P(x_2 \leq 0)$, in questo caso dobbiamo aggiungere il vincolo $x_2 \leq 0$, che aggiungendo la variabile di scarto è della seguente forma:

$$x_2 + x_7 = 0$$

Una volta aggiunto il nuovo vincolo al tableau, dobbiamo ripristinare una base pivotando sulla colonna di x_2 per annullare il coefficiente "1" nella riga del nuovo vincolo e riottimizzare.

Qui di seguito i passaggi:

```

Tableau dopo aver aggiunto vincolo.
-3.500| 0.000 0.000 -0.750 -0.250 -1.500 0.000
-----
1.500| 1.000 0.000 0.750 0.250 0.500 0.000
0.500| 0.000 1.000 0.250 -0.250 0.500 0.000
0.000| 0.000 1.000 0.000 0.000 0.000 1.000

Tableau dopo aver ripristinato la base.
-3.500| 0.000 0.000 -0.750 -0.250 -1.500 0.000
-----
1.500| 1.000 0.000 0.750 0.250 0.500 0.000
0.500| 0.000 1.000 0.250 -0.250 0.500 0.000
-0.500| 0.000 0.000 -0.250 0.250 -0.500 1.000

Tableau dopo aver pivotato su (3,3)
-2.000| 0.000 0.000 0.000 -1.000 0.000 -3.000
-----
0.000| 1.000 0.000 0.000 1.000 -1.000 3.000
0.000| 0.000 1.000 0.000 0.000 0.000 1.000
2.000| -0.000 -0.000 1.000 -1.000 2.000 -4.000

Tableau ottimo
-2.000| 0.000 0.000 0.000 -1.000 0.000 -3.000
-----
0.000| 1.000 0.000 0.000 1.000 -1.000 3.000
0.000| 0.000 1.000 0.000 0.000 0.000 1.000
2.000| -0.000 -0.000 1.000 -1.000 2.000 -4.000

Soluzione ottima trovata!

Costo ottimo: -2.0000

X( 1): 0.0000
X( 2): 0.0000
X( 3): 2.0000

```

e) Rilassare in modo Lagrangiano il vincolo (1) e svolgere la prima iterazione completa del metodo del subgradiente partendo dalle seguenti penalità iniziali:

- $\lambda_1 = 0$;
- $\lambda_1 = -2$.

Come primo passo scriviamo il problema Lagrangiano. Si noti che nel testo il vincolo (1) è della forma " \leq ", quindi le penalità λ devono essere non-positive (in alternativa ci si potrebbe riportare al caso " $-2x_1 + 2x_2 - x_3 \geq -2$ "):

$$\text{(LR)} \quad \begin{cases} z_{LR}(\lambda) = \text{Min } (-2 - 2\lambda)x_1 + (-1 + 2\lambda)x_2 + (-1 - \lambda)x_3 + 2\lambda \\ \text{s. t. } +x_1 + x_2 + x_3 \leq +2 & (2) \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0 \text{ intere} & (3) \end{cases}$$

Ora consideriamo i due casi proposti:

i. $\lambda_1 = 0$;

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(LR) \quad \begin{cases} z_{LR}(0) = \text{Min } (-2)x_1 + (-1)x_2 + (-1)x_3 - 0 \\ \text{s. t.} \quad +x_1 + x_2 + x_3 \leq +2 & (2) \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0 \text{ intere} & (3) \end{cases}$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 2, x_2 = 0$ e $x_3 = 0$, mentre $z_{LR}(0) = -4$.

Il subgradiente sarà $s = 2 - 2x_1 + 2x_2 - x_3 = -2$. Dopodiché, si aggiorna la penalità Lagrangiana:

$$\lambda = \min\{0, \lambda + \theta s\} = \min\{0, 0 - \theta 2\}$$

Si scelga un θ a piacere.

ii. $\lambda_1 = -2$.

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(LR) \quad \begin{cases} z_{LR}(-2) = \text{Min } (2)x_1 + (-5)x_2 + (1)x_3 - 4 \\ \text{s. t.} \quad +x_1 + x_2 + x_3 \leq +2 & (2) \\ x_1, x_2, x_3 \geq 0 \text{ intere} & (3) \end{cases}$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 0, x_2 = 2$ e $x_3 = 0$, mentre $z_{LR}(-2) = -14$.

Il subgradiente sarà $s = 2 - 2x_1 + 2x_2 - x_3 = 6$. Dopodiché, si aggiorna la penalità Lagrangiana:

$$\lambda = \min\{0, \lambda + \theta s\} = \min\{0, -2 + \theta 6\}$$

Si scelga un θ a piacere.

6) Si consideri il seguente problema **P**:

$$(P) \quad \begin{cases} \text{Min } z = +x_1 + x_2 + 3x_3 \\ \text{s. t.} \quad +x_1 - x_2 - x_3 \leq +1 & (1) \\ \quad \quad +x_1 + x_2 + x_3 \geq +1 & (2) \\ \quad \quad x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} & (3) \end{cases}$$

a) Rilassare in modo Lagrangiano il vincolo (1) e svolgere la prima iterazione completa del metodo del subgradiente partendo dalle seguenti penalità iniziali:

i. $\lambda_1 = 0$;

ii. $\lambda_1 = -2$.

Come primo passo scriviamo il problema Lagrangiano. Si noti che nel testo il vincolo (1) è della forma " \leq ", quindi le penalità λ devono essere non-positive (in alternativa ci si potrebbe riportare al caso " $-x_1 + x_2 + x_3 \geq -1$ "):

$$(\mathbf{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(\lambda) = \text{Min } (1 - \lambda)x_1 + (1 + \lambda)x_2 + (3 + \lambda)x_3 + \lambda \\ \text{s. t.} \quad +x_1 + x_2 + x_3 \geq +1 & (2) \\ x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} & (3) \end{cases}$$

Ora consideriamo i due casi proposti:

i. $\lambda_1 = 0;$

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\mathbf{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(0) = \text{Min } (1)x_1 + (1)x_2 + (3)x_3 + 0 \\ \text{s. t.} \quad +x_1 + x_2 + x_3 \geq +1 & (2) \\ x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} & (3) \end{cases}$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 1, x_2 = 0$ e $x_3 = 0$, mentre $z_{LR}(0) = 1$ (si noti che poteva essere scelta anche la soluzione $x_1 = 0, x_2 = 1$ e $x_3 = 0$).

Il subgradiente sarà $s = 1 - x_1 + x_2 + x_3 = 0$.

Si noti che la soluzione è ammissibile e che $\lambda(b - Ax) = \lambda s = 0$, quindi la soluzione è ottima.

ii. $\lambda_1 = -2.$

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\mathbf{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(-2) = \text{Min } (3)x_1 + (-1)x_2 + (1)x_3 - 2 \\ \text{s. t.} \quad +x_1 + x_2 + x_3 \geq +1 & (2) \\ x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} & (3) \end{cases}$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 0, x_2 = 1$ e $x_3 = 0$, mentre $z_{LR}(-2) = -3$.

Il subgradiente sarà $s = 1 - x_1 + x_2 + x_3 = 2$. Dopodiché, si aggiorna la penalità Lagrangiana:

$$\lambda = \min\{0, \lambda + \theta s\} = \min\{0, -2 + \theta 2\}$$

Si scelga un θ a piacere.

b) Rilassare in modo Lagrangiano i vincoli (1) e (2) e svolgere la prima iterazione completa del metodo del subgradiente partendo dalle seguenti penalità iniziali:

i. $\lambda_1 = 0$ e $\lambda_2 = 0;$

ii. $\lambda_1 = -1$ e $\lambda_2 = +1.$

Come primo passo scriviamo il problema Lagrangiano, in cui $\lambda_1 \leq 0$ e $\lambda_2 \geq 0$:

$$(\mathbf{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(\lambda) = \text{Min } (1 - \lambda_1 - \lambda_2)x_1 + (1 + \lambda_1 - \lambda_2)x_2 + (3 + \lambda_1 - \lambda_2)x_3 + \lambda_1 + \lambda_2 \\ \text{s. t.} \quad x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} & (3) \end{cases}$$

Ora consideriamo i due casi proposti:

- i. $\lambda_1 = 0$ e $\lambda_2 = 0$;

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(0,0) = \text{Min } (1)x_1 + (1)x_2 + (3)x_3 + 0 \\ \text{s. t.} \quad x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} \end{cases} \quad (3)$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 0$, $x_2 = 0$ e $x_3 = 0$, mentre $z_{LR}(0,0) = 0$. Il subgradiente avrà componenti $s_1 = 1 - x_1 + x_2 + x_3 = 1$ e $s_2 = 1 - x_1 - x_2 - x_3 = 1$. Dopodiché, si aggiornano le penalità Lagrangiane:

$$\lambda_1 = \min\{0, \lambda_1 + \theta s_1\} = \min\{0, 0 + \theta 1\}$$

$$\lambda_2 = \max\{0, \lambda_2 + \theta s_2\} = \max\{0, 0 + \theta 1\}$$

Si scelga un θ a piacere.

- ii. $\lambda_1 = -1$ e $\lambda_2 = +1$.

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(-1, +1) = \text{Min } (1)x_1 + (-1)x_2 + (1)x_3 - 1 + 1 \\ \text{s. t.} \quad x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} \end{cases} \quad (3)$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 0$, $x_2 = 1$ e $x_3 = 0$, mentre $z_{LR}(-1, +1) = -1$.

Il subgradiente avrà componenti $s_1 = 1 - x_1 + x_2 + x_3 = 2$ e $s_2 = 1 - x_1 - x_2 - x_3 = 0$.

Dopodiché, si aggiornano le penalità Lagrangiane:

$$\lambda_1 = \min\{0, \lambda_1 + \theta s_1\} = \min\{0, -1 + \theta 2\}$$

$$\lambda_2 = \max\{0, \lambda_2 + \theta s_2\} = \max\{0, +1 + \theta 0\} = 1$$

Si scelga un θ a piacere.

7) Si consideri il seguente problema P:

$$(\text{P}) \quad \begin{cases} \text{Max } z = +9x_1 + 4x_2 + 15x_3 \\ \text{s. t.} \quad +3x_1 + 2x_2 + 4x_3 \leq +5 \\ x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} \end{cases} \quad \begin{matrix} (1) \\ (2) \end{matrix}$$

Si noti che si vuole massimizzare la funzione obiettivo.

a) Risolvere il rilassamento lineare del problema P (i.e., il problema ottenuto rilassando i vincoli di interezza).

In questo caso potremo usare un qualsiasi metodo per risolvere un problema di programmazione lineare, però il problema P corrisponde al knapsack problem per cui è sufficiente calcolare i seguenti rapporti: $r_1 = \frac{9}{3} = 3$, $r_2 = \frac{4}{2} = 2$ e $r_3 = \frac{15}{4} = 3.75$, per cui possiamo definire la seguente soluzione: $x_1 = \frac{1}{3}$, $x_2 = 0$ e $x_3 = 1$ (abbiamo preso tutto x_3

occupando 4 unità del knapsack lasciando solo una unità libera, che può essere occupata da $\frac{1}{3}$ di x_1). Il valore della soluzione ottima del rilassamento continuo sarà $z_{LP} = 18$.

b) Rilassare in modo Lagrangiano il vincolo (1) e svolgere la prima iterazione completa del metodo del subgradiente partendo dalle seguenti penalità iniziali:

- i. $\lambda_1 = 0$;
- ii. $\lambda_1 = -2$;
- iii. $\lambda_1 = -3$.

Come primo passo scriviamo il problema Lagrangiano. Si noti che il vincolo (1) è della forma " \leq ", quindi le penalità λ devono essere non-positive (in alternativa ci si potrebbe riportare al caso " $-3x_1 - 2x_2 - 4x_3 \geq -5$ "), inoltre la funzione obiettivo è di massimo. Nella soluzione abbiamo trasformato la funzione obiettivo in un minimo (cambiando i segni):

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(\lambda) = \text{Min } (-9 - 3\lambda)x_1 + (-4 - 2\lambda)x_2 + (-15 - 4\lambda)x_3 + 5\lambda \\ \text{s. t. } x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} \end{cases} \quad (2)$$

Ora consideriamo i due casi proposti:

- i. $\lambda_1 = 0$;

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(0) = \text{Min } (-9)x_1 + (-4)x_2 + (-15)x_3 + 0 \\ \text{s. t. } x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} \end{cases} \quad (2)$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 1$, $x_2 = 1$ e $x_3 = 1$, mentre $z_{LR}(0) = -28$. Il subgradiente sarà $s = 5 - 3x_1 - 2x_2 - 4x_3 = -4$. Dopodiché, si aggiornano le penalità Lagrangiane:

$$\lambda = \min\{0, \lambda + \theta s\} = \min\{0, 0 + \theta(-4)\}$$

Si scelga un θ a piacere.

- ii. $\lambda_1 = -2$.

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\text{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(-2) = \text{Min } (-3)x_1 + (0)x_2 + (-7)x_3 - 10 \\ \text{s. t. } x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} \end{cases} \quad (2)$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 1$, $x_2 = 0$ e $x_3 = 1$, mentre $z_{LR}(-2) = -20$ (si noti che poteva essere scelta anche la soluzione $x_1 = 1$, $x_2 = 1$ e $x_3 = 1$). Il subgradiente sarà $s = 5 - 3x_1 - 2x_2 - 4x_3 = -2$. Dopodiché, si aggiornano le penalità Lagrangiane:

$$\lambda = \min\{0, \lambda + \theta s\} = \min\{0, -2 + \theta(-2)\}$$

Si scelga un θ a piacere.

iii. $\lambda_1 = -3$.

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

$$(\mathbf{LR}) \quad \begin{cases} z_{LR}(-3) = \text{Min } (0)x_1 + (2)x_2 + (-3)x_3 - 15 \\ \text{s. t. } x_1, x_2, x_3 \in \{0,1\} \end{cases} \quad (2)$$

Per cui la soluzione sarà $x_1 = 0$, $x_2 = 0$ e $x_3 = 1$, mentre $z_{LR}(-3) = -18$ (si noti che poteva essere scelta anche la soluzione $x_1 = 1$, $x_2 = 0$ e $x_3 = 1$). Il subgradiente sarà $s = 5 - 3x_1 - 2x_2 - 4x_3 = 1$. Dopodiché, si aggiornano le penalità Lagrangiane:

$$\lambda = \min\{0, \lambda + \theta s\} = \min\{0, -3 + \theta(1)\}$$

Si scelga un θ a piacere.