

## Esercizi

### Programmazione Lineare Intera

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

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

Risolvendo il rilassamento continuo del problema **P** (ottenuto rilassando i vincoli di interezza)

utilizzando il metodo del Simplex 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**:

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

Risolvendo il rilassamento continuo del problema **P** (ottenuto rilassando i vincoli di interezza) utilizzando il metodo del Simplex 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

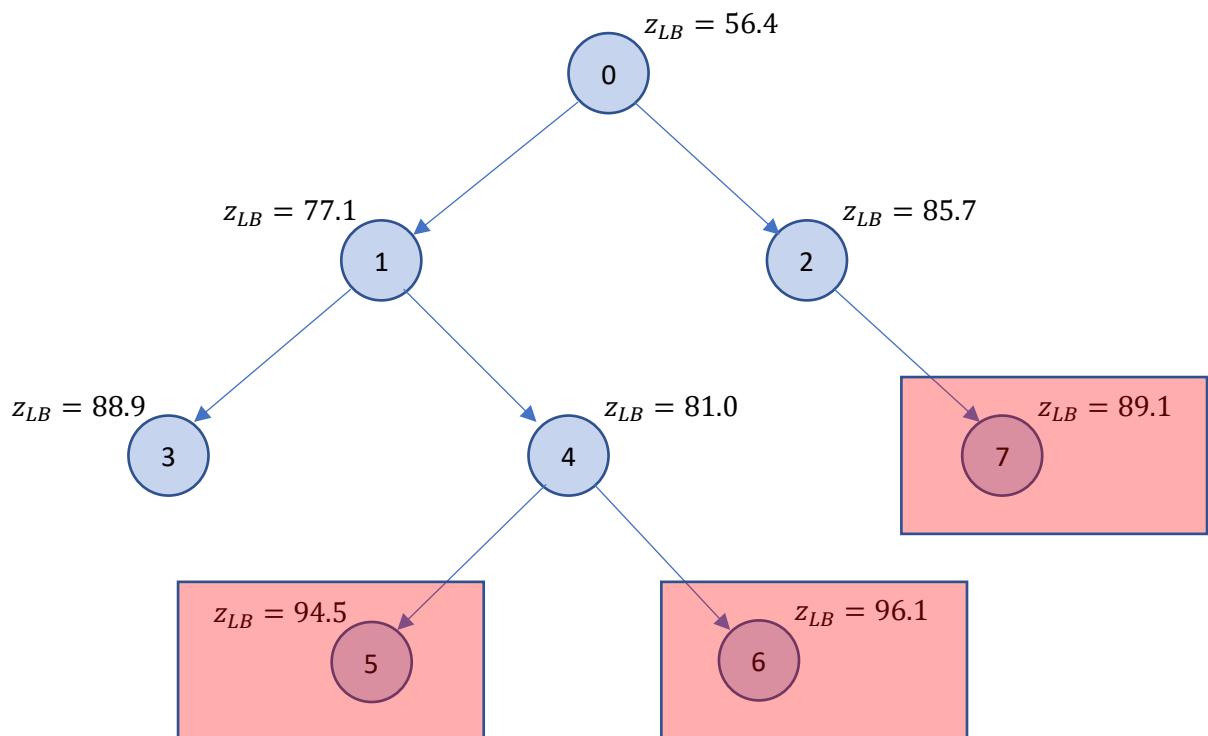
Tableau ottimo?								
10.500	0.000	-23.000	0.000	0.000	0.000	-3.500	-5.000	
-----+-----								
3.000	1.000	-5.000	0.000	0.000	0.000	-1.000	-1.000	
1.500	0.000	-4.000	1.000	0.000	0.000	-0.500	-1.000	
0.500	-0.000	-4.000	-0.000	-0.000	1.000	-1.500	-2.000	
0.000	0.000	3.000	0.000	1.000	0.000	1.000	0.000	

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?

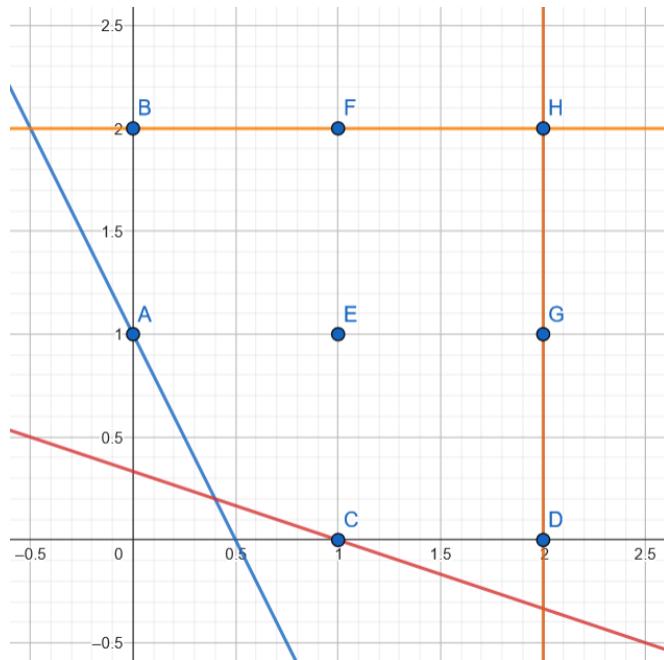


I nodi che possono essere eliminati sono il 5, 6 e 7, perché sicuramente non possono generare soluzioni migliori di quella finora trovata.

- 4) Si consideri il seguente problema P:

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

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 simplex primale.

Tableau Iniziale!							
0.000	-2.000	-3.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
<hr/>							
1.000	2.000	1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	0.000
1.000	1.000	3.000	0.000	-1.000	0.000	0.000	0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
<hr/>							
Tableau Fase 1: iniziale							
0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	-1.000
<hr/>							
1.000	2.000	1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	1.000
1.000	1.000	3.000	0.000	-1.000	0.000	0.000	0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
<hr/>							
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
<hr/>							
1.000	2.000	1.000	-1.000	0.000	0.000	0.000	1.000
1.000	1.000	3.000	0.000	-1.000	0.000	0.000	0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000
2.000	0.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000
<hr/>							
Tableau dopo aver pivotato su (2,2)							
0.667	1.667	0.000	-1.000	0.333	0.000	0.000	0.000
<hr/>							
0.667	1.667	0.000	-1.000	0.333	0.000	0.000	1.000
0.333	0.333	1.000	0.000	-0.333	0.000	0.000	0.000
2.000	1.000	0.000	0.000	0.000	1.000	0.000	0.000
1.667	-0.333	0.000	0.000	0.333	0.000	1.000	0.000
<hr/>							
Tableau dopo aver pivotato su (1,1)							
0.000	0.000	0.000	0.000	-0.000	0.000	0.000	-1.000
<hr/>							
0.400	1.000	0.000	-0.600	0.200	0.000	0.000	0.600
0.200	0.000	1.000	0.200	-0.400	0.000	0.000	-0.200
1.600	0.000	0.000	0.600	-0.200	1.000	0.000	-0.600
1.800	0.000	0.000	-0.200	0.400	0.000	1.000	0.200
<hr/>							

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 simplex 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  $\lambda_2 \geq 0$ :

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

Ora consideriamo i due casi proposti:

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

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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:

$$\begin{aligned} \lambda_1 &= \max\{0, \lambda_1 + \theta s_1\} = \max\{0, 0 + \theta 1\} \\ \lambda_2 &= \max\{0, \lambda_2 + \theta s_2\} = \max\{0, 0 + \theta 1\} \end{aligned}$$

Si scelga un  $\theta$  a piacere.

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

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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:

$$\begin{aligned} \lambda_1 &= \max\{0, \lambda_1 + \theta s_1\} = \max\{0, 1 + \theta(-5)\} \\ \lambda_2 &= \max\{0, \lambda_2 + \theta s_2\} = \max\{0, 1 + \theta(-7)\} \end{aligned}$$

Si scelga un  $\theta$  a piacere.

5) Si consideri il seguente problema P:

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

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	0.000
-----+-----					
2.000	2.000	-2.000	1.000	1.000	0.000
2.000	1.000	1.000	1.000	0.000	1.000
Tableau dopo aver pivotato su (1,1)					
-2.000	0.000	3.000	0.000	-1.000	-0.000
-----+-----					
1.000	1.000	-1.000	0.500	0.500	0.000
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
-----+-----					
1.500	1.000	0.000	0.750	0.250	0.500
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	0.000
-----+-----					
2.000	2.000	-2.000	1.000	1.000	0.000
2.000	1.000	1.000	1.000	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
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
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
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

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 Simplex 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 Simplex 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

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 Simplex 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

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

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

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  $\lambda$  devono essere non-positive (in alternativa ci si potrebbe riportare al caso “ $-2x_1 + 2x_2 - x_3 \geq -2$ ”):

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

Ora consideriamo i due casi proposti:

$$\text{i. } \lambda_1 = 0;$$

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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  $\theta$  a piacere.

$$\text{ii. } \lambda_1 = -2.$$

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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  $\theta$  a piacere.

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

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

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

$$\text{i. } \lambda_1 = 0;$$

$$\text{ii. } \lambda_1 = -2.$$

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

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

Ora consideriamo i due casi proposti:

- i.  $\lambda_1 = 0$ ;

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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:

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

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  $\theta$  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  $\lambda_2 \geq 0$ :

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

Ora consideriamo i due casi proposti:

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

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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  $\theta$  a piacere.

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

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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  $\theta$  a piacere.

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

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

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  $\lambda$  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):

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

Ora consideriamo i due casi proposti:

- i.  $\lambda_1 = 0$ ;

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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  $\theta$  a piacere.

- ii.  $\lambda_1 = -2$ .

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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  $\theta$  a piacere.

iii.  $\lambda_1 = -3$ .

Il problema Lagrangiano da risolvere sarà:

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

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  $\theta$  a piacere.