

EP2 Otimização Linear

Bruno Hideki Akamine

NUSP: 11796322

1 Sobre o Exercício-Programa

Neste exercício-programa estaremos implementando as duas fases do método Simplex, dessa vez nosso programa pode receber qualquer tipo de problema, ou melhor, não precisamos supor que o problema é viável e contém somente soluções não degeneradas. Implementamos duas versões do método simplex : o método simplex revisado e o método *full tableau*.

2 Implementações

Como no relatório do primeiro exercício-programa já explicamos o funcionamento da segunda fase do método Simplex tanto do revisado quanto do *full tableau*, iremos nos focar em explicar o pivoteamento e a primeira fase. No programa feito usamos a mesma estrutura de loop em ambos os métodos para a segunda fase.

2.1 Método Simplex Revisado

2.1.1 Principais partes do programa

Vamos começar falando um pouco sobre a regra de pivoteamento aplicada e como se deu sua implementação nessa versão do método Simplex. Neste exercício-programa foi pedido para implementar a regra de pivoteamento do menor índice. No nosso programa aplicamos essa regra em duas ocasiões: para a escolha da variável de entrada e para a escolha da variável de saída. No caso da escolha da variável de entrada basta checarmos qual dos índices é menor, como imprimimos todos os índices não básicos com seus custos reduzidos para a melhor visualização do método e do seu funcionamento não mantemos o vetor de variáveis não básicas (`variaveis_Nbasicas`) ordenado e portanto a velocidade do método pode ser um pouco comprometida para alguns casos específicos já que não economizamos cálculos. Também é aplicado o pivoteamento para a escolha de variável de saída, porém como precisamos escolher o menor θ possível, só aplicamos essa regra quando temos θ 's pequenos que se coincidem e então escolhemos a variável com menor índice (A regra de pivoteamento é usada várias

vezes durante o método, vamos deixar aqui as linhas correspondentes à primeira utilização para a escolha da variável de entrada e de saída. Variável de entrada - Linhas 39 a 45; Variável de saída: Linhas 58 a 71).

Tendo já falado sobre a regra de pivoteamento utilizado, podemos começar a falar sobre a implementação da primeira fase do método Simplex revisado. O objetivo da primeira fase é encontrar uma solução básica viável inicial, decidir se o problema é viável e retirar restrições redundantes. Para encontrar a primeira solução básica viável, resolvemos um problema auxiliar da seguinte forma:

$$\begin{aligned} \min \quad & y \\ \text{sujeito a} \quad & Ax + y = b \\ & x \geq 0 \\ & y \geq 0 \end{aligned}$$

Sabemos que uma solução inicial para esse problema auxiliar é (x, y) onde x é um vetor nulo e $y = b$. Para fazer essa implementação concatenamos à matriz A uma matriz identidade de dimensão $m \times m$ onde m é o número de restrições, ou melhor, temos a matriz auxiliar $A' = [A | I_{m \times m}]$. Assim, realizamos a iteração do método simplex usual para esse problema auxiliar. Ao fim da iteração, se a solução ótima tiver custo maior que zero, concluímos que o problema é inviável. Se o custo for igual a zero, porém ainda tivermos variáveis artificiais na base, retiramos elas da seguinte forma: Olhamos para a linha correspondente a variável artificial da matriz $B^{-1}A$ se todas as entradas da linha forem iguais a zero, conclui-se que temos uma restrição redundante e portanto podemos reduzir o número de restrições para $m - 1$ (Linhas 151 a 157). Para isso, retiramos a linha e coluna correspondente a variável artificial na inversa B^{-1} , e com isso conseguimos reduzir em uma dimensão a matriz quadrada $m \times m$ para $m - 1 \times m - 1$. Caso haja alguma entrada diferente de zero, realizamos as operações elementares de linhas usuais para que a variável correspondente a essa entrada entre na base e a variável artificial saia da base. Assim a primeira fase termina com uma solução básica viável inicial para o problema original, ou conclui que o problema é inviável. Para iniciar a segunda fase basta diminuir a dimensão da solução (x, y) de $1 \times m + n$ para $1 \times n$ retirando a parte correspondente ao y que sabemos que é igual ao vetor nulo (pois pela construção do nosso algoritmo ao fim da primeira fase todas as variáveis artificiais não são variáveis básicas). Assim começamos a iteração da segunda fase do método Simplex que foi o foco do primeiro exercício-programa.

2.1.2 Exemplos de execução

1. Problema inviável

O problema que usaremos de exemplo é:

- $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 7 & 5 & 3 & 2 \\ 3 & 5 & 10 & 15 \end{pmatrix}$
- $b = (15, 120, 100)$
- $c = (-4, -5, -9, -11)$
- $m = 3$
- $n = 4$

Ou seja, temos o problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & -4x_1 - 5x_2 - 9x_3 - 11x_4 \\ \text{sujeito a} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 15 \\ & 7x_1 + 5x_2 + 3x_3 + 2x_4 = 120 \\ & 3x_1 + 5x_2 + 10x_3 + 15x_4 = 100 \end{aligned}$$

Temos portanto a saída do método:

```

----- Fase 1 -----
*****Iteração 0*****
Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
5  15.00000
6  120.00000
7  100.00000

Valor da função objetiva: 235.00000

Matriz inversa:
Diagonal Matrix

    1  0  0
    0  1  0
    0  0  1

Vetor p:
    1
    1
    1

Custos reduzidos:
1  -11.00000
2  -11.00000
3  -14.00000
4  -18.00000

```

Entra na base: 1

Direção:

5 1.00000

6 7.00000

7 3.00000

Theta*

15.00000

Sai da base : 5

*****Iteração 1*****

Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)

1 15.00000

6 15.00000

7 55.00000

Valor da função objetiva: 70.00000

Matriz inversa:

1 0 0

-7 1 0

-3 0 1

Vetor p:

-10

1

1

Custos reduzidos:

5 11.00000

2 0.00000

3 -3.00000

4 -7.00000

Entra na base: 3

Direção:

1 1.00000

6 -4.00000

7 7.00000

Theta*

7.85714

Sai da base : 7

```
*****Iteração 2*****
Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
1  7.14286
6  46.42857
3  7.85714
```

Valor da função objetiva: 46.42857

Matriz inversa:

1.4286	0	-0.1429
-8.7143	1.0000	0.5714
-0.4286	0	0.1429

Vetor p:

-8.7143
1.0000
0.5714

Custos reduzidos:

5	9.71429
2	0.85714
7	0.42857
4	-1.85714

Entra na base: 4

Direção:

1	-0.71429
6	1.85714
3	1.71429

Theta*

4.58333

Sai da base : 3

```
*****Iteração 3*****
Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
1  10.41667
6  37.91667
4  4.58333
```

Valor da função objetiva: 37.91667

Matriz inversa:

1.2500	0	-0.0833
--------	---	---------

```

-8.2500    1.0000    0.4167
-0.2500         0    0.0833

Vetor p:
-8.2500
 1.0000
 0.4167
Custos reduzidos:
5  9.25000
2  1.16667
7  0.58333
3  1.08333
Problema inviável.
ind = 1
x = NaN
d = NaN

```

Vamos comentar um pouco sobre a iteração 0 e a iteração 3 da saída. Na iteração zero estamos começando a primeira fase do método Simplex com solução $(0, 0, 0, 0, 15, 120, 100)$ para o problema auxiliar como explicado acima e vemos que de fato a matriz inicial é a matriz identidade de tamanho $m \times m$, que é igual a sua inversa. Assim, ao calcularmos os custos reduzidos notamos que todas as variáveis não básicas poderiam entrar na base, porém como estamos usando o pivoteamento de menor índice, escolhemos x_1 como pivot de entrada, e para a escolha de saída é escolhido a variável x_5 . Durante as outras iterações é possível perceber que a regra de pivoteamento esta sendo feita corretamente, pois entre os índices com custo negativo, sempre é escolhido o menor índice. Agora pulamos para a última iteração, a iteração 3, nessa iteração vemos que nenhum custo reduzido é negativo, portanto conclui-se que estamos em uma solução ótima ao problema auxiliar. Porém checando-se o valor da função objetiva, que é imprimido a cada iteração, vemos que seu valor é maior que zero, portanto o programa conclui que o problema é inviável e acaba o algoritmo, devolvendo `ind = 1` como pedido no enunciado, como não é pedido quais valores a serem retornados às variáveis `x` e `d` para esse caso, devolvemos `NaN` para essas variáveis.

2. Problema ilimitado

O problema que usaremos de exemplo é:

- $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$
- $b = (1, 2)$
- $c = (-2, -1, 0, 0)$
- $m = 2$

- $n = 3$

Ou seja, temos o problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & -2x_1 - x_2 \\ \text{sujeito a} \quad & -x_1 + x_2 + x_3 = 1 \\ & x_1 - 2x_2 + x_4 = 2 \end{aligned}$$

Temos portanto a seguinte saída do método:

```

-----          Fase 1          -----
*****Iteração 0*****
Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
5  1.00000
6  2.00000

Valor da função objetiva: 3.00000

Matriz inversa:
    1  0
    0  1

Vetor p:
    1
    1
Custos reduzidos:
1  0.00000
2  1.00000
3 -1.00000
4 -1.00000

Entra na base: 3

Direção:
5  1.00000
6  0.00000

Theta*
    1.00000

Sai da base : 5

*****Iteração 1*****
Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)

```

3 1.00000
6 2.00000

Valor da função objetiva: 2.00000

Matriz inversa:

1 0
0 1

Vetor p:

0
1

Custos reduzidos:

1 -1.00000
2 2.00000
5 1.00000
4 -1.00000

Entra na base: 1

Direção:

3 -1.00000
6 1.00000

Theta*

2.00000

Sai da base : 6

*****Iteração 2*****

Indices das variáveis básicas:(indice - valor associado)

3 3.00000
1 2.00000

Valor da função objetiva: 0.00000

Matriz inversa:

1 1
0 1

Vetor p:

0
0

Custos reduzidos:

6 1.00000
2 0.00000


```

5  1.00000
4  0.00000
-----          Fase 2          -----
*****Iteração 0*****
Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
3  3.00000
1  2.00000

Valor da função objetiva: -4.00000

Matriz inversa:
    1  1
    0  1

Vetor p:
    0
   -2

Custos reduzidos:
2  -5.00000
4  2.00000

Entra na base: 2

Direção:
3  -1.00000
1  -2.00000
Problema ilimitado
ind = -1
x = NaN
d =

   -1
   -2

```

Vamos comentar um pouco sobre a última iteração da primeira fase e a única iteração da segunda fase do exemplo acima. Note que na última iteração da primeira fase nenhuma das variáveis básicas corresponde a uma variável artificial, portanto não precisamos retirar nenhuma variável artificial da base, além disso, é possível ver que o valor da função objetiva do problema auxiliar ao final da primeira fase é igual a 0, e portanto o programa conclui que a solução ótima atual do problema auxiliar também é uma solução básica viável ao problema original, sendo essa a primeira solução utilizada na segunda fase do método. Logo na primeira iteração da segunda fase, após escolher a variável de entrada (x_2) o programa percebe

que todas as componentes do vetor de direção são negativas e portanto conclui que o problema é ilimitado e para a execução do programa devolvendo `ind = -1` e o vetor de direção em `d`. Como não foi especificado o que devolver em `x` nesse caso, devolvemos `NaN`.

3. Problema com solução ótima

O problema que usaremos nesse exemplo é:

- $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ -1 & 2 & 6 & 0 \\ 0 & 4 & 9 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 1 \end{pmatrix}$
- $b = (3, 2, 5, 1)$
- $c = (1110)$
- $m = 4$
- $n = 4$

Ou seja, temos o problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 + x_2 + x_3 \\ \text{sujeito a} \quad & x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 3 \\ & -x_1 + 2x_2 + 6x_3 = 2 \\ & 4x_2 + 9x_3 = 5 \\ & 3x_3 + x_4 = 1 \end{aligned}$$

Temos portanto a seguinte saída do método:

```
----- Fase 1 -----
*****Iteração 0*****
Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
5  3.00000
6  2.00000
7  5.00000
8  1.00000

Valor da função objetiva: 11.00000

Matriz inversa:
  1  0  0  0
  0  1  0  0
  0  0  1  0
  0  0  0  1
```

Vetor p:

1
1
1
1

Custos reduzidos:

1 0.00000
2 -8.00000
3 -21.00000
4 -1.00000

Entra na base: 2

Direção:

5 2.00000
6 2.00000
7 4.00000
8 0.00000

Theta*

1.00000

Sai da base : 6

*****Iteração 1*****

Indices das variáveis básicas:(indice - valor associado)

5 1.00000
2 1.00000
7 1.00000
8 1.00000

Valor da função objetiva: 3.00000

Matriz inversa:

1.0000	-1.0000	0	0
0	0.5000	0	0
0	-2.0000	1.0000	0
0	0	0	1.0000

Vetor p:

1
-3
1
1

Custos reduzidos:

1 -4.00000
6 4.00000
3 3.00000
4 -1.00000

Entra na base: 1

Direção:
5 2.00000
2 -0.50000
7 2.00000
8 0.00000

Theta*
0.50000

Sai da base : 5

*****Iteração 2*****
Índices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
1 0.50000
2 1.25000
7 0.00000
8 1.00000

Valor da função objetiva: 1.00000

Matriz inversa:
0.5000 -0.5000 0 0
0.2500 0.2500 0 0
-1.0000 -1.0000 1.0000 0
0 0 0 1.0000

Vetor p:
-1
-1
1
1

Custos reduzidos:
5 2.00000
6 2.00000
3 -3.00000
4 -1.00000

Entra na base: 3

Direção:
1 -1.50000
2 2.25000
7 0.00000
8 3.00000

Theta*
0.33333

Sai da base : 8

*****Iteração 3*****
Índices das variáveis básicas:(índice - valor associado)
1 1.00000
2 0.50000
7 0.00000
3 0.33333

Valor da função objetiva: 0.00000

Matriz inversa:
0.5000 -0.5000 0 0.5000
0.2500 0.2500 0 -0.7500
-1.0000 -1.0000 1.0000 0
0 0 0 0.3333

Vetor p:
-1
-1
1
0

Custos reduzidos:
5 2.00000
6 2.00000
8 1.00000
4 0.00000

-Retirando a variável artificial 7 da base-

Linha correspondente a variável 7 da matriz inv * A:
0.00000 0.00000 0.00000 0.00000

Linha 3 da matriz A corresponde a uma restrição redundante, portanto vamos retirá-la.

Retiramos também a variável 7 das variáveis básicas.

Matriz inversa:

0.5000	-0.5000	0.5000
0.2500	0.2500	-0.7500
0	0	0.3333

----- Fase 2 -----

*****Iteração 0*****

Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)

1	1.00000
2	0.50000
3	0.33333

Valor da função objetiva: 1.83333

Matriz inversa:

0.5000	-0.5000	0.5000
0.2500	0.2500	-0.7500
0	0	0.3333

Vetor p:

0.750000
-0.250000
0.083333

Custos reduzidos:

4	-0.08333
---	----------

Entra na base: 4

Direção:

1	0.50000
2	-0.75000
3	0.33333

Theta*

1.00000

Sai da base : 3

*****Iteração 1*****

Indices das variáveis básicas:(índice - valor associado)

1	0.50000
2	1.25000
4	1.00000

Valor da função objetiva: 1.75000

```

Matriz inversa:
    0.5000  -0.5000    0
    0.2500   0.2500    0
         0         0  1.0000

Vetor p:
    0.7500
   -0.2500
         0

Custos reduzidos:
3  0.25000

Solução ótima encontrada com custo 1.75000:
1  0.50000
2  1.25000
3  0.00000
4  1.00000
ind = 0
x =

    0.5000    1.2500         0    1.0000

d = NaN

```

Vamos comentar um pouco sobre a última iteração da primeira fase e a última iteração da segunda fase. Na última iteração da primeira fase (iteração 3) vemos que o valor da função objetiva da função auxiliar é 0, além disso, vemos que x_7 está na base, apesar de ser uma variável artificial, portanto o programa deve retirar x_7 da base, ao analisar a linha correspondente a variável 7 da matriz $B^{-1}A$, vemos que não há nenhuma entrada com valor diferente de zero, portanto o programa conclui que existe uma restrição redundante. Note que a matriz inversa final de fato diminui de uma dimensão, ou melhor, foi de dimensão 4×4 para dimensão 3×3 . Note que no começo da segunda fase, a solução básica inicial é igual a solução final da primeira fase sem a variável x_7 e com uma dimensão a menos. Na última iteração da segunda fase vemos que nenhum custo reduzido é negativo, portanto o programa conclui que a solução básica viável atual é ótima e devolve `ind = 0` e a solução ótima em `x`. Como não é especificado o que devolver em `d` nesse caso, devolvemos `NaN`.

2.2 Método *full tableau*

2.2.1 Principais partes do programa

Assim como no método Simplex revisado, nessa implementação do *full tableau* estaremos usando a regra de pivoteamento de menor índice. A implementação dessa regra é feita da mesma forma que no outro método, portanto não iremos nos alongar nessa parte.

Como já discutido anteriormente, o objetivo da primeira fase é encontrar uma solução ótima para o seguinte problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & y \\ \text{sujeito a} \quad & Ax + y = b \\ & x \geq 0 \\ & y \geq 0 \end{aligned}$$

Nossa função `[ind x d] = simplex_tab(tableau)` recebe um *tableau* inicial, onde a linha zero contém o vetor da função objetiva c e a coluna zero contém o vetor b (Note que a entrada do canto superior esquerdo não contém nada, portanto para os exemplos deixaremos essa entrada igual a zero por padrão). Assim para transformarmos nosso *tableau* inicial no problema auxiliar armazenamos a linha zero do *tableau* em uma variável c , após isso retiramos a linha zero do e concatenamos a matriz identidade $I_{m \times m}$. Resultando no seguinte *tableau*: $[b|A|I_{m \times m}]$. Por fim, colocamos de volta a linha zero, correspondente a um vetor de R^{m+n+1} onde a primeira entrada corresponde a $-\sum_{i=1}^m b_i$. As n seguintes entradas correspondem ao vetor $-uA$ onde u é um vetor de R^m composto só de uns e as últimas m entradas são iguais a 0 (Esse processo de transformar o *tableau* em outro correspondente ao *tableau* do problema auxiliar é feito nas linhas 273 à 287). Com isso fazemos a iteração usual do *tableau*. Checando a entrada superior esquerda do *tableau* concluimos se o problema é viável ou não. Caso seja viável, ainda precisamos ver se alguma variável artificial está presente na base. Caso esteja, então vamos olhar para a linha correspondente a essa variável artificial, caso haja alguma entrada diferente de zero (note que estamos checando somente as entradas correspondentes a variáveis não artificiais), então a variável correspondente a essa coluna entra na base e a variável artificial sai da base. Note que não estamos fazendo nada de diferente do método revisado, a maior diferença é caso todas as variáveis sejam iguais a zero, nesse caso basta retirarmos a linha correspondente a variável artificial do *tableau*. Ao fim desse processo todo, temos um *tableau* correspondente a uma solução básica viável ao problema original. Precisamos só "voltar" com o *tableau* para o início da segunda fase. Para isso, retiramos as últimas m colunas do *tableau*, também "trocamos" a linha zero do nosso *tableau* pelo vetor $[-c_b x_b | c' - c'_b B^{-1}A]$, e assim, estamos prontos para iniciar a segunda fase do método Simplex (Lembre que armazenamos a função objetiva do problema inicial na variável c). Essa transformação final corresponde as linhas 389 à 392.

2.2.2 Exemplos de execução

1. Problema inviável

O problema que usaremos de exemplo é:

$$\bullet \text{ tableau} = \begin{pmatrix} 0 & -4 & -5 & -9 & -11 \\ 15 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 120 & 7 & 5 & 3 & 2 \\ 100 & 3 & 5 & 10 & 15 \end{pmatrix}$$

Ou seja, temos o problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & -4x_1 - 5x_2 - 9x_3 - 11x_4 \\ \text{sujeito a} \quad & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 15 \\ & 7x_1 + 5x_2 + 3x_3 + 2x_4 = 120 \\ & 3x_1 + 5x_2 + 10x_3 + 15x_4 = 100 \end{aligned}$$

Temos portanto a saída do método:

```

----- Fase 1 -----
*****Iteração 0*****
Tableau:
-235  -11  -11  -14  -18    0    0    0
   15    1    1    1    1    1    0    0
   120    7    5    3    2    0    1    0
   100    3    5   10   15    0    0    1

```

Entra na base : 1

Theta*
15.00000

Sai da base : 5

```

*****Iteração 1*****
Tableau:
-70    0    0   -3   -7   11    0    0
   15    1    1    1    1    1    0    0
   15    0   -2   -4   -5   -7    1    0
   55    0    2    7   12   -3    0    1

```

Entra na base : 3

Theta*
7.85714

Sai da base : 7

*****Iteração 2*****

Tableau:

Columns 1 through 6:

-46.4286	0	0.8571	0	-1.8571	9.7143
7.1429	1.0000	0.7143	0	-0.7143	1.4286
46.4286	0	-0.8571	0	1.8571	-8.7143
7.8571	0	0.2857	1.0000	1.7143	-0.4286

Columns 7 and 8:

0	0.4286
0	-0.1429
1.0000	0.5714
0	0.1429

Entra na base : 4

Theta*
4.58333

Sai da base : 3

*****Iteração 3*****

Tableau:

Columns 1 through 6:

-37.9167	0	1.1667	1.0833	0	9.2500
10.4167	1.0000	0.8333	0.4167	0	1.2500
37.9167	0	-1.1667	-1.0833	-0.0000	-8.2500
4.5833	0	0.1667	0.5833	1.0000	-0.2500

Columns 7 and 8:

0	0.5833
0	-0.0833

```

1.0000    0.4167
      0    0.0833

```

```

Problema inviável.
ans = 1

```

Vamos analisar a primeira e última iteração do método. Note que no *tableau* da primeira iteração de fato tivemos o aumento da dimensão de $(m+1) \times (n+1)$ para $(m+1) \times (n+m+1)$. Também temos que na linha zero todas as variáveis não-básicas tem custo negativo, portanto, utilizando a regra de pivoteamento de menor índice escolhemos a variável x_1 para entrar na base. Após isso, analisamos a coluna correspondente a x_1 e é escolhido a variável x_5 para sair da base. Indo agora para a última iteração, note que a entrada do canto superior esquerdo do *tableau* esta menor do que zero e não há nenhuma variável com custo negativo, portanto o problema auxiliar esta com uma solução ótima maior que zero, com isso o programa conclui que o problema é inviável.

2. Problema ilimitado

O problema que usaremos de exemplo é:

$$\bullet \text{ tableau} = \begin{pmatrix} 0 & -2 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Ou seja, temos o problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & -2x_1 - x_2 \\ \text{sujeito a} \quad & -x_1 + x_2 + x_3 = 1 \\ & x_1 - 2x_2 + x_4 = 2 \end{aligned}$$

Temos portanto a seguinte saída do método:

```
tableau =
```

```

  0  -2  -1   0   0
  1  -1   1   1   0
  2   1  -2   0   1

```

```

----- Fase 1 -----
*****Iteração 0*****
Tableau:

```

-3	0	1	-1	-1	0	0
1	-1	1	1	0	1	0
2	1	-2	0	1	0	1

Entra na base : 3

Theta*
1.00000

Sai da base : 5

*****Iteração 1*****

Tableau:

-2	-1	2	0	-1	1	0
1	-1	1	1	0	1	0
2	1	-2	0	1	0	1

Entra na base : 1

Theta*
2.00000

Sai da base : 6

*****Iteração 2*****

Tableau:

0	0	0	0	0	1	1
3	0	-1	1	1	1	1
2	1	-2	0	1	0	1

Tableau final da fase 1:

0	0	0	0	0	1	1
3	0	-1	1	1	1	1
2	1	-2	0	1	0	1

----- Fase 2 -----

*****Iteração 0*****

Tableau:

4	0	-5	0	2
3	0	-1	1	1

```

      2    1   -2    0    1

Entra na base: 2

Problema ilimitado
ind = -1
x = NaN
d =

-1
-2

```

Vamos explicar brevemente a última iteração da primeira fase, e analisar a única iteração da segunda fase. Na última iteração do método, podemos perceber que nenhuma entrada da linha zero é menor que zero, portanto estamos em uma solução ao problema auxiliar, como a entrada do canto superior esquerda é igual a zero, o problema é viável. Após isso o nosso programa checa as variáveis da base para ver se há alguma variável artificial, como não há nenhuma ele printa o *tableau* final da primeira fase. Note que de fato, o número de colunas do tableau da primeira iteração da segunda fase tem menos $m = 2$ colunas e somente vemos mudança correspondente a linha zero de um *tableau* a outro. Note que na única iteração da segunda fase, a única variável com custo negativo é x_2 , porém ao analisarmos sua coluna vemos que não há nenhuma entrada positiva e portanto o programa conclui que o problema é ilimitado.

3. Problema com solução ótima

O problema que usaremos nesse exemplo é:

$$\bullet \text{ tableau} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 2 & 3 & 0 \\ 2 & -1 & 2 & 6 & 0 \\ 5 & 0 & 4 & 9 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

Ou seja, temos o problema:

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 + x_2 + x_3 \\ \text{sujeito a} \quad & x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 3 \\ & -x_1 + 2x_2 + 6x_3 = 2 \\ & 4x_2 + 9x_3 = 5 \\ & 3x_3 + x_4 = 1 \end{aligned}$$

Temos portanto a seguinte saída do método:

```

-----          Fase 1          -----
*****Iteração 0*****
Tableau:
-11    0   -8  -21   -1    0    0    0    0
  3    1    2    3    0    1    0    0    0
  2   -1    2    6    0    0    1    0    0
  5    0    4    9    0    0    0    1    0
  1    0    0    3    1    0    0    0    1

```

Entra na base : 2

Theta*
1.00000

Sai da base : 6

```

*****Iteração 1*****
Tableau:
Columns 1 through 7:

```

-3.0000	-4.0000	0	3.0000	-1.0000	0	4.0000
1.0000	2.0000	0	-3.0000	0	1.0000	-1.0000
1.0000	-0.5000	1.0000	3.0000	0	0	0.5000
1.0000	2.0000	0	-3.0000	0	0	-2.0000
1.0000	0	0	3.0000	1.0000	0	0

Columns 8 and 9:

0	0
0	0
0	0
1.0000	0
0	1.0000

Entra na base : 1

Theta*
0.50000

Sai da base : 5

*****Iteração 2*****

Tableau:

Columns 1 through 7:

-1.0000	0	0	-3.0000	-1.0000	2.0000	2.0000
0.5000	1.0000	0	-1.5000	0	0.5000	-0.5000
1.2500	0	1.0000	2.2500	0	0.2500	0.2500
0	0	0	0	0	-1.0000	-1.0000
1.0000	0	0	3.0000	1.0000	0	0

Columns 8 and 9:

0	0
0	0
0	0
1.0000	0
0	1.0000

Entra na base : 3

Theta*

0.33333

Sai da base : 8

*****Iteração 3*****

Tableau:

Columns 1 through 7:

0	0	0	0	0	2.0000	2.0000
1.0000	1.0000	0	0	0.5000	0.5000	-0.5000
0.5000	0	1.0000	0	-0.7500	0.2500	0.2500
0	0	0	0	0	-1.0000	-1.0000
0.3333	0	0	1.0000	0.3333	0	0

Columns 8 and 9:

0	1.0000
0	0.5000
0	-0.7500
1.0000	0
0	0.3333

-Retirando a variável artificial 7 da base-

Tableau:

Columns 1 through 7:

0	0	0	0	0	2.0000	2.0000
1.0000	1.0000	0	0	0.5000	0.5000	-0.5000
0.5000	0	1.0000	0	-0.7500	0.2500	0.2500
0	0	0	0	0	-1.0000	-1.0000
0.3333	0	0	1.0000	0.3333	0	0

Columns 8 and 9:

0	1.0000
0	0.5000
0	-0.7500
1.0000	0
0	0.3333

Linha 4 do tableau corresponde a uma restrição redundante, portanto vamos retirá-la.

Retiramos também a variável 7 das variáveis básicas.

Tableau final da fase 1:

Columns 1 through 7:

0	0	0	0	0	2.0000	2.0000
1.0000	1.0000	0	0	0.5000	0.5000	-0.5000
0.5000	0	1.0000	0	-0.7500	0.2500	0.2500
0.3333	0	0	1.0000	0.3333	0	0

Columns 8 and 9:

0	1.0000
0	0.5000
0	-0.7500
0	0.3333

----- Fase 2 -----
 *****Iteração 0*****

Tableau:

-1.8333	0	0	0	-0.0833
1.0000	1.0000	0	0	0.5000

0.5000	0	1.0000	0	-0.7500
0.3333	0	0	1.0000	0.3333

Entra na base: 4

Theta*
1.00000

Sai da base : 3

*****Iteração 1*****

Tableau:

-1.7500	0	0	0.2500	0
0.5000	1.0000	0	-1.5000	0
1.2500	0	1.0000	2.2500	0
1.0000	0	0	3.0000	1.0000

Solução ótima encontrada com custo 1.75000:

1 0.50000
2 1.25000
3 0.00000
4 1.00000
ind = 0
x =

0.5000	1.2500	0	1.0000
--------	--------	---	--------

d = NaN

Vamos analisar a última iteração de cada fase. Na última iteração da primeira fase vemos que nenhuma variável tem custo negativo, portanto estamos em uma solução ótima do problema auxiliar, como a entrada do canto superior esquerdo é igual a zero, concluímos que o problema é viável. Depois disso o programa identifica que a variável artificial x_7 esta na base e corresponde a 4 linha do tableau. Olhando para a quarta linha percebemos que todas as entradas das colunas de variáveis artificiais é igual a zero, portanto a quarta linha corresponde a uma restrição redundante e retiramos essa linha do tableau. Note que no *tableau* final da primeira fase tem uma linha a menos do que tinha no começo da iteração. Vamos agora para a última iteração da segunda fase, note que nenhuma entrada da linha zero do *tableau* é negativa, portanto o programa conclui que a solução atual é ótima e termina sua execução.