

## Relatório EP2

Neste exercício programa foi implementado o algoritmo da fase 2 do simplex revisado onde a função  $[ind\ v] = simplex(A, b, c, m, n, x)$ , calcula o problema de programação linear para problemas onde as soluções viáveis do poliedro são não-degeneradas, dada a matriz  $A$ , o vetor  $b$ , o vetor da função objetivo  $c$ , o número de restrições  $m$ , o número de variáveis  $n$  e uma solução inicial básica  $x$ , que será o nosso ponto de partida.

Basicamente no método simplex neste EP, temos uma solução básica inicial com  $n$  variáveis, onde  $m$  elementos delas são não-nulas,  $m \leq n$ , que pode ou não ser a solução ótima do sistema, antes de entrar na iteração verificamos quais são os índices básicos e não-básicos e guardamos os índices nos vetores  $IB$  e  $IN$  respectivamente.

Também achamos a matriz compostas pelas colunas básicas de  $A$  e guardamos ela na variável matriz  $B$ ,  $B = \begin{bmatrix} | & | & & | \\ A(:, IB(1)) & A(:, IB(2)) & \dots & A(:, IB(m)) \\ | & | & & | \end{bmatrix}$  que logo após calculamos a sua inversa e guardaremos nesta mesma variável.

Dentro do loop while, temos 5 passos principais, e que a partir daí foi implementado o algoritmo do simplex revisado, pois agora já temos os índices da solução básicas e suas respectivas colunas, e também temos a matriz inversa de base  $B = B^{-1}$ .

No primeiro passo, calculamos o vetor  $p' = c'_{IB} B$  e os custos reduzidos  $\bar{c}_j = c_j - p' A^j$  para todos os índices não-básicos  $j$ , que em octave estava nesta fórmula

$cj(i) = c(IN(i)) - p' * A(:, IN(i))$ , já que  $IN$  contém os  $n - m$  índices não básicos, o vetor  $cj$  terá  $n - m$  custos reduzidos. Se todos os custos reduzidos forem maiores que zero, a solução  $x$  é ótima pois em todos os outros pontos a função objetiva não irá diminuir, e assim o algoritmo para devolvendo o vetor  $v$  que será a solução  $x$ , e a variável  $ind = 0$ , indicando que o algoritmo encontrou uma solução ótima.

Caso contrário, o algoritmo segue para o passo 2, escolhemos um índice  $IN(i)$  tal que  $(cj(i) < 0 \ \&\& \ j > IN(i))$ , ou seja, pegamos o menor índice em que o custo é negativo (para evitar ciclagem). O passo 2 consiste apenas em calcular as direções viáveis,  $u = B * A(:, j) = -d_j$ , se todos os elementos de  $u$  forem não-positivos, temos um problema ilimitado na direção da função objetivo e o algoritmo para devolvendo  $ind = -1$ .

Se o algoritmo não parou, no passo 3, temos elementos de  $u_i > 0$ , calcularemos  $t = \frac{x(IB(i))}{u(i)}$  para todo  $i$  tal que  $u(i) > 0$ , e pegamos o  $theta^* = \min(t)$ , e  $k$  tal que  $theta^* = \frac{x(IB(k))}{u(k)}$ .

Agora, no próximo passo, vamos criar uma nova base, onde o índice  $IB(k)$  sai da base e colocaremos o índice  $j$ . Também trocando os índices respectivos no vetor  $IN$ . Colocando

$IN(\text{índice da variável que vai entrar na base}) = IB(k)$ . Também criaremos uma nova solução básica  $y$  que será dada por:  $y(j) = \theta^*$ ,  $y(IB(i)) = x(IB(i)) - \theta^* u(i)$  para  $i \neq k$  (coordenadas básicas) e  $y(IB(k)) = 0$ , (não-básicas). Para fazer isso criamos um vetor  $U$  que ao fazer a multiplicação  $y = x + \theta * U$ , ela satisfaz as três restrições acima.

Agora que já temos todos os índices básicos e não-básicos atualizados e a nova solução básica, poderíamos fazer igual ao algoritmo ingênuo do método simplex, que pegará as colunas básicas formando uma nova matriz básica e calcular sua inversa, porém calcular a inversa de uma matriz não é nada eficiente pois ela tem um custo de  $\sigma(m^3)$  operações aritméticas a cada interação do simplex. Para evitar esses cálculos que são computacionalmente custosas, antes do início de cada interação temos que ter a matriz inversa conhecida, assim os cálculos de  $p'$  e  $u$  são basicamente produto de matriz-vetor custando  $\sigma(m^2)$  operações aritméticas.

Para encontrar a nova matriz inversa, vamos aproveitar dos valores de  $u$  calculado nessa interação e usaremos a matriz inversa de  $B$ , e para gerar a nova matriz de forma eficiente, supomos uma matriz  $[B | u]$  com  $m$  linhas e  $m + 1$  colunas, vamos transformar a última coluna dessa matriz num vetor canônico onde  $u(k) = 1$ , e para todos os outros elementos de  $u$  sejam zero, através de operações elementares de linhas. O algoritmo para isso é dividir a  $k$ -ésima linha dessa matriz por  $u(k)$ , e depois para todas as outras linhas  $l$ ,  $l \neq k$ , subtrair a  $k$ -ésima linha multiplicada por  $u(l)$ . Num custo aritmético de no máximo  $\sigma(m^2)$ , pois antes de fazer a modificação em cada linha estou verificando se o valor de  $u(l)$  ou  $u(k)$ , já não é o valor esperado.

Com isso, podemos partir para uma nova interação.

Exemplo em que o PL tem solução ótima:

$$\begin{aligned} &\min(-10 \quad -12 \quad -12 \quad 0 \quad 0 \quad 0)x \\ &s. a \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & 2 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} 20 \\ 20 \\ 20 \end{bmatrix} \\ &x \geq 0 \end{aligned}$$

Usaremos como solução básica inicial  $x = (0 \quad 0 \quad 0 \quad 20 \quad 20 \quad 20)$ . A saída obtida foi:

<pre>Simplex: Fase 2  ----- Iterando 0 ----- 4 20.00000 5 20.00000 6 20.00000  Valor da função objetivo: 0.00000  Custos reduzidos 1 -10.00000 2 -12.00000 3 -12.00000  Entra na base: 1</pre>	<p>Imprimindo a solução básica associada à base <math>x_4, x_5, x_6</math>.</p> <p>Como todos os custos reduzidos são negativos, o algoritmo irá continuar, pois essa solução não é ótima. O candidato a entrar na base é o menor índice, que nesse caso é o <math>x_1</math>.</p>
--	--

```

Direção
4 1.00000
5 2.00000
6 2.00000

Theta*
10.00000

Sai da base: 5

----- Iterando 1 -----
4 10.00000
1 10.00000
6 0.00000

Valor da função objetivo: -100.00000

Custos reduzidos
5 5.00000
2 -7.00000
3 -2.00000

Entra na base: 2

Direção
4 1.50000
1 0.50000
6 1.00000

Theta*
0.00000

Sai da base: 6

----- Iterando 2 -----
4 10.00000
1 10.00000
2 0.00000

Valor da funcao objetivo: -100.00000

Custos reduzidos
5 -2.00000
6 7.00000
3 -9.00000

Entra na base: 3

Direção
4 2.50000
1 1.50000
2 -1.00000

Theta*
4.00000

Sai da base: 4

```

Nesta parte, todas as direções  $u$ , foram positivas, então  $t$  foi calculado em todas as direções e assim escolhida o mínimo atingido com  $k = 2$  ou  $k = 3$ , mas foi implementado que se tiver um  $k$  maior e os valores calculados são iguais, o menor  $k$  é escolhido. Tirando o  $x_5$  da base.

Novamente em  $x_2$  e  $x_3$  temos os custo negativos, vamos escolher o de menor índice para entrar na base.

Como  $x_6$  vale 0 e a direção associada a ela é positiva, temos  $\theta^* = 0$  que será o mínimo, já que  $\theta^* \geq 0$ .

Nesta parte, podemos observar que o custo reduzido associado a  $x_5$  também é negativa, porém ela já esteve uma vez na base, um jeito barato computacionalmente para a pivotação que evita a ciclagem, é pegar menor índice que satisfaz, neste caso o custo ser negativo. Assim pegamos  $x_3$  para entrar na base.

<pre> ----- Iterando 3 ----- 3 4.00000 1 4.00000 2 4.00000  Valor da função objetivo: -136.00000  Custos reduzidos 5 1.60000 6 1.60000 4 3.60000  Solução ótima encontrada com custo -136.00000 1 4.00000 2 4.00000 3 4.00000 4 0.00000 5 0.00000 6 0.00000  FIM da iteracao ----- </pre>	<p>Achamos que todos os custos reduzidos são positivos. Encontramos uma solução ótima.</p>
---	--

Exemplo em que o PL ilimitado:

$$\min(-1 \ 0)x$$

$$s.a \begin{bmatrix} 1 & -1 \end{bmatrix}x = \begin{bmatrix} 3 \end{bmatrix}$$

$$x \geq 0$$

Usaremos como solução básica inicial  $x = (3 \ 0)$ . A saída obtida foi:

<pre> Simplex: Fase 2  ----- Iterando 0 ----- 1 3.00000  Valor da função objetivo: -3.00000  Custos reduzidos 2 -2.00000  Entra na base: 2  Direcao 1 -1.00000  O problema eh ilimitado na direção da função objetivo  FIM da iteracao ----- </pre>	<p>Aqui, <math>x_2</math> é candidato a entrar na base, porém ao calcular a direção obtivemos que o valor também é negativo, ou seja, a função objetiva só desce nessa direção, pois se <math>u \leq 0</math>, tem-se <math>\theta^* = \infty</math>, logo o custo ótimo é <math>-\infty</math> e o algoritmo para.</p>
---	---