

Programação Linear - algoritmo simplex: degenerescência

Investigação Operacional

J.M. Valério de Carvalho
vc@dps.uminho.pt

Departamento de Produção e Sistemas
Escola de Engenharia, Universidade do Minho

15 de Março de 2023

Prog. Linear - algoritmo simplex: situações especiais

antes

- O método Simplex foi aplicado para resolver um problema de programação linear.

Guião

- Há situações especiais que é necessário analisar com detalhe, para definir completamente as decisões e acções do algoritmo simplex:
 - vértice admissível inicial não disponível;
 - vértices degenerados.

depois

- Vemos a implementação do algoritmo simplex usando matrizes.

Situações especiais do algoritmo simplex

Algoritmo 1 algoritmo simplex (esquema)

input: A, b, c ▷ modelo

if existir solução admissível **then**
 construir solução admissível inicial

else
 return problema é impossível

end if

while existirem variáveis atractivas **do**
 seleccionar coluna pivô: é a da variável mais atractiva

if todos coeficientes coluna pivô ≤ 0 **then**
 return solução ótima é ilimitada

else
 seleccionar linha pivô: é a da menor razão
 ▷ (em caso de empate, próxima solução é degenerada)

end if
 efectuar pivô para obter nova solução ▷ eliminação de Gauss

end while

return solução ótima

Finitude do algoritmo simplex

- Quando não há degenerescência, o algoritmo simplex converge para a solução óptima (finita) num número finito de pivôs, porque ...

Finitude do algoritmo simplex

- Quando não há degenerescência, o algoritmo simplex converge para a solução óptima (finita) num número finito de pivôs, porque ... a soma de um número infinito de valores positivos (há um aumento do valor da função objectivo em cada pivô) não pode ter um valor finito.

Finitude do algoritmo simplex

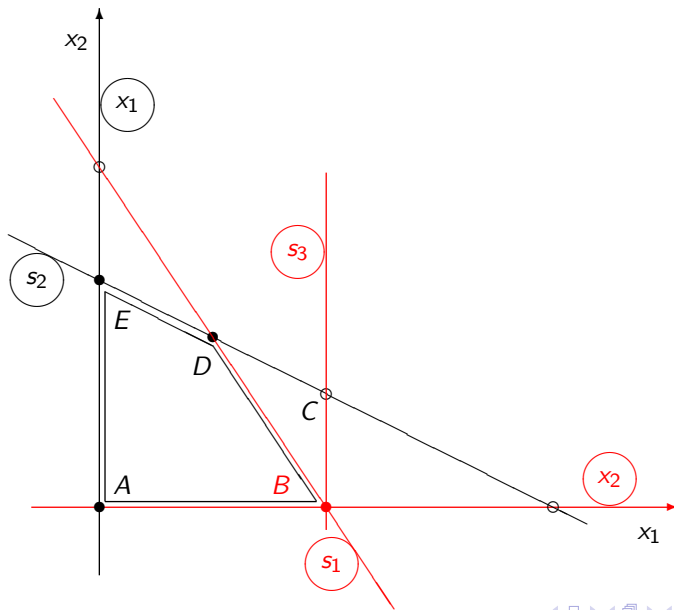
- Quando não há degenerescência, o algoritmo simplex converge para a solução óptima (finita) num número finito de pivôs, porque ... a soma de um número infinito de valores positivos (há um aumento do valor da função objectivo em cada pivô) não pode ter um valor finito.
- Quando há degenerescência, o algoritmo simplex pode entrar em ciclo quando se usam algumas regras de selecção do elemento pivô.

Finitude do algoritmo simplex

- Quando não há degenerescência, o algoritmo simplex converge para a solução óptima (finita) num número finito de pivôs, porque ... a soma de um número infinito de valores positivos (há um aumento do valor da função objectivo em cada pivô) não pode ter um valor finito.
- Quando há degenerescência, o algoritmo simplex pode entrar em ciclo quando se usam algumas regras de selecção do elemento pivô.
- Mas há uma regra que garante a convergência.

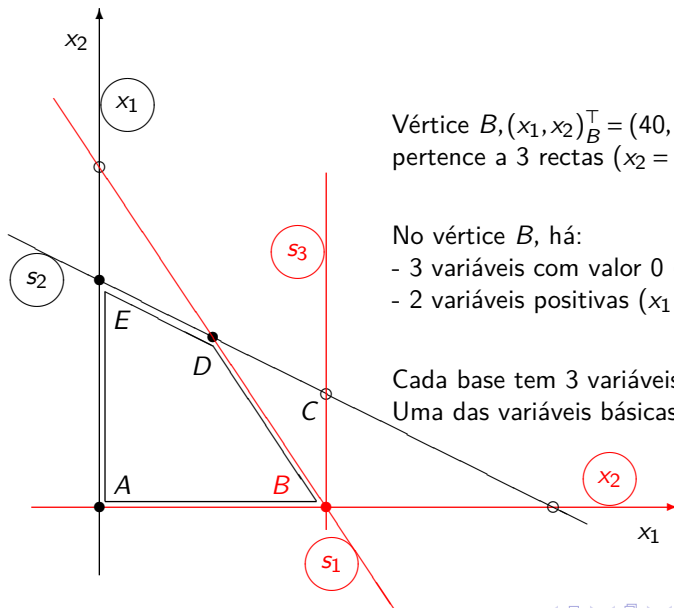
- ① Vértices degenerados
- ② Regra de Bland
- ③ Complexidade do algoritmo simplex
- ④ Apêndices
 - Degenerescência e restrições redundantes

Exemplo: 3 rectas no espaço a 2 dimensões



► Ver mais

Exemplo: 3 rectas no espaço a 2 dimensões



Vértice $B, (x_1, x_2)^T = (40, 0)^T$, é degenerado;
pertence a 3 rectas ($x_2 = 0, s_1 = 0$ e $s_3 = 0$).

No vértice B , há:

- 3 variáveis com valor 0 (x_2 , s_1 e s_3) e
- 2 variáveis positivas (x_1 e s_2).

Cada base tem 3 variáveis básicas.
Uma das variáveis básicas é nula.

► Ver mais

Vértice degenerado: caracterização no caso geral

- Vimos vértices determinados pela intersecção de $(n - m)$ hiperplanos.

Vértice degenerado: número maior de hiperplanos

- Um vértice *degenerado* pertence a mais do que $(n - m)$ hiperplanos.

- Ocorre quando, depois de fixar $(n - m)$ variáveis não-básicas em 0, na solução do sistema de m equações em ordem a m variáveis básicas, há, pelo menos, uma variável básica com o valor 0.

Vértice degenerado: várias bases, a mesma solução básica (\equiv vértice)

- Um vértice é *degenerado* se várias bases (cada uma correspondendo a um quadro simplex diferente) fornecerem a mesma solução básica.

Exemplo: 3 bases diferentes, a mesma solução básica

	z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	0	2	1	0	-3	0
s_2	0	0	2	0	1	-1	40
x_1	0	1	0	0	0	1	40
z	1	0	-10	0	0	12	480

	z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
x_2	0	0	1	0.5	0	-1.5	0
s_2	0	0	0	-1	1	2	40
x_1	0	1	0	0	0	1	40
z	1	0	0	5	0	-3	480

	z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
s_2	0	0	4/3	-1/3	1	0	40
s_3	0	0	-2/3	-1/3	0	1	0
x_1	0	1	2/3	1/3	0	0	40
z	1	0	-2	4	0	0	480

Um quadro simplex corresponde a um *vértice degenerado* se houver uma ou mais variáveis básicas com valor 0.

O pivô entre o Quadro 1 e o Quadro 2 é um *pivô degenerado*.

Solução básica (\equiv vértice) é sempre $(x_1, x_2, s_1, s_2, s_3)^T = (40, 0, 0, 40, 0)^T$.

Exemplo: resolução

	z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	3	2	1	0	0	120
s_2	0	1	2	0	1	0	80
s_3	0	1	0	0	0	1	40
z	1	-12	-10	0	0	0	0

	z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
x_1	0	1	$2/3$	$1/3$	0	0	40
s_2	0	0	$4/3$	$-1/3$	1	0	40
s_3	0	0	$-2/3$	$-1/3$	0	1	0
z	1	0	-2	4	0	0	480

	z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
x_1	0	1	0	0.5	-0.5	0	20
x_2	0	0	1	-0.25	0.75	0	30
s_3	0	0	0	-0.5	0.5	1	20
z	1	0	0	3.5	1.5	0	540

Solução óptima $(x_1, x_2, s_1, s_2, s_3)^T = (20, 30, 0, 0, 20)^T$.

Exemplo de execução do algoritmo simplex com ciclo

- O uso das seguintes regras no exemplo devido a Kuhn (citado em Balinski e Tucker (1969)) conduz a um ciclo.

Regras de selecção do elemento pivô:

- seleccionar para coluna pivô a **coluna com o coeficiente mais negativo** na linha da função objectivo;
- seleccionar para linha pivô a **linha com menor razão** e, em caso de empate, seleccionar a linha mais em cima.

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	-2	-9	1	9	1	0	0	0
s_2	0	1/3	1	-1/3	-2	0	1	0	0
s_3	0	2	3	-1	-12	0	0	1	2
z	1	-2	-3	1	12	0	0	0	0

a)

Exemplo: pivôs 1 e 2 do ciclo

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	-2	-9	1	9	1	0	0	0
s_2	0	1/3	1	-1/3	-2	0	1	0	0
s_3	0	2	3	-1	-12	0	0	1	2
z	1	-2	-3	1	12	0	0	0	0

a)

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	1	0	-2	-9	1	9	0	0
x_2	0	1/3	1	-1/3	-2	0	1	0	0
s_3	0	1	0	0	-6	0	-3	1	2
z	1	-1	0	0	6	0	3	0	0

b)

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
x_1	0	1	0	-2	-9	1	9	0	0
x_2	0	0	1	1/3	1	-1/3	-2	0	0
s_3	0	0	0	2	3	-1	-12	1	2
z	1	0	0	-2	-3	1	12	0	0

c)

Exemplo: pivôs 3 e 4 do ciclo

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3		
x_1	0	1	0	-2	-9	1	9	0	0	
x_2	0	0	1	1/3	1	-1/3	-2	0	0	c)
s_3	0	0	0	2	3	-1	-12	1	2	
z	1	0	0	-2	-3	1	12	0	0	

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3		
x_1	0	1	9	1	0	-2	-9	0	0	
x_4	0	0	1	1/3	1	-1/3	-2	0	0	d)
s_3	0	0	-3	1	0	0	-6	1	2	
z	1	0	3	-1	0	0	6	0	0	

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3		
x_3	0	1	9	1	0	-2	-9	0	0	
x_4	0	-1/3	-2	0	1	1/3	1	0	0	e)
s_3	0	-1	-12	0	0	2	3	1	2	
z	1	1	12	0	0	-2	-3	0	0	

Exemplo: pivôs 5 e 6 do ciclo

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
x_3	0	1	9	1	0	-2	-9	0	0
x_4	0	-1/3	-2	0	1	1/3	1	0	0
s_3	0	-1	-12	0	0	2	3	1	2
z	1	1	12	0	0	-2	-3	0	0

e)

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
x_3	0	-2	-9	1	9	1	0	0	0
s_2	0	-1/3	-2	0	1	1/3	1	0	0
s_3	0	0	-6	0	-3	1	0	1	2
z	1	0	6	0	3	-1	0	0	0

f)

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	-2	-9	1	9	1	0	0	0
s_2	0	1/3	1	-1/3	-2	0	1	0	0
s_3	0	2	3	-1	-12	0	0	1	2
z	1	-2	-3	1	12	0	0	0	0

g)

Teorema (Bland(1977))

- Seleccionar para coluna pivô a **coluna com coeficiente negativo e menor índice** e para linha pivô a **linha com menor razão e menor índice** assegura a finitude do algoritmo simplex.

Antes de fazer a prova do Teorema de Bland, vamos mostrar:

- a direcção de uma aresta num pivô é ortogonal a todas as linhas da matriz **A**; e
- num pivô degenerado, a linha da função objectivo também é ortogonal a uma direcção relacionada.

ver Bland, R. "New finite pivoting rules for the simplex method". *Mathematics of Operations Research* 2 (2): 103 - 107, 1977.

Direcção da aresta e linhas da matriz \mathbf{A} são ortogonais

- Dado o modelo $\max z = \mathbf{c}\mathbf{x}$, suj. a $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}$.

Lema

- Seja $\mathbf{d} \in \mathbb{R}^{n \times 1}$ o vector que indica a direcção de uma aresta entre os vértices \mathbf{x}_I e \mathbf{x}_F . Então

$$\mathbf{A}\mathbf{d} = \mathbf{0}$$

- Relembrar que, num pivô, há uma só variável não-básica que aumenta, as restantes se mantêm nulas, e que as variáveis básicas se alteram de acordo com o sistema de equações.

Direcção da aresta e linhas da matriz \mathbf{A} são ortogonais

Demonstração.

- Os pontos da aresta no pivô são:

$$\mathbf{x} = \mathbf{x}_I + \theta \mathbf{d}, \quad 0 \leq \theta \leq \theta_{\max}$$

- Quando $\theta = \theta_{\max}$, o ponto é o vértice \mathbf{x}_F .
- Ambos os vértices obedecem ao sistema de equações:

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_I = \mathbf{b}, \quad \mathbf{A}\mathbf{x}_F = \mathbf{b}$$

- Como todos os pontos da aresta pertencem ao domínio:

$$\mathbf{A}(\mathbf{x}_I + \theta \mathbf{d}) = \mathbf{b}, \quad 0 \leq \theta \leq \theta_{\max}$$

$$\mathbf{A}\mathbf{x}_I + \mathbf{A}\theta \mathbf{d} = \mathbf{b}, \quad 0 \leq \theta \leq \theta_{\max}$$

$$\theta \mathbf{A}\mathbf{d} = \mathbf{0}, \quad 0 \leq \theta \leq \theta_{\max}$$

- Como a relação é verdadeira para valores de θ positivos:

$$\mathbf{A}\mathbf{d} = \mathbf{0}$$

Exemplo: direcção da aresta $[CD]$ (s_3 aumenta)

- No vértice C , as equações que relacionam o valor das variáveis são:

$$\begin{cases} x_2 = 15 - 0.5 s_1 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 + 1 s_1 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- para caminhar para o vértice D , a variável não-básica s_3 aumenta e s_1 mantém-se igual a 0:

$$\begin{cases} x_2 = 15 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- o que é equivalente ao seguinte conjunto de equações usando θ para representar o incremento:

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 30 \\ 15 \\ 0 \\ 20 \\ 0 \end{pmatrix} + \theta \cdot \begin{pmatrix} \\ \\ \\ \\ \end{pmatrix}$$

Exemplo: direcção da aresta $[CD]$ (s_3 aumenta)

- No vértice C , as equações que relacionam o valor das variáveis são:

$$\begin{cases} x_2 = 15 - 0.5 s_1 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 + 1 s_1 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- para caminhar para o vértice D , a variável não-básica s_3 aumenta e s_1 mantém-se igual a 0:

$$\begin{cases} x_2 = 15 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- o que é equivalente ao seguinte conjunto de equações usando θ para representar o incremento:

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 30 \\ 15 \\ 0 \\ 20 \\ 0 \end{pmatrix} + \theta \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Exemplo: direcção da aresta $[CD]$ (s_3 aumenta)

- No vértice C , as equações que relacionam o valor das variáveis são:

$$\begin{cases} x_2 = 15 - 0.5 s_1 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 + 1 s_1 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- para caminhar para o vértice D , a variável não-básica s_3 aumenta e s_1 mantém-se igual a 0:

$$\begin{cases} x_2 = 15 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- o que é equivalente ao seguinte conjunto de equações usando θ para representar o incremento:

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 30 \\ 15 \\ 0 \\ 20 \\ 0 \end{pmatrix} + \theta \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ 1.5 \\ 0 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Exemplo: direcção da aresta $[CD]$ (s_3 aumenta)

- No vértice C , as equações que relacionam o valor das variáveis são:

$$\begin{cases} x_2 = 15 - 0.5 s_1 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 + 1 s_1 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- para caminhar para o vértice D , a variável não-básica s_3 aumenta e s_1 mantém-se igual a 0:

$$\begin{cases} x_2 = 15 + 1.5 s_3 \\ s_2 = 20 - 2 s_3 \\ x_1 = 30 - 1 s_3 \end{cases}$$

- o que é equivalente ao seguinte conjunto de equações usando θ para representar o incremento:

$$\begin{aligned} \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} 30 \\ 15 \\ 0 \\ 20 \\ 0 \end{pmatrix} + \theta \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ 1.5 \\ 0 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} \\ z &= 510 + \theta \cdot 3 \end{aligned}$$

Direcção \mathbf{d} com coeficientes do quadro simplex

- A prova usa os coeficientes do quadro simplex. Os elementos do vector $-\mathbf{d}$ têm o mesmo sinal dos coeficientes do quadro simplex:

coeficiente	variável
> 0	diminui
< 0	aumenta
$= 0$	mantém-se

- Exemplo: Linhas de \mathbf{A} do quadro simplex do vértice C e direcção $-\mathbf{d}$ do pivô com aumento da variável s_3 :

x_1	x_2	s_1	s_2	s_3
0	1	0.5	0	-1.5
0	0	-1	1	2
1	0	0	0	1

$$-\mathbf{d} = \begin{bmatrix} 1 & -1.5 & 0 & +2 & -1 \end{bmatrix}^T$$

- O segundo elemento do vector $-\mathbf{d}$ indica que x_2 aumenta 1.5 unidades por cada unidade de aumento de s_3 no pivô.
- Exercício: verificar que $\mathbf{A}(-\mathbf{d}) = \mathbf{0}$.

Matriz A aumentada com a linha da função objectivo c

- O modelo é equivalente a $\max z$, suj. a $Ax = b$, $z - cx = 0$, $x \geq 0$.
- Vamos designar a matriz aumentada por A' , e o vector das variáveis x aumentado com z por x' .

$$A'x' = \begin{bmatrix} b \\ \tilde{z} \end{bmatrix} = b'$$

- Exemplo:

z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3
0	0	1	0.5	0	-1.5
0	0	0	-1	1	+2
0	1	0	0	0	+1
1	0	0	5	0	-3

$$-d' = \begin{bmatrix} -3 & +1 & -1.5 & 0 & +2 & -1 \end{bmatrix}^T$$

- O primeiro elemento do vector $-d'$ indica que z aumenta 3 unidades por cada unidade de aumento de s_3 no pivô.

Pivô degenerado: valor da função objectivo

- Num pivô degenerado, o valor da função objectivo \tilde{z} não se altera, pelo que $\mathbf{b}'_{x_I} = \mathbf{b}'_{x_F}$.
- Portanto, $\mathbf{A}'(-\mathbf{d}') = \mathbf{0}$ (todas as linhas da matriz \mathbf{A}' são ortogonais ao vector $-\mathbf{d}'$).
- Exercício: verificar para o seguinte exemplo:

z	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3
0	0	1	0.5	0	-1.5
0	0	0	-1	1	+2
0	1	0	0	0	+1
1	0	0	5	0	-3

$$-\mathbf{d}' = \begin{bmatrix} -3 & +1 & -1.5 & 0 & +2 & -1 \end{bmatrix}^T$$

- (diz-se que $-\mathbf{d}'$ pertence ao complemento ortogonal do espaço das linhas de \mathbf{A}').

Demonstração.

Prova por contradição (Bland(1977)):

- Vamos assumir que:
 - P_1) a execução com a regra de Bland origina um ciclo; e
 - P_2) $\mathbf{A}'(-\mathbf{d}) = \mathbf{0}$, como acontece em pivôs degenerados.
- e verificar que existe uma contradição.
- Vamos usar um problema apenas com o conjunto (ordenado por índice) $T = \{p, \dots, q\} \subseteq \{1, 2, \dots, n\}$ das variáveis que entram e saem da base no ciclo.
- Seja q o maior índice, e vamos analisar o quadro simplex em que x_q entra na base e o quadro simplex em que x_q sai da base.



Quadro em que x_q entra na base

- Vamos analisar os sinais dos coeficientes do vector $\tilde{\mathbf{c}}$, dos elementos da linha da função objectivo:

	z	x_p	x_j	x_q	
	0				0
	0				0
	0				0
z	1		\tilde{c}_j	\tilde{c}_q	

$$\tilde{\mathbf{c}} = \begin{bmatrix} 1 & & & \end{bmatrix}$$

- Os coeficientes das variáveis básicas são nulos na linha da função objectivo.

Quadro em que x_q entra na base

- Vamos analisar os sinais dos coeficientes do vector \tilde{c} , dos elementos da linha da função objectivo:

	z	x_p	x_j	x_q	
	0				0
	0				0
	0				0
z	1		\tilde{c}_j	\tilde{c}_q	

$$\tilde{c} = [\quad 1 \quad \geq 0 \quad \geq 0 \quad \geq 0 \quad \geq 0 \quad \geq 0 \quad \geq 0 \quad < 0 \quad]$$

- Os coeficientes das variáveis básicas são nulos na linha da função objectivo.
- Dado que se selecciona, de entre as variáveis com coeficientes negativos na linha da função objectivo, a de menor índice, então todos os coeficientes são ≥ 0 , com excepção do coeficiente da variável x_q , que é < 0 .

Quadro em que x_q sai na base

- Vamos designar por x_t ($t < q$) a variável que entra na base.
- Vamos analisar os sinais dos coeficientes do vector $-\mathbf{d}'$, construído com informação da coluna de x_t .

	z	x_p	x_t	x_q	
x_{B_1}	0		\tilde{a}_{1t}	0	
...					
$x_q = x_{B_r}$	0		\tilde{a}_{rt}	1	(linha r)
...					
x_{B_m}	0		\tilde{a}_{mt}	0	0
z	1		\tilde{c}_t	0	

$$-\mathbf{d}' = [\quad \quad \quad]^T$$

Quadro em que x_q sai na base

- Vamos designar por x_t ($t < q$) a variável que entra na base.
- Vamos analisar os sinais dos coeficientes do vector $-\mathbf{d}'$, construído com informação da coluna de x_t .

	z	x_p	x_t	x_q	
x_{B_1}	0		\tilde{a}_{1t}	0	
...					
$x_q = x_{B_r}$	0		\tilde{a}_{rt}	1	(linha r)
...					
x_{B_m}	0		\tilde{a}_{mt}	0	
z	1		\tilde{c}_t	0	

$$-\mathbf{d}' = [\quad < 0 \quad \quad \quad]^T$$

Quadro em que x_q sai na base

- Vamos designar por x_t ($t < q$) a variável que entra na base.
- Vamos analisar os sinais dos coeficientes do vector $-\mathbf{d}'$, construído com informação da coluna de x_t .

	z	x_p	x_t	x_q	
x_{B_1}	0		\tilde{a}_{1t}	0	
...					
$x_q = x_{B_r}$	0		\tilde{a}_{rt}	1	0 (linha r)
...					
x_{B_m}	0		\tilde{a}_{mt}	0	0
z	1		\tilde{c}_t	0	

$$-\mathbf{d}' = \begin{bmatrix} < 0 & & -1 & & \end{bmatrix}^T$$

Quadro em que x_q sai na base

- Vamos designar por x_t ($t < q$) a variável que entra na base.
- Vamos analisar os sinais dos coeficientes do vector $-\mathbf{d}'$, construído com informação da coluna de x_t .

	z	x_p	x_t	x_q	
x_{B_1}	0		\tilde{a}_{1t}	0	
...					
$x_q = x_{B_r}$	0		\tilde{a}_{rt}	1	0 (linha r)
...					
x_{B_m}	0		\tilde{a}_{mt}	0	0
z	1		\tilde{c}_t	0	

$$-\mathbf{d}' = [\quad < 0 \quad \leq 0 \quad \leq 0 \quad \leq 0 \quad -1 \quad \leq 0 \quad \leq 0 \quad > 0 \quad]^T$$

- Para a variável que sai da base ser a variável x_q , $d_q = \tilde{a}_{rt} > 0$, porque o elemento pivô é sempre positivo;
- todos os elementos $\tilde{a}_{it} \leq 0$, $t < q$, porque, de outro modo, a variável que sairia da base seria uma com menor índice.

	z	x_p	x_t	x_q	
x_{B_1}	0		\tilde{a}_{1t}	0	
...					
$x_q = x_{B_r}$	0		\tilde{a}_{rt}	1	(linha r)
...					
x_{B_m}	0		\tilde{a}_{mt}	0	
z	1		\tilde{c}_t	0	

$$-d' = [\quad <0 \quad \leq 0 \quad \leq 0 \quad \leq 0 \quad -1 \quad \leq 0 \quad \leq 0 \quad >0 \quad]^T$$

- $d_1 = \tilde{c}_t$, a variável x_t é atractiva;
- $d_q = \tilde{a}_{rt}$, o elemento pivô é positivo;
- $d_t = -1$, a variável x_t é a variável não-básica que aumenta de valor;
(o coeficiente é -1, justamente indicando que aumenta).
- $d_j = 0$, para todas as restantes variáveis não básicas j ($j \neq t$)
- $d_{B_i} = \tilde{a}_{it}$, para todas as variáveis básicas B_i , da linha i do quadro.

Análise do produto escalar de $\tilde{\mathbf{c}} \cdot (-\mathbf{d}')$

$$\tilde{\mathbf{c}} = \begin{bmatrix} z & x_p & & & x_t & & & x_q \\ 1 & \geq 0 & \geq 0 & \geq 0 & \geq 0 & \geq 0 & \geq 0 & < 0 \end{bmatrix}$$

$$-\mathbf{d}' = \begin{bmatrix} < 0 & \leq 0 & \leq 0 & \leq 0 & -1 & \leq 0 & \leq 0 & > 0 \end{bmatrix}$$

- Contradição: assumimos $P_1 \wedge P_2$, mas isso implica $\neg P_2$:

- P_1) a execução com a regra de Bland origina um ciclo; e
- P_2) $\mathbf{A}'(-\mathbf{d}) = \mathbf{0}$, como acontece em pivôs degenerados;

porque $\tilde{\mathbf{c}} \cdot (-\mathbf{d}') < 0$, dado que há termos do produto escalar que são negativos, e não há termos positivos (q.e.d.).

Resolução do exemplo de Kuhn com regra de Bland

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	-2	-9	1	9	1	0	0	0
s_2	0	1/3	1	-1/3	-2	0	1	0	0
s_3	0	2	3	-1	-12	0	0	1	2
z	1	-2	-3	1	12	0	0	0	0

a)

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	0	-3	-1	-3	1	6	0	0
x_1	0	1	3	-1	-6	0	3	0	0
s_3	0	0	-3	1	0	0	-6	1	2
z	1	0	3	-1	0	0	6	0	0

b)

	z	x_1	x_2	x_3	x_4	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	0	-6	0	-3	1	0	1	2
x_1	0	1	0	0	-6	0	-3	1	2
x_3	0	0	-3	1	0	0	-6	1	2
z	1	0	0	0	0	0	0	1	2

c)

Complexidade do algoritmo simplex

- Há um exemplo especialmente construído (um hipercubo deformado no espaço a n -dimensões), em que o algoritmo simplex percorre todos os vértices quando se usa a regra de Dantzig.
- No espaço a 3 dimensões, percorre os $2^3 = 8$ vértices do cubo.
- No pior caso, o algoritmo simplex é exponencial.
- Em termos de comportamento médio, há estudos computacionais de implementações do algoritmo simplex em que o número de iterações se aproxima bem de $(m + n)/2$.

Klee V, Minty GJ (1972) How good is the simplex algorithm? In: Shisha O. (ed.) Inequalities: III. Academic Press, New York.

Vanderbei, Linear Programming: Foundations and Extensions, International Series in Operations Research & Management Science,

2014.

Ainda falta identificar se o problema é impossível ...

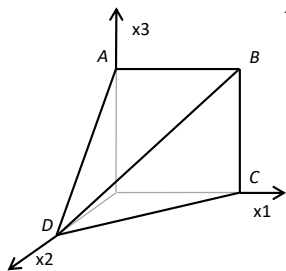
Teorema (Fundamental de Programação Linear)

Dado um problema de programação linear, se não existir uma solução óptima com valor finito, então ou o problema é impossível ou a solução óptima é ilimitada.

- A regra de Bland assegura a convergência do algoritmo simplex num número finito de passos.
- Há outros algoritmos para resolver problemas de programação linear, como os métodos de pontos interiores (que são polinomiais).
- O algoritmo simplex permanece competitivo, embora tenham sido identificados exemplos em que os métodos de pontos interiores têm melhor desempenho.

A.1. Degenerescência e restrições redundantes

- Num vértice degenerado, pode haver uma *restrição redundante*, i.e., uma restrição que pode ser removida sem alterar o domínio.
- Isso não acontece na generalidade. Há casos em que nenhuma restrição pode ser removida.
- Exemplo: as restrições que definem o vértice D : $x_1 + x_2 \leq 1$, $x_2 + x_3 \leq 1$ e $x_1, x_2, x_3 \geq 0$ são todas necessárias:



$$A: x_2 = 0; x_1 = 0; x_2 + x_3 = 1$$

$$B: x_2 = 0; x_2 + x_3 = 1; x_1 + x_2 = 1$$

$$C: x_2 = 0; x_3 = 0; x_1 + x_2 = 1$$

$$D: x_3 = 0; x_1 = 0; x_1 + x_2 = 1; x_2 + x_3 = 1 \text{ (há 4 planos)}$$

A.1. Degenescência e bases ótimas

	z'	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
s_1	0	0	2	1	0	-3	0
s_2	0	0	2	0	1	-1	40
x_1	0	1	0	0	0	1	40
z'	1	0	-1	0	0	3	120

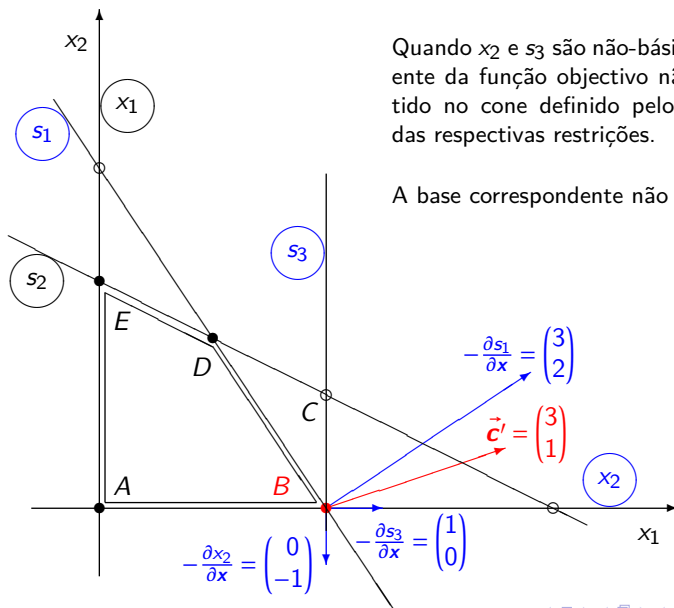
	z'	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
x_2	0	0	1	0.5	0	-1.5	0
s_2	0	0	0	-1	1	2	40
x_1	0	1	0	0	0	1	40
z'	1	0	0	1/2	0	3/2	120

	z'	x_1	x_2	s_1	s_2	s_3	
s_2	0	0	4/3	-1/3	1	0	40
s_3	0	0	-2/3	-1/3	0	1	0
x_1	0	1	2/3	1/3	0	0	40
z'	1	0	1	1	0	0	120

Se $z' = 3x_1 + 1x_2$, uma das três bases da solução básica óptima não é óptima.

O quadro 1 é uma base que não é óptima: é necessário fazer um pivô degenerado para se comprovar que a solução básica (que não se altera quando se faz o pivô) é uma solução óptima.

Interpretação geométrica



Quando x_2 e s_3 são não-básicas, o gradiente da função objectivo não está contido no cone definido pelos gradientes das respectivas restrições.

A base correspondente não é óptima.

Fim