Dualidade

Investigação Operacional

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

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

8 de fevereiro de 2015

Dualidade

antes

 A programação linear visa seleccionar as actividades que melhor usam os recursos disponíveis.

Guião

- A um problema de programação linear, podemos associar um problema dual, um problema equivalente, visto de outra perspectiva.
- As variáveis de decisão do problema dual têm um significado económico, relacionado com o valor dos recursos.
- O problema dual visa encontrar o melhor valor a dar aos recursos quando podem ser usados num conjunto de actividades.

depois

Iremos complementar estes conceitos com a análise de sensibilidade.

Conteúdo

- Problema dual
- Informação primal e dual num quadro simplex
- Significado económico das variáveis duais
- Relação entre os dois problemas
 - Teorema fraco da dualidade
 - Teorema forte da dualidade
 - Teorema da folga complementar
- Apêndice
 - Justificação do método dos multiplicadores (problema de transportes)

Problema Dual

Dado um problema (primal) de programação linear:

$$\begin{array}{ll}
\text{max} & cx \\
\text{suj.} & Ax \le b \\
& x \ge 0
\end{array}$$

sendo $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{R}^{m \times 1}$, $c \in \mathbb{R}^{1 \times n}$, $x \in \mathbb{R}^{n \times 1}$,

• o problema dual correspondente é:

min
$$yb$$

 suj . $yA \ge c$
 $y \ge 0$

sendo $y = (y_1, ..., y_i, ..., y_m) \in \mathbb{R}^{1 \times m}$ um vector de variáveis duais.

• A variável de decisão dual y_i está associada à restrição i do problema (primal), i = 1, ..., m.



Exemplo

	PRIMAL	DUAL				
	max cx	min yb				
	$Ax \leq b$	$yA \ge c$				
	$x \ge 0$	$y \ge 0$				
max	$30x_1 + 20x_2 + 10x_3$	min	$40y_1 + 150y_2 + 20y_3$			
suj.	$1x_1 + 1x_2 + 2x_3 \le 40$	suj.	$1y_1 + 2y_2 + 2y_3 \ge 30$			
	$2x_1 + 2x_2 + 1x_3 \le 150$		$1y_1 + 2y_2 + 1y_3 \ge 20$			
	$2x_1 + 1x_2 \leq 20$		$2y_1 + 1y_2 \ge 10$			
	$x_1, x_2, x_3 \ge 0$		$y_1, y_2, y_3 \ge 0$			

Para construir o problema dual, vamos pôr o problema original numa das *Formas canónicas*:

- Problema de *max* e todas as restrições de ≤.
- Problema de *min* e todas as restrições de ≥.
- O problema dual do problema dual é o problema primal.
- No que se segue, o problema primal é de maximização e o problema dual é de minimização.

Correspondência entre variáveis primais e duais

Regra de correspondência:

(var. folga de uma restrição) \Leftrightarrow (var. decisão dual associada à restrição).

	PRIMAL		DUAL
max	$30x_1 + 20x_2 + 10x_3$	min	$40y_1 + 150y_2 + 20y_3$
suj.	$1x_1 + 1x_2 + 2x_3 + \mathbf{s_1} = 40$	suj.	$1y_1 + 2y_2 + 2y_3 - \mathbf{u_1} = 30$
	$2x_1 + 2x_2 + 1x_3 + \mathbf{s_2} = 150$		$1y_1 + 2y_2 + 1y_3 - \mathbf{u_2} = 20$
	$2x_1 + 1x_2 + \mathbf{s_3} = 20$		$2y_1 + 1y_2 - \mathbf{u_3} = 10$
	$x_1, x_2, x_3, s_1, s_2, s_3 \ge 0$		$y_1, y_2, y_3, u_1, u_2, u_3 \ge 0$

Correspondência entre Variáveis							
PRIMAL		DUAL					
	$(s_1 \Leftrightarrow y_1)$						
var. folga	$\left\{\begin{array}{c} s_1 \Leftrightarrow y_1 \\ s_2 \Leftrightarrow y_2 \end{array}\right\}$	var. decisão					
	$(s_3 \Leftrightarrow y_3)$						
	$(x_1 \Leftrightarrow u_1)$						
var. decisão	$\left\{ \begin{array}{c} x_2 \Leftrightarrow u_2 \\ x_3 \Leftrightarrow u_3 \end{array} \right\}$	var. folga					
	$(x_3 \Leftrightarrow u_3)$						

Valores das variáveis duais no quadro simplex

O quadro simplex fornece os valores das:

- variáveis de decisão do dual: $c_B B^{-1} = y = (y_1, y_2, y_3) = (5, 0, 15),$
- variáveis de folga do dual: $c_B B^{-1} A c = u = (u_1, u_2, u_3) = (5, 0, 0)$.

	x_1	<i>x</i> ₂	<i>X</i> 3	s_1	<i>s</i> ₂	<i>s</i> ₃	
X3	-1/2	0	1	1/2	0	-1/2	10
<i>s</i> ₂	-3/2	0	0	-1/2	1	-3/2	100
<i>x</i> ₂	2	1	0	0	0	-1/2 -3/2 1	20
						15	

- Problema dual: $min\{yb : yA \ge c, y \ge 0\}$.
- Restrições do problema dual são : $yA \ge c$, ou seja, yA u = c.
- O vector das variáveis de folga do problema dual é u = yA c.
- Substituindo $y = c_B B^{-1}$, obtém-se $u = c_B B^{-1} A c$.
- O valor da função objectivo da solução dual é $yb = (c_B B^{-1})b = 500$.

Exemplo: verificação

				s_1			
<i>X</i> 3	-1/2	0	1	1/2	0	-1/2	10
<i>s</i> ₂	-3/2	0	0	-1/2	1	-1/2 -3/2	100
<i>x</i> ₂	2	1	0	0	0	1	20
	5	0	0	5	0	15	500

- Variáveis de decisão do dual: $(y_1, y_2, y_3) = (5, 0, 15)$
- Variáveis de folga do dual: $(u_1, u_2, u_3) = (5,0,0)$

Modelo dual	Verificação da solução dual
min $40y_1 + 150y_2 + 20y_3$	min $40(5) + 150(0) + 20(15) = 500$
suj. $1y_1 + 2y_2 + 2y_3 \ge 30$	suj. $1(5) + 2(0) + 2(15) \ge 30$ (folga $u_1 = 5$)
$1y_1 + 2y_2 + 1y_3 \ge 20$	$1(5) + 2(0) + 1(15) \ge 20$ (folga $u_2 = 0$)
$2y_1 + 1y_2 \ge 10$	$2(5) + 1(0) \ge 10$ (folga $u_3 = 0$)
$y_1, y_2, y_3 \ge 0$	

Significado económico das variáveis duais

Os valores das variáveis de decisão do problema dual traduzem o valor que os recursos têm para o decisor (*preços-sombra*).

		z	x_1	<i>x</i> ₂	<i>X</i> 3	s_1	<i>s</i> ₂	<i>s</i> ₃	
Quadro Óptimo		0			1			-1/2	10
	<i>s</i> ₂	0	-3/2	0	0	-1/2	1	-3/2	100
	<i>x</i> ₂	0	2	1	0	0	0	1	20
	Z	1	5	0	0	5	0	15	500

- Quanto aumenta o valor da função objectivo se usar mais uma unidade do recurso da restrição 1?
- Quanto estaria disposto a pagar para a adquirir?
- E relativamente ao recurso da restrição 2?

Preço-sombra: valor que o decisor atribui a uma unidade do recurso,

dado pelo aumento do valor do óptimo da função objectivo resultante de se usar uma unidade adicional do recurso.

Preço-sombra do recurso 1

			x_1						
	X3	0	-1/2	0	1	1/2	0	-1/2	10
Quadro Óptimo	<i>s</i> ₂	0	-3/2	0	0	-1/2	1	-3/2	100
	<i>x</i> ₂	0	2	1	0	0	0	1	20
	Z	1	5	0	0	5	0	15	500

- A restrição inicial do recurso 1 é: $1x_1 + 1x_2 + 2x_3 + s_1 = 40$
- Na solução óptima, $s_1 = 0$, e usam-se 1(0) + 1(20) + 2(10) = 40 unidades de recurso 1.

Aumentar a variável não-básica s₁ equivale a

- usar menos unidades do recurso 1, e $\delta z/\delta s_1 = -5$.
- Usar mais unidades do recurso é uma variação no sentido oposto.
- O preço-sombra do recurso 1 é $\delta z/\delta(-s_1)$ = +5 (o valor da função objectivo aumenta 5 unidades por cada unidade adicional do recurso 1).

Preço-sombra do recurso 2

		z	x_1	<i>x</i> ₂	<i>X</i> 3	s_1	<i>s</i> ₂	<i>s</i> ₃	
Quadro Óptimo	X3	0	-1/2	0	1	1/2	0	-1/2	10
	<i>s</i> ₂	0	-3/2	0	0	-1/2	1	-3/2	100
	<i>x</i> ₂	0	2	1	0	0	0	1	20
	Z	1	5	0	0	5	0	15	500

- O aumento do recurso 2 não aumenta o valor da função objectivo; só aumenta a folga.
- Não há interesse em ter unidades adicionais de recurso 2.
- O preço-sombra do recurso 2 é 0 (variável dual com valor nulo).

Notas

- Os preços-sombra são definidos com respeito a uma solução óptima,
- e são válidos para variações (que podem ser maiores ou menores) em torno da solução óptima (vamos ver em análise de sensibilidade).
- Se a solução óptima for degenerada, a determinação dos preços-sombra é mais complexa.

Discussão

O preço-sombra é um conceito diferente do custo do recurso no mercado!

- E pode haver um recurso com custo baixo no mercado que tenha um preço-sombra elevado, porque esse recurso pode ser indispensável para uma utilização mais eficaz de outros recursos mais valiosos.
- Cada decisor tem um problema diferente e preços-sombra diferentes, e compete no mercado.

Os recursos com maior preço-sombra são os mais críticos:

- Uma pequena alteração na disponibilidade de um recurso com um preço-sombra elevado pode alterar significativamente o valor da solução óptima,
- enquanto uma alteração na disponibilidade de um recurso com um preço-sombra pequeno pode não ser relevante.

O que significa o valor $c_B B^{-1} A_i - c_i$ da actividade j?

• $c_B B^{-1} A_j$ é a soma do (valor de cada unidade de recurso i) * (quantidade de recurso i usado numa unidade da actividade j):

$$c_B B^{-1} A_j = \sum_{i=1}^m (c_B B^{-1})_i * a_{ij}, \forall j.$$

- ou seja, o valor de todos os recursos usados numa unidade da actividade j.
- c_j é o valor de venda de uma unidade da actividade j.

$c_B B^{-1} A_j - c_j$ (na solução óptima de um problema de maximização):

- se c_BB⁻¹A_j c_j > 0, o valor dos recursos usados é maior do que o valor da venda; é melhor não fazer esta actividade (variável não-básica); há outras actividades que usam melhor os recursos,
- se $c_B B^{-1} A_j c_j = 0$, o valor de venda iguala o valor dos recursos usados; esta actividade (variável básica) dá o maior valor aos recursos.



Exemplo

		Z	x_1	<i>x</i> ₂	<i>X</i> 3	<i>s</i> ₁	<i>s</i> ₂	<i>5</i> 3	
•	<i>s</i> ₁	0	1	1	2	1	0	0	40
Quadro Inicial	<i>s</i> ₂	0	2	2	1	0	1	0	150
	s 3	0	2	1	0	0	0	1	20
	Z	1	-30	-20	-10	0	0	0	0
		z	<i>x</i> ₁	<i>X</i> 2	<i>X</i> 3	<i>s</i> ₁	<i>s</i> ₂	<i>5</i> 3	
	<i>X</i> 3	0	-1/2	0	1	1/2	0	-1/2	10
Quadro Óptimo	<i>s</i> ₂	0	-3/2	0	0	-1/2	1	-3/2	100
	<i>x</i> ₂	0	2	1	0	0	0	1	20
	Z	1	5	0	0	5	0	15	500

Actividade 1:
$$c_B B^{-1} A_1 - c_1 = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 15 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} 1 & 2 & \\ 2 & 2 \end{bmatrix} - 30 = 5$$
Actividade 2: $c_B B^{-1} A_2 - c_2 = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 15 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} 1 & 2 & \\ 2 & 1 & \end{bmatrix} - 20 = 0$

Como se forma o valor do óptimo, $c_B B^{-1} b$?

Perspectiva primal:

 $c_B(B^{-1}b) = f(valor das vars decisão <math>(c_{ij})$, nível das vars decisão (x_{ij})) exemplo:

$$c_B * (B^{-1}b) = \begin{bmatrix} 10 & 0 & 20 \\ & 100 & 20 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} 10 \\ & 100 \\ & 20 \end{bmatrix} = 500$$

Perspectiva dual:

 $(c_B B^{-1})$ $b = f(valor dos recursos <math>(y_i)$, nível dos recursos (b_i)) exemplo:

$$(c_B B^{-1}) * b = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 15 \\ & 20 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} 40 \\ 150 \\ 20 \end{bmatrix} = 500$$

Teorema fraco da dualidade

Teorema

Se x for uma solução válida do problema primal (max.) e y for uma solução válida do problema dual (min.), então

$$cx \le yb$$

Prova:

- Se y é uma solução válida do dual, então $y \ge 0$, e podemos pré-multiplicar por y as restrições $Ax \le b$, obtendo $yAx \le yb$.
- Se x é uma solução válida do primal, então $x \ge 0$, e podemos pós-multiplicar por x as restrições $yA \ge c$, obtendo $yAx \ge cx$.
- Conjugando as duas relações, obtém-se $cx \le yb$.

i.e., qualquer solução válida do problema de maximização tem um valor de função objectivo menor do que ou igual a qualquer solução válida do problema de minimização.

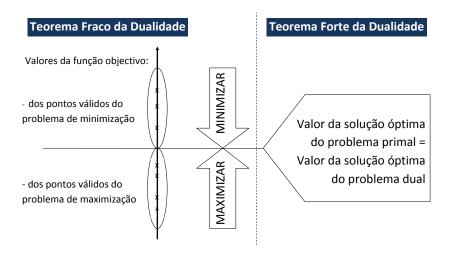
Teorema fraco da dualidade: exemplo

	PRIMAL	DUAL				
	max cx	min yb				
	$Ax \leq b$		$yA \ge c$			
	$x \ge 0$		<i>y</i> ≥ 0			
max	$30x_1 + 20x_2 + 10x_3$	min	$40y_1 + 150y_2 + 20y_3$			
suj.	$1x_1 + 1x_2 + 2x_3 \le 40$	suj.	$1y_1 + 2y_2 + 2y_3 \ge 30$			
	$2x_1 + 2x_2 + 1x_3 \le 150$		$1y_1 + 2y_2 + 1y_3 \ge 20$			
	$2x_1 + 1x_2 \leq 20$		$2y_1 + 1y_2 \ge 10$			
	$x_1, x_2, x_3 \ge 0$		$y_1, y_2, y_3 \ge 0$			

- $(x_1, x_2, x_3)^t = (10,0,0)^t$ é um ponto válido do problema primal.
- $(y_1, y_2, y_3) = (30,0,0)$ é um ponto válido do problema dual.
- cx = 30(10) + 20(0) + 10(0) = 300
- yb = 40(30) + 150(0) + 20(0) = 1200
- este par de pontos verifica o teorema fraco da dualidade: $cx \le yb$, i.e., $300 \le 1200$.



Relação entre primal e dual (quando óptimo é finito)



Relação entre primal e dual (quando um prob. é ilimitado)

Corolário (do teorema fraco da dualidade)

Se o problema primal de maximização tiver um óptimo ilimitado, então o problema dual é impossível.

Prova:

- Não pode haver nenhum ponto válido do problema dual com um valor de função objectivo maior que o valor ilimitado do problema primal,
- porque os coeficientes da função objectivo do problema dual são finitos.
- Portanto, o domínio do dual é vazio, e o problema dual é impossível.

Usando o mesmo argumento, se o problema dual de minimização tiver um óptimo ilimitado, então o problema primal é impossível.

Teorema forte da dualidade

Teorema (Teorema Forte da Dualidade)

Se o problema primal tiver uma solução óptima com valor finito, então o problema dual tem, pelo menos, uma solução óptima com valor finito, e os valores das soluções óptimas são iguais, i.e.,

$$cx^* = y^*b$$

sendo

- x*: solução óptima do problema primal
- y*: solução óptima do problema dual

Prova: O quadro simplex óptimo apresenta soluções válidas para o problema primal e para o problema dual com o mesmo valor <u>finito</u> de função objectivo:

$$y^*b = (c_BB^{-1})b = c_B(B^{-1}b) = cx^*.$$



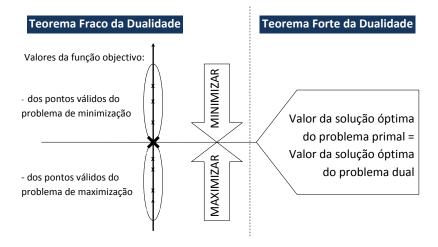
Teorema forte da dualidade: quadro óptimo

				<i>s</i> ₁			
<i>X</i> 3	-1/2	0	1	1/2	0	-1/2 -3/2 1	10
s 2	-3/2	0	0	-1/2	1	-3/2	100
<i>x</i> ₂	2	1	0	0	0	1	20
	5	0	0	5	0	15	500

- Solução é válida para o problema primal se:
 - variáveis de decisão e de folga do primal: $B^{-1}b \ge 0$,
 - ou seja, todos os elementos do lado direito do quadro simplex não-negativos.
- Solução é válida para o problema dual se:
 - variáveis de decisão do dual: $y = c_B B^{-1} \ge 0$
 - variáveis de folga do dual: $u = c_B B^{-1} A c \ge 0$,
 - ou seja, todos os elementos da linha da função objectivo do quadro simplex não-negativos.
- No quadro óptimo, há pontos válidos dos problemas primal e do dual que têm o mesmo valor de função objectivo.
- ... São as soluções óptimas dos problemas respectivos.



Relação entre primal e dual (quando óptimo é finito)



Teorema forte da dualidade: exemplo

	PRIMAL		DUAL
	max cx		min yb
	$Ax \leq b$		$yA \ge c$
	$x \ge 0$		<i>y</i> ≥ 0
max	$30x_1 + 20x_2 + 10x_3$	min	$40y_1 + 150y_2 + 20y_3$
suj.	$1x_1 + 1x_2 + 2x_3 \le 40$	suj.	$1y_1 + 2y_2 + 2y_3 \ge 30$
	$2x_1 + 2x_2 + 1x_3 \le 150$		$1y_1 + 2y_2 + 1y_3 \ge 20$
	$2x_1 + 1x_2 \leq 20$		$2y_1 + 1y_2 \ge 10$
	$x_1, x_2, x_3 \ge 0$		$y_1, y_2, y_3 \ge 0$

- $x^* = (x_1, x_2, x_3)^t = (0, 20, 10)^t$ é o ponto óptimo do problema primal.
- $y^* = (y_1, y_2, y_3) = (5,0,15)$ é o ponto óptimo do problema dual.
- $cx^* = 30(0) + 20(20) + 10(10) = 500$
- y*b = 40(5) + 150(0) + 20(15) = 500
- o óptimo é finito, e verifica o teorema forte da dualidade: $cx^* = y^*b = 500$.



Teorema da folga complementar

Relembrar a correspondência entre variáveis primais e duais.

Teorema

No ponto óptimo, se uma variável for positiva, a variável dual correspondente é nula.

Prova:

• No óptimo, $cx^* = y^*Ax^* = y^*b$. Há duas igualdades:

$$\begin{cases} y^*Ax^* &= y^*b \\ cx^* &= y^*Ax^* \end{cases} \begin{cases} y^*(b-Ax^*) &= 0 \\ (y^*A-c)x^* &= 0 \end{cases}$$

- Relativamente à primeira igualdade,
- $(b-Ax^*)=s^*$ é o vector das variáveis de folga do problema primal.
- Para o produto escalar $y^*s^* = 0$, como $y^* \ge 0$ e $s^* \ge 0$,
- se $y_i^* > 0 \Rightarrow s_i^* = 0$; se $s_i^* > 0 \Rightarrow y_i^* = 0, i = 1, ..., m$.

O mesmo resultado aplica-se à segunda igualdade $(y^*A - c)x^* = 0$.

Teorema da folga complementar: exemplo

	x_1	<i>x</i> ₂	<i>X</i> 3	s_1	<i>s</i> ₂	s 3	
<i>X</i> 3	-1/2	0	1	1/2	0	-1/2	10
s 2	-3/2	0	0	-1/2	1	-3/2	100
<i>x</i> ₂	2	1	0	0	0	-1/2 -3/2 1	20
	5	0	0	5	0	15	500

Folga complementar no quadro simplex óptimo:

- Para uma variável básica do problema primal ≥ 0 ⇒ coeficiente da linha da função objectivo (variável dual correspondente) é nulo.
- Exemplo: $x_2 = 20$, $u_2 = 0$, e $x_2u_2 = 0$.
- Para um coeficiente da linha da função objectivo (variável do problema dual) ≥ 0 ⇒ variável não-básica primal correspondente é nula.
- Exemplo: $y_3 = 15$, $s_3 = 0$, e $y_3 s_3 = 0$.



Quadro de Síntese

Relação entre os valores dos óptimos do primal e do dual

Primal		Dual
óptimo finito	\Leftrightarrow	óptimo finito
óptimo ilimitado	\Rightarrow	problema impossível
problema impossível		∫ óptimo ilimitado
problema impossivei	\Rightarrow	problema impossível

Conclusão

- As variáveis duais traduzem o valor dos recursos, e explicam como se forma o valor de uma actividade.
- As actividades seleccionadas s\u00e30 aquelas que atribuem um maior valor aos recursos.
- O problema do produtor de rações é o problema dual do problema da dieta (ver ficha de aula), e os dois problemas mostram duas perspectivas diferentes da mesma realidade.
- Há muitos outros exemplos de pares de problemas primal-dual.

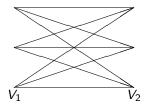
Resultados de aprendizagem

- Construir o problema dual de um problema de programação linear, após colocá-lo numa das formas canónicas.
- Identificar os valores das variáveis de decisão e de folga do problema dual no quadro simplex.
- Conhecer o conceito de preço-sombra de um recurso e o seu significado económico.
- Interpretar o valor de uma actividade como o valor dos recursos nela usados (perspectiva dual de formação do valor).
- Conhecer os teoremas fraco e forte da dualidade e o teorema da folga complementar, e saber ilustrá-los com exemplos.
- Conhecer as relações entre os valores dos óptimos dos problemas primal e dual.

Apêndice

Justificação do método dos multiplicadores

Grafo bipartido, $G = (V_1, V_2, A)$, em dois conjuntos de vértices V_1 e V_2 .



Modelo primal do problema de transportes

$$\begin{aligned} & \min & & \sum_{ij:i \in V_1, j \in V_2} c_{ij} x_{ij} \\ & suj. & & \sum_{j \in V_2} x_{ij} = a_i \ , \ \forall i \in V_1 \\ & & \sum_{i \in V_1} x_{ij} = b_j \ , \ \forall j \in V_2 \\ & & x_{ij} \geq 0 \end{aligned}$$

Problema de transportes: estrutura

	x ₁₁	<i>x</i> ₁₂	<i>x</i> ₁₃	x ₂₁	<i>x</i> ₂₂	X23	<i>x</i> ₃₁	<i>X</i> 32	<i>X</i> 33			Variáveis duais
	1	1	1							=	a_1	u_1
				1	1	1				=	a ₂	u_2
							1	1	1	=	<i>a</i> ₃	u_3
	1			1			1			=	b_1	v_1
		1			1			1		=	b_2	<i>v</i> ₂
			1			1			1	=	<i>b</i> ₃	<i>v</i> ₃
min	c ₁₁	c ₁₂	c ₁₃	c ₂₁	c ₂₂	c ₂₃	c ₃₁	<i>c</i> ₃₂	<i>c</i> ₃₃			

variáveis duais (multiplicadores) do problema de transportes

- u_i : variável dual associada à restrição do vértice $i \in V_1$
- Cada coluna A_{ij} tem apenas 2 elementos diferentes de 0, na posição i do bloco de cima e na posição j do bloco de baixo, respectivamente.

Dual do problema de transportes

Dual

$$\begin{array}{ll} \max & \sum_{i \in V_1} a_i u_i + \sum_{j \in V_2} b_j v_j \\ suj. & u_i + v_j \leq c_{ij} \ , \ \forall \, i \in V_1, j \in V_2 \\ & u_i, v_j \text{ sem restrição de sinal} \end{array}$$

 as variáveis duais não têm restrição de sinal; iremos justificar esse facto já a seguir.

Método dos multiplicadores

Método dos multiplicadores: passo 1

- Para cada variável básica x_{ij} , fazer: $u_i + v_j c_{ij} = 0$,
- porque a variável dual correspondente (variável de folga da restrição dual) deve ser nula.

Solução dual: $c_B B^{-1} = (u_1, ..., u_m, v_1, ..., v_n)$.

Método dos multiplicadores: passo 2

- Para cada variável não-básica x_{ij} , calcular: $\delta_{ij} = c_{ij} u_i v_j$.
- ullet Como cada coluna A_{ij} tem apenas 2 elementos diferentes de 0,
- $(c_B B^{-1}) A_{ij} c_{ij} = u_i + v_j c_{ij}$
- os valores são simétricos, porque o problema é de minimização.

O valor de $\delta_{\it ij}$ serve para avaliar se a variável não-básica é atractiva.



Construção do dual do problema de transportes - I

Uma restrição de igualdade no problema primal tem associada uma variável dual sem restrição de sinal

- Vamos colocar o problema na forma canónica: problema de min com restrições de ≥,
- vamos construir o problema dual,
- e confirmar que isso se verifica.

Construção do dual do problema de transportes - II

Problema primal na forma canónica:

	x ₁₁	<i>x</i> ₁₂	<i>x</i> ₁₃	x ₂₁	<i>X</i> 22	<i>X</i> 23	<i>x</i> ₃₁	<i>X</i> 32	<i>X</i> 33			Variáveis duais
	1	1	1							≥	a_1	u_1^+
	-1	-1	-1							≥	$-a_1$	u_1^{-}
				1	1	1				≥	a ₂	$u_2^{\tilde{+}}$
				-1	-1	-1				≥	$-a_2$	u_2^{-}
							1	1	1	≥	<i>a</i> ₃	u ₂ - u ₃ +
							-1	-1	-1	≥	$-a_3$	$u_{\underline{3}}^{\underline{-}}$
	1			1			1			≥	b_1	v_1^+
	-1			-1			-1			≥	$-b_1$	v_{1}^{-}
		1			1			1		≥	<i>b</i> ₂	v_2^+
		-1			-1			-1		≥	$-b_2$	_
			1			1			1	≥	<i>b</i> ₃	v_{3}^{+}
			-1			-1			-1	≥	$-b_3$	v ₂ v ₃ ⁺ v ₃ ⁻
min	c ₁₁	<i>c</i> ₁₂	c ₁₃	c ₂₁	<i>c</i> ₂₂	<i>c</i> ₂₃	c ₃₁	<i>C</i> 32	<i>c</i> ₃₃			J

Construção do dual do problema de transportes - III

Problema dual correspondente:

	u_1^+	u_1^-	u_2^+	u_2^-	u_{3}^{+}	u_3^-	$ v_1^+ $	v_1^-	v_{2}^{+}	v_2^-	v_{3}^{+}	v_3^-		
	1	- 1					1	- 1					≤	c ₁₁
	1	-1							1	- 1			≤	c ₁₂
	1	- 1									1	- 1	≤	c ₁₃
			1	-1			1	- 1					≤	c ₂₁
			1	-1					1	- 1			≤	c ₂₂
			1	-1							1	-1	≤	c ₂₃
					1	- 1	1	- 1					<	c ₃₁
					1	- 1			1	- 1			≤	c ₃₂
					1	- 1					1	-1	≤	<i>c</i> ₃₃
max	a_1	$-a_1$	a ₂	-a ₂	<i>a</i> ₃	-a ₃	b_1	$-b_1$	<i>b</i> ₂	$-b_{2}$	<i>b</i> ₃	$-b_{3}$		

Fazendo as mudanças de variável

$$u_i = u_i^+ - u_i^-, \quad \forall i$$

 $v_j = v_j^+ - v_j^-, \quad \forall j$

obtêm-se as variáveis ui e vi sem restrição de sinal.

2) Q (

Construção do dual do problema de transportes - IV

Modelo dual com variáveis sem restrição de sinal:

	u_1	u_2	и3	v_1	<i>V</i> ₂	<i>V</i> 3		
	1			1			≤	c ₁₁
	1				1		≤	c ₁₂
	1					1	VI	c ₁₃
		1		1			≤	c ₂₁
		1			1		≤	c ₂₂
		1				1	≤	c ₂₃
			1	1			\leq	c ₃₁
			1		1		≤	c ₃₂
			1			1	≤	<i>c</i> 33
max	a_1	a 2	a 3	b_1	b_2	<i>b</i> ₃		

As variáveis u_i e v_j não têm restrição de sinal.

Fim