

# Dualidade em Programação Linear

Prof. Alexandre Salles da Cunha

Universidade Federal de Minas Gerais  
Departamento de Ciência da Computação  
Belo Horizonte, Brasil

`acunha@dcc.ufmg.br`

Julho 2020



UNIVERSIDADE FEDERAL  
DE MINAS GERAIS



## Relativas à esta apresentação

- ① D. Bertsimas e J. N. Tsitsiklis. Introduction to Linear Optimization, Athena Scientific, 1997. [Cap. 4, até Seção 4.6]
- ② R. J. Vanderbei. Linear Programming: Foundations and Extensions, Springer, 4a. Edição, 2014. [Caps. 5]
- ③ V. Chvátal. Linear Programming. Freeman, 1983. [Caps. 5].

$$\begin{array}{rcll}
 \text{(P) max } z = & 4x_1 & +x_2 & +5x_3 & +3x_4 \\
 & x_1 & -x_2 & -x_3 & +3x_4 & \leq 1 \\
 & 5x_2 & +x_2 & +3x_3 & +8x_4 & \leq 55 \\
 & -x_1 & +2x_2 & +3x_3 & -5x_4 & \leq 3 \\
 & x_i & \geq 0 & & i = 1, \dots, 4
 \end{array}$$

- Uma estratégia para resolver problemas de otimização:  
Encontrar limites inferiores  $LB$  e superiores  $UB$  provadamente válidos para o valor ótimo  $z^*$  do programa acima, tais que  $LB = UB$ .
- Qualquer solução viável fornece limites inferiores (primais), por exemplo  $x = (2, 1, 1, \frac{1}{2})^T$ .
- Como obter limites superiores (duais) ?

$$\begin{array}{rcll} \max z = & 4x_1 & +x_2 & +5x_3 & +3x_4 \\ & x_1 & -x_2 & -x_3 & +3x_4 & \leq 1 \\ & 5x_1 & +x_2 & +3x_3 & +8x_4 & \leq 55 \\ & -x_1 & +2x_2 & +3x_3 & -5x_4 & \leq 3 \\ & x_i & \geq 0 & & i = 1, \dots, 4 \end{array}$$

### Ideia central

Criando desigualdades agregadas, por meio da multiplicações das restrições do problema por valores convenientemente escolhidos.

- Por exemplo, multiplicando a segunda restrição por  $\frac{5}{3}$  e as demais por 0 e somando o resultado:

$$\begin{aligned} & \frac{5}{3}(5x_1 + x_2 + 3x_3 + 8x_4) \leq \frac{5}{3}55 \\ = & \frac{25}{3}x_1 + \frac{5}{3}x_2 + 5x_3 + \frac{40}{3}x_4 \leq \frac{275}{3} \end{aligned}$$

$$\frac{25}{3}x_1 + \frac{5}{3}x_2 + 5x_3 + \frac{40}{3}x_4 \leq \frac{275}{3}$$

O fato de que as variáveis são não negativas combinado ao fato de que os coeficientes das variáveis na restrição agregada pelo menos igualam os coeficientes na função objetivo

- $x_1 \geq 0$  e  $\frac{25}{3} \geq 4$ ,
- $x_2 \geq 0$  e  $\frac{5}{3} \geq 1$ ,
- $x_3 \geq 0$  e  $5 \geq 5$ ,
- $x_4 \geq 0$  e  $\frac{40}{3} \geq 3$ ,

permitem escrever

$$4x_1 + x_2 + 5x_3 + 3x_4 \leq \frac{25}{3}x_1 + \frac{5}{3}x_2 + 5x_3 + \frac{40}{3}x_4 \leq \frac{275}{3}$$

Logo, o valor da função objetivo para qualquer solução viável é limitado superiormente por  $\frac{275}{3}$  e, em particular,  $z^* \leq \frac{275}{3}$ .

- ❶ Multiplicando a  $i$ -ésima desigualdade por  $p_i \geq 0$ :

$$p_1(x_1 - x_2 - x_3 + 3x_4) \leq 1p_1$$

$$p_2(5x_1 + x_2 + 3x_3 + 8x_4) \leq 55p_2$$

$$p_3(-x_1 + 2x_2 + 3x_3 - 5x_4) \leq 3p_3$$

- ❷ Somando o resultado:

$$x_1(p_1 + 5p_2 - p_3) \quad +$$

$$x_2(-p_1 + p_2 + 2p_3) \quad +$$

$$x_3(-p_1 + 3p_2 + 3p_3) \quad +$$

$$x_4(+3p_1 + 8p_2 - 5p_3) \leq p_1 + 55p_2 + 3p_3$$

- ① Se agora impusermos que os coeficientes em  $x_1, \dots, x_4$  na desigualdade agregada igualem ou excedam os da função objetivo

$$\begin{aligned}p_1 + 5p_2 - p_3 &\geq 4 \\ -p_1 + p_2 + 2p_3 &\geq 1 \\ -p_1 + 3p_2 + 3p_3 &\geq 5 \\ +3p_1 + 8p_2 - 5p_3 &\geq 3\end{aligned}$$

- ② Garantimos que

$$w = p_1 + 55p_2 + 3p_3$$

fornece um limite superior para o valor da função objetivo de qualquer solução viável, em particular para a solução ótima.

- É natural tentar encontrar o vetor  $(p_1, p_2, p_3)^T$  que fornece o melhor (mais baixo) limite superior válido.

### O Problema Dual associado a (P)

$$\begin{aligned} \text{(D) } \min w = & \quad p_1 + 55p_2 + 3p_3 \\ & \quad p_1 + 5p_2 - p_3 \geq 4 \\ & \quad -p_1 + p_2 + 2p_3 \geq 1 \\ & \quad -p_1 + 3p_2 + 3p_3 \geq 5 \\ & \quad +3p_1 + 8p_2 - 5p_3 \geq 3 \\ & \quad p_1, p_2, p_3 \geq 0 \end{aligned}$$



## Problema primal

$$\begin{aligned}\min w = \quad & p_1 + 55p_2 + 3p_3 \\ & p_1 + 5p_2 - p_3 \geq 4 \\ & -p_1 + p_2 + 2p_3 \geq 1 \\ & -p_1 + 3p_2 + 3p_3 \geq 5 \\ & +3p_1 + 8p_2 - 5p_3 \geq 3 \\ & p_1, p_2, p_3 \geq 0\end{aligned}$$

## Problema Primal

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{j=1}^n c_j x_j \\ & \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i \quad i = 1, \dots, m \\ & x_j \geq 0 \quad j = 1, \dots, n \end{aligned}$$

## Problema Dual

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{i=1}^m b_i p_i \\ & \sum_{i=1}^m a_{ij} p_i \geq c_j \quad j = 1, \dots, n \\ & p_i \geq 0 \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

- A restrição primal  $\sum_j a_{ij} x_j \leq b_i$  é associada a uma variável dual  $p_i$  (e vice-versa).
- A restrição dual  $\sum_i a_{ij} p_i \geq c_j$  é associada a uma variável primal  $x_j$  (e vice-versa).
- Os coeficientes na função objetivo de um programa aparecem no outro, como termo independente do sistema de restrições.
- Se o primal é escrito na forma de minimização, seu dual será um PPL de maximização.

- ① Reformulando a função objetivo, associando os multiplicadores de Farkas e projetando  $x$  das restrições do PPL (assumimos factível)

$$\begin{aligned} \max \quad & z \\ & -c^T x \leq -z \quad p_0 \in \mathbb{R}_+ \\ & Ax \leq b \quad p \in \mathbb{R}_+^m \\ & -x \leq 0 \quad v \in \mathbb{R}_+^n, \end{aligned}$$

- ② obtemos as restrições agregadas  $u_0 z \leq p^T b$  para todo  $(p_0, p, v)$  satisfazendo:

$$\begin{aligned} p^T A - p_0 c^T - v^T I &= 0 \\ (p_0, p, v) &\geq 0 \end{aligned}$$

- ③ Logo

$$\begin{aligned} w = \min \quad & p^T b \\ & A^T p \geq c \\ & p \geq 0 \end{aligned}$$

## Primal

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ & a_i^T x \geq b_i, \quad i \in M_1 \\ & a_i^T x \leq b_i, \quad i \in M_2 \\ & a_i^T x = b_i, \quad i \in M_3 \\ & x_j \geq 0, \quad j \in N_1 \\ & x_j \leq 0, \quad j \in N_2 \\ & x_j \text{ irrestrito}, \quad j \in N_3 \end{aligned}$$

## Dual

$$\begin{aligned} \max \quad & b^T p \\ & p_i \geq 0, \quad i \in M_1 \\ & p_i \leq 0, \quad i \in M_2 \\ & p_i \text{ irrestrito}, \quad i \in M_3 \\ & p^T A_j \leq c_j, \quad j \in N_1 \\ & p^T A_j \geq c_j, \quad j \in N_2 \\ & p^T A_j = c_j, \quad j \in N_3 \end{aligned}$$

## Teorema

*Se transformarmos o problema dual em um problema de minimização e escrevermos o seu dual, obteremos um problema de otimização equivalente ao problema primal.*

Exemplo:

$$\begin{array}{llll} \min & x_1 + 2x_2 + 3x_3 & & \\ & -x_1 + 3x_2 & = & 5 \\ & 2x_1 - x_2 + 3x_3 & \geq & 6 \\ & & x_3 & \leq 4 \\ & x_1 & \geq & 0 \\ & x_2 & \leq & 0 \\ & x_3 & \geq & 0 \end{array}$$

$$\begin{array}{llll} \max & 5p_1 + 6p_2 + 4p_3 & & \\ & -p_1 + 2p_2 & \leq & 1 \\ & 3p_1 - p_2 & \geq & 2 \\ & & 3p_2 + p_3 & = 3 \\ & p_1 & \geq & 0 \\ & p_2 & \geq & 0 \\ & p_3 & \leq & 0 \end{array}$$

# Equivalências entre pares primal-dual

## Par primal-dual I

$$\begin{aligned}\min \quad & c^T x \\ & Ax \geq b \\ & x \geq 0\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\max \quad & p^T b \\ & p \geq 0 \\ & p^T A = c^T\end{aligned}$$

## Par primal-dual II - introduzindo folgas

$$\begin{aligned}\min \quad & c^T x + 0s \\ & Ax - Is = b \\ & x \geq 0 \\ & s \geq 0\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\max \quad & p^T b \\ & p \geq 0 \\ & p^T A = c^T \\ & -p \leq 0\end{aligned}$$

## Par primal-dual III - introduzindo variáveis não negativas

$$\begin{aligned}\min \quad & c^T x^+ - c^T x^- \\ & Ax^+ - Ax^- \geq b \\ & x^+ \geq 0 \\ & x^- \geq 0\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\max \quad & p^T b \\ & p \geq 0 \\ & p^T A \leq c^T \\ & -p^T A \leq -c^T\end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \max \quad & p^T b \\ & p^T A \leq c^T \end{aligned}$$

- Vamos assumir que  $a_m = \sum_{i=1}^{m-1} \gamma_i a_i$  para escalares  $\gamma_1, \dots, \gamma_{m-1}$ .
- Para qualquer  $x$  viável:  $b_m = a_m^T x = \sum_{i=1}^{m-1} \gamma_i a_i^T x = \sum_{i=1}^{m-1} \gamma_i b_i$ .
- As restrições duais  $\sum_{i=1}^m p_i a_i^T \leq c^T$  podem ser reescritas como:  
 $\sum_{i=1}^{m-1} (p_i + \gamma_i p_m) a_i^T \leq c^T$ .
- Além disto,  $\sum_{i=1}^m p_i b_i = \sum_{i=1}^{m-1} (p_i + \gamma_i p_m) b_i$ .
- Defina  $q_i = p_i + \gamma_i p_m$  e verifique que dual equivale a:

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{i=1}^{m-1} q_i b_i \\ & \sum_{i=1}^{m-1} q_i a_i^T \leq c^T \end{aligned}$$

## Teorema (Dualidade Fraca)

Se  $x$  é uma solução viável para o problema primal (P) e  $p$  é uma solução viável para o seu dual (D), então  $p^T b \leq c^T x$ .

$$\begin{aligned} \text{(P) min} \quad & c^T x \\ & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{(D) max} \quad & p^T b \\ & p^T A \leq c^T \end{aligned}$$

## Demonstração

$$\begin{aligned} Ax = b &\rightarrow p^T Ax = p^T b \\ p^T A \leq c^T &\rightarrow p^T Ax \leq c^T x \\ p^T b &\leq c^T x \end{aligned}$$



- ① Se o custo primal ótimo é  $-\infty$ , então o dual deve ser inviável.
- ② Se o custo dual ótimo é  $\infty$ , então o problema primal deve ser inviável.
- ③ Se  $x$  e  $p$  são soluções viáveis para P e D, respetivamente e se  $p^T b = c^T x$ , então  $x, p$  resolvem P, D.

## Teorema

*Se o programa primal (P) possui uma solução ótima  $x^*$ , então o seu dual (D) possui uma solução  $p^*$  tal que  $b^T p^* = c^T x^*$ .*

## Demonstração

Caso - 1: Primal na forma padrão e  $\text{posto}(A) = m$ , completo.

- Assumindo que o Método Simplex tenha sido executado com a regra de Bland, obtemos uma solução ótima associada à **base ótima  $B$** , isto é,  $x_B^* = c_B^T B^{-1} b \geq 0$  e  $x_N^* = 0$ ,  $\bar{c} \geq 0$ , onde  $N$  denota o conjunto dos índices das variáveis não básicas na solução ótima.
- Defina  $p^{*T} = c_B^T B^{-1}$  e verifique que  $p^*$  é **dual viável** (Critério de parada do Simplex:  $\bar{c} \geq 0$ ).
- Observe que  $p^{*T} b = c_B^T B^{-1} b = c^T x^*$ , o resultado segue.

## Demonstração

Caso 2 -  $\text{posto}(A) < m$ , incompleto e o problema não escrito na forma padrão.

- Reescreva o PPL primal na forma padrão, elimine as linhas redundantes e redefina as variáveis duais.

## Primal

$$\begin{array}{ll}\min & x_1 + 2x_2 \\ & x_1 + x_2 = 1 \\ & 2x_1 + 2x_2 = 3\end{array}$$

## Dual

$$\begin{array}{ll}\max & p_1 + 3p_2 \\ & p_1 + 2p_2 = 1 \\ & p_1 + 2p_2 = 2\end{array}$$

	Ótimo Finito	Ilimitado	Inviável
Ótimo finito	Possível	Impossível	Impossível
Ilimitado	Impossível	Impossível	Possível
Inviável	Impossível	Possível	Possível

Uma importante relação entre as soluções primal-dual ótimas é expresso na forma da condição de complementaridade folga (ccf):

### Teorema

*Sejam  $x$  e  $p$  duas soluções viáveis, respectivamente para os programas primal e dual. Os vetores  $x$  e  $p$  são ótimos se e somente se:*

$$\begin{aligned} p_i(a_i^T x - b_i) &= 0 & i = 1, \dots, m \\ (c_j - p^T A_j)x_j &= 0 & j = 1, \dots, n \end{aligned}$$

( $\rightarrow$ ) Se  $x, p$  são viáveis e satisfazem ccf, então o par  $x, p$  é ótimo.

$$\sum_{i=1}^m p_i(a_i^T x - b_i) = 0 \rightarrow \sum_{i=1}^m p_i a_i^T x = \sum_{i=1}^m p_i b_i$$

$$\sum_{j=1}^n x_j(c_j - p^T A_j) = 0 \rightarrow \sum_{j=1}^n c_j x_j = p^T \sum_{j=1}^n A_j x_j = p^T b$$

Face à Dualidade Fraca e como  $p^T b = c^T x$ , demonstra-se a otimalidade do par  $x, p$ .

( $\leftarrow$ ) Se o par  $x, p$  é viável e ótimo, então ccf são satisfeitas.

- Defina  $u_i = p_i(a_i^T x - b_i)$  e  $v_j = (c_j - p^T A_j)x_j$ .
- Observe que dado a viabilidade de  $x, p$  temos que  $u_i \geq 0, \forall i$  e  $v_j \geq 0, \forall j$ .
- Observe ainda que:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^m u_i + \sum_{j=1}^n v_j &= \sum_{i=1}^m p_i a_i^T x - \sum_{i=1}^m p_i b_i + \\ &\quad \sum_{j=1}^n c_j x_j - p^T \sum_{j=1}^n A_j x_j = \\ &\quad c^T x - p^T b = 0 \end{aligned}$$

Logo, como  $u_i \geq 0, \forall i$ ,  $v_j \geq 0, \forall j$  temos que:

$$\sum_{i=1}^m u_i + \sum_{j=1}^n v_j = 0 \rightarrow \begin{cases} u_i = 0 & \forall i \\ v_j = 0 & \forall j \end{cases}$$



$$\min \quad 13x_1 + 10x_2 + 6x_3$$

$$5x_1 + x_2 + 3x_3 = 8$$

$$3x_1 + x_2 = 3$$

$$x \geq 0$$

$$\max \quad 8p_1 + 3p_2$$

$$5p_1 + 3p_2 \leq 13$$

$$p_1 + p_2 \leq 10$$

$$3p_1 \leq 6$$

- As condições  $p_i(b_i - a_i^T x) = 0$  são automaticamente satisfeitas para qualquer  $x$  viável.
- Vamos considerar a solução ótima  $x^* = (1, 0, 1)^T$ . Para a variável não básica  $x_2$ , temos que  $x_2^*(c_2 - p^T A_2) = 0$ , uma vez que  $x_2^* = 0$ .
- Resolvendo o sistema linear associado a  $p^T B = c_B^T$ :
 
$$\begin{aligned} 5p_1 + 3p_2 &= 13 \\ 3p_1 &= 6 \end{aligned}$$
 cuja solução é  $p_1^* = 2, p_2^* = 1$  e custo dual é 19.

## Primal

$$\begin{aligned}\min \quad & c^T x \\ & Ax = b \\ & x \geq 0\end{aligned}$$

Hipóteses:

- linhas de  $A$  são li, i.e.,  $A$  possui posto completo.
- existe solução básica ótima não degenerada  $x^*$ .
- vamos assumir que  $B$  seja a base ótima associada.
- Vamos assumir também que  $p^T = c_B B^{-1}$  seja o vetor dual ótimo associado a esta base.

O que acontece se perturbarmos por  $d$  o vetor  $b$  ?

- 1 Desde que a perturbação seja pequena o suficiente para que  $B^{-1}(b + d) \geq 0$ , a base ótima permanece a mesma.
- 2 Esta perturbação suficientemente pequena para que a base ótima permaneça a mesma existe como **consequência da não degeneração primal**.
- 3 Se a base permanece viável, **não há modificação na condição de otimalidade primal (ou viabilidade dual), portanto permanece ótima**.
- 4 Com a perturbação, **o custo dual passa de  $p^T b$  para  $p^T (b + d)$** .
- 5 Logo uma **mudança de uma unidade no  $i$ -ésimo termo independente acarreta uma modificação de custo de  $p_i$ , na função objetivo dual e, no novo objetivo primal**.
- 6 As variáveis duais podem ser interpretadas como o custo marginal por unidade de aumento de  $b_i$ .

## Primal

Por exemplo o Problema da Dieta, que consiste em escolher alimentos  $x_j : j \in J$  de forma a satisfazer necessidades  $b_i$  de nutrientes  $i \in I$ , ao mínimo custo:

$$\min c^T x : Ax \geq b, x \geq 0$$

- 1 Vamos considerar a variável primal  $x_j$  cujo custo é  $c_j$ ,  $x_j > 0$  na solução ótima.
- 2 Complementaridade-folga:  $x_j(c_j - p^T A_j) = 0$ . Logo,  $c_j = p^T A_j$ .
- 3 O custo do alimento (variável primal) empregado na dieta pode ser escrito em termos dos valores das variáveis duais, que refletem os preços dos nutrientes empregados, em condições de equilíbrio.
- 4 As variáveis duais ótimas refletem os preços dos nutrientes que poderiam ser praticados na venda dos nutrientes puros, sintetizados.

## Notação a ser empregada no par primal-dual

$$\begin{aligned}\max \quad z &= \sum_{j=m+1}^{m+n} c_j x_j \\ \sum_{j=m+1}^{m+n} a_{ij} x_j &\leq b_i & i = 1, \dots, m \\ x_j &\geq 0 & j = m+1, \dots, n\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\min \quad w &= \sum_{i=1}^m b_i p_i \\ \sum_{i=1}^m a_{ij} p_i &\geq c_j & j = m+1, \dots, m+n \\ p_i &\geq 0 & i = 1, \dots, m\end{aligned}$$

## Correspondência entre a indexação de variáveis

- Variáveis estruturais primais:  $x_{m+j} : j = 1, \dots, n$ .
- Variáveis de folga primais:  $x_i : i = 1, \dots, m$ .
- Variáveis estruturais duais:  $p_i : i = 1, \dots, m$ .
- Variáveis de folga duais:  $p_{m+j} : j = 1, \dots, n$ .

## Observações sobre a organização dos dicionários primal-dual

- 1 Base no primal:  $m \times m$ . Base no dual:  $n \times n$ .
- 2 Quando uma variável de folga primal  $x_i$  é básica, a variável dual  $p_i$  associada a  $i$ -ésima restrição primal é não básica. Quando a folga  $x_i$  é não básica, a dual  $p_i$  é básica.
- 3 Quando uma variável estrutural primal  $x_{m+j}$  é básica, a variável de folga dual  $p_{m+j}$  associada à  $j$ -ésima restrição dual (à qual se associa a variável  $x_{m+j}$ ) é não básica. Quando  $x_{m+j}$  é não básica, a folga dual  $p_{m+j}$  é básica.

## Primal e dual na forma de maximização

$$\max z = \sum_{j=m+1}^{m+n} c_j x_j$$

$$\sum_{j=m+1}^{m+n} a_{ij} x_j \leq b_i$$

$$i = 1, \dots, m$$

$$x_j \geq 0$$

$$j = m + 1, \dots, n$$

$$\max -w = \sum_{i=1}^m (-b_i) p_i$$

$$\sum_{i=1}^m a_{ij} p_i \geq c_j$$

$$j = m + 1, \dots, m + n$$

$$p_i \geq 0$$

$$i = 1, \dots, m$$

## PPL primal

$$\begin{array}{llllll}
 \max & 4x_3 & -13x_4 & +7x_5 & & \\
 & 3x_3 & +2x_4 & +5x_5 & \leq & 5 \\
 & 1x_3 & -3x_4 & +2x_5 & \leq & 3 \\
 & x_3, & x_4, & x_5 & \geq & 0
 \end{array}$$

## Dual

$$\begin{array}{llll}
 \min & 5p_1 & +3p_2 & \\
 & 3p_1 & +p_2 & \geq 4 \\
 & 2p_1 & -3p_2 & \geq -13 \\
 & 5p_1 & +2p_2 & \geq 7 \\
 & p_1 & p_2 & \geq 0
 \end{array}$$



Dicionário primal inicial: entra  $x_3$ , sai  $x_1$

$$\begin{array}{llll}
 \max \quad z = 0 & +4x_3 & -13x_4 & +7x_5 \\
 x_1 = 5 & -3x_3 & -2x_4 & -5x_5 \\
 x_2 = 3 & -1x_3 & +3x_4 & -2x_5
 \end{array}$$

Dicionário dual correspondente (inviável): sai  $p_3$ , entra  $p_1$ .

$$\begin{array}{lll}
 \max \quad -w = 0 & -5p_1 & -3p_2 \\
 p_3 = -4 & +3p_1 & +p_2 \\
 p_4 = +13 & +2p_1 & -3p_2 \\
 p_5 = -7 & +5p_1 & +2p_2
 \end{array}$$

É o “transposto com o sinal trocado” do dicionário primal....

Segundo dicionário primal: entra  $x_5$ , sai  $x_3$

$$\begin{array}{rcll}
 \max \quad z = & \frac{20}{3} & -\frac{4}{3}x_1 & -\frac{47}{3}x_4 & +\frac{1}{3}x_5 \\
 x_3 = & \frac{5}{3} & -\frac{1}{3}x_1 & -\frac{2}{3}x_4 & -\frac{5}{3}x_5 \\
 x_2 = & \frac{4}{3} & +\frac{1}{3}x_1 & +\frac{11}{3}x_4 & -\frac{1}{3}x_5
 \end{array}$$

Dicionário dual correspondente: sai  $p_5$ , entra  $p_3$ .

$$\begin{array}{rcll}
 \max \quad -w = & -\frac{20}{3} & -\frac{5}{3}p_3 & -\frac{4}{3}p_2 \\
 p_1 = & \frac{4}{3} & +\frac{1}{3}p_3 & -\frac{1}{3}p_2 \\
 p_4 = & \frac{47}{3} & +\frac{2}{3}p_3 & -\frac{11}{3}p_2 \\
 p_5 = & -\frac{1}{3} & +\frac{5}{3}p_3 & +\frac{1}{3}p_2
 \end{array}$$

## Terceiro dicionário primal: ótimo

$$\begin{array}{llll}
 \max z = 7 & -\frac{7}{5}x_1 & -\frac{1}{5}x_3 & -\frac{79}{5}x_4 \\
 x_2 = 1 & +\frac{2}{5}x_1 & +\frac{1}{5}x_3 & +\frac{19}{5}x_4 \\
 x_5 = 1 & -\frac{1}{5}x_1 & -\frac{3}{5}x_3 & -\frac{2}{5}x_4
 \end{array}$$

## Dicionário dual correspondente: dual viável e ótimo.

$$\begin{array}{lll}
 \max -w = -7 & -p_2 & -p_5 \\
 p_1 = \frac{7}{5} & \frac{2}{5}p_2 & +\frac{1}{5}p_5 \\
 p_3 = \frac{1}{5} & -\frac{1}{5}p_2 & +\frac{3}{5}p_5 \\
 p_4 = \frac{79}{5} & -\frac{19}{5}p_2 & +\frac{2}{5}p_5
 \end{array}$$

- 1 Definimos o vetor dual  $p^T = c_B^T B^{-1}$  associado a  $B$  e observamos que a condição de otimalidade de  $B$  para o primal (custos reduzidos não negativos:  $c^T - c_B^T B^{-1} A \geq 0$ ) equivale à condição de viabilidade de  $B$  para o programa dual  $p^T A \leq c^T$ .
- 2 O Método Simplex é um algoritmo primal, pois troca de bases primais viáveis (duais inviáveis) durante suas iterações e quando encontra uma base  $B$  tal que  $p^T = c_B^T B^{-1}$  é dual viável, comprova a otimalidade do par de soluções.
- 3 Uma alternativa ao Primal Simplex é o Método Dual Simplex que gera soluções básicas viáveis para o problema dual e caminha pela viabilidade dual, até que encontra uma base primal viável e ótima.
- 4 Atenção: O Método Dual Simplex não consiste no emprego do Método Simplex no programa dual. O Método Dual Simplex não é um método primal, pois opera no dicionário primal inviável, mantendo viabilidade no programa dual.

## Dicionário primal (forma padrão do PPL)

$$\begin{aligned} \min \quad w &= c_B^T B^{-1} x_B + (c_N^T - c_B^T B^{-1} N) x_N \\ x_B &= B^{-1} b - B^{-1} N x_N \end{aligned}$$

- 1 Ao longo de todo o algoritmo dispomos de uma solução dual viável:

$$\bar{c} \geq 0, \quad p = c_B^T B^{-1} \geq 0$$

- 2 Quando obtemos uma base  $B$  tal que  $B^{-1} b \geq 0$  temos viabilidade primal e portanto a solução primal-dual em mãos é ótima para o par primal-dual.

Vamos assumir que  $B^{-1}b \not\geq 0$ , caso contrário o problema foi resolvido.

- 1 Então obtenha  $l$  tal que  $x_{B(l)} < 0$  e considere a linha  $l$  do dicionário, chamada **linha pivot**. Esta linha tem as seguintes entradas:  $x_{B(l)}$  e  $v_i : i \in N$ , onde  $v_i$  é a  $l$ -ésima entrada do vetor  $-B^{-1}A_i$  para uma variável não básica  $x_i$ .
- 2 Para todo  $i \in N : v_i > 0$  (caso tal índice exista), calculamos a razão  $\frac{\bar{c}_i}{v_i}$ .
- 3 Seja  $j$  o índice da variável não básica para a qual a razão mínima é atingida, isto é,  $v_j > 0$  e  $\frac{\bar{c}_j}{v_j} = \min\{\frac{\bar{c}_i}{v_i}, \forall i \in N : v_i > 0\}$ . **A entrada  $v_j$  é chamada elemento pivot**.
- 4 Realizamos uma mudança de base: a coluna  $A_j$  entra na base e a coluna  $A_{B(l)}$  sai da base.

- 1 **Convergência finita:** Caso  $\bar{c}_j = 0$  para algum índice  $j \in N$  (não básico) temos a degeneração dual e o algoritmo possui convergência finita, se não houver ciclagem. Para evitá-la, pode-se empregar a regra de Bland.
- 2 **Problema primal inviável:** Dada uma escolha de variável  $B(l)$  para sair da base, caso não exista  $i : v_i > 0$ , o custo dual ótimo é  $\infty$  e o problema primal é inviável. O algoritmo então termina.

- ① Quando o Problema Dual tiver alguma estrutura desejável. Por exemplo, quando o dual é um Problema de Fluxo em Redes que admite alguma especialização bastante eficiente do Método Simplex.
- ② Quando uma base dual viável for prontamente disponível.
- ③ Isto tipicamente ocorre em situações de re-otimização onde:
  - ① Algum elemento de  $b$  foi perturbado e a base ótima do programa anterior não é mais primal viável, mas mantém viabilidade dual.
  - ② Alguma restrição adicional foi inserida no Problema Primal. Observe que a introdução de uma nova restrição no primal não afeta a viabilidade dual.



Dicionário Primal: dual viável, primal inviável.

$$\begin{array}{rcllcl}
 (\min) & w = & 0 & +2x_1 & +6x_2 & +10x_3 \\
 & x_4 = & 2 & +2x_1 & -4x_2 & -x_3 \\
 & x_5 = & -1 & -4x_1 & +2x_2 & +3x_3
 \end{array}$$

Operação de pivoteamento:

- Sai da base:  $x_5$  uma vez que  $(B^{-1}b)_2 < 0$ .
- Candidatos a entrar na base ( $i \in N : v_i > 0$ ):  $x_2, x_3$ .
- $x_2$  entra na base, uma vez que determina o teste da razão.

Dicionário primal resultante, primal-dual viável, Base ótima.

$$\begin{array}{rcll} w = & 3 & +14x_1 & +x_3 +3x_5 \\ x_4 = & 0 & -6x_1 & +5x_3 -2x_5 \\ x_2 = & \frac{1}{2} & +2x_1 & -\frac{3}{2}x_3 +\frac{1}{2}x_5 \end{array}$$

- Observe que o custo primal piorou (subiu para 3).

Continuamos considerando que o problema primal (min) está na forma padrão e que as linhas de  $A$  são li.

- Dado que temos a base  $B$  formada pelas linhas  $A_{B(1)}, \dots, A_{B(m)}$ , temos a solução básica  $x_B = B^{-1}b$ .
- Com a mesma base, podemos resolver o sistema linear  $p^T B = c_B^T$ . Uma vez que  $B$  admite inversa, este sistema tem solução única  $p^T = c_B^T B^{-1}$ .
- Esta solução dual  $p$  é tal que o número de restrições duais justas linearmente independentes é igual à dimensão do espaço dual.
- Por este motivo, a solução  $p$  é uma solução básica para o poliedro dual.

## Par primal-dual, primal na forma padrão

$$\min \quad x_1 + x_2$$

$$x_1 + 2x_2 - x_3 = 2$$

$$x_1 - x_4 = 1$$

$$x \geq 0$$

$$\max \quad 2p_1 + p_2$$

$$p_1 + p_2 \leq 1$$

$$2p_1 \leq 1$$

$$p \geq 0$$

## Dicionário inicial: ponto A

$$w = 0 \quad +1x_1 \quad +1x_2$$

$$x_3 = -2 \quad +1x_1 \quad +2x_2$$

$$x_4 = -1 \quad +1x_1$$

## 1o. pivot: ponto B

$$w = 1 \quad +1/2x_1 \quad +1/2x_3$$

$$x_2 = 1 \quad -1/2x_1 \quad +1/2x_3$$

$$x_4 = -1 \quad +1x_1$$

## 2o. pivot: ponto C

$$w = 3/2 \quad +1/2x_3 \quad +1/2x_4$$

$$x_2 = 1/2 \quad +1/2x_3 \quad -1/2x_4$$

$$x_1 = 1 \quad \quad \quad +1x_4$$

$\text{posto}(A) = m$ , completo.

$$\begin{aligned} \min \quad & c^T x \\ & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

- Qualquer matriz  $B$  inversível associa-se a uma solução dual básica, dada por  $p^T = c_B^T B^{-1}$ .
- $n$  restrições do dual  $p^T A \leq c^T$ :
  - $m$  associadas às colunas básicas:  $p^T B \leq c_B$ .  
Estas  $m$  restrições são **naturalmente satisfeitas de forma justa** dado que  $p^T = c_B^T B^{-1}$ .
  - $(n - m)$  associadas às colunas não básicas  $p^T N \leq c_N$ .  
Na base ótima, estas restrições duais são sempre satisfeitas.  
**Algumas delas podem ser satisfeitas de forma justa.**

## Degeneração no dual

- Para definir uma solução básica para o poliedro do PPL dual, são necessárias  $m$  restrições justas linearmente independentes.

Portanto, na degeneração, há mais de  $m$  restrições justas na solução básica dada por esta escolha de base:  $p^T = c_B^T B^{-1}$ .

- Se houver variável não básica  $j$  tal que  $\bar{c}_j = 0$ , isto é,  $j : p^T A_j = c_j$ , temos degeneração dual.

## Soluções primais ótimas múltiplas

- Para existirem múltiplas soluções primais ótimas **é necessário** existirem pelo menos duas soluções básicas ótimas distintas.
- Portanto, é necessário existir uma variável não básica  $j : \bar{c}_j = 0$ .
- A condição acima implica que o problema dual é degenerado.

Atenção: existir  $x_j$  não básica tal que  $\bar{c}_j = 0$  é uma condição necessária para existência de múltiplas soluções ótimas primais, mas não é suficiente.



- ① Bases diferentes podem levar à soluções idênticas no primal, mas diferentes no dual.
- ② Destas bases duais, algumas podem ser duais viáveis, outras inviáveis.

- Considere as bases  $[A_2, A_3]$ ,  $[A_1, A_3]$ ,  $[A_2, A_3]$  no exemplo abaixo.

$$\begin{array}{ll}\min & 3x_1 + x_2 \\ & x_1 + x_2 - x_3 = 2 \\ & 2x_1 - x_2 - x_4 = 0 \\ & x \geq 0\end{array}$$

$$\begin{array}{ll}\max & 2p_1 \\ & p_1 + 2p_2 \leq 3 \\ & p_1 - p_2 \leq 1\end{array}$$