

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].

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

- Uma estratégia para resolver problemas de otimização:
Encontrar limites inferiores LB e superiores UB provavelmente 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) ?

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

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, $z^* \leq \frac{275}{3}$.

- ① Multiplicando a i -ésima desigualdade por $p_i \geq 0$:

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

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

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

- ② Somando o resultado:

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

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

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

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

- 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)

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

Problema primal

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

Problema Primal

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

Problema Dual

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

- 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

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

Primal

$$\min c^T x$$

$$a_i^T x \geq b_i, \quad i \in M_1$$

$$a_i^T x \leq b_i, \quad i \in M_2$$

$$a_i^T x = b_i, \quad i \in M_3$$

$$x_j \geq 0, \quad j \in N_1$$

$$x_j \leq 0, \quad j \in N_2$$

$$x_j \text{ irrestrito, } j \in N_3$$

Dual

$$\max b^T p$$

$$p_i \geq 0, \quad i \in M_1$$

$$p_i \leq 0, \quad i \in M_2$$

$$p_i \text{ irrestrito, } i \in M_3$$

$$p^T A_j \leq c_j, \quad j \in N_1$$

$$p^T A_j \geq c_j, \quad j \in N_2$$

$$p^T A_j = c_j, \quad j \in N_3$$

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:

$$\begin{array}{llll}
 \min & x_1 + 2x_2 + 3x_3 & \max & 5p_1 + 6p_2 + 4p_3 \\
 -x_1 + 3x_2 & = 5 & -p_1 + 2p_2 & \leq 1 \\
 2x_1 - x_2 + 3x_3 & \geq 6 & 3p_1 - p_2 & \geq 2 \\
 x_3 & \leq 4 & 3p_2 + p_3 & = 3 \\
 x_1 & \geq 0 & p_1 & \geq 0 \\
 x_2 & \leq 0 & p_2 & \geq 0 \\
 x_3 & \geq 0 & p_3 & \leq 0
 \end{array}$$

Par primal-dual I

$$\begin{array}{ll}
 \min & c^T x \\
 \text{s.t.} & Ax \geq b \\
 & x \geq 0
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{ll}
 \max & p^T b \\
 \text{s.t.} & p \geq 0 \\
 & p^T A = c^T
 \end{array}$$

Par primal-dual II - introduzindo folgas

$$\begin{array}{ll}
 \min & c^T x + 0s \\
 \text{s.t.} & Ax - Is = b \\
 & x \geq 0 \\
 & s \geq 0
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{ll}
 \max & p^T b \\
 \text{s.t.} & p \geq 0 \\
 & p^T A = c^T \\
 & -p \leq 0
 \end{array}$$

Par primal-dual III - introduzindo variáveis não negativas

$$\begin{array}{ll}
 \min & c^T x^+ - c^T x^- \\
 \text{s.t.} & Ax^+ - Ax^- \geq b \\
 & x^+ \geq 0 \\
 & x^- \geq 0
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{ll}
 \max & p^T b \\
 \text{s.t.} & p \geq 0 \\
 & p^T A \leq c^T \\
 & -p^T A \leq -c^T
 \end{array}$$

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

$$\begin{array}{ll} \max & p^T b \\ p^T A \leq c^T & \end{array}$$

- 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:

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

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 $p^T b \leq c^T x$.

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

$$\begin{array}{ll} (D) \max & p^T b \\ & p^T A \leq c^T \end{array}$$

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 ∞ , então o problema primal deve ser inviável.
- ③ Se x e p são soluções viáveis para P e D , respectivamente 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

$$\begin{aligned} \min \quad & x_1 + 2x_2 \\ \text{subject to} \quad & x_1 + x_2 = 1 \\ & 2x_1 + 2x_2 = 3 \end{aligned}$$

Dual

$$\begin{aligned} \max \quad & p_1 + 3p_2 \\ \text{subject to} \quad & p_1 + 2p_2 = 1 \\ & p_1 + 2p_2 = 2 \end{aligned}$$

	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:

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

(→) 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
optimalidade 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:

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

$$\begin{array}{ll}
 \min & 13x_1 + 10x_2 + 6x_3 \\
 & 5x_1 + x_2 + 3x_3 = 8 \\
 & 3x_1 + x_2 = 3 \\
 & x \geq 0
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{ll}
 \max & 8p_1 + 3p_2 \\
 & 5p_1 + 3p_2 \leq 13 \\
 & p_1 + p_2 \leq 10 \\
 & 3p_1 \leq 6
 \end{array}$$

- 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 $p^T B = c_B^T$:

$$5p_1 + 3p_2 = 13$$

$$3p_1 = 6$$

cuja solução é $p_1^* = 2$, $p_2^* = 1$ e custo dual é 19.

Primal

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

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 ?

- ➊ Desde que a perturbação seja pequena o suficiente para que $B^{-1}(b + d) \geq 0$, a base ótima permanece a mesma.
- ➋ Esta perturbação suficientemente pequena para que a base ótima permaneça a mesma existe como **consequência da não degeneração primal**.
- ➌ Se a base permanece viável, **não há modificação na condição de otimalidade primal (ou viabilidade dual)**, portanto permanece ótima.
- ➍ Com a perturbação, **o custo dual passa de $p^T b$ para $p^T(b + d)$** .
- ➎ 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**.
- ➏ 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:

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

- 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

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

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

$$x_j \geq 0 \quad j = m+1, \dots, n$$

$$\min w = \sum_{i=1}^m b_i p_i$$

$$\sum_{i=1}^m a_{ij} p_i \geq c_j \quad j = m+1, \dots, m+n$$

$$p_i \geq 0 \quad i = 1, \dots, m$$

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

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

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

PPL primal

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

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

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

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

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

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

Segundo dicionário primal: entra x_5 , sai x_3

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

Dicionário dual correspondente: sai p_5 , entra p_3 .

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

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 máos é ótima para o par primal-dual.

Vamos assumir que $B^{-1}b \geq 0$, 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 $-B^{-1}A$; 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.

- ➊ **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.
- ➋ **Problema primal inviável:** Dada uma escolha de variável $B(I)$ para sair da base, caso não exista $i : v_i > 0$, o custo dual ótimo é ∞ 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.

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

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.

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

- 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

$$\begin{array}{ll} \min & x_1 + x_2 \\ x_1 + 2x_2 - x_3 & = 2 \\ x_1 - x_4 & = 1 \\ x \geq 0 & \end{array} \quad \begin{array}{ll} \max & 2p_1 + p_2 \\ p_1 + p_2 & \leq 1 \\ 2p_1 & \leq 1 \\ p \geq 0 & \end{array}$$

Dicionário inicial: ponto A

$$\begin{array}{rcccc} w = & 0 & +1x_1 & +1x_2 \\ x_3 = & -2 & +1x_1 & +2x_2 \\ x_4 = & -1 & +1x_1 \end{array}$$

1o. pivot: ponto B

$$\begin{array}{rcccc} w = & 1 & +1/2x_1 & +1/2x_3 \\ x_2 = & 1 & -1/2x_1 & +1/2x_3 \\ x_4 = & -1 & +1x_1 \end{array}$$

2o. pivot: ponto C

$$\begin{array}{rcccc} w = & 3/2 & +1/2x_3 & +1/2x_4 \\ x_2 = & 1/2 & +1/2x_3 & -1/2x_4 \\ x_1 = & 1 & & +1x_4 \end{array}$$

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

$$\min \quad c^T x$$

$$Ax = b$$

$$x \geq 0$$

- 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.

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

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