

DUALIDADE EM PNL

$$P: \min f(x)$$

$$\text{s.o. } x \in S = \{x \in \Omega; h(x) = 0, g(x) \leq 0\}$$

$$\Omega \subset \mathbb{R}^m, \quad f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}, \quad h: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m, \quad g: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p.$$

LAGRANGEANA:

$$L(x, \lambda, \mu) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i h_i(x) + \sum_{j=1}^p \mu_j g_j(x).$$

LEMA:

$$\sup_{\substack{\lambda \in \mathbb{R}^m \\ \mu \geq 0}} L(x, \lambda, \mu) = \begin{cases} f(x) & \text{se } x \in S \\ \infty & \text{se } x \in \Omega \setminus S. \end{cases}$$

PROVA: se $x \in S$ ENTÃO

$$L(x, \lambda, \mu) = f(x) + \underbrace{\sum_i \lambda_i h_i(x)}_0 + \underbrace{\sum_j \mu_j g_j(x)}_{\leq 0} \leq f(x).$$

ALÉM DISSO, $x \in S \Rightarrow L(x, \lambda, 0) = f(x)$. OU SEJA,
 $\sup_{\dots} L(x, \lambda, \mu) = f(x)$ CASO $x \in S$.

SEJA AGORA $x \in \Omega \setminus S$. SE $h_j(x) \neq 0$, ENTÃO PARA

λ DEFINIDO POR

$$\lambda_i = \begin{cases} t h_i(x) & \text{SE } i=j \\ 0 & \text{c.c.} \end{cases}$$

ASSIM,

$$L(x, \lambda, 0) = f(x) + t (h_j(x))^2 \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{} \infty.$$

SE $g_j(x) > 0$ ENTÃO DEFININDO

$$\mu_i = \begin{cases} t & \text{SE } i=j \\ 0 & \text{c.c.} \end{cases}$$

TEMOS

$$L(x, 0, \mu) = f(x) + t g_j(x) \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{} \infty. \quad \text{DAÍ,}$$

... $\sup L(x, \lambda, \mu) = \infty$ PARA $x \in \Omega \setminus S.$



ESTE LEMA NOS PERMITE ESCREVER

$$P: \min_{\substack{\lambda \in \mathbb{R}^m \\ \mu \geq 0}} \sup_{x \in S} L(x, \lambda, \mu)$$

$$\text{s.a. } x \in S.$$

O DUAL É DEFINIDO TROCANDO "MIN" POR "MAX":

$$D: \max_{(\lambda, \mu) \in \Delta} \inf_{x \in \Omega} L(x, \lambda, \mu)$$

$$\text{s.a. } (\lambda, \mu) \in \Delta,$$

$$\text{ONDE } \Delta = \left\{ (\lambda, \mu) ; \inf_{x \in \Omega} L(x, \lambda, \mu) > -\infty, \mu \geq 0 \right\}$$

P É CHAMADO PRIMAL.

A FUNÇÃO DUAL É

$$q(\lambda, \mu) = \inf_{x \in \Omega} L(x, \lambda, \mu).$$

EXEMPLOS:

1) (PROGRAMAÇÃO LINEAR)

$$P: \min c^t x$$

$$\text{s.a. } Ax \geq b, \quad A \text{ } p \times m.$$

(PRIMAL)

FUNÇÃO DUAL:

$$f(\mu) = \inf_{x \in \mathbb{R}^n} \{ c^t x + \mu^t (b - Ax) \}$$

$$= \inf_{x \in \mathbb{R}^n} \{ (c^t - \mu^t A) x + \mu^t b \}$$

TEMOS $f(\mu) > -\infty$ QUANDO $c^t - \mu^t A = 0$, OU SEJA,

$A^t \mu = c$. NESTE CASO, $f(\mu) = b^t \mu$. DAÍ,

$$D: \quad \max \quad b^t \mu$$
$$\text{s.o.} \quad A^t \mu = c$$
$$\mu \geq 0$$

(DUAL).

2) (PROG. QUADRÁTICA)

$$P: \min \frac{1}{2} x^t Q x + c^t x$$

s.a. $Ax \leq b$. (PRIMAL)

Q SIMÉTRICA E DEFINIDA POSITIVA.

FUNÇÃO DUAL:

$$p(\mu) = \inf_{x \in \mathbb{R}^m} \left\{ \frac{1}{2} x^t Q x + c^t x + \mu^t (Ax - b) \right\}$$

ESTE ÍNFINO É ATINGIDO NO PONTO ESTACIONÁRIO DE L ,
DADO QUE L É UMA QUADRÁTICA ESTRITAMENTE CONVEXA:

$$Qx + c + A^t \mu = 0 \implies x = -Q^{-1}(A^t \mu + c).$$

Assim,

$$\varphi(\mu) = \frac{1}{2} (A^t \mu + c)^t \overbrace{Q^{-1} Q Q^{-1}}^I (A^t \mu + c) - c^t Q^{-1} (A^t \mu + c) - \mu^t (A Q^{-1} (A^t \mu + c) + b)$$

$$= \frac{1}{2} \mu^t A Q^{-1} A^t \mu + \cancel{\mu^t A Q^{-1} c} + \frac{1}{2} c^t Q^{-1} c$$

$$- \cancel{c^t Q^{-1} A^t \mu} - c^t Q^{-1} c - \cancel{\mu^t A Q^{-1} A^t \mu} - \cancel{\mu^t A Q^{-1} c} - \mu^t b$$

$$\Rightarrow \varphi(\mu) = -\frac{1}{2} \mu^t (A Q^{-1} A^t) \mu - (A Q^{-1} c + b^t) \mu - \frac{1}{2} c^t Q^{-1} c.$$

(φ é QUADRÁTICA)

O DUAL É

$$D: \max -\frac{1}{2} \mu^t (A Q^{-1} A^t) \mu - (A Q^{-1} c + b^t) \mu - \frac{1}{2} c^t Q^{-1} c$$

$$\text{s.a. } \mu \geq 0$$

D É INTERESSANTE EM RELAÇÃO À P SE:

(i) HÁ MUITAS VARIÁVEIS x_i EM RELAÇÃO AO NÚMERO DE RESTRIÇÕES EM $Ax \leq b$ (μ TEM ESTA DIMENSÃO).

(ii) SEJA RELATIVAMENTE FÁCIL CALCULAR Q^{-1} .

TEOREMA: PARA QUALQUER PROBLEMA PRIMAL P
(CONVEXO OU LNE), O CONJUNTO VIÁVEL
 Δ DO PROBLEMA DUAL É CONVEXO E
A FUNÇÃO DUAL $\varphi(\lambda, \mu)$ É CÔNCAVA
(ISTO É, $-\varphi(\lambda, \mu)$ É CONVEXA).

PROVA: LEMBRAMOS QUE

$$\Delta = \{ (\lambda, \mu) ; \varphi(\lambda, \mu) > -\infty \}.$$

SEJAM $(\lambda, \mu), (\tilde{\lambda}, \tilde{\mu}) \in \Delta$ E $t \in [0, 1]$. TEMOS

$$L(x, t\lambda + (1-t)\tilde{\lambda}, t\mu + (1-t)\tilde{\mu}) = tL(x, \lambda, \mu) + (1-t)L(x, \tilde{\lambda}, \tilde{\mu})$$

POIS L É LINEAR EM λ, μ .

DAÍ,

$$\varphi(t\lambda + (1-t)\tilde{\lambda}, t\mu + (1-t)\tilde{\mu}) = \inf_{x \in \Omega} L(x, t\lambda + (1-t)\tilde{\lambda}, t\mu + (1-t)\tilde{\mu})$$

$$= \inf_{x \in \Omega} \left\{ t L(x, \lambda, \mu) + (1-t) L(x, \tilde{\lambda}, \tilde{\mu}) \right\}$$

$$\geq t \inf_{x \in \Omega} L(x, \lambda, \mu) + (1-t) \inf_{x \in \Omega} L(x, \tilde{\lambda}, \tilde{\mu})$$

$$= t \varphi(\lambda, \mu) + (1-t) \varphi(\tilde{\lambda}, \tilde{\mu}).$$

ISTO MOSTRA QUE:

$$\begin{aligned} \bullet \varphi(t\lambda + (1-t)\tilde{\lambda}, t\mu + (1-t)\tilde{\mu}) > -\infty &\Rightarrow t(\lambda, \mu) + (1-t)(\tilde{\lambda}, \tilde{\mu}) \in \Delta \\ &\Rightarrow \Delta \text{ é convexo.} \end{aligned}$$

$$\bullet \varphi \text{ é côncava sobre } \Delta.$$

■

ISSO É BOM POIS O DUAL PODE SER ESCRITO
COMO MINIMIZAÇÃO DE UMA FUNÇÃO CONVEXA:

$$D: - \min - \varphi(\lambda, \mu) \\ \text{s.o. } (\lambda, \mu) \in \Delta$$

SABEMOS QUE KKT É SUFICIENTE PARA ENCONTRAR
A SOLUÇÃO GLOBAL!

EM QUE O DUAL PODE AJUDAR NA RESOLUÇÃO DO
PRIMAL ?

* O PROBLEMA DUAL SEMPRE FORNECE LIMITANTES INFERIORES PARA O VALOR ÓTIMO DO PRIMAL.
(DUALIDADE FRACA).

TEOREMA (DA DUALIDADE FRACA). PARA CADA PAR P, D ,
TEMOS

$$\varphi(\lambda, \mu) \leq f(x),$$

PARA TODOS PONTOS PRIMAL-DUAL VIÁVEIS $(\lambda, \mu) \in \Delta$ E $x \in S$.
EM PARTICULAR,

$$\varphi^* = \sup_{(\lambda, \mu) \in \Delta} \varphi(\lambda, \mu) \leq \inf_{x \in S} f(x) = f^*.$$

PROVA: PARA $x \in S$ E $(\lambda, \mu) \in \Delta$ TEMOS

$$\varphi(\lambda, \mu) = \inf_{x \in \Omega} L(x, \lambda, \mu) \leq L(x, \lambda, \mu)$$

$$= f(x) + \underbrace{\sum_{i=1}^m \lambda_i h_i(x)}_0 + \underbrace{\sum_{j=1}^p \mu_j g_j(x)}_{\leq 0}$$

$$\leq f(x).$$

~~□~~

QUANDO $\varphi^* < f^*$, DIZEMOS QUE HÁ BRECHA

DE DUALIDADE.