

**OTIMIZAÇÃO CONVEXA**

**CAPÍTULO 22**

**Def. gráfico de uma função**

O gráfico de  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ , é o conjunto de pontos em  $\Omega \times \mathbb{R} \subset \mathbb{R}^{n+1}$  dado por

$$\left\{ \begin{pmatrix} x \\ f(x) \end{pmatrix} : x \in \Omega \right\}$$

**Def. epígrafe de uma função**

A epígrafe de uma função  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ , representada por  $\text{epi}(f)$ , é o conjunto de pontos em  $\Omega \times \mathbb{R}$  dado por

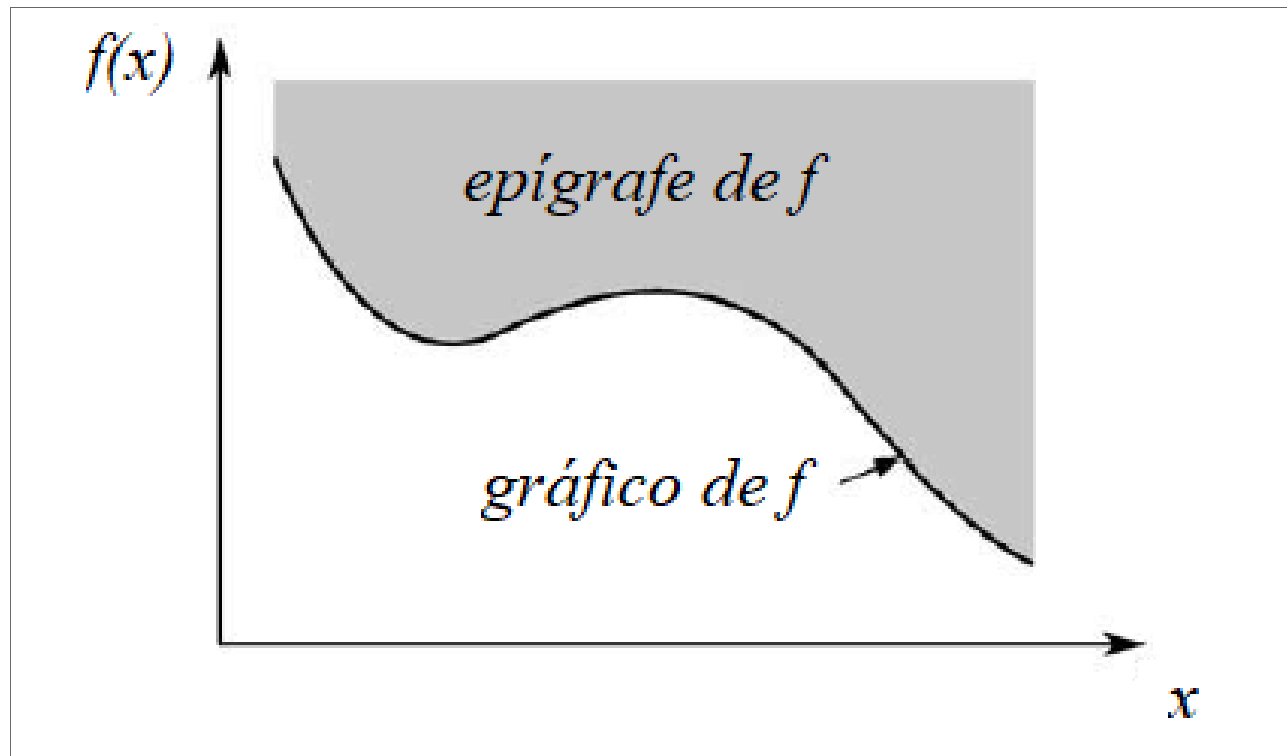
$$\left\{ \begin{pmatrix} x \\ \beta \end{pmatrix} : x \in \Omega, \beta \in \mathbb{R}, \beta \geq f(x) \right\}$$

$f(x)$

*epígrafe de  $f$*

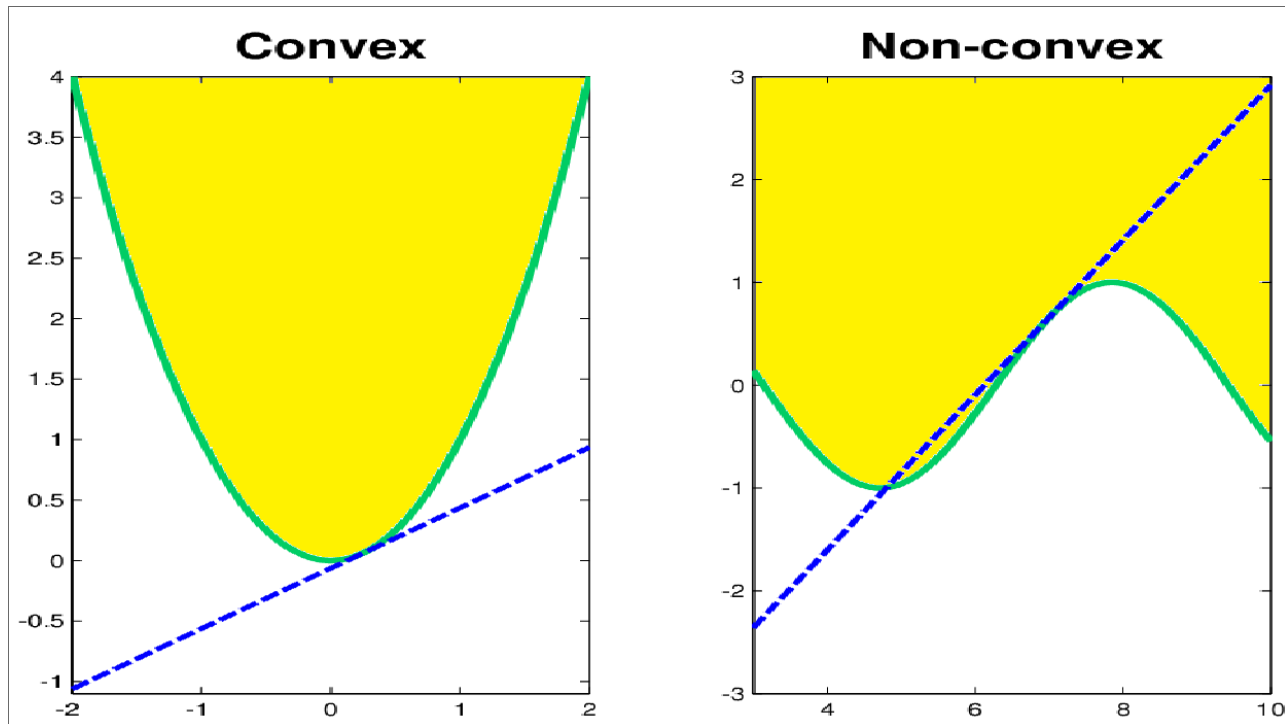
*gráfico de  $f$*

$x$



## Def. função convexa

Uma função  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ , será *convexa em  $\Omega$*  se  $\text{epi}(f)$  for um conjunto convexo.



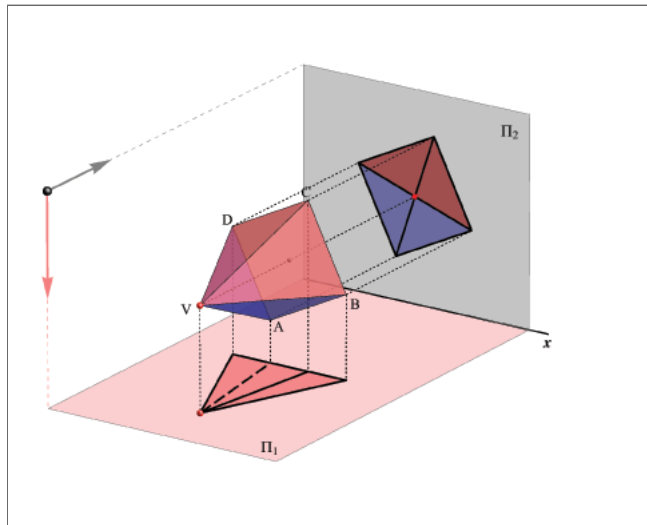


## Teorema

Se uma função  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ , for *convexa em  $\Omega$* , então  $\Omega$  é um conjunto convexo.

**Obs 1:** Toda projeção orthogonal de um conjunto convexo é um conjunto convexo.

**Obs 2:** O conjunto  $\Omega$ , domínio de  $f$ , é a projeção orthogonal de  $\text{epi}(f)$  sobre  $\mathbb{R}^n$ .

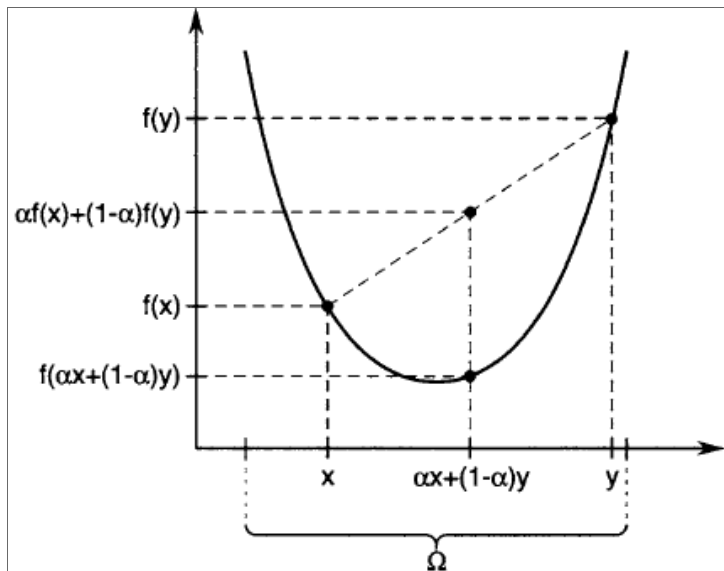




## Teorema

Uma função  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ , definida em um conjunto convexo  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$  será convexa se, e somente se,  $\forall x, y \in \Omega$  e  $\forall \alpha \in (0, 1)$ , tivermos

$$f(\alpha x + (1 - \alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y).$$

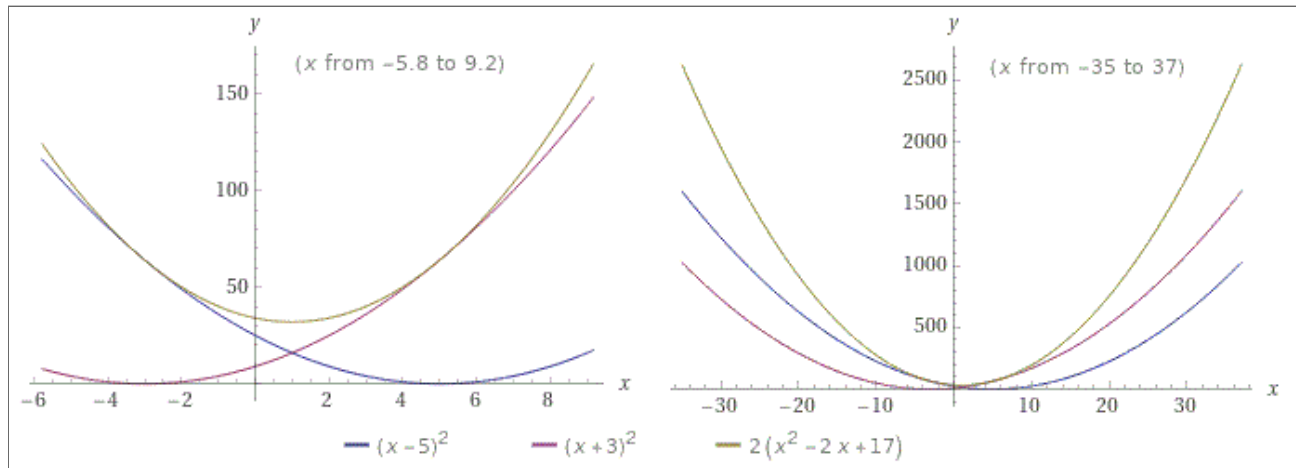






## Teorema

Suponha que  $f$  e  $g$  sejam funções convexas, então, para qualquer  $\kappa \geq 0$ , as funções  $\kappa f$  e  $f + g$  também são convexas.



**Def. função estritamente convexa**

Uma função  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ , definida em um conjunto convexo  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ , será estritamente convexa se  $\forall x, y \in \Omega, x \neq y$  e  $\alpha \in (0, 1)$ , tivermos

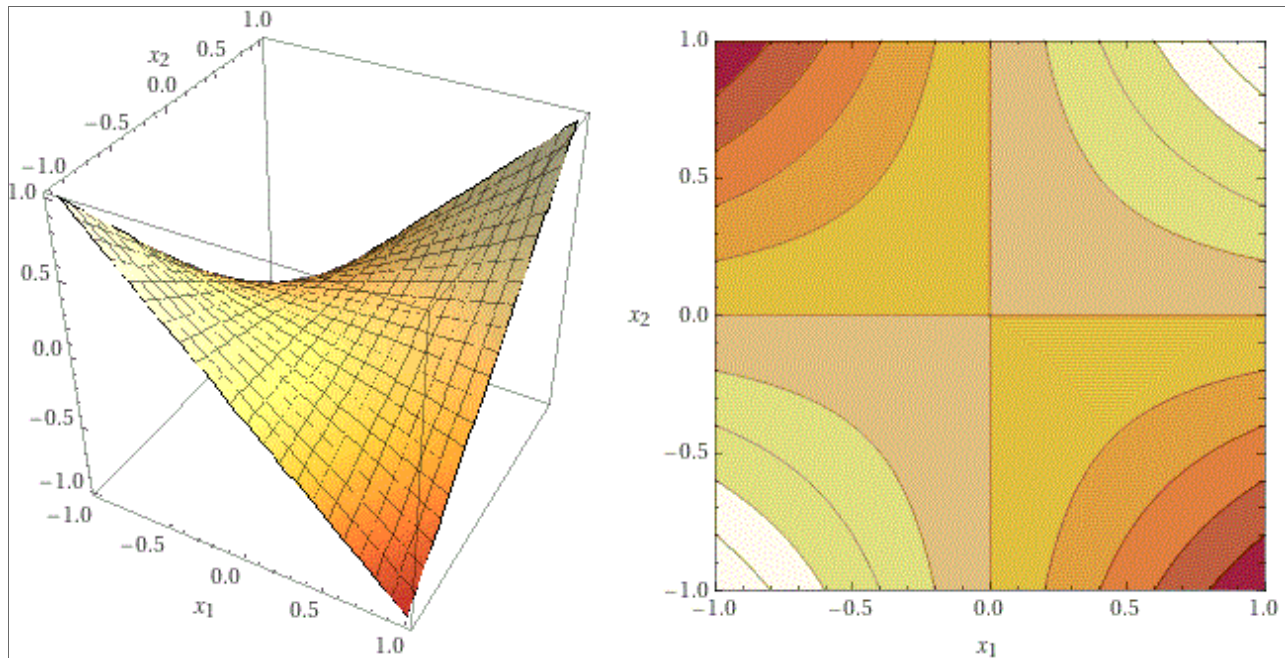
$$f(\alpha x + (1 - \alpha)y) < \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y).$$

**Def. função côncava**

Uma função  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ , definida em um conjunto convexo  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ , será (estritamente) côncava se  $-f$  for (estritamente) convexa.

### Exercício:

A função  $f(x) = x_1 x_2$  é convexa em  $\Omega \equiv \{x : x_1 \geq 0, x_2 \geq 0\}$ ?



**Proposição.**

Uma forma quadrática  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ , dada por  $f(x) = x^t Q x$  com

$$Q \in \mathbb{R}^{n \times n} \quad \text{e} \quad Q = Q^t \quad (\text{matriz simétrica}),$$

será convexa em  $\Omega$  se, e somente se,  $\forall x, y \in \Omega$ , tivermos

$$(x - y)^t Q (x - y) \geq 0,$$

ou seja,  $Q$  é uma matriz semidefinida positiva.

**Exercício:**

Retornando à função  $f(x) = x_1x_2$ , mostre que  $f$  pode ser escrita como

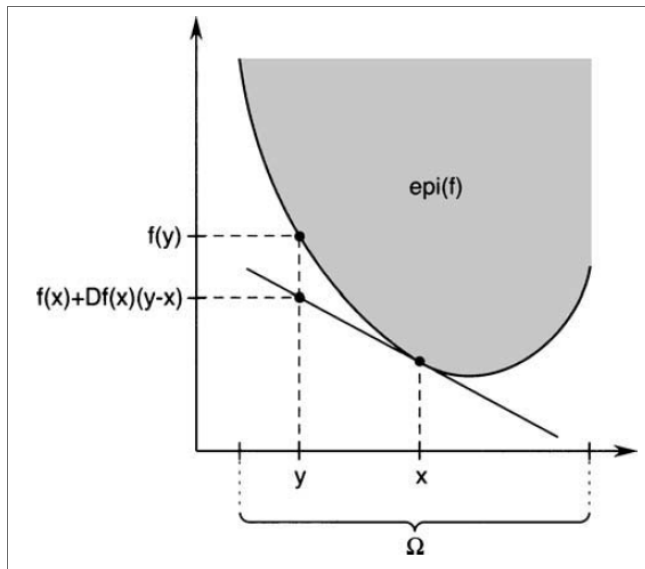
$$f(x) = x^t Q x \quad (\text{forma quadrática}),$$

mas  $Q$  não será uma matriz semidefinida positiva.

### Teorema.

Seja  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f \in \mathcal{C}^1$ , definida em um conjunto aberto e convexo  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ . Então,  $f$  será convexa em  $\Omega$  se, e somente se,  $\forall x, y \in \Omega$ , tivermos

$$f(y) \geq f(x) + \nabla f(x)(y - x).$$

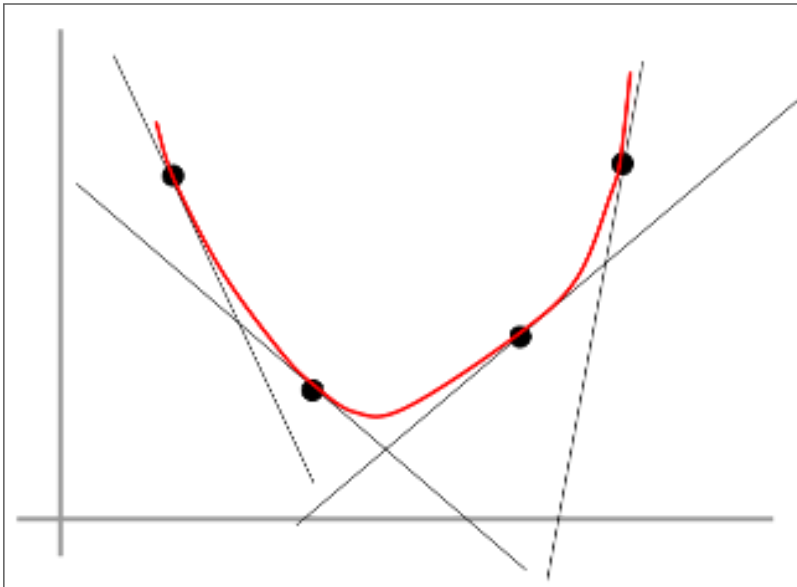






### Teorema.

Seja  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $f \in \mathcal{C}^2$ , definida em um conjunto aberto e convexo  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ . Então,  $f$  será convexa em  $\Omega$  se, e somente se,  $\forall x \in \Omega$ , a matriz hessiana  $\nabla^2 f(x)$  for semidefinita positiva.



**Exercício:**

Determine se as funções abaixo são convexas, côncavas ou nenhuma das duas.

(1)  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$f(x) = -8x^2.$$

(2)  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$f(x) = 4x_1^2 + 3x_2^2 + 5x_3^2 + 6x_1x_2 + x_1x_3 - 3x_1 - 2x_2 + 15.$$

(3)  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ,

$$f(x) = 2x_1x_2 - x_1^2 - x_2^2.$$

**Teorema.**

Se  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  é função convexa, então, em  $\Omega$ , todo minimizador local de  $f$  também será um minimizador global.

**Lema.**

Se  $g : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  for uma função convexa, então, para cada  $c \in \mathbb{R}$ , o conjunto  $\Gamma_c = \{x \in \Omega : g(x) \leq c\}$  será convexo.

**Corolário.**

Se  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  for uma função convexa, então o conjunto de minimizadores globais de  $f$  em  $\Omega$  será convexo.

**Lema.**

Sejam  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  uma função convexa de classe  $\mathcal{C}^1$  em um conjunto aberto contendo  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ . Suponha que  $x^* \in \Omega$  é tal que,  $\forall x \in \Omega$ ,  $x \neq x^*$ , temos

$$\nabla f(x^*)(x - x^*) \geq 0.$$

Então,  $x^*$  é um minimizador global de  $f$  em  $\Omega$ .

**Teorema.**

Sejam  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  uma função convexa de classe  $\mathcal{C}^1$  em um conjunto aberto contendo  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ . Suponha que  $x^* \in \Omega$  é tal que, para qualquer direção viável  $d$  em  $x^*$ , temos

$$d^t \nabla f(x^*) \geq 0.$$

Então,  $x^*$  é um minimizador global de  $f$  em  $\Omega$ .

**Corolário.**

Seja  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  uma função convexa de classe  $\mathcal{C}^1$ . Suponha que  $x^* \in \Omega$  é tal que

$$\nabla f(x^*) = 0.$$

Então,  $x^*$  é um minimizador global de  $f$  em  $\Omega$ .

**Teorema.**

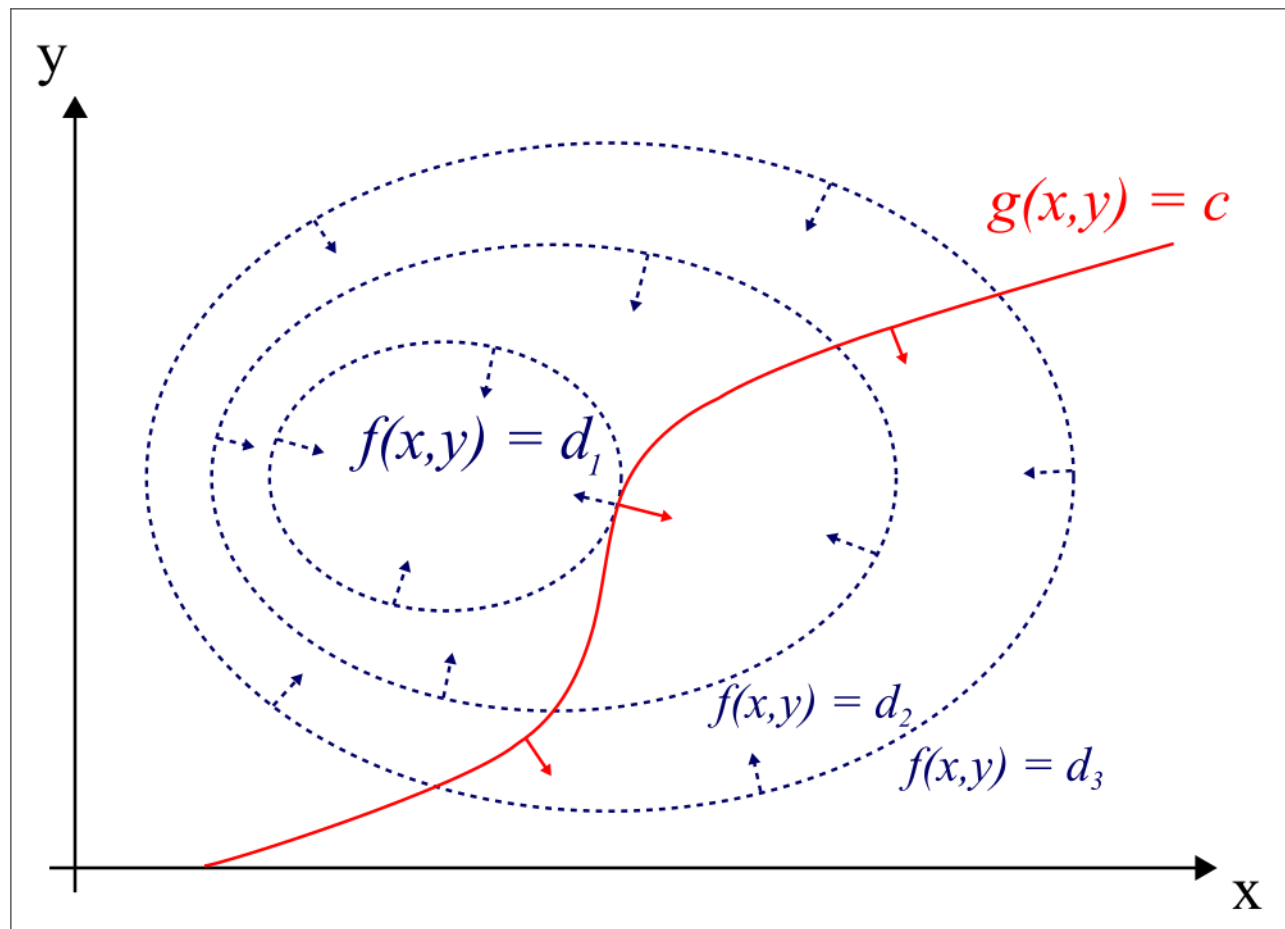
Sejam  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  uma função convexa de classe  $\mathcal{C}^1$  em

$$\Omega = \{x \in \mathbb{R}^n : h(x) = 0\},$$

onde  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $h \in \mathcal{C}^1$ . Suponha que existam  $x^* \in \Omega$  e  $\lambda^* \in \mathbb{R}^m$  tais que

$$\nabla f(x^*) + (\lambda^*)^t \nabla h(x^*) = 0.$$

Então,  $x^*$  é um minimizador global de  $f$  em  $\Omega$ .







## Teorema. Condições de Karush-Kuhn-Tucker (KKT)

Sejam  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  uma função convexa de classe  $\mathcal{C}^1$  em

$$\Omega = \{x \in \mathbb{R}^n : h(x) = 0\},$$

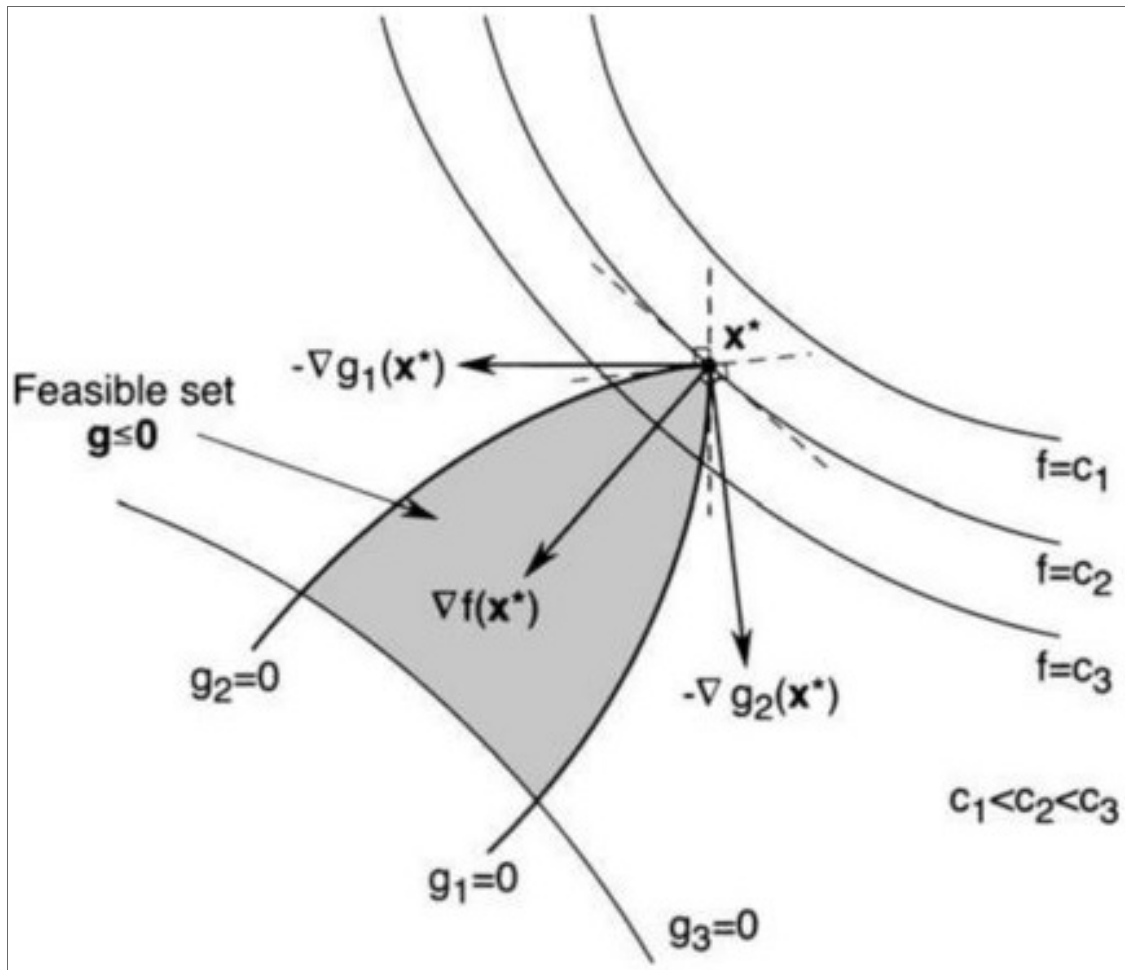
onde  $h : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$ ,  $h, g \in \mathcal{C}^1$ . Suponha que existam  $x^* \in \Omega$ ,  $\lambda^* \in \mathbb{R}^m$  e  $\mu^* \in \mathbb{R}^p$  tais que

(1)  $\mu^* \geq 0$ .

(2)  $\nabla f(x^*) + (\lambda^*)^t \nabla h(x^*) + (\mu^*)^t \nabla g(x^*) = 0$ .

(3)  $(\mu^*)^t g(x^*) = 0$ .

Então,  $x^*$  é um minimizador global de  $f$  em  $\Omega$ .





**FIM**