

## MÁXIMOS E MÍNIMOS CONDICIONADOS E MULTIPLICADORES DE LAGRANGE

**Definições:** Seja  $f : \text{Dom}(f) \rightarrow \mathbb{R}$ , com  $\text{Dom}(f)$  um aberto em  $\mathbb{R}^n$ ,  $n$  arbitrário em  $\mathbb{N}$ . Dizemos que o ponto  $P_0$  em  $\text{Dom}(f)$  é:

- Ponto crítico, ou estacionário, de  $f$  se  $\vec{\nabla} f(P_0) = \vec{0}$ .
- Ponto de máximo [mínimo] local de  $f$  se existe uma bola aberta  $B(P_0; r)$ , de centro  $P_0$  e raio  $r > 0$ , tal que  $f(P_0) \geq f(P)$  [ $f(P_0) \leq f(P)$ ], para todo ponto  $P$  na intersecção  $B(P_0; r) \cap \text{Dom}(f)$ .
- Extremante local de  $f$  se é ponto de máximo [mínimo] local de  $f$ .
- Extremante local de  $f$  em um subconjunto  $A$  de  $\text{Dom}(f)$ , se  $P_0$  está em  $A$  e  $P_0$  é ponto de máximo[mínimo] local da função  $f$  restrita a  $A$ .

**Teorema 1.** *Seja  $\Omega$  um aberto em  $\mathbb{R}^2$ . Sejam  $f$  e  $g$  duas funções em  $C^1(\Omega; \mathbb{R})$  e  $L = \{(x, y) : g(x, y) = 0\}$ , a curva de nível zero de  $g$ , com  $\vec{\nabla} g(x, y) \neq \vec{0}$ , para todo  $(x, y)$  em  $L$ . Seja  $P_0 = (x_0, y_0)$  em  $L$  um ponto de máximo, ou mínimo, local de  $f$  em  $L$ . Então, existe  $\lambda$  em  $\mathbb{R}$  tal que*

$$(1.1) \quad \vec{\nabla} f(P_0) = \lambda \vec{\nabla} g(P_0).$$

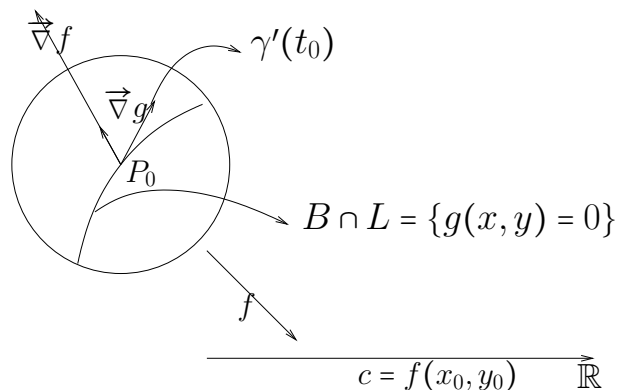


Figura 1: Teorema de Lagrange no Plano

**Prova.** Vide Figura 1. Localmente, no ponto  $P_0$ , pelo Teorema da Função Implícita segue que  $L$  é parametrizável como uma curva  $\gamma(t)$ , com  $t$  em uma vinhança de zero, com  $\gamma(0) = P_0$  e  $\gamma'(0) \neq \vec{0}$ . Assim, a função  $(f \circ \gamma)(t)$  têm extremante em  $t = 0$ . Donde segue  $(f \circ \gamma)'(0) = 0$  e pela regra da cadeia obtemos  $\vec{\nabla} f(P_0) \perp \gamma'(0)$ . Porém, também são válidas as relações:

$$g \circ \gamma \equiv 0, \quad \vec{\nabla} g(P_0) \perp \gamma'(0), \quad \gamma'(0) \neq \vec{0} \quad \text{e} \quad \vec{\nabla} g(P_0) \neq \vec{0}.$$

Portanto, o vetor  $\vec{\nabla} f(P_0)$  é paralelo ao vetor não nulo  $\vec{\nabla} g(P_0)$ . Donde concluimos a tese ■

### Interpretações Geométricas para o Teorema de Lagrange (acima).

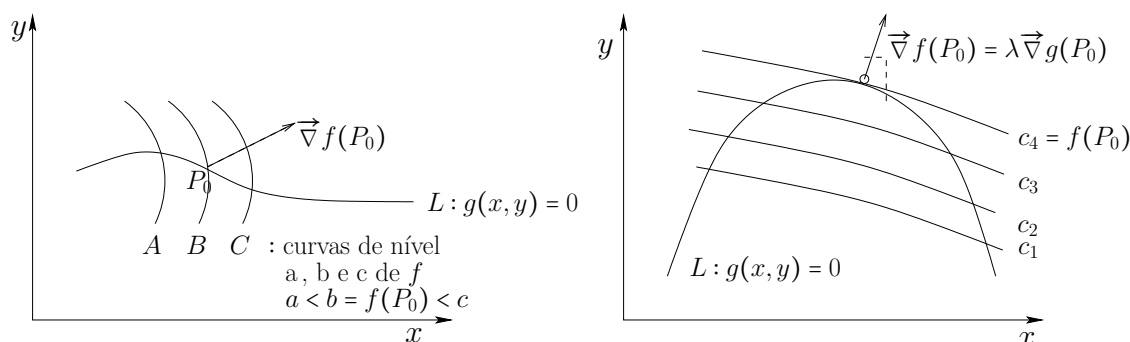


Figura 2: Ilustrações 2A e 2B (complementares) para o Teorema de Lagrange

#### Interpretação para Figura 2-A (à esquerda).

Suponha que  $\vec{\nabla} f(P_0) \neq \vec{0}$  é oblíquo a  $L$  em  $P_0$ . Então, a curva  $C$  de nível  $f(P_0)$ , de  $f$ , cruza a curva  $L$  e as curvas de nível  $c$ , de  $f$ , com  $c \approx f(P_0)$  [i.e.,  $c$  próximo a  $f(P_0)$ ], cujos gráficos próximos a  $C$ , também cruzam  $L$  e, orientando-as na direção de crescimento de  $c$  (a direção do gradiente) vemos que  $P_0$  não é ponto de máximo, nem ponto de mínimo, local de  $f$  em  $L$ , contra a hipótese. Portanto, o gradiente  $\vec{\nabla} f(P_0)$  é ortogonal a  $L$ , assim como o gradiente  $\vec{\nabla} g(P_0)$ . Logo, o vetor  $\vec{\nabla} f(P_0)$  é paralelo a  $\vec{\nabla} g(P_0)$ .

Interpretação para Figura 2-B (à direita): Representemos as curvas de nível  $c_1 < c_2 < c_3 < c_4 = f(x_0, y_0) = f(P_0)$  no sentido de crescimento do gradiente

de  $f$  (pois  $f$  cresce na direção do gradiente). É claro que o valor máximo de  $f$  sobre a curva  $L = \{(x, y) : g(x, y) = 0\}$ , corresponde ao maior valor  $c$  tal que a curva de nível  $f(x, y) = c$  intercepta a curva  $L$ . Em tal ponto  $P_0$  de intersecção tais curvas tem mesma reta tangente e assim mesma reta normal, as quais a priori tem direção  $\vec{\nabla} f(P_0)$  e  $\vec{\nabla} g(P_0)$  (Figura 2-B), respectivamente. Logo, tais vetores são paralelos e o vetor  $\vec{\nabla} f(P_0)$  é um múltiplo de  $\vec{\nabla} g(P_0)$  já que este é não nulo.

**Observações.** Mantenhamos a notação do Teorema 1 e sua demonstração.

- (1) Suponhamos que  $P_0$  é ponto crítico de  $f$  e  $\lambda = 0$ . Então, temos  $\vec{\nabla} f(P_0) = \vec{0} = \lambda \vec{\nabla} g(P_0)$  apesar que não existe um número  $\lambda$  tal que  $\vec{0} \neq \vec{\nabla} g(P_0) = \lambda \vec{\nabla} f(P_0)$ . Neste particular sentido, concluímos que a equação (1.1) é a melhor possível.
- (2) Pontos críticos de  $f$  pertencentes a  $L$ , são **candidatos** a extremantes locais de  $f$  restrita a  $L$ .
- (3) Se  $\vec{\nabla} f \neq \vec{0}$  para todo  $(x, y)$ , localmente parametrizamos a curva de nível  $c = f(P_0)$ , de  $f$ , por uma curva  $\delta$ , com  $\delta' \neq \vec{0}$ . Esta curva tem vetor tangente ortogonal a  $\vec{\nabla} f(P_0)$ . Logo,  $\delta'(P_0) \perp \vec{\nabla} g(P_0)$ . Assim, no ponto  $P_0$ , visto que os vetores tangentes  $\delta'$  e  $\gamma'$  são não nulos e ortogonais a  $\vec{\nabla} g(P_0)$ , vemos que  $\delta'$  e  $\gamma'$  são múltiplos um do outro. Portanto, as curvas  $L = \{(x, y) : g(x, y) = 0\}$  e a de nível  $c = f(P_0)$  da função  $f$ , tangenciam-se no ponto  $P_0$ .
- (4) Os extremantes surgem do sistema abaixo, dado por uma equação vetorial e uma equação escalar,

$$\begin{cases} \vec{\nabla} f(x, y) = \lambda \vec{\nabla} g(x, y) \\ g(x, y) = 0, \end{cases}$$

equivalente ao sistema abaixo, que apresenta três equações escalares e três incógnitas  $x$ ,  $y$  e  $\lambda$ :

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x} = \lambda \frac{\partial g}{\partial x} \\ \frac{\partial f}{\partial y} = \lambda \frac{\partial g}{\partial y} \\ g(x, y) = 0. \end{cases}$$

(5) Na equação (1.1), é possível eliminar o parâmetro  $\lambda$  trivialmente (mas a conveniência depende do problema). De fato, a resolubilidade da equação  $\vec{\nabla} f(P_0) = \lambda \vec{\nabla} g(P_0)$  equivale à resolubilidade da equação

$$\begin{vmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} & \frac{\partial f}{\partial y} \\ \frac{\partial g}{\partial x} & \frac{\partial g}{\partial y} \end{vmatrix} (P_0) = 0.$$

A questão da determinação dos extremantes locais de  $f$  sobre a curva  $\{(x, y) : g(x, y) = 0\}$  é usualmente referida como o problema da determinação dos máximos e mínimos de  $f$  sujeita à restrição  $g(x, y) = 0$  ou, dos máximos e mínimos condicionados de  $f$  sujeita à condição  $g(x, y) = 0$ .

Para aplicarmos o Método dos Multiplicadores de Lagrange são necessários os conceitos abaixo.

**Definições Topológicas.** Sejam  $A$  e  $K$  dois subconjuntos de  $\mathbb{R}^n$ .

- $A$  é fechado se seu complementar  $\mathbb{R}^n \setminus \{A\} = A^c$  é aberto.
- $K$  é compacto se é fechado e limitado.

Segue um teorema fundamental para estudo de máximos e mínimos.

**Teorema (Weierstrass).** *Seja  $f : K \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua,  $K$  um subconjunto compacto em  $\mathbb{R}^n$ . Então,  $f$  assume valor máximo absoluto e valor mínimo absoluto em  $K$ .*

**Prova.** Inicialmente, mostremos que  $f$  é limitada.

- $f$  é limitada. Suponhamos, por contradição, que  $f$  é ilimitada. Visto que  $K$  é limitado, temos que  $K$  está contido em um cubo fechado  $C = C_0$  em  $\mathbb{R}^n$ , de faces paralelas aos planos coordenados, e de aresta de comprimento  $L$ . Particionemos este cubo em  $2^n$  cubos fechados de faces paralelas aos planos coordenados, de forma natural e trivial. É óbvio que  $f$  é ilimitada sobre a intersecção de  $K$  com ao menos destes  $2^n$  cubos. Seja  $C_1$  tal cubo. Então, iterando tal argumentação construímos uma sequência  $C_n$ ,  $n$  em  $\mathbb{N}$ , de cubos fechados com faces

paralelas aos planos coordenados e de arestas de comprimento  $L/2^n$ , tal que o cubo  $C_{j+1}$  está contido em  $C_j$ , para todo  $j \geq 1$ , e tal que  $f$  é ilimitada sobre a intersecção  $K \cap C_n$ . Então, pelo Princípio dos Intervalos Encaixantes [vide *Um Curso de Cálculo*, H. L. Guidorizzi, Vol 1, 5<sup>a</sup> ed, p. 19] temos que a intersecção de todos estes cubos é dada por um único ponto  $p$  em  $\mathbb{R}^n$ . Ainda, escolhendo para cada  $n$  em  $\mathbb{N}$  um ponto  $x_n$  na intersecção  $C_n \cap K$ , temos que  $|x_n - p| \leq L\sqrt{2}/2^n$ . Logo,  $x_n \rightarrow p$  se  $n \rightarrow +\infty$ . Portanto, como  $K$  é fechado, o ponto  $p$  pertence a  $K$ . Então, como  $f$  é contínua em  $p$ , temos que existe uma bola aberta  $B(p; r)$ , centrada em  $p$ , com raio  $r > 0$ , tal que  $f$  é limitada sobre  $B(p; r) \cap K$ . Obviamente existe um cubo  $C_N$  contido em tal bola  $B(p; r)$ . Entretanto,  $f$  é ilimitada sobre a intersecção  $C_N \cap K$   $\nabla$

- Existência dos pontos de máximo e mínimo. Como  $f(K)$  é limitado em  $\mathbb{R}$ , pela propriedade do supremo temos que existem  $m = \inf f(K)$ , o ínfimo de  $f(K)$ , e  $M = \sup f(K)$ , o supremo de  $f(K)$ . Suponhamos, por contradição, que  $f(x) < M$ , para todo  $x$  em  $K$ . Então, a função

$$\frac{1}{M - f(x)}, \quad x \text{ em } K,$$

é contínua e, como consequência da definição de supremo, ilimitada  $\nabla$  Assim, existe  $b$  em  $K$  tal que  $f(b) = M$ . Analogamente, existe  $a$  em  $K$  tal que  $f(a) = m$  ■

**Exemplo 1.** Determine a curva de nível da função  $f(x, y) = x^2 + 16y^2$  que seja tangente à curva (um ramo de hipérbole)  $xy = 1$ ,  $x > 0$  e  $y > 0$ . Determine também o ponto de tangência.

**Solução.**

No ponto  $(x_0, y_0)$  em que as curvas se tangenciam seus vetores tangentes são paralelos e seus vetores normais também. O vetor normal à curva de nível é o gradiente  $\vec{\nabla} f$  e o vetor normal à hipérbole  $xy = 1$  é o vetor gradiente da função  $g(x, y) = xy$ ,  $\vec{\nabla} g(x_0, y_0) = \langle y_0, x_0 \rangle$ , que é não nulo pois  $x_0 y_0 = 1$ . Temos então,  $\vec{\nabla} f(x_0, y_0) = \lambda \vec{\nabla} g(x_0, y_0)$  para algum  $\lambda \in \mathbb{R}$  e,

$$\langle 2x_0, 32y_0 \rangle = \lambda \langle y_0, x_0 \rangle .$$

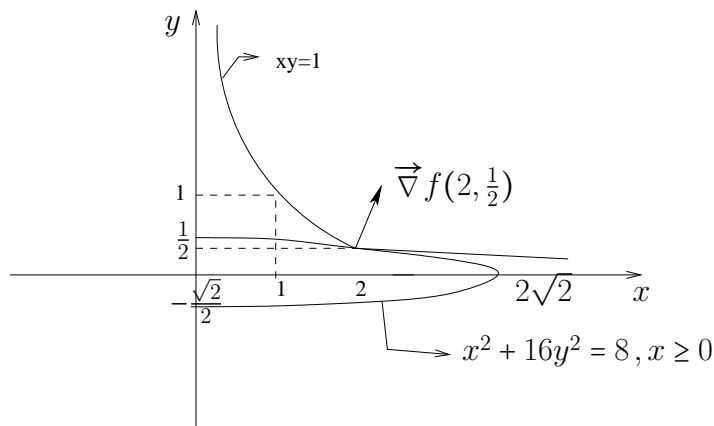


Figura 3: Ilustração ao Exemplo 1

Logo,  $2x_0 \cdot 32y_0 = \lambda y_0 \cdot \lambda x_0$  e, como  $x_0 y_0 = 1$ , obtemos  $64 = \lambda^2$  e  $\lambda = \pm 8$ . Porém, como temos  $x_0 > 0$  e  $y_0 > 0$ , a possibilidade  $\lambda = -8$  é inaceitável. Desta forma obtemos  $x_0 = 4y_0$  e portanto,  $1 = x_0 y_0 = 4y_0^2$  e assim encontramos  $y_0 = \frac{1}{2}$  e  $x_0 = 2$  e o ponto de tangência

$$(x_0, y_0) = \left(2, \frac{1}{2}\right).$$

A curva de nível é a elipse dada por  $x^2 + 16y^2 = f(2, \frac{1}{2}) = 4 + 4 = 8$  ■

**Exemplo 2.** Analise os máximos e mínimos de

$$f(x, y) = x^2 - 2xy + 3y^2, \quad \text{com a restrição } x^2 + 2y^2 = 1.$$

**Solução.**

Consideremos a elipse  $E = \{(x, y) : x^2 + 2y^2 = 1\}$  e também a função  $g(x, y) = x^2 + 2y^2 - 1$ . Então,  $E = g^{-1}(0)$  e  $\vec{\nabla} g = \langle 2x, 4y \rangle \neq \vec{0}$  sobre  $E$ . Como  $f$  é contínua e  $E$  é compacto, pelo Teorema de Weierstrass  $f$  assume máximo e mínimo sobre  $E$ . Pelo Teorema dos Multiplicadores de Lagrange segue que para tais extremantes existe  $\lambda$  em  $\mathbb{R}$  tal que

$$\begin{cases} \vec{\nabla} f(x, y) = \lambda \vec{\nabla} g(x, y) \\ x^2 + 2y^2 = 1 \end{cases} \quad \text{ou,} \quad \begin{cases} \langle 2x - 2y, -2x + 6y \rangle = \lambda \langle 2x, 4y \rangle \\ x^2 + 2y^2 = 1. \end{cases}$$

Eliminando o parâmetro  $\lambda$  na primeira equação do sistema à direita temos,

$$\begin{vmatrix} 2x - 2y & 6y - 2x \\ 2x & 4y \end{vmatrix} = 0 \quad \Rightarrow \quad 2y(x - y) - x(3y - x) = 0 .$$

Porém, temos  $0 = 2(xy - y^2) - (3xy - x^2) = (x - 2y)(x + y)$ . Assim, obtemos as soluções  $P = (2y, y)$  ou  $Q = (-y, y)$ . Como  $P$  e  $Q$  pertencem à elipse concluímos que

$$\begin{cases} (2y)^2 + 2y^2 = 1 \\ \text{ou} \\ y^2 + 2y^2 = 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} y = \pm \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \text{ou} \\ y = \pm \frac{1}{\sqrt{3}} . \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} P = \pm \left( \frac{2}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}} \right) \\ \text{ou} \\ Q = \pm \left( \frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{1}{\sqrt{3}} \right) . \end{cases}$$

Computemos  $f$  em  $P$  e em  $Q$ . Como  $f(-x, -y) = f(x, y)$  temos,

$$\begin{aligned} f\left(\frac{2}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}}\right) &= f\left(-\frac{2}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}\right) = \frac{1}{2} \\ f\left(\frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{1}{\sqrt{3}}\right) &= f\left(-\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}\right) = 2. \end{aligned}$$

Os pontos  $\pm\left(\frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{1}{\sqrt{3}}\right)$  são de máximo e os pontos  $\pm\left(\frac{2}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}}\right)$  são de mínimo■

**Teorema 2.** *Sejam  $f$  e  $g$  funções em  $C^1(\Omega; \mathbb{R})$ ,  $\Omega$  um aberto em  $\mathbb{R}^3$ . Consideremos a superfície de nível  $S = \{P = (x, y, z) \text{ em } \Omega : g(P) = 0\}$ , com  $\vec{\nabla}g(P) \neq \vec{0}$  para todo  $P$  em  $S$ . Suponhamos que um ponto  $P_0$  em  $S$  é extremante local de  $f$  restrita a  $S$ . Então, existe um real  $\lambda$  tal que*

$$\vec{\nabla}f(P_0) = \lambda \vec{\nabla}g(P_0) .$$

**Interpretação.** Análoga a dada no caso planar. Se  $\vec{\nabla}f(P_0) \neq \vec{0}$  é oblíquo a  $S$  em  $P_0$  (i.e., ao plano  $\pi$  tangente a  $S$  em  $P_0$ ), então a superfície  $S'$  de nível  $f(P_0)$ , de  $f$ , cruza  $S$  em  $P_0$  e as superfícies de nível  $c$ , de  $f$ , para valores de  $c$  próximos de  $f(P_0)$ , também cruzam  $S$  e orientando-as na direção  $\vec{\nabla}f(P_0)$ , de crescimento de  $c$ , vemos que  $P_0$  não é extremante de  $f$ , contra a hipótese. Logo, concluímos que  $\vec{\nabla}f(P_0)$  é ortogonal a  $S$ , assim como  $\vec{\nabla}g(P_0) \neq \vec{0}$ . Donde deduzimos que os vetores  $\vec{\nabla}f(P_0)$  e  $\vec{\nabla}g(P_0)$  são paralelos.

**Prova.**

Pelo Teorema 2 das Funções Implícitas,  $S$  é localmente em  $P_0 = (x_0, y_0, z_0)$  (isto é, em uma bola aberta contendo  $P_0$ ), dada pelo gráfico de uma função  $z = \varphi(x, y)$ , com o par  $(x, y)$  numa vizinhança de  $(x_0, y_0)$  e  $\varphi(x_0, y_0) = z_0$ . Pelas hipóteses segue que dada uma curva arbitrária  $\gamma$  no gráfico de  $\varphi$ , satisfazendo  $\gamma(0) = P_0$ , a função  $(f \circ \gamma)$  tem máximo ou mínimo em  $t = 0$ . Portanto, o vetor gradiente  $\vec{\nabla} f(P_0)$  é ortogonal ao vetor tangente  $\gamma'(0)$ . Consequentemente, o vetor  $\vec{\nabla} f(P_0)$  é ortogonal ao plano  $\pi$ , tangente ao gráfico de  $\varphi$  no ponto  $P_0$ . É claro que o vetor  $\vec{\nabla} g(P_0)$  também é ortogonal ao gráfico de  $\varphi$ . Logo, ao plano  $\pi$ .

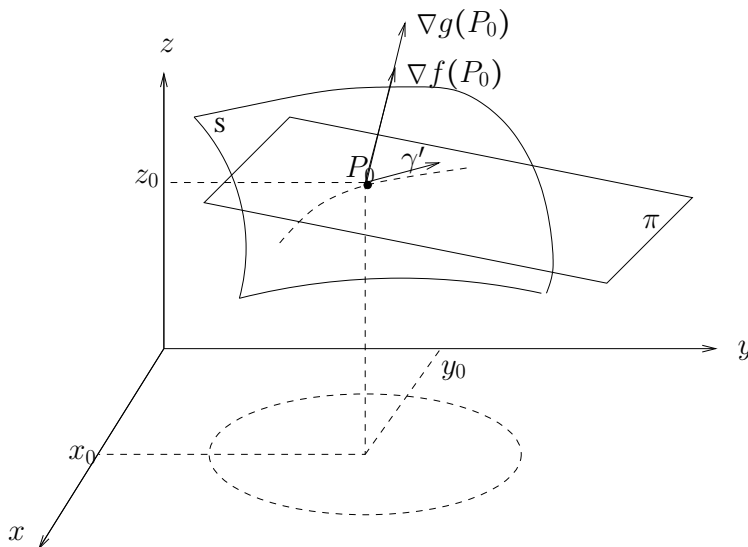


Figura 4: Ilustração ao Teorema 2.

Desta forma, os vetores  $\vec{\nabla} f(P_0)$  e  $\vec{\nabla} g(P_0)$  são paralelos e, como o vetor  $\vec{\nabla} g$  não se anula, concluímos a tese ■

**Observação 6.** No Teorema 2 também é simples eliminar o parâmetro  $\lambda$  e, novamente, a conveniência depende do problema. A resolubilidade da equação  $\vec{\nabla} f(P_0) = \lambda \vec{\nabla} g(P_0)$  equivale a resolubilidade de

$$\begin{vmatrix} \vec{i} & \vec{j} & \vec{k} \\ \frac{\partial f}{\partial x} & \frac{\partial f}{\partial y} & \frac{\partial f}{\partial z} \\ \frac{\partial g}{\partial x} & \frac{\partial g}{\partial y} & \frac{\partial g}{\partial z} \end{vmatrix} (P_0) = \vec{0} .$$



**Exemplo 3.** Verifique que existe um único ponto  $P$  no plano  $3x+2y+z = 12$  cuja soma dos quadrados das distâncias de  $P$  a  $(0, 0, 0)$  e a  $(1, 1, 1)$  é mínima. Determine-o.

**Solução.**

Geometricamente, se  $K$  é um disco fechado e limitado que contém os pontos dados e intersecta o plano  $\pi$  dado, o ponto procurado pertence a  $K \cap \pi$  e é então o mínimo absoluto da função (quadrado da distância)

$$D(x, y, z) = (x - 0)^2 + (y - 0)^2 + (z - 0)^2 + (x - 1)^2 + (y - 1)^2 + (z - 1)^2$$

restrita ao compacto  $K \cap \pi$ . O Teorema de Weierstrass assegura a existência de tal mínimo. Pelo Teorema 2 os extremantes de  $D(x, y, z)$  com a restrição  $3x + 2y + z = 12$  satisfazem:

$$\vec{\nabla} D(x, y, z) = \lambda \langle 3, 2, 1 \rangle, \quad \lambda \text{ em } \mathbb{R},$$

ou, eliminando o parâmetro  $\lambda$ ,

$$\vec{0} = \begin{vmatrix} \vec{i} & \vec{j} & \vec{k} \\ 2x + 2(x - 1) & 2y + 2(y - 1) & 2z + 2(z - 1) \\ 3 & 2 & 1 \end{vmatrix} = 2 \begin{vmatrix} \vec{i} & \vec{j} & \vec{k} \\ 2x - 1 & 2y - 1 & 2z - 1 \\ 3 & 2 & 1 \end{vmatrix}.$$

Desta forma é claro que desenvolvendo o segundo determinante pela primeira linha temos,  $(2y - 1 - 4z + 2)\vec{i} - (2x - 1 - 6z + 3)\vec{j} + (4x - 2 - 6y + 3)\vec{k} = \vec{0}$  e portanto,  $2y = 4z - 1$  e  $x = 3z - 1$ . Donde, substituindo na equação do plano, obtemos  $3(3z - 1) + (4z - 1) + z = 12$ . Finalmente,

$$z = \frac{16}{14}, \quad y = \frac{25}{14}, \quad x = \frac{34}{14} \quad \text{e} \quad P_0 = \left( \frac{34}{14}, \frac{25}{14}, \frac{16}{14} \right).$$

**Atenção.** Neste caso podemos eliminar  $\lambda$  mais simplesmente com as equações

$$\frac{2x + 2(x - 1)}{3} = \frac{2y + 2(y - 1)}{2} = \frac{2z + 2(z - 1)}{1} \quad (= \lambda) \quad \blacksquare$$

**Exemplo 4.** Consideremos o plano  $\pi : ax + by + cz + d = 0$ ,  $a^2 + b^2 + c^2 \neq 0$ .

- (a) Determine o ponto  $P_1 = (x_1, y_1, z_1)$  no plano  $\pi$  mais próximo à origem.  
 (b) Com o método utilizado em (a) mostre que a distância de todo ponto  $P_0 = (x_0, y_0, z_0)$  ao plano é dada pela fórmula:

$$\frac{|ax_0 + by_0 + cz_0 + d|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}} .$$

**1ª Solução.**

- (a) Geometricamente sabemos que existe tal ponto  $P_1 = (x_1, y_1, z_1)$  e que  $P_1 = (0, 0, 0)$  se  $d = 0$ . Passemos à determinação do mínimo da função  $\Phi(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2$ , o quadrado da distância, sujeita à restrição  $ax + by + cz + d = 0$ . Utilizando multiplicadores de Lagrange temos,

$$\vec{\nabla} \Phi(P_1) = \langle 2x_1, 2y_1, 2z_1 \rangle = \lambda \langle a, b, c \rangle .$$

Logo,  $P_1 = (x_1, y_1, z_1) = \frac{\lambda}{2} \langle a, b, c \rangle$  e, substituindo tais coordenadas para  $P_0$  na equação para  $\pi$  temos  $0 = ax_1 + by_1 + cz_1 + d = \frac{\lambda}{2}(a^2 + b^2 + c^2) + d$ .  
 Onde,  $\frac{\lambda}{2} = -\frac{d}{a^2 + b^2 + c^2}$ . Assim, o ponto de  $\pi$  mais próximo à origem é

$$P_1 = -\frac{d}{a^2 + b^2 + c^2} \langle a, b, c \rangle .$$

- (b) Geometricamente é claro que existe em  $\pi$  o ponto  $P_2 = (x_2, y_2, z_2)$  mais próximo de  $P_0 = (x_0, y_0, z_0)$ . Claramente,  $P_2$  é ponto de mínimo absoluto da função  $\Psi(x, y, z) = (x - x_0)^2 + (y - y_0)^2 + (z - z_0)^2$  restrita ao plano  $ax + by + cz + d = 0$ , que avalia o quadrado da distância dos pontos do plano  $\pi$  ao ponto  $P_0$ . Aplicando multiplicadores de Lagrange temos,

$$\vec{\nabla} \Psi(P_2) = \langle 2(x_2 - x_0), 2(y_2 - y_0), 2(z_2 - z_0) \rangle = \mu \langle a, b, c \rangle .$$

Portanto,  $\overrightarrow{P_0 P_2} = \frac{\mu}{2} \langle a, b, c \rangle$  e a distância de  $P_2$  ao plano  $\pi$ , dada pelo módulo do vetor  $\overrightarrow{P_0 P_2}$ , é então  $\frac{|\mu|}{2} |\langle a, b, c \rangle|$ . Visto que  $P_2 = P_0 + \frac{\mu}{2} \langle a, b, c \rangle$  pertence a  $\pi$  temos  $a(x_0 + \frac{\mu}{2}a) + b(y_0 + \frac{\mu}{2}b) + c(z_0 + \frac{\mu}{2}c) + d = 0$ . Onde,

$$\frac{\mu}{2} (a^2 + b^2 + c^2) = -(ax_0 + by_0 + cz_0 + d).$$

Finalmente, a distância procurada é

$$\frac{|\mu|}{2} |\langle a, b, c \rangle| = \frac{\frac{|\mu|}{2} (a^2 + b^2 + c^2)}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}} = \frac{|ax_0 + by_0 + cz_0 + d|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}} .$$

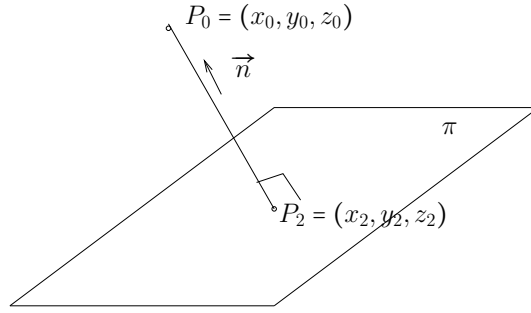


Figura 5: A distância de um ponto a um plano.

**2ª Solução** (Geométrica, simples e sem multiplicadores de Lagrange):

Se  $P_2$ , pertencente a  $\pi$ , é o pé da perpendicular por  $P_0$  ao plano  $\pi$  temos que  $\overrightarrow{P_0P_2}$  é paralelo ao vetor normal a  $\pi$ ,  $\vec{n}_\pi = \langle a, b, c \rangle \neq \vec{0}$ . Logo, existe  $\lambda$  em  $\mathbb{R}$  tal que  $\overrightarrow{P_0P_2} = \lambda \langle a, b, c \rangle$  e portanto a distância de  $P_0$  a  $\pi$  é  $|\overrightarrow{P_0P_2}|$ . Porém, da identidade

$$P_2 = P_0 + \overrightarrow{P_0P_2} = P_0 + \lambda \langle a, b, c \rangle \quad ,$$

segue que

$$0 = a(x_0 + \lambda a) + b(y_0 + \lambda b) + c(z_0 + \lambda c) + d = 0 \quad ,$$

e assim,  $\lambda(a^2 + b^2 + c^2) = -(ax_0 + by_0 + cz_0 + d)$  e  $\lambda = -\frac{ax_0 + by_0 + cz_0 + d}{a^2 + b^2 + c^2}$ . Donde,

$$|\overrightarrow{P_0P_2}| = |\lambda| |\langle a, b, c \rangle| = \frac{|ax_0 + by_0 + cz_0 + d|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}} \quad \blacksquare$$

Recordemos que: se  $\vec{u}$ ,  $\vec{v}$  e  $\vec{w}$  são vetores em  $\mathbb{R}^3$  tais que  $\vec{u} \times \vec{v} \neq \vec{0}$  e  $\vec{w}$  é ortogonal a  $\vec{u} \times \vec{v}$  então  $\vec{w}$  é combinação linear de  $\vec{u}$  e  $\vec{v}$ .

**Teorema 3.** Consideremos três funções  $f$ ,  $g$  e  $h$  em  $C^1(\Omega; \mathbb{R})$ , com  $\Omega$  um aberto em  $\mathbb{R}^3$ , e a intersecção de duas superfícies de nível zero

$$L = \{P = (x, y, z) \text{ em } \Omega : g(P) = 0 \text{ e } h(P) = 0\}.$$

Admitamos que  $\vec{\nabla} g(x, y, z)$  e  $\vec{\nabla} h(x, y, z)$  são L.I. em todo  $(x, y, z)$  em  $L$ . Suponhamos que  $P_0 = (x_0, y_0, z_0)$  é um extremante local de  $f$  sobre  $L$ . Então, existem dois números reais  $\lambda_1$  e  $\lambda_2$  tais que

$$\vec{\nabla} f(P_0) = \lambda_1 \vec{\nabla} g(P_0) + \lambda_2 \vec{\nabla} h(P_0).$$

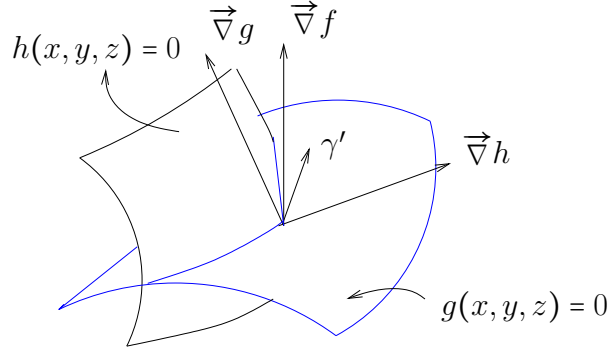


Figura 6: Ilustração ao Teorema 3.

**Prova.** Podemos supor  $g_z(P_0) \neq 0$  pois, por hipótese, são L.I as linhas de

$$M = \begin{bmatrix} g_x(P_0) & g_y(P_0) & g_z(P_0) \\ h_x(P_0) & h_y(P_0) & h_z(P_0) \end{bmatrix}.$$

Se  $\begin{vmatrix} g_x(P_0) & g_z(P_0) \\ h_x(P_0) & h_z(P_0) \end{vmatrix} = 0 = \begin{vmatrix} g_y(P_0) & g_z(P_0) \\ h_y(P_0) & h_z(P_0) \end{vmatrix}$ , segue que as primeiras colunas de  $M$  são múltiplas da terceira. Logo, existem reais  $\alpha$  e  $\beta$  tais que

$$M = \begin{bmatrix} \alpha g_z(P_0) & \beta g_z(P_0) & g_z(P_0) \\ \alpha h_z(P_0) & \beta h_z(P_0) & h_z(P_0) \end{bmatrix}.$$

Portanto, as linhas de  $M$  são múltiplas de  $[\alpha \ \beta \ 1]$  e L.D. Absurdo!

Assim, supomos sem perda de generalidade que o menor de ordem 2 determinado pelas duas últimas colunas de  $M$  é não nulo. Então, pelo Teorema 3 das Funções Implícitas segue que localmente, em  $P_0$ , determinamos as coordenadas  $y$  e  $z$  em função de  $x$  e assim concluímos que  $L$  é (localmente) uma curva  $\gamma(x) = (x, y(x), z(x))$ , satisfazendo  $\gamma(x_0) = P_0$  e  $\gamma'(x_0) \neq \vec{0}$ . Como a imagem de  $\gamma$  está contida na superfície de nível zero da função  $g$ , segue que o gradiente  $\vec{\nabla}g(P_0)$  é ortogonal ao vetor tangente  $\gamma'(x_0)$  e, analogamente, o gradiente  $\vec{\nabla}h(P_0)$  é ortogonal a  $\gamma'(x_0)$ . Vide Figura 6. Portanto,  $\gamma'(x_0)$  é paralelo ao produto vetorial  $\vec{\nabla}g(P_0) \times \vec{\nabla}h(P_0)$ .

Por hipótese, a função  $(f \circ \gamma)(x)$  tem um extremante local em  $x_0$ . Logo, pela regra da cadeia temos  $\vec{\nabla}f(P_0) \perp \gamma'(x_0)$ , com  $\gamma'(x_0) \neq \vec{0}$ . Assim,  $\vec{\nabla}f(P_0)$  é ortogonal ao produto vetorial  $\vec{\nabla}g(P_0) \times \vec{\nabla}h(P_0)$ . Donde segue que o vetor  $\vec{\nabla}f(P_0)$  é uma combinação linear dos vetores  $\vec{\nabla}g(P_0)$  e  $\vec{\nabla}h(P_0)$  ■

**Observação 7.** Uma vez mais é elementar eliminar os parâmetros  $\lambda_1$  e  $\lambda_2$  (sendo a conveniência circunstancial). De fato, no Teorema 3 temos a identidade  $\vec{\nabla} f(P_0) = \lambda_1 \vec{\nabla} g(P_0) + \lambda_2 \vec{\nabla} h(P_0)$  se, e somente se,

$$\begin{vmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} & \frac{\partial f}{\partial y} & \frac{\partial f}{\partial z} \\ \frac{\partial g}{\partial x} & \frac{\partial g}{\partial y} & \frac{\partial g}{\partial z} \\ \frac{\partial h}{\partial x} & \frac{\partial h}{\partial y} & \frac{\partial h}{\partial z} \end{vmatrix} (P_0) = 0.$$

**Observação 8.** Os sistemas encontrados nos teoremas acima são redutíveis a uma única equação vetorial, eliminando equações de restrição e acrescentando variáveis. Para o Teorema 3, e analogamente para os demais, definimos a função  $\mathcal{L}$  em cinco variáveis livres (vide Exemplo 6, a seguir), ou não condicionadas,

$$\mathcal{L}(x, y, z, \lambda, \mu) = f(x, y, z) - \lambda g(x, y, z) - \mu h(x, y, z).$$

As soluções do sistema mencionado são os pontos de máximo ou mínimo não-condicionados de  $\mathcal{L}$ , os quais se encontram entre seus (de  $\mathcal{L}$ ) pontos críticos e satisfazem,

$$\vec{\nabla} \mathcal{L}(x, y, z, \lambda, \mu) = \langle f_x - \lambda g_x - \mu h_x, f_y - \lambda g_y - \mu h_y, f_z - \lambda g_z - \mu h_z, -g, -h \rangle = \vec{0},$$

que é um problema sem condições de restrição e simétrico no sentido que as variáveis tem igual importância. Esta formatação do problema é elegante e trivialmente generalizável para uma função  $f$  com qualquer número de variáveis e com qualquer número de restrições.

**Definição.** A variável  $\lambda$  (ou  $\mu$ ) é um multiplicador de Lagrange.

Em Economia, Geometria Diferencial, Cálculo das Variações, etc. o multiplicador  $\lambda$  é convenientemente interpretado e tem importância por si só.

**Exemplo 5.** Determine os pontos mais afastados da origem e com coordenadas sujeitas às restrições  $x^2 + 4y^2 + z^2 = 4$  e  $x + y + z = 1$ .

**Solução.**

Determinemos os pontos que maximizam a função  $D(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2$ , o quadrado da distância de  $(x, y, z)$  a  $(0, 0, 0)$  com as restrições  $g(x, y, z) = 0$

e  $h(x, y, z) = 0$ , com  $g(x, y, z) = x + y + z - 1$  e  $h(x, y, z) = x^2 + 4y^2 + z^2 - 4$ . Tais pontos pertencem à intersecção do elipsóide  $g = 0$  com o plano  $h = 0$ , a qual é um compacto  $K$  de  $\mathbb{R}^3$ . Como  $D$  é contínua,  $D$  assume máximo e mínimo em  $K$ . Pela Observação 7 ao Teorema 3, se  $P_0 = (x_0, y_0, z_0)$  é extremante local de  $D$  sobre  $K = \{(x, y, z) : g = 0 \text{ e } h = 0\}$  temos

$$\begin{vmatrix} 2x_0 & 2y_0 & 2z_0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 2x_0 & 8y_0 & 2z_0 \end{vmatrix} = 4 \begin{vmatrix} x_0 & y_0 & z_0 \\ 1 & 1 & 1 \\ x_0 & 4y_0 & z_0 \end{vmatrix} = 0.$$

Logo,  $0 = x_0(z_0 - 4y_0) - y_0(z_0 - x_0) + z_0(4y_0 - x_0) = 3y_0(z_0 - x_0)$  e temos  $y_0 = 0$  ou  $z_0 = x_0$ . Se  $y_0 = 0$  obtemos

$$\begin{cases} x + z = 1 \\ x^2 + z^2 = 4, \end{cases}$$

$$x^2 + (1 - x)^2 = 4 \Leftrightarrow 2x^2 - 2x - 3 = 0 \Leftrightarrow x = \frac{1 \pm \sqrt{7}}{2}.$$

Assim,  $P_1 = \left(\frac{1+\sqrt{7}}{2}, 0, \frac{1-\sqrt{7}}{2}\right)$  e  $P_2 = \left(\frac{1-\sqrt{7}}{2}, 0, \frac{1+\sqrt{7}}{2}\right)$  são candidatos a extremantes. Se  $z_0 = x_0$  temos,

$$\begin{cases} 2x + y = 1 \\ 2x^2 + 4y^2 = 4 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = 1 - 2x \\ x^2 + 2y^2 = 2 \end{cases}$$

$$x^2 + 2(1 - 2x)^2 = 2 \Leftrightarrow 9x^2 - 8x = 0 \Leftrightarrow x = 0 \text{ ou } x = \frac{8}{9}.$$

Neste caso os candidatos são  $P_3 = (0, 1, 0)$  e  $P_4 = \left(\frac{8}{9}, -\frac{7}{9}, \frac{8}{9}\right)$ .

Comparando os valores  $D(P_1) = D(P_2) = 4$ ,  $D(P_3) = 1$  e  $D(P_4) = \frac{177}{81}$  constatamos que  $P_1$  e  $P_2$  são os pontos desejados ■

**Exemplo 6.** Determine o ponto sobre a reta de intersecção dos planos  $x + 2y + z = 1$  e  $-3x - y + 2z = 4$  que está mais próximo à origem.

**Solução.**

Minimizemos  $x^2 + y^2 + z^2$  com as restrições  $x + 2y + z - 1 = 0$  e  $-3x - y + 2z - 4 = 0$ . Definindo

$$\mathcal{L}(x, y, z, \lambda, \mu) = x^2 + y^2 + z^2 - \lambda(x + 2y + z - 1) - \mu(-3x - y + 2z - 4),$$

resolvamos o sistema

$$\begin{cases} \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial x} = 2x - \lambda + 3\mu = 0, \\ \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial y} = 2y - 2\lambda + \mu = 0, \\ \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial z} = 2z - \lambda - 2\mu = 0, \\ \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \lambda} = -(x + 2y + z - 1) = 0, \\ \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \mu} = (3x + y - 2z + 4) = 0. \end{cases}$$

Das três primeiras equações temos,

$$x = \frac{\lambda - 3\mu}{2}, \quad y = \frac{2\lambda - \mu}{2}, \quad z = \frac{\lambda + 2\mu}{2},$$

que substituídas na quarta e na quinta equações (e simplificando) fornecem

$$\begin{cases} 6\lambda - 3\mu = 2 \\ 3\lambda - 14\mu = -8, \end{cases}$$

e  $\lambda = \frac{52}{75}$  e  $\mu = \frac{54}{75}$ . Donde concluímos,  $x = -\frac{11}{15}$ ,  $y = \frac{5}{15}$  e  $z = \frac{16}{15}$  ■

No espaço  $\mathbb{R}^n$ , chamamos um subespaço vetorial de dimensão  $n-1$  de hiperplano (se  $n = 3$ , um hiperplano é um plano passando pela origem).

**Exemplo 7.** Seja  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  diferenciável e tal que a restrição de  $f$  a um hiperplano  $\pi$  tem um máximo em um ponto  $P$  no hiperplano. Verifique que dado um vetor arbitrário  $\vec{v}$  unitário e paralelo a  $\pi$  então temos

$$\frac{\partial f}{\partial \vec{v}}(P) = \nabla f(P) \cdot \vec{v} = 0.$$

Isto é,  $\nabla f(P)$  é ortogonal a  $\pi$ . Supondo  $\vec{n}$  o vetor normal ao hiperplano  $\pi$  conclua que existe  $\lambda$  em  $\mathbb{R}$  tal que

$$\nabla f(P) = \lambda \vec{n}.$$

Seja  $\Omega$  um aberto em  $\mathbb{R}^n$ ,  $n$  fixo em  $\mathbb{N}$ . Como consequência do Teorema da Função Implícita para uma função  $g$  em  $C^1(\Omega; \mathbb{R})$ , mostremos que vale um resultado análogo aos teoremas 1 e 3, no espaço  $n$ -dimensional.

**Teorema 4.** *Sejam  $f$  e  $g$ , ambas em  $C^1(\Omega; \mathbb{R})$ , e  $S = \{x \in \Omega : g(x) = 0\}$ , a superfície de nível zero de  $g$ , com  $\vec{\nabla}g(x) \neq \vec{0}$  para todo  $x$  em  $S$ . Seja  $P$ , em  $S$ , um extremante local de  $f$  restrita a  $S$ . Então, existe  $\lambda$  em  $\mathbb{R}$  tal que*

$$\vec{\nabla}f(P) = \lambda \vec{\nabla}g(P).$$

**Interpretação.** A superfície solução  $S$  da equação  $g(x) = 0$  possui hiperplano tangente  $\pi$  e para toda curva  $\gamma$  em  $S$ ,  $\gamma(0) = P$ , a composta  $f \circ \gamma$  tem um extremante em  $P$ . Onde,  $\nabla f(P)$  é ortogonal ao vetor tangente  $\gamma'(0)$  em  $\pi$ . Assim,  $\nabla f(P)$  e  $\nabla g(P)$  são ortogonais a  $\pi$ . A conclusão é então trivial.

**Prova.**

Indiquemos por  $x = (x', x_n)$ , com  $x' = (x_1, \dots, x_{n-1})$  em  $\mathbb{R}^{n-1}$  e  $x_n$  em  $\mathbb{R}$ , a variável em  $\mathbb{R}^n = \mathbb{R}^{n-1} \times \mathbb{R}$ . Analogamente,  $P = (p_1, \dots, p_n) = (p', p_n)$ . Suponhamos, sem perda de generalidade,  $\frac{\partial g}{\partial x_n}(P) \neq 0$ . Pelo Teorema da Função Implícita concluímos que  $S$  é, localmente no ponto  $P$ , o gráfico de uma função  $\varphi(x')$  de classe  $C^1$ .

Descrevamos  $S$ , localmente em  $P$ , como  $S = \{(x', \varphi(x')) : x' \text{ pertence a } A\}$ , onde  $A$  é um aberto em  $\mathbb{R}^{n-1}$ , com  $p'$  em  $A$  e  $(p', \varphi(p')) = P$ . É então válida a identidade

$$g(x_1, \dots, x_{n-1}, \varphi(x_1, \dots, x_{n-1})) = 0, \text{ para todo } (x_1, \dots, x_{n-1}) \text{ em } A.$$

Assim, pela regra da cadeia e omitindo os pontos de aplicação  $x'$  e  $(x', \varphi(x'))$ ,

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial g}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial g}{\partial x_n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & \cdot & \dots & 0 \\ 0 & \cdot & \dots & 0 \\ 0 & \cdot & \dots & 1 \\ \frac{\partial \varphi}{\partial x_1} & \frac{\partial \varphi}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial \varphi}{\partial x_{n-1}} \end{bmatrix}_{n \times (n-1)} = \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 \end{bmatrix},$$

onde a matriz nula indicada é de tamanho  $1 \times (n-1)$ . É claro que as  $n-1$  colunas da matriz  $n \times (n-1)$  acima são linearmente independentes em todo ponto  $x'$  em  $A$ . É fácil constatar que o vetor  $\nabla g$  é, localmente em  $S$ , ortogonal aos vetores correspondentes às  $n-1$  colunas citadas.



Por hipótese, a função  $f(x', \varphi(x'))$  tem um extremante em  $p' = (p_1, \dots, p_{n-1})$ . Logo, suas derivadas parciais se anulam em  $p'$ . Sabidamente, tais derivadas parciais correspondem às colunas da matriz jacobiana de  $f(x', \varphi(x'))$ , cuja expressão é análoga a da matriz jacobiana da função  $g(x', \varphi(x'))$  dada acima, bastando trocar  $g$  por  $f$ .

Assim, a função  $f$  satisfaz a mesma equação matricial que  $g$ , no ponto  $(p', \varphi(p')) = P$ . Portanto,  $\nabla f(P)$  e  $\nabla g(P)$  são ortogonais a um mesmo conjunto de  $n-1$  vetores linearmente independentes em  $\mathbb{R}^n$ . Logo, os vetores  $\nabla f(P)$  e  $\nabla g(P) \neq \vec{0}$  são paralelos. Donde, concluímos a tese ■

Para demonstrarmos o próximo teorema, necessitamos do lema abaixo cuja prova é agradavelmente simples ainda que não concisa.

**Lema 5.** *Seja  $M$  uma matriz em  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$ , com  $m \leq n$ , tal que suas  $m$  linhas são linearmente independentes. Então, existem  $m$  colunas de  $M$  tais que o determinante da matriz  $m \times m$  formado por tais colunas é não zero.*

**Prova.** Escrevamos

$$M_1 = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mj} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}.$$

A primeira linha de  $M_1$  é não nula e assim, existe uma  $j$ -ésima coluna com primeiro elemento  $a_{1j} = \lambda_{1j} \neq 0$ . Então, multiplicando a primeira linha por um número conveniente e somando-a à segunda linha obtemos uma nova matriz cuja segunda linha apresenta o número 0 na  $j$ -ésima coluna. As  $m$  linhas desta nova matriz são também linearmente independentes e todos os seus menores (determinantes) de ordem  $m$  são iguais aos correspondentes menores (determinantes) originais. Iterando tal procedimento, multiplicamos a primeira linha por sucessivos números convenientes e a somamos ordenadamente às demais linhas e obtemos uma matriz  $M_2$  satisfazendo as condições: o primeiro elemento na  $j$ -ésima coluna é  $\lambda_{1j} = a_{1j} \neq 0$ , os demais elementos na  $j$ -ésima coluna são nulos, suas linhas são linearmente independentes e todos os seus menores de ordem  $m$  são iguais aos respectivos menores originais da matriz  $M_1$ .

Escrevamos,

$$M_2 = \begin{bmatrix} b_{11} & \dots & \lambda_{1j} & \dots & b_{1n} \\ \cdot & \dots & 0 & \dots & \cdot \\ \cdot & \dots & 0 & \dots & \cdot \\ \cdot & \dots & 0 & \dots & \cdot \\ b_{m1} & \dots & 0 & \dots & b_{mn} \end{bmatrix}.$$

A seguir, notemos que a segunda linha de  $M_2$  é não nula e assim, existe uma  $k$ -ésima coluna de  $M_2$ , onde  $k \neq j$ , com um elemento  $b_{2k} = \lambda_{2k} \neq 0$ . Então, argumentando analogamente ao parágrafo anterior, encontramos a próxima matriz  $M_3$  (v. abaixo) satisfazendo: o segundo elemento em sua  $k$ -ésima coluna é  $\lambda_{2k} = b_{2k} \neq 0$ , os demais elementos na  $k$ -ésima coluna são nulos (a operação de multiplicar a segunda linha de  $M_2$  por uma constante e então adicioná-la à primeira linha não altera o elemento  $\lambda_{1j}$  presente na  $j$ -ésima coluna da primeira linha de  $M_2$ ), a  $j$ -ésima coluna da matriz  $M_3$  é igual a  $j$ -ésima coluna da matriz  $M_2$ , suas linhas são linearmente independentes e, ainda, todos os seus menores (determinantes) de ordem  $m$  são iguais aos respectivos menores de  $M_2$ . Escrevamos,

$$M_3 = \begin{bmatrix} c_{11} & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & \lambda_{1j} & \cdot & \cdot & \cdot & c_{1n} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \lambda_{2k} & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ c_{m1} & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & 0 & \cdot & \cdot & \cdot & c_{mn} \end{bmatrix}.$$

Então, iterando tal processo encontramos as  $m$  colunas desejadas ■

Aproveitando a ocasião, vale a pena notar que o Lema 5 implica trivialmente o **Teorema do Posto**: *Se  $M$  é uma matriz em  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$  então, o número  $p$  de linhas linearmente independentes de  $M$  é igual ao número de colunas linearmente independentes e existe um menor (determinante) de  $M$ , de ordem  $p$  e não nulo.* Ainda, o Teorema do Posto implica o **Teorema do Núcleo e da Imagem**. Vide demonstrações no Apêndice 1.

**Teorema 6.** *Seja  $f$  em  $C^1(\mathbb{R}^n; \mathbb{R})$  e  $g = (g_1, \dots, g_m)$  em  $C^1(\mathbb{R}^n; \mathbb{R}^m)$ . Suponhamos que  $f$  tem um extremante local no ponto  $P$  em  $S = g^{-1}(0, \dots, 0)$ .*

Suponhamos também que o conjunto  $\{\nabla g_1, \dots, \nabla g_m\}$ , onde  $m < n$ , é linearmente independente em  $\mathbb{R}^n$  em todo ponto. Então, existem  $m$  números reais  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  tais que

$$\nabla f(P) = \lambda_1 \nabla g_1(P) + \dots + \lambda_m \nabla g_m(P).$$

**Interpretação.** Consideremos, para cada  $j = 1, \dots, m$ , o hiperplano em  $\mathbb{R}^n$  tangente à superfície  $g_j^{-1}(0)$  no ponto  $P$ . A intersecção destes hiperplanos é o espaço vetorial  $V$  tangente a  $S$  e de dimensão  $n - m$ . O espaço vetorial  $V^\perp$  ortogonal a  $V$ , tem dimensão  $m$ . O conjunto  $\{\nabla g_1(P), \dots, \nabla g_m(P)\}$  é ortogonal a  $V$  e portanto uma base de  $V^\perp$ . Ainda, dada uma curva arbitrária  $\gamma$  em  $S$ , com  $\gamma(0) = P$ , temos que a função  $f \circ \gamma$  tem um extremante em  $t = 0$  e assim,  $\nabla f(P)$  é ortogonal a  $\gamma'(0)$ . Logo, o vetor  $\nabla f(P)$  é ortogonal a  $V$  e uma combinação linear de  $\nabla g_1(P), \dots, \nabla g_m(P)$ .

**Prova.**

Escrevamos  $\mathbb{R}^n = \mathbb{R}^k \times \mathbb{R}^m$ , com  $k = n - m$ . Indiquemos um ponto em  $\mathbb{R}^k \times \mathbb{R}^m$  por  $(x, y)$ , com  $x \in \mathbb{R}^k$  e  $y \in \mathbb{R}^m$ . Analogamente, escrevemos  $P = (x_0, y_0)$  com  $x_0 \in \mathbb{R}^k$  e  $y_0 \in \mathbb{R}^m$ . Pelo Lema 5 acima podemos supor que a matriz formada pelos gradientes das funções  $g_j$ 's tem a forma

$$\left[ \begin{array}{cccc|cccc} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_1}{\partial x_k} & \frac{\partial g_1}{\partial y_1} & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_1}{\partial y_m} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \frac{\partial g_m}{\partial x_1} & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_m}{\partial x_k} & \frac{\partial g_m}{\partial y_1} & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_m}{\partial y_m} \end{array} \right]_{m \times n}$$

na qual a matriz  $\left[ \frac{\partial g_i}{\partial y_j}(x, y) \right]$  é inversível. Então, pelo Teorema da Função Implícita, em uma vizinhança de  $P$  a superfície  $S$  é o gráfico de uma função  $\varphi : A \rightarrow \mathbb{R}^m$  de classe  $C^1$ , onde  $A$  é um aberto contendo  $x_0$ . Então temos,

$$g(x, \varphi(x)) = 0, \text{ para todo } x \text{ em } A.$$

Aplicando a regra da cadeia obtemos então a equação matricial

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_1}{\partial x_k} & \frac{\partial g_1}{\partial y_1} & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_1}{\partial y_m} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \frac{\partial g_m}{\partial x_1} & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_m}{\partial x_k} & \frac{\partial g_m}{\partial y_1} & \cdot & \cdot & \frac{\partial g_m}{\partial y_m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdot & \cdot & 0 \\ 0 & 1 & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & 1 \\ \frac{\partial \varphi_1}{\partial x_1} & \frac{\partial \varphi_1}{\partial x_2} & \cdot & \cdot & \frac{\partial \varphi_1}{\partial x_m} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \frac{\partial \varphi_m}{\partial x_1} & \frac{\partial \varphi_m}{\partial x_2} & \cdot & \cdot & \frac{\partial \varphi_m}{\partial x_m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \end{bmatrix}_{m \times k}.$$

Fixemos um ponto  $(x, \varphi(x))$  no gráfico de  $\varphi$ . Consideremos  $V$  o sub-espaço vetorial de  $\mathbb{R}^n$  gerado pelas  $k$  colunas linearmente independentes da matriz  $(k+m) \times k$  na equação matricial acima e  $V^\perp$  o sub-espaço vetorial de  $\mathbb{R}^n$  que é ortogonal a  $V$ . Sabidamente, a dimensão de  $V^\perp$  é  $n - k = m$ . Pela citada equação matricial vemos que o conjunto linearmente independente  $\{\nabla g_1, \dots, \nabla g_m\}$  está contido em  $V^\perp$  e é, portanto, uma base de  $V^\perp$ .

Por hipótese, a função  $f(x, \varphi(x))$  tem um extremante em  $x_0$ . Logo, suas derivadas parciais se anulam em  $x_0$ . Sabidamente, tais derivadas parciais correspondem às colunas da matriz jacobiana de  $f(x, \varphi(x))$  no ponto  $x_0$ ,

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \cdot & \cdot & \frac{\partial f}{\partial x_k} & \frac{\partial f}{\partial y_1} & \cdot & \cdot & \frac{\partial f}{\partial y_m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdot & \cdot & 0 \\ 0 & 1 & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & 1 \\ \frac{\partial \varphi_1}{\partial x_1} & \frac{\partial \varphi_1}{\partial x_2} & \cdot & \cdot & \frac{\partial \varphi_1}{\partial x_m} \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \frac{\partial \varphi_m}{\partial x_1} & \frac{\partial \varphi_m}{\partial x_2} & \cdot & \cdot & \frac{\partial \varphi_m}{\partial x_m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \end{bmatrix}_{1 \times k}.$$

Segue então que o vetor  $\nabla f(P)$  é ortogonal a  $V$ . Portanto,  $\nabla f(P)$  é uma combinação linear dos vetores da base  $\mathcal{C} = \{\nabla g_1(P), \dots, \nabla g_m(P)\}$  de  $V^\perp$  ■.

**Máximos e mínimos, locais e absolutos,  
de uma função  $f$  em  $C^1(K; \mathbb{R})$ ,  $K$  um compacto.**

**Definições topológicas.** Seja  $A$  um subconjunto de  $\mathbb{R}^n$ .

- O ponto  $P$  de  $A$ , é um **ponto interior de  $A$**  se existe uma bola aberta, não vazia, centrada em  $P$  e contida em  $A$ . Isto é, se existe  $r > 0$  tal que  $B(P; r)$  está contida em  $A$ .
- O ponto  $P$  de  $\mathbb{R}^n$  é um **ponto de fronteira de  $A$**  se toda bola aberta, não vazia, centrada em  $P$  intersecta  $A$  e também  $\mathbb{R}^n \setminus A = A^C$ , o complementar de  $A$ . Isto é, se para todo  $r > 0$ , temos

$$B(P; r) \cap A \neq \emptyset \text{ e também } B(P; r) \cap A^C \neq \emptyset.$$

- O interior de  $A$ ,  $\text{int}(A)$ , é o conjunto dos pontos interiores de  $A$ .
- A fronteira de  $A$ ,  $\partial A$ , é o conjunto dos pontos de fronteira de  $A$ .

Dado  $P$  em  $A$ , temos uma só das possibilidades: ou  $P \in \text{int}(A)$ , ou  $P \in \partial A$ .

Notemos que:

- (A) Pelo Teorema de Weierstrass  $f$  assume máximo e mínimo, absolutos.
- (B) Os pontos de máximo e mínimo locais e interiores a  $K$  são pontos críticos de  $f$ . Isto é, em tais pontos o gradiente se anula. Assim, adotamos o procedimento abaixo.
  - (1) Restringindo  $f$  a  $\text{int}(K)$  determinamos os pontos críticos, candidatos a extremantes.
  - (2) Encontramos os possíveis pontos de máximo e mínimo de  $f$  sobre a fronteira,  $\partial K$ , ou elementarmente ou por multiplicadores de Lagrange.
  - (3) O máximo e o mínimo absolutos estão entre os valores de  $f$  nos pontos acima obtidos.

**Exemplo 8.** Dada  $f(x, y) = 6x^2 + 18xy + 4y^2 - 6x - 10y + 5$ , determine os extremantes e os máximos e mínimos locais e absolutos de  $f$  no quadrado

$$K = \{(x, y) : |x| \leq 1 \text{ e } |y| \leq 1\}.$$

**Solução.** Os pontos críticos de  $f$  são dados pela equação

$$\vec{\nabla} f = \langle 12x + 18y - 6, 18x + 8y - 10 \rangle = \vec{0} \Rightarrow 2x + 3y - 1 = 0 \text{ e } 9x + 4y - 5 = 0.$$

Logo, o único ponto crítico no interior de  $K$  é  $P_0 = \left(\frac{11}{19}, -\frac{1}{19}\right)$ . A matriz hessiana de  $f$  é,

$$\mathcal{H}_f = \begin{bmatrix} 12 & 18 \\ 18 & 8 \end{bmatrix}$$

e então,  $f_{xx}(P_0) = 12 > 0$  e o determinante hessiano  $H_f(P_0)$  é negativo. Logo,  $P_0$  é ponto de sela e  $f$  não tem máximo ou mínimo local em  $\text{int}(D)$ .

Assim, o máximo e o mínimo absolutos pertencem à fronteira de  $K$ ,

$$\partial K = \{-1\} \times [-1, 1] \cup \{1\} \times [-1, 1] \cup [-1, 1] \times \{-1\} \cup [-1, 1] \times \{1\}.$$

Na figura abaixo as setas indicam a direção do vetor ortogonal a  $\partial K$ .

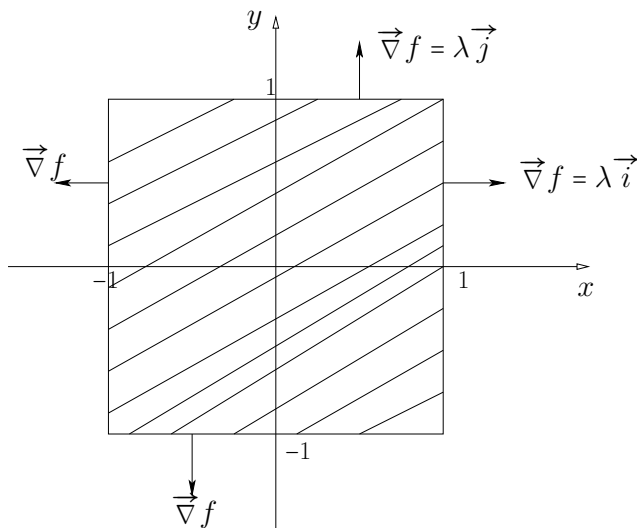


Figura 7: Ilustração ao Exemplo 7

Os extremantes locais na fronteira de  $K$ , mas não um vértice, satisfazem (v. Teorema 2):

Em  $\{-1\} \times ]-1, 1[$  temos  $x = -1$  e  $0 = f_y = -18 + 8y - 10$ ; logo,  $y = 7/2$ , possibilidade que descartamos.

Em  $\{1\} \times ]-1, 1[$  temos  $x = 1$  e  $0 = f_y = 18 + 8y - 10$ ; logo,  $y = -1$  e  $P_1 = (1, -1)$  que não pertence ao segmento considerado, é um vértice e será analisado à parte.

Em  $] -1, 1[ \times \{-1\}$  temos  $y = -1$  e  $0 = f_x = 12x - 18 - 6$ ; logo,  $x = 2$ , que também descartamos.

Em  $] -1, 1[ \times \{1\}$  temos  $y = 1$  e  $0 = f_x = 12x + 18 - 6$ ; logo,  $x = -1$  e  $P_2 = (-1, 1)$  que não pertence ao segmento considerado, é um vértice e será analisado à parte.

Finalmente, os pontos de máximo e o mínimo se encontram entre os vértices. Temos,  $f(1, 1) = 17$ ,  $f(-1, -1) = 49$ ,  $f(1, -1) = +1$ , e  $f(-1, +1) = -7$ .

**Resposta.** Não existem máximo ou mínimo locais e interiores. Ainda,  $f(-1, +1) = -7$  é o mínimo absoluto e  $f(-1, -1) = 49$  é o máximo absoluto ■

**Exemplo 9.** Determine os pontos de máximo e mínimo absoluto da função

$$f(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 + x + y$$

sobre o compacto  $M = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x^2 + y^2 + z^2 \leq 4 \text{ e } z \geq 1\}$ .

**Solução.** Pelo Teorema de Weierstrass a função  $f$  admite pontos de máximo e mínimo absolutos em  $M$ . Se tais pontos estiverem no interior de  $M$  então eles são pontos críticos. Os pontos críticos de  $f$  satisfazem

$$\vec{\nabla} f = \langle 2x + 1, 2y + 1, 2z \rangle = \langle 0, 0, 0 \rangle$$

e portanto o único ponto crítico  $(-1/2, -1/2, 0)$  não pertence ao interior de  $M$  e assim os extremantes de  $f$  pertencem à fronteira de  $M$ ,  $\partial M$ . Então, um extremante  $P_0$  arbitrário pertence a

$$M_1 = \{(x, y, z) : x^2 + y^2 + z^2 = 4 \text{ e } z > 1\} \quad \text{ou} \quad M_2 = \{(x, y, 1) : x^2 + y^2 < 3\} \quad \text{ou}$$

$$M_3 = \{(x, y, z) : x^2 + y^2 + z^2 = 4 \text{ e } z = 1\}.$$

Se  $P_0 = (x_0, y_0, z_0)$  estiver em  $M_1$ , por Multiplicadores de Lagrange temos, notando que  $\langle 2x_0, 2y_0, 2z_0 \rangle \neq \vec{0}$  sobre  $M_1$ ,

$$\vec{\nabla} f = \langle 2x_0 + 1, 2y_0 + 1, 2z_0 \rangle = \lambda \langle 2x_0, 2y_0, 2z_0 \rangle$$

e portanto  $2z_0 = \lambda 2z_0$  e então : ou temos  $\lambda = 1$  ou temos  $z_0 = 0$ . Se  $z_0 = 0$ , então  $P_0$  não pertence a  $M_1$  e descartamos tal possibilidade. Se  $\lambda = 1$  então temos  $2x_0 + 1 = 2x_0$ , uma contradição!

Se  $P_0$  pertence a  $M_2$  (onde temos  $z_0 = 1$ ) então segue

$$\langle 2x_0 + 1, 2y_0 + 1, 2z_0 \rangle = \lambda \langle 0, 0, 1 \rangle.$$

Logo, encontramos o candidato  $P_1 = (-1/2, -1/2, 1)$ .

Se  $P_0$  pertence a  $M_3$  então  $P_0$  é extremante condicionado de

$$\begin{cases} f(x, y, z) = x^2 + y^2 + x + y + z, \\ x^2 + y^2 + z^2 = 4 \\ z = 1. \end{cases}$$

Pelo Método dos Multiplicadores de Lagrange obtemos, notando que os gradientes  $\langle 2x_0 + 1, 2y_0 + 1, 2z_0 \rangle$  e  $\langle 0, 0, 1 \rangle$  são L.I. sobre  $M_3$ ,

$$\nabla f(P_0) = \lambda_1 \langle 2x_0 + 1, 2y_0 + 1, 2z_0 \rangle + \lambda_2 \langle 0, 0, 1 \rangle.$$

Logo,

$$\begin{vmatrix} 2x_0 + 1 & 2y_0 + 1 & 2 \\ 2x_0 & 2y_0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 0$$

Donde segue  $2y_0(2x_0 + 1) - 2x_0(2y_0 + 1) = 0$  e  $y_0 = x_0$ . Substituindo na equação da esfera segue  $2x_0^2 = 3$  e  $x_0 = \pm\sqrt{6}/2$ . Desta forma, encontramos os candidatos  $P_2 = (\frac{\sqrt{6}}{2}, \frac{\sqrt{6}}{2}, 1)$  e  $P_3 = (-\frac{\sqrt{6}}{2}, -\frac{\sqrt{6}}{2}, 1)$ .

Como  $f(P_1) = \frac{1}{2}$ ,  $f(P_2) = 4 + \sqrt{6}$  e  $f(P_3) = 4 - \sqrt{6}$ , concluímos que  $P_1$  é ponto de mínimo absoluto e  $P_2$  é ponto de máximo absoluto ■



**Exemplo 10 (Um Argumento Importante).**

**Argumento.** Seja  $S = \{(x, y, z) : \varphi(x, y, z) = 0\}$  a superfície de nível 0 de uma função  $\varphi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\Omega$  um aberto de  $\mathbb{R}^3$ , com  $\varphi$  de classe  $C^1$  e

$$\vec{\nabla} \varphi(x, y, z) \neq \vec{0}, \quad \text{para todo } (x, y, z) \text{ em } S.$$

Seja  $P_1 = (x_1, y_1, z_1)$  em  $\mathbb{R}^3$  tal que  $P_1$  não pertence a  $S$ . Suponhamos que  $P_0$  é o ponto em  $S$  que realiza a distância do ponto  $P_1$  à superfície  $S$  [isto é, vale a desigualdade  $|P_1 - P_0| \leq |P_1 - P|$ , para todo  $P$  em  $S$ ]. Então temos,

$$\overrightarrow{P_0 P_1} = \lambda \vec{\nabla} \varphi(P_0) \text{ para algum } \lambda \in \mathbb{R}.$$

Donde segue,  $\overrightarrow{P_0 P_1} \perp S$ . Consequentemente obtemos:  $\overrightarrow{P_0 P_1} \perp \gamma'(t_0)$ , se  $\gamma$  é uma curva arbitrária de classe  $C^1$ , em  $S$ , tal que  $\gamma(t_0) = P_0$ .

**Prova.** Seja  $D(x, y, z) = (x - x_1)^2 + (y - y_1)^2 + (z - z_1)^2$  definida em  $\mathbb{R}^3$ . Considerando um disco fechado  $\overline{D}(P_1; R)$  centrado em  $P_1$  e com raio  $R > 0$  suficientemente grande tal que  $K = \overline{D}(P_1; R) \cap S \neq \emptyset$ , temos que  $K$  é compacto (pois fechado e limitado). Pelo Teorema de Weierstrass a função  $D$  restrita a  $K$  assume um valor mínimo em algum ponto  $P \in S$ . É claro que  $P$  é o ponto  $P_0$  procurado, que realiza a distância de  $P_1$  à superfície  $S$ . Então, como  $D$  restrita a  $S$  assume valor mínimo em  $P_0 \in S$ , pelo Método dos Multiplicadores de Lagrange é válida a equação:

$$\vec{\nabla} D(P_0) = \lambda \vec{\nabla} \varphi(P_0), \text{ para algum } \lambda \in \mathbb{R}.$$

Computemos o gradiente de  $D(x, y, z)$ . É fácil ver que

$$\vec{\nabla} D = \langle 2(x - x_1), 2(y - y_1), 2(z - z_1) \rangle,$$

e portanto,

$$\vec{\nabla} D(P_0) = 2 \langle x_0 - x_1, y_0 - y_1, z_0 - z_1 \rangle = -2 \overrightarrow{P_0 P_1},$$

e assim temos (notemos, abaixo, que a constante  $-2$  é absorvível por  $\lambda$ )

$$-2 \overrightarrow{P_0 P_1} = \lambda \vec{\nabla} \varphi(P_0) \quad \blacksquare$$

## Uma Aplicação de Multiplicadores de Lagrange

**Notações.** Identifiquemos vetores em  $\mathbb{R}^n$  com matrizes-colunas em  $M_{n \times 1}(\mathbb{R})$ :

$$X = (x_1, \dots, x_n) \equiv \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

A aplicação linear  $T: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  determinada por  $A$  em  $M_{n \times n}(\mathbb{R})$  é

$$T(X) = AX, \quad X \text{ em } \mathbb{R}^n.$$

Seja  $A$  em  $M_n(\mathbb{R})$ . Então, um real  $\lambda$  é **auto-valor** de  $A$  se existe  $\vec{v}$  tal que

$$A\vec{v} = \lambda\vec{v}.$$

Seja  $A$  em  $M_n(\mathbb{R})$  e simétrica. A forma quadrática associada a  $A$  é a aplicação

$$Q: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad Q(X) = X^t A X = AX \cdot X.$$

**Lema.** Se  $Q$  é a forma quadrática associada à matriz simétrica  $A$  então

$$\vec{\nabla} Q(X) = 2AX.$$

**Prova.**

Se  $A = [a_{ij}]$  então  $AX = \left( \sum_{j=1}^n a_{1j}x_j, \dots, \sum_{j=1}^n a_{nj}x_j \right)$  e assim, como  $a_{ij} = a_{ji}$ ,

$$Q(X) = \sum_{i=1}^n x_i \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{ij}x_i x_j + \sum_{i=1}^n a_{ii}x_i^2.$$

Logo,

$$\frac{\partial Q}{\partial x_k} = 2 \sum_{j \neq k} a_{kj}x_j + 2a_{kk}x_k = 2 \sum_{j=1}^n a_{kj}x_j \implies \vec{\nabla} Q(X) = 2AX \quad \blacksquare$$

A forma quadrática  $Q$  é **definida positiva** se temos  $Q(X) > 0$ ,  $\forall X \neq 0$ . Analogamente,  $Q$  é **definida negativa** se temos  $Q(X) < 0$ , para todo  $X \neq 0$ .

**Corolário.** Sejam  $M$ , o máximo, e  $m$ , o mínimo, da forma quadrática  $Q$  associada à matriz simétrica  $A$  sobre a esfera unitária  $\{X \text{ em } \mathbb{R}^n : |X| = 1\}$ .

- (a) Os números  $M$  e  $m$  são, respectivamente, o maior e o menor auto-valores (reais) de  $A$ .
- (b)  $m|X|^2 \leq Q(X) \leq M|X|^2$ , para todo  $X$  em  $\mathbb{R}^n$ .
- (c)  $Q$  é definida positiva se e só se os auto-valores de  $A$  são estritamente positivos.
- (d)  $Q$  é definida negativa se e só se os auto-valores de  $A$  são estritamente negativos.

**Prova.**<sup>1</sup>

- (a) Por ser contínua, a forma quadrática  $Q$  assume valor máximo e valor mínimo sobre a esfera compacta  $S^{n-1} = \{X \in \mathbb{R}^n : |X| = 1\}$ .

Pelo Teorema dos Multiplicadores de Lagrange, concluímos que para cada ponto de máximo e de mínimo  $X$  na esfera unitária  $S^{n-1} = g^{-1}(0)$ , com  $g(x_1, \dots, x_n) = x_1^2 + \dots + x_n^2 - 1$ , existe algum  $\lambda$  em  $\mathbb{R}$  tal que

$$\vec{\nabla} Q(x_1, \dots, x_n) = \lambda \vec{\nabla} g(x_1, \dots, x_n),$$

e então, para tais pontos e pelo lema acima temos

$$2AX = \lambda 2X \Rightarrow AX = \lambda X,$$

e assim, se  $X_M$ , onde  $|X_M| = 1$ , é tal que  $Q(X_M) = M$  e  $\lambda_M$  é um número real tal que  $AX_M = \lambda_M X_M$ , temos

$$M = Q(X_M) = AX_M \cdot X_M = \lambda_M |X_M|^2 = \lambda_M,$$

e analogamente temos as identidades

$$AX_m = \lambda_m X_m, \quad |X_m| = 1 \quad \text{e} \quad m = Q(X_m) = AX_m \cdot X_m = \lambda_m.$$

---

<sup>1</sup>É provado em Álgebra Linear que toda matriz  $A$  simétrica e real de ordem  $n$  tem  $n$  auto-valores reais: as raízes, com suas multiplicidades, do polinômio característico  $p(\lambda) = \det(A - \lambda I)$ ,  $I$  a matriz identidade de  $M_n(\mathbb{R})$ . Mas, não utilizaremos tal fato.

Ainda mais , se  $\lambda$  é um auto-valor real de  $A$  então é claro que existe um vetor  $\vec{v}$ , com  $|\vec{v}| = 1$ , tal que  $A(\vec{v}) = \lambda \vec{v}$ . Logo,  $m \leq Q(\vec{v}) \leq M$  e, ainda,  $Q(\vec{v}) = (A\vec{v}) \cdot \vec{v} = \lambda \vec{v} \cdot \vec{v} = \lambda |\vec{v}|^2 = \lambda$ . Donde finalmente seguem as desigualdades

$$m \leq \lambda \leq M.$$

(b) Se  $\vec{v} \neq \vec{0}$  então,

$$m \leq Q\left(\frac{\vec{v}}{|\vec{v}|}\right) \leq M \implies m \leq A\left(\frac{\vec{v}}{|\vec{v}|}\right) \cdot \frac{\vec{v}}{|\vec{v}|} \leq M \implies m \leq \frac{Q(\vec{v})}{|\vec{v}|^2} \leq M.$$

(c) e (d) Seguem trivialmente de (b) ■

## Apêndice - Teorema do Posto e Teorema do Núcleo e da Imagem.

Primeira Parte: Lema 5 implica os Teoremas do Posto e o do Núcleo e da Imagem

**Teorema do Posto.** *Seja  $M$  em  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$ . Seja  $p$  (o posto de  $M$ ) o número máximo de linhas linearmente independentes de  $M$ . Então,*

- (a) *O número máximo de colunas linearmente independentes de  $M$  é  $p$ .*
- (b) *O máximo entre as ordens dos menores não nulos de  $M$  é  $p$ .*

**Prova.** É claro que  $p \leq m$ . Como as linhas de  $M$  são vetores em  $\mathbb{R}^n$  e em  $\mathbb{R}^n$  há no máximo  $n$  vetores linearmente independentes, segue que  $p \leq n$ . Os casos  $M$  em  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$  e  $M^t$  em  $M_{n \times m}(\mathbb{R})$  são análogos. Logo, basta mostrarmos que  $M$  tem  $p$  colunas linearmente independentes e um menor (determinante) de ordem  $p$  que não é nulo.

- (a), (b) Consideremos  $\overline{M}$  em  $M_{p \times n}(\mathbb{R})$  dada por um conjunto de  $p$  linhas linearmente independentes de  $M$ , ordenadas (naturalmente) segundo a ordem herdada de  $M$ . Os menores de  $\overline{M}$  são menores de  $M$ . Pelo Lema 5,  $\overline{M}$  apresenta um menor de ordem  $p$  não nulo.

Portanto, a matriz  $M$  tem um menor de ordem  $p$  não nulo. Por uma propriedade de determinantes, as  $p$  colunas deste menor de ordem  $p$  são linearmente independentes. É fácil ver que as  $p$  colunas de  $M$  correspondentes às  $p$  colunas deste menor são linearmente independentes. Pela propriedade de determinantes citada acima temos que  $M$  não tem um menor de ordem superior a  $p$  e não nulo ■

Abaixo, identificamos  $\mathbb{R}^n$  com  $M_{n \times 1}(\mathbb{R})$  e  $\mathbb{R}^m$  com  $M_{m \times 1}(\mathbb{R})$ .

**Teorema do Núcleo e da Imagem.** *Seja  $T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  definida por  $TX = MX$ , onde  $M$  é uma matriz em  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$  e  $X$  está em  $\mathbb{R}^n$ . Então,*

$$\dim \text{Ker}(T) + \dim \text{Im}(T) = n.$$

**Prova.** Sabidamente, a imagem de  $T$  é gerada pelas colunas de  $M$ . É fácil ver que o subespaço  $\text{ker}(T)$  é ortogonal ao sub-espaço de  $\mathbb{R}^n$  gerado pelas

linhas de  $M$ . Se  $p$  é o posto de  $M$ , pelo Teorema do Posto temos

$$\begin{cases} \dim \operatorname{Im}(T) = p \\ \dim \operatorname{Ker}(T) = n - p \quad \blacksquare \end{cases}$$

Segunda Parte: Teorema do Núcleo e da Imagem implica Teorema do Posto.

Mantida a notação da primeira parte consideramos as aplicações lineares

$$\begin{cases} T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, \text{ por } T(X) = MX, \text{ onde } M \in M_{m \times n}(\mathbb{R}), \\ T^t : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n, \text{ por } T^t Y = M^t Y \text{ onde } M^t \in M_{n \times m}(\mathbb{R}) \text{ é a transposta de } M. \end{cases}$$

Notemos que  $Y \in \operatorname{Ker}(T^t)$  se e somente se  $M^t Y = 0$ . Isto é,  $Y \in \operatorname{Ker}(T^t)$  se e somente se  $Y$  é ortogonal às linhas de  $M^t$  (i.e., colunas de  $M$ ). Logo,

$$\operatorname{ker}(T^t) = [\operatorname{Im}(T)]^\perp.$$

Porém, pelo teorema do núcleo e da imagem temos

$$\dim \operatorname{Im}(T^t) = m - \dim \operatorname{ker}(T^t).$$

Concluimos então que

$$\dim \operatorname{Im}(T^t) = m - [m - \dim \operatorname{Im}(T)] = \dim \operatorname{Im}(T).$$

Logo, o número de colunas linearmente independentes de  $M$  é igual ao número de linhas linearmente independentes de  $M$  ■

## REFERÊNCIAS

1. Apostol, T. M., *Análisis Matemático*, Editorial Reverté, 1960.
2. Guidorizzi, H. L., *Um Curso de Cálculo*, Vol 1 e 2, 5ª ed., Ed. LTC, 2002.
3. Lima, E., *Curso de Análise*, Vol 2., IMPA, 2009.
4. Mackiw, G. *A Note on the Equality of the Column and Row Rank of a Matrix*, Mathematics Magazine, Vol. 68, No. 4 (Oct., 1995), pp. 285-286.
5. Simmons, G. F., *Cálculo com Geometria Analítica*, Vol 2, McGraw-Hill, 1988.
6. Wardlaw, W. P., *Row Rank Equals Column Rank*, Mathematics Magazine, Vol. 78, No. 4 (Oct. 2005), pp. 316-318.