

Máximos e mínimos

Definição

Seja $f : A \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ uma função. Diremos que $P_o \in A$ é um **ponto de máximo global (ou absoluto) da função f** se

$$f(P) \leq f(P_o), \text{ para } P \in A. \quad (1)$$

Neste caso diremos que o valor $f(P_o)$ é o **valor do máximo global (ou absoluto) da função f no conjunto A** .

De modo semelhante, diremos que $P_o \in A$ é um **ponto de mínimo global (ou absoluto) da função f** se

$$f(P) \geq f(P_o), \text{ para } P \in A. \quad (2)$$

Neste caso diremos que o valor $f(P_o)$ é o **valor do mínimo global (ou absoluto) da função f no conjunto A** .

Seja $f : A \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ uma função. Temos também a:

Definição

Diremos que $P_o \in A$ é um ponto de máximo local (ou relativo) da função f , se podemos encontrar uma bola

$$\mathcal{B}_\delta \doteq \mathcal{B}_\delta(P_o),$$

centrada no ponto $\underline{P_o}$ e raio $\delta > 0$, de modo que

$$f(P) \leq f(P_o), \quad \text{para } P \in A \cap \mathcal{B}_\delta. \quad (3)$$

Neste caso diremos que o valor $\underline{f(P_o)}$ é o valor de máximo local (ou relativo) da função f .

Definição

De modo semelhante, diremos que $P_o \in A$ é um ponto de mínimo local (ou relativo) da função f , se podemos encontrar uma bola $\mathcal{B}_\delta \doteq \mathcal{B}_\delta(P_o)$, centrada no ponto $\underline{P_o}$ e raio $\delta > 0$, de modo que

$$f(P) \geq f(P_o), \quad \text{para } P \in A \cap \mathcal{B}_\delta. \quad (4)$$

Neste caso diremos que $f(P_o)$ é o valor de mínimo local (ou relativo) da função \underline{f} .

Observação

- Empregaremos o termo extremo global (ou absoluto) da função \underline{f} no conjunto \underline{A} .
- De modo análogo, empregaremos o termo extremo local (ou relativo) da função \underline{f} para designarmos um ponto do domínio da função \underline{f} que é um ponto de máximo ou de mínimo local (ou relativo) da função \underline{f} .

Exemplo

Considere a função $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por

$$f(x, y) \doteq x^2 + y^2, \text{ para cada } (x, y) \in \mathbb{R}^2. \quad (5)$$

Encontre, se existirem os extremos globais (ou absolutos) da função \underline{f} em \mathbb{R}^2 .

Resolução: notemos que, para $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, teremos:

$$f(x, y) \stackrel{(5)}{=} x^2 + y^2 \geq 0 \stackrel{(5), \text{ com } x=y=0}{=} f(0, 0). \quad (6)$$

Logo, pela Definição 0.1 (veja (1)), o ponto

$$P_o \doteq (0, 0)$$

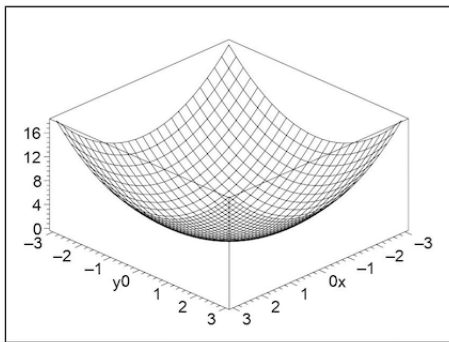
é ponto de mínimo global (ou absoluto) da função \underline{f} em \mathbb{R}^2 e

$$0 = f(0, 0)$$

será o valor de mínimo global (ou absoluto) da função \underline{f} em \mathbb{R}^2 .

Notemos também que a função \underline{f} **não** possui máximo global (ou absoluto) em \mathbb{R}^2 .

A representação geométrica do gráfico da função f é o paraboloide de revolução, com vértice na origem e "concauidade" voltada para cima (figura abaixo).



Observação

Se uma função f tem derivadas parciais de 1.a ordem em seu domínio e o gradiente da mesma não se anula, vimos anteriormente que, na direção e sentido de maior crescimento da função f , perto de um ponto \underline{P}_o do seu domínio, é fornecida pelo gradiente da função calculada no ponto \underline{P}_o .

Por outro lado, na direção e sentido oposto do gradiente da função calculada no ponto \underline{P}_o , teremos o decréscimo mais rápido da função, perto de um ponto \underline{P}_o .

Baseado nas considerações acima tratemos do:

Exemplo

Consideremos o conjunto

$$A \doteq \{(x, y) \in \mathbb{R}^2; 0 \leq x, 0 \leq y, x + y \leq 3 \text{ e } x \leq y\} \subseteq \mathbb{R}^2 \quad (7)$$

e a função $f : A \rightarrow \mathbb{R}$, dada por

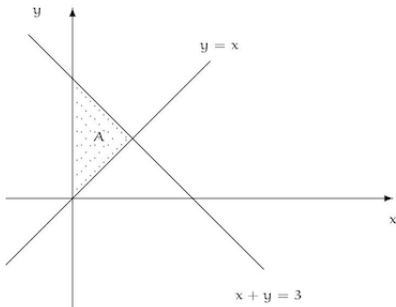
$$f(x, y) \doteq 2x - y, \quad \text{para } (x, y) \in A. \quad (8)$$

Encontrar, os pontos de máximo e mínimo globais de f em A .

Resolução: observemos que a função f é contínua no conjunto A e o conjunto A é um subconjunto compacto de \mathbb{R}^2 , pois é um subconjunto fechado e limitado em \mathbb{R}^2 .

Logo, de um resultado anterior, segue que a função f tem máximo e mínimo globais no conjunto A .

A representação geométrica do domínio da função f é dada na figura abaixo:



Além disso, para $(x, y) \in A$, temos:

$$\nabla f(x, y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \cdot \vec{e}_1 + \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \cdot \vec{e}_2 \stackrel{(8)}{=} 2 \cdot \vec{e}_1 - \vec{e}_2 = (2, -1).$$

Como vimos anteriormente, os valores da função f crescem mais rapidamente (respectivamente, diminuem mais rapidamente) à medida que se avança na direção e sentido (respectivamente, sentido contrário) do vetor gradiente da função, isto é, do vetor

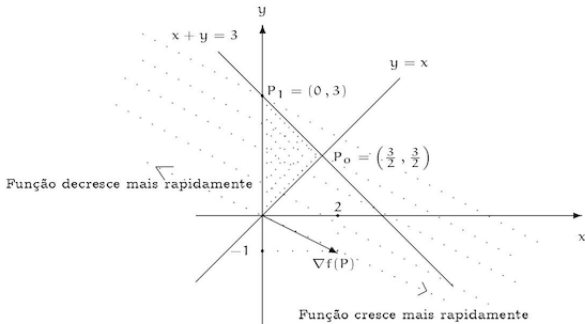
$$\nabla f(x, y) = 2 \cdot \vec{e}_1 - \vec{e}_2, \quad (9)$$

para cada $(x, y) \in A$.

Notemos que, neste exemplo, o vetor gradiente é constante (veja (9)).

Assim, das considerações acima, podemos concluir que a função cresce na direção e sentido do vetor (9) e decresce na direção e sentido oposto do vetor (9).

Logo pela ilustração abaixo podemos perceber que o máximo global da função f no conjunto A , é atingido no ponto $P_o \doteq \left(\frac{3}{2}, \frac{3}{2}\right)$ e o seu mínimo global, ocorrerá ponto $P_1 \doteq (0, 3)$ (figura abaixo)



Vamos verificar que isto de fato ocorre. Notemos que:

se $(x, y) \in A$, teremos (veja (7)): $x + y \leq 3$ e $x \leq y$,
somando-se estas duas desigualdades: $2x + y \leq 3 + y$ e $x \leq y$,
que é equivalente à: $x \leq \frac{3}{2}$ e $x - y \leq 0$, (10)

Logo, para cada $(x, y) \in A$, teremos:

$$\begin{aligned} f(x, y) - f\left(\frac{3}{2}, \frac{3}{2}\right) &\stackrel{(8)}{=} (2x - y) - \left[2 \cdot \frac{3}{2} - \frac{3}{2}\right] \\ &= 2x - y - \frac{3}{2} = \left(x - \frac{3}{2}\right) + (x - y) \stackrel{(10)}{\leq} 0, \end{aligned}$$

ou seja, $f(x, y) \leq f\left(\frac{3}{2}, \frac{3}{2}\right)$, para $(x, y) \in A$,

$$\text{isto é, o ponto } P_o = \left(\frac{3}{2}, \frac{3}{2}\right) \tag{11}$$

é um ponto de máximo global da função f no conjunto A .

Notemos agora que, para $(x, y) \in A$, teremos:

$$\begin{aligned} f(x, y) - f(0, 3) &\stackrel{(8)}{=} 2x - y - [2 \cdot 0 - 3] = 2x - y + 3 \\ &= 3x + (3 - x - y) \end{aligned}$$

de (7) temos: $x \geq 0$ e $3 - x - y \geq 0$

$$\geq 0.$$

ou seja, $f(x, y) \geq f(0, 3)$, para $(x, y) \in A$,

isto é, o ponto $P_1 = (0, 3)$ (12)

é um ponto de mínimo global da função f no conjunto A .

O valor máximo global de f no conjunto A será:

$$f(P_0) \stackrel{(11)}{=} f\left(\frac{3}{2}, \frac{3}{2}\right) \stackrel{(8)}{=} 2 \cdot \frac{3}{2} - \frac{3}{2} = \frac{3}{2}.$$

e o valor de mínimo global da função f no conjunto A , será:

$$f(P_1) \stackrel{(12)}{=} f(0, 3) \stackrel{(8)}{=} 2 \cdot 0 - 3 = -3.$$

Observação

No Exemplo 0.2 acima, também podemos observar que as curvas de nível associadas à função \underline{f} , são as retas

$$2x - y = k, \quad \text{para cada } k \in \mathbb{R}.$$

Logo se "andarmos" na direção perpendicular às essas retas, teremos as maiores variações da função \underline{f} , mais precisamente, maior crescimento ou maior decrescimento da função \underline{f} .

A direção perpendicular às retas

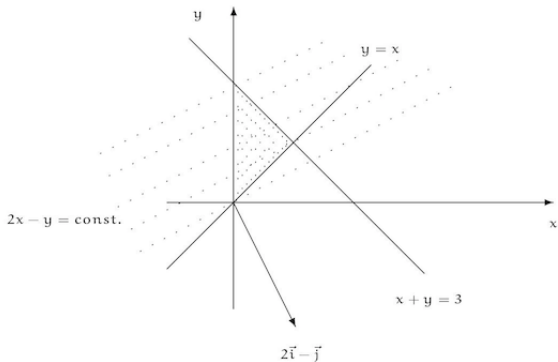
$$2x - y = f(x, y) = k$$

(que são as curvas de nível associadas à função \underline{f}) é dada pelo vetor

$$(2, -1) \in \mathbb{R}^2,$$

isto é, a direção do vetor gradiente da função \underline{f} (veja (9)) que, neste caso, é um vetor constante.

A figura abaixo ilustra a situação descrita acima.



Nosso objetivo a seguir, será encontrar todos os pontos de máximos e/ou mínimos locais de uma função de várias variáveis reais, a valores reais.

Para começar a encontrar tais pontos de máximos ou mínimos locais (ou relativos) de uma função a valores reais, de n -variáveis reais, temos o:

Teorema

Sejam A um subconjunto aberto em \mathbb{R}^n e $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ uma função que tem máximo ou mínimo local no ponto $P_o \in A$.

Se as derivadas parciais de 1.a ordem da f existirem no ponto P_o , então elas deverão ser iguais a zero neste ponto, isto é,

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(P_o) = 0 \quad (13)$$

para cada $i \in \{1, \dots, n\}$, ou seja,

$$\nabla f(P_o) = 0. \quad (14)$$

Observação

- 1 *Em outras palavras, o Teorema 0.1 acima nos diz que se uma função atinge um máximo ou mínimo local(ou seja, um extremo local) em um ponto pertencente ao interior do seu domínio e suas derivadas parciais existem neste ponto, então o gradiente da função deverá ser nulo neste ponto. Deste modo, o Teorema 0.1 fornece uma **condição necessária** para que um ponto, pertencente ao interior do domínio de uma função a valores reais, de várias variáveis reais, que tenha derivadas parciais no seu domínio, seja um extremo local da função.*
- 2 *Como veremos a seguir, esta condição pode **não ser suficiente**, isto é, existem funções que têm o gradiente nulo num ponto e a mesma **não** tem extremo local nesse ponto.*

Baseado nas considerações acima, introduziremos a:

Definição

Suponhamos que $f : A \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ seja diferenciável em \underline{A} , onde o conjunto \underline{A} é um subconjunto aberto de \mathbb{R}^n .

Os pontos $P \in A$, tais que $\nabla f(P) = 0$ (15)
serão chamados de **pontos críticos** da função f no conjunto \underline{A} .

Observação

Cuidado: notemos que nem todo ponto crítico de uma função a valores reais, de várias variáveis reais, é ponto de máximo ou mínimo local da função. Para ver isto, considere a função $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ dada por

$$f(x, y) \doteq x^2 - y^2, \text{ para cada } (x, y) \in \mathbb{R}^2. \quad (16)$$

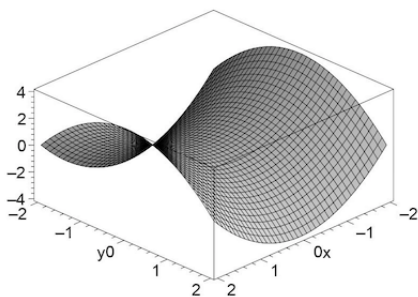
Para $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, a f tem seu gradiente dado por:

$$\nabla f(x, y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \cdot \vec{e}_1 + \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \cdot \vec{e}_2 \stackrel{(16)}{=} (2x, -2y)$$

que somente se anula no ponto $P_o \doteq (0, 0)$.

Notemos que o ponto $P_o = (0, 0)$ **não** é um ponto de máximo nem de mínimo local da função f .

A representação geométrica do gráfico da função f é o parabolóide hiperbólico, isto é, a sela, representada na figura abaixo.



Neste caso temos a:

Definição

*Um ponto crítico de uma função que não é ponto de máximo e nem de mínimo local será chamado de **ponto de sela** da função.*

Observação

- 1 Observemos que um ponto crítico \underline{P}_o de uma função \underline{f} , é um ponto de sela da função \underline{f} se, e somente se, em cada bola, que denotaremos por \mathcal{B}_δ , centrada no ponto \underline{P}_o e raio $\delta > 0$, contida no domínio da função \underline{f} , podemos encontrar pontos \underline{P}_1 e \underline{P}_2 , pertencentes a mesma, de modo que

$$f(P_1) < f(P_o) < f(P_2).$$

- 2 Notemos que, pelo Teorema 0.1, para localizar extremos locais de uma função que tem as derivadas parciais de 1.a ordem nos pontos interiores do seu domínio, basta restringirmos nossa atenção aos pontos críticos da função \underline{f} , ou seja, neste caso, os pontos de máximo ou mínimo locais da função \underline{f} , no interior do seu domínio, estarão entre os pontos críticos da função \underline{f} .

Isto será de grande importância no estudo dos extremos locais (ou relativos) de uma função a valores reais, de várias variáveis reais, como veremos a seguir.

Teste do hessiano

Os resultados a seguir nos fornecerão condições suficientes para decidir se um ponto crítico de uma função a valores reais, de várias variáveis reais, é um ponto de máximo, mínimo local ou ponto de sela da função.

Apresentaremos primeiramente um resultado para funções a valores reais, de duas variáveis reais, conhecido como teste do hessiano.

O caso de função a valores reais, de mais de duas variáveis reais, será tratado mais a frente.

Antes, porém, introduziremos a:

Definição

Seja $f : A \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ uma função de classe C^2 em A onde A é um subconjunto aberto de \mathbb{R}^n e $P \in A$.

Definimos a **matriz hessiana da função f no ponto P** , indicada por $\underline{Hess}_f(P)$, como sendo a seguinte matriz quadrada de ordem n :

$$\underline{Hess}_f(P) \doteq \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(P) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n}(P) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(P) \end{pmatrix}. \quad (17)$$

continuando..

Definição

O determinante da matriz quadrada (17), será denotado por $H_f(P)$ e denominado **hessiano da função f no ponto P** , isto é,

$$H_f(P) \doteq \begin{vmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(P) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n}(P) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(P) \end{vmatrix}. \quad (18)$$

Observação

Podemos dar a seguinte caracterização para a matriz hessiana associada a função $f : A \rightarrow \mathbb{R}$, no ponto $P \in A$, onde está é de classe C^2 em um subconjunto aberto \underline{A} de \mathbb{R}^n : notemos que a função gradiente da função f , isto é, a função $\nabla f : A \rightarrow \mathbb{R}^n$, dada por

$$\nabla f(P) \doteq \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(P), \frac{\partial f}{\partial x_2}(P), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(P) \right). \quad (19)$$

Como $f \in C^2(A; \mathbb{R})$, segue que $\nabla f \in C^1(A; \mathbb{R}^n)$, em particular, a matriz jacobiana associada à transformação ∇f , no ponto \underline{P} , será:

$$J_{\nabla f}(P) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} \left(\frac{\partial f}{\partial x_1} \right) (P) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \left(\frac{\partial f}{\partial x_1} \right) (P) \\ \frac{\partial}{\partial x_1} \left(\frac{\partial f}{\partial x_2} \right) (P) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \left(\frac{\partial f}{\partial x_2} \right) (P) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial}{\partial x_1} \left(\frac{\partial f}{\partial x_n} \right) (P) & \cdots & \frac{\partial}{\partial x_n} \left(\frac{\partial f}{\partial x_n} \right) (P) \end{pmatrix}$$

continuando...

Observação

$$\text{Teorema de Schwarz} \equiv \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(P) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n}(P) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(P) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(P) \end{pmatrix} \stackrel{(17)}{=} \text{Hess}_f(P).$$

Conclusão: $\text{Hess}_f(P) = J_{\nabla f}(P)$, para $P \in A$. (20)

Observação

Suponhamos que a função $f : A \subseteq \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ seja de classe C^2 no subconjunto aberto A de \mathbb{R}^2 e $p \in A$. A matriz hessiana da função f , no ponto P , será dada por:

$$\text{Hess}_f(P) \stackrel{(17), \text{ com } n=2}{=} \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P) & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(P) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(P) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(P) \end{pmatrix}$$

Teorema de Schwarz

$$\stackrel{\text{Teorema de Schwarz}}{=} \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P) & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(P) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(P) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(P) \end{pmatrix}. \quad (21)$$

Logo, de (21), segue que a matriz quadrada $\text{Hess}_f(P)$ é uma matriz simétrica, isto é, $[\text{Hess}_f(P)]^t = \text{Hess}_f(P)$, onde B^t denota a matriz transposta associada à matriz B .

continuando...

Observação

Além disso, no caso acima (ou seja, $n = 2$), o hessiano da função f , no ponto \underline{P} , será dado por:

$$H_f(P) \stackrel{(21)}{=} \begin{vmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P) & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(P) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(P) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(P) \end{vmatrix}$$
$$= \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P) \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(P) - \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(P) \right)^2. \quad (22)$$

Em geral...

Observação

em geral temos: se $f : A \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ a função é de classe C^2 em um subconjunto aberto A de \mathbb{R}^n segue, do Teorema de Schwarz, que a matriz quadrada $Hess(P)$ é uma matriz simétrica, isto é,

$$[Hess_f(P)]^t = Hess_f(P). \quad (23)$$

Para classificar os pontos críticos de funções a valores reais, duas variáveis reais, de classe C^2 em um subconjunto aberto de \mathbb{R}^2 , temos o:

Teorema

(teste do hessiano - caso $n=2$) Sejam $f : A \subseteq \mathbb{R}^2$ uma função de classe C^2 em um subconjunto aberto A de \mathbb{R}^2 e $P_o \in A$ é um ponto crítico da função f isto é,

Então:
$$\nabla f(P_o) = 0. \quad (24)$$

(1) se $H_f(P_o) > 0$ e $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P_o) > 0$, então (25)

o ponto $\underline{P_o}$ será um ponto de mínimo local da função f .

(2) se $H_f(P_o) > 0$ e $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P_o) < 0$, então (26)

o ponto $\underline{P_o}$ será um ponto de máximo local da função f .

(3) $H_f(P_o) < 0$, então (27)

o ponto $\underline{P_o}$ será um ponto de sela da função f .

Observação

Podemos demonstrar um resultado equivalente ao Teorema 0.2 acima, trocando-se a hipótese

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P_o) > 0 \text{ em (25) ou (26), por: } \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(P_o) > 0, \quad (28)$$

que as respectivas conclusões permanecerão válidas.

Apliquemos o Teorema 0.2 ao:

Exemplo

Classifique os pontos críticos da função $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, dada por

$$f(x, y) \doteq x^4 + y^4 - 2x^2 - 2y^2, \quad \text{para } (x, y) \in \mathbb{R}^2, \quad (29)$$

isto é, encontrar todos os pontos críticos da função f e dizer, em cada um destes pontos, se a função tem ponto de máximo local, um ponto de mínimo local ou um ponto sela.

Resolução:

Observemos que a função f é de classe C^∞ em \mathbb{R}^2 . Além disso, para $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, temos:

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \stackrel{(29)}{=} \frac{\partial}{\partial x} (x^4 + y^4 - 2x^2 - 2y^2) = 4x^3 - 4x \quad (30)$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \stackrel{(29)}{=} \frac{\partial}{\partial y} (x^4 + y^4 - 2x^2 - 2y^2) = 4y^3 - 4y, \quad (31)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) = \frac{\partial}{\partial x} \left[\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \right] \stackrel{(30)}{=} \frac{\partial}{\partial x} (4x^3 - 4x) = 12x^2 - 4, \quad (32)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) \stackrel{(31)}{=} \frac{\partial}{\partial y} \left[\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \right] \stackrel{(31)}{=} \frac{\partial}{\partial y} (4y^3 - 4y) = 12y^2 - 4, \quad (33)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) = \frac{\partial}{\partial y} \left[\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \right] \stackrel{(30)}{=} \frac{\partial}{\partial y} (4x^3 - 4x) = 0. \quad (34)$$

Vamos procurar os pontos críticos da função f , ou seja, $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, de modo que:

$$\begin{aligned}(0, 0) &= \nabla f(x, y) \\ &= \left(\frac{\partial f}{\partial x}(x, y), \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \right) \\ &\stackrel{(30) \text{ e } (31)}{=} (4x^3 - 4x, 4y^3 - 4y),\end{aligned}$$

$$\text{ou seja, } \begin{cases} 0 = 4x^3 - 4x = 4x(x-1)(x+1) \\ 0 = 4y^3 - 4y = 4y(y-1)(y+1) \end{cases},$$

$$\text{ou ainda, } \begin{cases} x = 0, 1, -1 \\ y = 0, 1, -1 \end{cases} \quad (35)$$

que nos fornece as seguintes soluções:

$$\begin{aligned}P_1 &\doteq (0, 0), & P_2 &\doteq (0, 1), & P_3 &\doteq (0, -1), \\ P_4 &\doteq (1, 0), & P_5 &\doteq (1, 1), & P_6 &\doteq (1, -1), \\ P_7 &\doteq (-1, 0), & P_8 &\doteq (-1, 1), & P_9 &\doteq (-1, -1).\end{aligned} \quad (36)$$

A matriz hessiana associada à função f , no ponto $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, será dada por:

$$\begin{aligned} \text{Hess}_f(x, y) &\stackrel{(21)}{=} \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(x, y) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) \end{pmatrix} \\ &\stackrel{(32), (33) \text{ e } (34)}{=} \begin{pmatrix} 12x^2 - 4 & 0 \\ 0 & 12y^2 - 4 \end{pmatrix}. \end{aligned} \quad (37)$$

Logo o hessiano da função f em $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, será dado por:

$$\begin{aligned} H_f(x, y) &\stackrel{(37)}{=} \begin{vmatrix} 12x^2 - 4 & 0 \\ 0 & 12y^2 - 4 \end{vmatrix} \\ &= 16 (3x^2 - 1) (3y^2 - 1). \end{aligned} \quad (38)$$

Com o teste do hessiano (ou seja, o Teorema 0.2) podemos montar a seguinte tabela:

ponto \underline{P}	$H_f(P)$	$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(P)$	Classificação de P	$f(P)$
$P_1 = (0, 0)$	$16 > 0$	$-4 < 0$	máximo local	0
$P_2 = (0, 1)$	$-32 < 0$		sela	-1
$P_3 = (0, -1)$	$-32 < 0$		sela	-1
$P_4 = (1, 0)$	$-32 < 0$		sela	-1
$P_5 = (1, 1)$	$64 > 0$	$8 > 0$	mínimo local	-2
$P_6 = (1, -1)$	$64 > 0$	$8 > 0$	mínimo local	-2
$P_7 = (-1, 0)$	$-32 < 0$		sela	-1
$P_8 = (-1, 1)$	$64 > 0$	$8 > 0$	mínimo local	-2
$P_9 = (-1, -1)$	$64 > 0$	$8 > 0$	mínimo local	-2



Observação

Observe que, pelo item 1. do Teorema 0.2, o ponto P_1 é um ponto de máximo local da função f , mas não é um máximo global da função f em \mathbb{R}^2 .

De fato pois, por exemplo,

$$f(2, 0) \stackrel{(29)}{=} 8 > 0 = f(0, 0) = f(P_1).$$

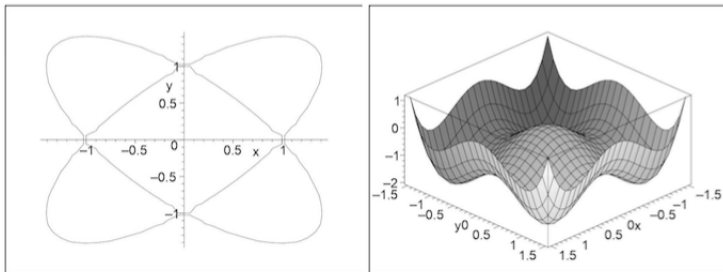
Porém, os pontos de mínimo locais, a saber

$$P_5, \quad P_6, \quad P_8 \quad \text{e} \quad P_9$$

são, na verdade, pontos de mínimo globais da função f em \mathbb{R}^2 ..

Para a verificação destes fatos veja as notas de aula.

À direita temos a representação geométrica do gráfico da função f e a à esquerda temos os pontos críticos da função f e a curva de nível -1 da função f (isto é, a curva de nível que contém todos os pontos de sela da função f).



Observação

O Teorema 0.2 só é válido em \mathbb{R}^2 , isto é, para funções a valores reais, de **duas variáveis reais**. Situações mais gerais (funções a valores reais, de duas ou mais variáveis) são tratadas no Apêndice das notas de aula.

