

Derivadas parciais de funções reais de duas variáveis reais

As derivadas de funções reais de variável real, $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, aplicam-se a

- Taxa de variação instantânea

$$f'(x_0) = \frac{df}{dx}(x_0) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{\Delta f}{\Delta x}$$

- Declive da recta tangente à curva $y = f(x)$

$$f'(x_0) = \tan \alpha$$

onde α é o ângulo entre a recta tangente à curva no ponto $(x_0, f(x_0))$ e o semi-eixo positivo OX . $(1, f'(x_0))$ é o vector director dessa recta.

- Aproximação linear de funções

Para x numa vizinhança de x_0 tem-se

$$f(x) \approx f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

- Determinação de extremos

Um ponto crítico de f candidato a extremante de f é um ponto x_0 tal que $f'(x_0) = 0$.

Para funções reais de várias variáveis, $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, podemos definir derivadas parciais relativas a cada uma das n variáveis independentes e as suas aplicações são análogas ao caso de funções reais de uma variável real.

Consideremos o caso $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, que a cada ponto (x_0, y_0) do domínio de f associamos o valor real $f(x_0, y_0)$.

- **Definição de derivada parcial num ponto**

Se fixarmos a variável $y = y_0$, temos que a função $f(x, y_0)$ só depende de x e podemos comparar a variação de f com a variação instantânea de x :

$$f_x(x_0, y_0) = f'_x(x_0, y_0) = \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + h, y_0) - f(x_0, y_0)}{h}$$

Chamamos a isto a **derivada parcial de f em ordem a x** no ponto (x_0, y_0) .

Analogamente, se fixarmos a variável $x = x_0$, temos que a função $f(x_0, y)$ só depende de y e podemos comparar a variação de f com a variação instantânea de y :

$$f_y(x_0, y_0) = f'_y(x_0, y_0) = \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0, y_0 + h) - f(x_0, y_0)}{h}$$

Chamamos a isto a **derivada parcial de f em ordem a y** no ponto (x_0, y_0) .

Exemplo:

Considere a função $f(x, y) = x^2y$ e determine-se as derivadas parciais de f no ponto $(1, 2)$.

Derivada parcial em ordem a x :

$$f'_x(1, 2) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(1+h, 2) - f(1, 2)}{h}$$

$$f'_x(1, 2) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{(1+h)^2 2 - 2}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{2h^2 + 4h + 2 - 2}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} (2h + 4) = 4.$$

Derivada parcial em ordem a y :

$$f'_y(1, 2) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(1, 2+h) - f(1, 2)}{h}$$

$$f'_y(1, 2) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{(2+h) - 2}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{h}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} (1) = 1.$$

- **Derivadas parciais num subconjunto do domínio**

Considere-se o subconjunto S dos pontos do domínio de f onde existe f'_x . Podemos definir uma nova função definida em S , a derivada de f em ordem a x :

$$\begin{array}{ccc} f'_x : & S \subseteq \mathbb{R}^2 & \rightarrow \mathbb{R} \\ & (x, y) & \mapsto f'_x(x, y) \end{array}$$

De modo análogo, se pode definir a derivada de f em ordem a y : Considere-se o subconjunto T dos pontos do domínio de f onde existe f'_y .

$$\begin{array}{ccc} f'_y : & T \subseteq \mathbb{R}^2 & \rightarrow \mathbb{R} \\ & (x, y) & \mapsto f'_y(x, y) \end{array}$$

- **Derivadas parciais de ordem superior**

Se uma função real de duas variáveis reais $f(x, y)$ admite derivadas parciais de 1ª ordem, f'_x, f'_y num subconjunto do seu domínio, então é possível definir as suas derivadas parciais.

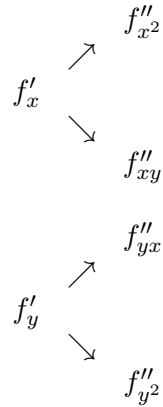
As derivadas parciais da função f'_x :

- Se derivarmos f'_x em ordem a x , obtemos a derivada de 2ª ordem f''_{x^2} ;
- Se derivarmos f'_x em ordem a y , obtemos a derivada de 2ª ordem f''_{xy} .

As derivadas parciais da função f'_y :

- Se derivarmos f'_y em ordem a x , obtemos a derivada de 2ª ordem f''_{yx} ;
- Se derivarmos f'_y em ordem a y , obtemos a derivada de 2ª ordem f''_{y^2} .

Esquemáticamente,



Exemplo:

Determinar as derivadas de 2ª ordem da função $f(x, y) = x^3y + 7x^2 - 2y^3 - 1$.

$$\begin{array}{ccc}
 & & f''_{x^2} = 6xy + 14 \\
 & \nearrow & \\
 f'_x = 3x^2 + 14x & & \\
 & \searrow & \\
 & & f''_{xy} = 3x^2 \\
 & & \\
 & & f''_{yx} = 3x^2 \\
 & \nearrow & \\
 f'_y = x^3 - 6y^2 & & \\
 & \searrow & \\
 & & f''_{y^2} = -12y
 \end{array}$$

De modo análogo, pode determinar as derivadas de ordem superior.

- **Teorema de Schwarz**

Se existe f'_x , f'_y e f''_{xy} na vizinhança de (x_0, y_0) e se f''_{xy} é contínua nesse mesmo ponto então também existe f''_{yx} e

$$f''_{xy}(x_0, y_0) = f''_{yx}(x_0, y_0).$$

- **Taxa de variação instantânea na direção paralela aos eixos coordenados**

Considere-se um ponto (x_0, y_0) ao qual se deu um incremento h na variável x e fixou y_0 .

$$(x_0, y_0) \rightarrow (x_0 + h, y_0)$$

De que modo esse incremento na variável x vai modificar o valor de f no ponto?

$$\begin{array}{ccc}
 (x_0, y_0) & \rightarrow & (x_0 + h, y_0) \\
 \downarrow & & \downarrow \\
 f(x_0, y_0) & \rightarrow & f(x_0 + h, y_0)
 \end{array}$$

Determina-se a diferença

$$f(x_0 + h, y_0) - f(x_0, y_0)$$

e compara-se com a diferença $x_0 + h - x_0 = h$:

$$\frac{f(x_0 + h, y_0) - f(x_0, y_0)}{h}.$$

Quando $h \rightarrow 0$, esta taxa de variação de f relativamente à variável x , transforma-se numa *taxa de variação instantânea de f no ponto (x_0, y_0) , relativamente a x* :

$$f'_x(x_0, y_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + h, y_0) - f(x_0, y_0)}{h}.$$

Se, na igualdade anterior tirarmos o limite, deixa de ser uma igualdade e passa a ser um valor aproximado quando se considera valores de h próximos de zero.

$$h \cdot f'_x(x_0, y_0) \approx f(x_0 + h, y_0) - f(x_0, y_0)$$

Analogamente, tem-se

$$h \cdot f'_y(x_0, y_0) \approx f(x_0, y_0 + h) - f(x_0, y_0)$$

• Aproximação linear e Plano tangente

Dada uma função real de duas variáveis reais $f(x, y)$, as derivadas parciais dão as taxas de variação instantânea dos valores de f na direção dos eixos coordenados. Mas existem muitas direções no plano. Como determinar a taxa de variação instantânea de f noutras direções? Generalizando, se as duas variáveis sofrerem alterações, como se pode estudar a correspondente alteração nos valores de f ?

Uma função real de uma variável real $y = f(x)$ é diferenciável em x_0 se pode ser localmente aproximada por uma função linear

$$y = a(x - x_0) + y_0$$

onde $y_0 = f(x_0)$, ou, o que é semelhante, se o gráfico de $y = f(x)$ na vizinhança de (x_0, y_0) é cada vez mais parecido com uma recta, quanto mais perto olharmos. Essa reta (que passa em (x_0, y_0)) é determinada pelo seu declive $a = f'(x_0)$.

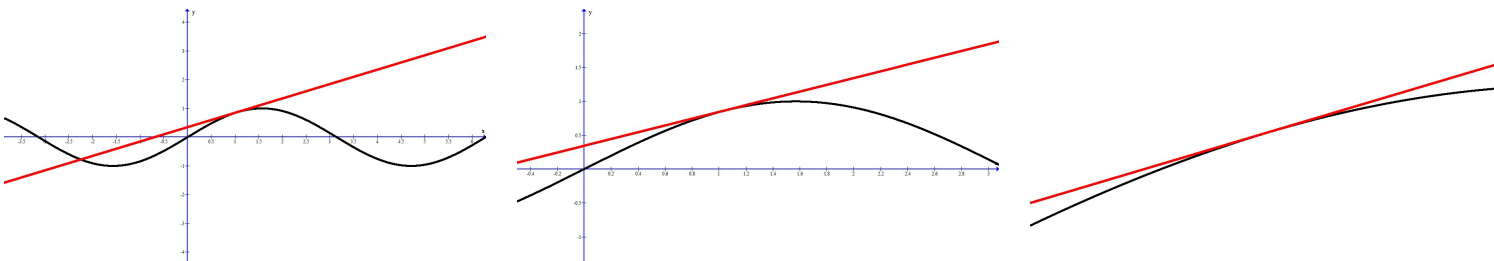


Figure 1: À medida que olhamos mais perto do ponto (x_0, y_0) , a curva $y = f(x)$ parece cada vez mais uma reta.

Quando temos funções que dependem de mais do que uma variável, a ideia é semelhante.

Uma função real de duas variáveis $f(x, y)$ é **diferenciável** num ponto (x_0, y_0) do seu domínio se puder ser localmente aproximada por uma função linear numa vizinhança desse ponto, isto é, se numa vizinhança de (x_0, y_0) , f puder ser aproximada por

$$L(x, y) = a(x - x_0) + b(y - y_0) + z_0. \quad (1)$$

Geometricamente, a superfície $z = f(x, y)$ definida pelo gráfico da função f é cada vez mais parecida com um plano, quanto mais perto olharmos.

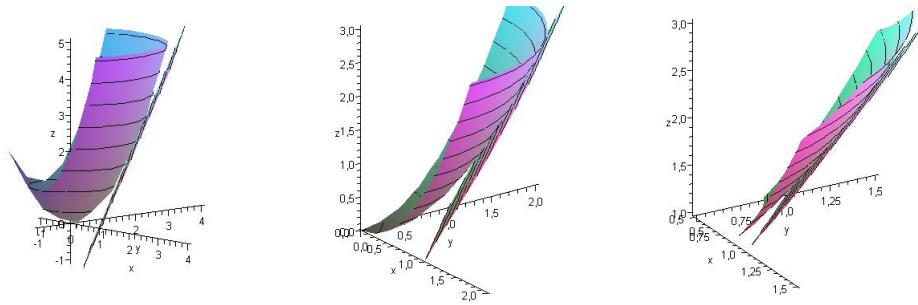


Figure 2: À medida que olhamos mais perto do ponto $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$, a superfície $z = f(x, y)$ parece cada vez mais um plano.

A função $L(x, y)$ chama-se *aproximação linear de f em (x_0, y_0)* ou *linearização de f nesse mesmo ponto* e é da forma

$$\mathbf{L}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \mathbf{f}'_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}_0, \mathbf{y}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) + \mathbf{f}'_{\mathbf{y}}(\mathbf{x}_0, \mathbf{y}_0)(\mathbf{y} - \mathbf{y}_0) + \mathbf{z}_0 \quad (2)$$

onde $z_0 = f(x_0, y_0)$.

A função $L(x, y)$ tem as seguintes propriedades:

- é a única função linear em x e y tal que:
 - * $L(x_0, y_0) = f(x_0, y_0)$;
 - * $L'_x(x_0, y_0) = f'_x(x_0, y_0)$;
 - * $L'_y(x_0, y_0) = f'_y(x_0, y_0)$.
- $L(x, y)$ dá valores aproximados de $f(x, y)$ para (x, y) próximos de (x_0, y_0) :

$$L(x, y) \approx f(x, y).$$

- o gráfico da função L

$$z = f'_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f'_y(x_0, y_0)(y - y_0) + z_0$$

é o **plano tangente ao gráfico de f no ponto $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$** . E o vector $(-f'_x(x_0, y_0), -f'_y(x_0, y_0), 1)$ é o vector perpendicular ao plano.

Exemplos 1 Considere a função diferenciável $f(x, y) = x^2 + 4y$.

1. Determina a aproximação linear de f no ponto $(1, 3)$:

$$L(x, y) = f(1, 3) + f'_x(1, 3)(x - 1) + f'_y(1, 3)(y - 3)$$

Como

$$f(1, 3) = 13, \quad f'_x(1, 3) = 2, \quad f'_y(1, 3) = 4$$

tem-se

$$L(x, y) = 13 + 2(x - 1) + 4(y - 3).$$

2. Usando a alínea anterior, determine um valor aproximado de $f(0.9, 3.01)$.

Uma aproximação de $f(0.9, 3.01)$ é

$$L(0.9, 3.01) = 13 + 2 \times (-0.1) + 4 \times 0.01 = 13 - 0.16$$

$$\text{logo } f(0.9, 3.01) \approx L(0.9, 3.01) = 12.84.$$

3. O plano $z = 13 + 2(x - 1) + 4(y - 3)$ é o plano tangente à superfície $z = x^2 + 4y$ no ponto $(1, 3, 13)$.

Propriedades

- Uma função f diz-se diferenciável se for diferenciável em todos os pontos do seu domínio.
- Se f é diferenciável num ponto (x_0, y_0) do seu domínio então existem as derivadas parciais $f'_x(x_0, y_0)$ e $f'_y(x_0, y_0)$.
- **Se f é diferenciável então f é contínua.**
Equivalentemente, se uma função não é contínua num ponto então não é diferenciável nesse ponto.

Se f não é contínua então f não é diferenciável.

• Diferenciais

Considere a aproximação linear de uma função real diferenciável $f(x, y)$, definida em (1):

$$L(x, y) = f'_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f'_y(x_0, y_0)(y - y_0) + f(x_0, y_0)$$

equivalente a

$$z - f(x_0, y_0) = f'_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f'_y(x_0, y_0)(y - y_0).$$

Se representar a diferença $x - x_0 = dx$, $y - y_0 = dy$ e $z - f(x_0, y_0) = dz$, a igualdade anterior escreve-se

$$dz = f'_x(\mathbf{x}_0, \mathbf{y}_0)dx + f'_y(\mathbf{x}_0, \mathbf{y}_0)dy. \quad (3)$$

À função linear escrita desta forma $dz = df$ chama-se o **diferencial da função f** que depende das variáveis dx, dy .

Exemplos 2 Considere a função diferenciável $f(x, y) = x^2 + 4y$.

1. Determina a função diferencial $df(dx, dy)$ no ponto $(1, 3)$:

$$df = f'_x(1, 3)dx + f'_y(1, 3)dy$$

Como

$$f'_x(1, 3) = 2, \quad f'_y(1, 3) = 4$$

tem-se

$$df = 2dx + 4dy.$$

2. Usando diferenciais, determina uma aproximação da variação dos valores da função f quando $(1, 3)$ se altera para $(0.9, 3.01)$.

Neste caso, $dx = 0.9 - 1 = -0.1$, $dy = 3.01 - 3 = 0.01$. Uma aproximação da variação $f(0.9, 3.01) - f(1, 3)$ é

$$f(0.9, 3.01) - f(1, 3) \approx df(-0.1, 0.01)$$

e

$$df(-0.1, 0.01) = 2 \times (-0.1) + 4 \times 0.01 = -0.16$$

logo $f(0.9, 3.01) - f(1, 3) \approx -0.16$.

Exemplos 3 Considere a função diferenciável $f(x, y) = x^2 + y^2$.

1. Determina a função diferencial $df(dx, dy)$:

$$df = f'_x(x, y)dx + f'_y(x, y)dy$$

Neste caso,

$$f'_x(x, y) = 2x, \quad f'_y(x, y) = 2y.$$

Assim,

$$df = 2x dx + 2y dy \tag{4}$$

2. Usando diferenciais, calcula um valor aproximado de $1.01^2 + 0.99^2$:

$$1.01^2 + 0.99^2 = f(1.01, 0.99).$$

Se considerar que $(1.01, 0.99)$ está próximo do ponto $(1, 1)$ com $dx = 1.01 - 1 = 0.01$ e $dy = 0.99 - 1 = -0.01$ tem-se

$$f(1.01, 0.99) \approx f(1, 1) + df(0.01, -0.01).$$

Tem-se $f(1, 1) = 2$ e usando (4)

$$df(0.01, -0.01) = 2 \times 1 \times 0.01 + 2 \times 1 \times (-0.01) = 0.$$

Assim, $f(1.01, 0.99) \approx f(1, 1) + 0$. Isto é, $f(1.01, 0.99) \approx 2$.

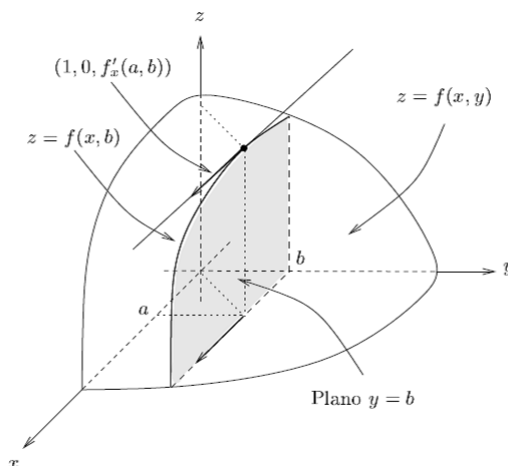
Na equação (3), vemos como responder à pergunta inicial: se as duas variáveis sofrerem alterações, como se pode estudar a correspondente alteração nos valores de f ? Quando fazemos alterações nas variáveis x e y , essas alterações, dx e dy , respetivamente, provocam uma alteração em z que é a soma das alterações de x e y . Não interagem uma com a outra.

- Significado geométrico das derivadas parciais

– $f'_x(a, b)$ representa o declive da recta à curva

$$\begin{cases} z = f(x, y) \\ y = b \end{cases} \Leftrightarrow z = f(x, b)$$

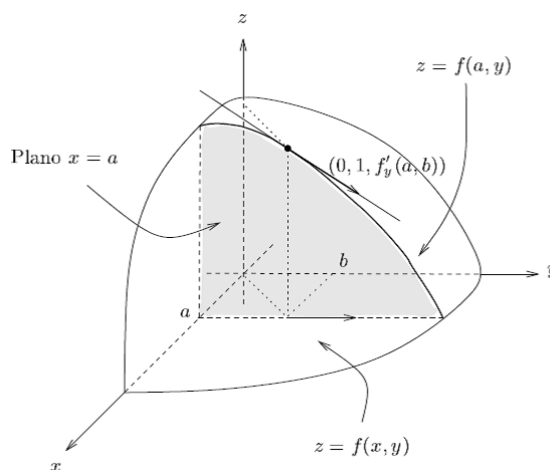
no ponto $(a, b, f(a, b))$ e $\vec{u} = (1, 0, f'_x)$ é o vector director da recta tangente à curva.



– $f'_y(a, b)$ representa o declive da recta tangente à curva

$$\begin{cases} z = f(x, y) \\ x = a \end{cases} \Leftrightarrow z = f(a, y)$$

no ponto $(a, b, f(a, b))$ e $\vec{v} = (0, 1, f'_y)$ é o vector director dessa recta.



Note-se que

$$\vec{u} \times \vec{v} = (1, 0, f'_x) \times (0, 1, f'_y) = (f'_x, f'_y, -1)$$

que é o vector normal ao plano tangente à superfície $z = f(x, y)$ no ponto indicado.

• Vector gradiente e significado geométrico

Seja f diferenciável num ponto (x_0, y_0) . Podemos definir o vector

$$\text{grad}f(x_0, y_0) = \vec{\nabla}f(x_0, y_0) = (f'_x(x_0, y_0), f'_y(x_0, y_0))$$

denominado **vetor gradiente da função f no ponto (x_0, y_0)** .

O vector gradiente de f num ponto é normal à curva de nível nesse ponto:

Seja (x_0, y_0) ponto que se encontra na curva de nível $f(x, y) = f(x_0, y_0) = k$. $\vec{\nabla} f$ é ortogonal ao vector \vec{v} tangente à curva de nível no ponto (x_0, y_0) .

Exemplo: $f(x, y) = x^2 + y^2$, $\vec{\nabla} f = (2x, 2y)$. Considere-se o ponto $(\sqrt{2}, \sqrt{2})$ que se encontra na curva de nível $x^2 + y^2 = 4$.

Seja $\vec{c}(t)$ a equação vectorial da curva de nível e considere-se $\vec{c}(0) = (x_0, y_0)$. Tem-se que $f(\vec{c}(t)) = k$. Pela regra da derivada da função composta, $\vec{c}'(t) \cdot f'(\vec{c}(t)) = 0$. Para $t = 0$, tem-se $\vec{c}'(0) \cdot f'(\vec{c}(0)) = 0 = \vec{c}'(0) \cdot \vec{\nabla} f(\vec{c}(0))$.

Note-se que a equação do plano tangente à superfície $z = f(x, y)$ no ponto $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ pode escrever-se da forma

$$z = f(x_0, y_0) + \vec{\nabla} f \cdot (x - x_0, y - y_0).$$

O vector $(\vec{\nabla} f, -1) = (f'_x, f'_y, -1)$ é um vector perpendicular ao plano tangente e a projecção deste vector no plano XOY é o vector $\vec{\nabla} f$.

Exemplos 4 Considere a função diferenciável $f(x, y) = x^3y - 6xy^2$.

1. Determina o vector gradiente da função f :

$$\vec{\nabla} f = (3x^2y - 6y^2, x^3 - 12xy)$$

2. Determina a equação do plano tangente ao gráfico de f no ponto $(1, -1)$:

$$z = f(1, -1) + f'_x(1, -1)(x - 1) + f'_y(1, -1)(y + 1)$$

Neste caso,

$$f(1, -1) = -7, \quad f'_x(1, -1) = -9 \quad f'_y(1, -1) = 13$$

e a equação do plano é

$$z = -7 - 9(x - 1) + 13(y + 1)$$

$$z = -9x + 13y + 15.$$

• Derivadas direccionais

Define-se derivada direccionial de f em (x_0, y_0) segundo um vector unitário $\vec{u} = (u_1, u_2)$, ($\|\vec{u}\| = 1$), da forma

$$f'_{\vec{u}}(x_0, y_0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_0 + hu_1, y_0 + hu_2) - f(x_0, y_0)}{h}$$

Se f é diferenciável em (x_0, y_0) então:

- existe $f'_{\vec{u}}(x_0, y_0)$ para todo o vector unitário \vec{u} ;
- $f'_{\vec{u}}(x_0, y_0) = \vec{\nabla} f \cdot \vec{u}$.

• **Derivada da função composta**

Seja $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$ diferenciável no ponto $a \in \mathbb{R}^n$ e f diferenciável no ponto $g(a) \in \mathbb{R}^p$, então $f \circ g$ é diferenciável no ponto a e

$$D(f \circ g)(a) = Df(g(a)) \cdot Dg(a)$$

$$\begin{array}{ccccc} f \circ g : & \mathbb{R}^n & \xrightarrow{g} & \mathbb{R}^p & \xrightarrow{f} & \mathbb{R}^m \\ & (x_1, x_2, \dots, x_n) & \mapsto & (y_1, y_2, \dots, y_p) & \mapsto & (z_1, z_2, \dots, z_m) \\ \\ & \begin{pmatrix} \frac{\partial z_1}{\partial x_1} & \frac{\partial z_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial z_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial z_2}{\partial x_1} & \frac{\partial z_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial z_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial z_m}{\partial x_1} & \frac{\partial z_m}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial z_m}{\partial x_n} \end{pmatrix} & = & \begin{pmatrix} \frac{\partial z_1}{\partial y_1} & \frac{\partial z_1}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial z_1}{\partial y_p} \\ \frac{\partial z_2}{\partial y_1} & \frac{\partial z_2}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial z_2}{\partial y_p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial z_m}{\partial y_1} & \frac{\partial z_m}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial z_m}{\partial y_p} \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \frac{\partial y_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial y_2}{\partial x_1} & \frac{\partial y_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial y_p}{\partial x_1} & \frac{\partial y_p}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_p}{\partial x_n} \end{pmatrix} \end{array}$$

Assim, todas as derivadas parciais da função $f \circ g$ estão contidas na matriz jacobiana $D(f \circ g)$ que se pode obter da forma

$$D(f \circ g) = Df \cdot Dg$$

onde

- $D(f \circ g)$ é a matriz jacobiana da função $f \circ g$ de tamanho $m \times n$;
- Df é a matriz jacobiana da função f de tamanho $m \times p$;

$$Df = \begin{pmatrix} \frac{\partial z_1}{\partial y_1} & \frac{\partial z_1}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial z_1}{\partial y_p} \\ \frac{\partial z_2}{\partial y_1} & \frac{\partial z_2}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial z_2}{\partial y_p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial z_m}{\partial y_1} & \frac{\partial z_m}{\partial y_2} & \dots & \frac{\partial z_m}{\partial y_p} \end{pmatrix}$$

- Dg é a matriz jacobiana da função g de tamanho $p \times n$:

$$Dg = \begin{pmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \frac{\partial y_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial y_2}{\partial x_1} & \frac{\partial y_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial y_p}{\partial x_1} & \frac{\partial y_p}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial y_p}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

Exemplos:

1.

$$\begin{array}{ccccc} f \circ g : & \mathbb{R} & \xrightarrow{g} & \mathbb{R}^2 & \xrightarrow{f} & \mathbb{R} \\ & t & \mapsto & (x(t), y(t)) & \mapsto & z = f(x(t), y(t)) \end{array}$$

$$z = (f \circ g)(t) = f(g(t)) = f(x(t), y(t))$$

Para determinar $\frac{dz}{dt}$ tem que se considerar a relação de dependências:

$$\begin{array}{ccc}
 & x & \longrightarrow t \\
 & \nearrow & \\
 z & & \\
 & \searrow & \\
 & y & \longrightarrow t
 \end{array}$$

$$\frac{dz}{dt} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{dy}{dt}$$

$$\frac{dz}{dt} = \vec{\nabla} f \cdot \left(\frac{dx}{dt}, \frac{dy}{dt} \right)$$

$$\frac{dz}{dt} = \begin{bmatrix} \frac{\partial z}{\partial x} & \frac{\partial z}{\partial y} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{dx}{dt} \\ \frac{dy}{dt} \end{bmatrix}$$

Exemplo: $z = x^2 + 3y$ com $x = \cos t$ e $y = \sin t$.

$$\frac{dz}{dt} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{dy}{dt}$$

$$\frac{dz}{dt} = 2x(-\sin t) + 3 \cos t$$

2.

$$\begin{array}{ccccc}
 f \circ g : & \mathbb{R}^2 & \xrightarrow{g} & \mathbb{R}^2 & \xrightarrow{f} & \mathbb{R} \\
 & (t, s) & \mapsto & (x, y) = g(t, s) & \mapsto & z = f(x(t, s), y(t, s)) \\
 & & & z = (f \circ g)(t, s) = f(g(t, s)) = f(x(t, s), y(t, s))
 \end{array}$$

Para determinar $\frac{dz}{dt}$ tem que se considerar a relação de dependências:

$$\begin{array}{ccc}
 & & t \\
 & & \nearrow \\
 & x & \\
 & \searrow & \\
 & & s \\
 & \nearrow & \\
 z & & \\
 & \searrow & \\
 & & t \\
 & & \nearrow \\
 & y & \\
 & \searrow & \\
 & & s
 \end{array}$$

$$\frac{\partial z}{\partial t} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial t} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial t}$$

$$= \vec{\nabla} f \cdot \left(\frac{\partial x}{\partial t}, \frac{\partial y}{\partial t} \right)$$

e

$$\begin{aligned}\frac{\partial z}{\partial s} &= \frac{\partial z}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial s} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial s} \\ &= \vec{\nabla} f \cdot \left(\frac{\partial x}{\partial s}, \frac{\partial y}{\partial s} \right)\end{aligned}$$

Assim,

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial z}{\partial t} & \frac{\partial z}{\partial s} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial z}{\partial x} & \frac{\partial z}{\partial y} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\partial x}{\partial t} & \frac{\partial x}{\partial s} \\ \frac{\partial y}{\partial t} & \frac{\partial y}{\partial s} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial z}{\partial t} & \frac{\partial z}{\partial s} \end{bmatrix} = \vec{\nabla} z \cdot D g$$

onde $D g$ representa a matriz jacobiana da função $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, isto é, a matriz das derivadas parciais de primeira ordem.

Exemplo: $z = 2x + 3y^2$ com $x = \ln t + 2s$ e $y = \frac{1}{t} + s^2$.

$$\frac{\partial z}{\partial t} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial t} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial t}$$

$$\frac{\partial z}{\partial t} = \frac{2}{t} - \frac{6y}{t^2}$$

$$\frac{\partial z}{\partial s} = \frac{\partial z}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial s} + \frac{\partial z}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial s}$$

$$\frac{\partial z}{\partial s} = 4 + 12ys$$

3.

$$\begin{array}{ccccc} f \circ g : & \mathbb{R}^2 & \xrightarrow{g} & \mathbb{R} & \xrightarrow{f} & \mathbb{R} \\ & (t, s) & \mapsto & x = g(t, s) & \mapsto & y = f(x(t, s)) \end{array}$$

$$y = (f \circ g)(t, s) = f(g(t, s)) = f(x(t, s))$$

Para determinar $\frac{dy}{dt}$ tem que se considerar a relação de dependências:

$$\begin{array}{ccc} & & t \\ & \nearrow & \\ y & \longrightarrow & x \\ & \searrow & \\ & & s \end{array}$$

$$\frac{\partial y}{\partial t} = \frac{dy}{dx} \frac{\partial x}{\partial t}$$

e

$$\frac{\partial y}{\partial s} = \frac{dy}{dx} \frac{\partial x}{\partial s}$$

Assim,

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial y}{\partial t} & \frac{\partial y}{\partial s} \end{bmatrix} = \frac{dy}{dx} \begin{bmatrix} \frac{\partial x}{\partial t} & \frac{\partial x}{\partial s} \end{bmatrix}$$

Exemplo: Seja $y = 3x^2$ com $x = \ln(ts)$. Tem-se

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial y}{\partial t} & \frac{\partial y}{\partial s} \end{bmatrix} = \frac{dy}{dx} \begin{bmatrix} \frac{\partial x}{\partial t} & \frac{\partial x}{\partial s} \end{bmatrix} = 6x \begin{bmatrix} \frac{1}{t} & \frac{1}{s} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{6x}{t} & \frac{6x}{s} \end{bmatrix}$$

• Fórmula de Taylor

Seja f uma função real definida num aberto $U \subseteq \mathbb{R}^2$, f de classe C^p , ($p \geq 1$) (f admite derivadas até à p -ésima ordem contínuas) em (x_0, y_0) e em (x, y) pertencente a U . Então, tem-se

$$\begin{aligned} f(x, y) &= f(x_0, y_0) + [f'_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f'_y(x_0, y_0)(y - y_0)] + \\ &+ \frac{1}{2!} [f''_{x^2}(x_0, y_0)(x - x_0)^2 + 2f''_{xy}(x_0, y_0)(x - x_0)(y - y_0) + f''_{y^2}(x_0, y_0)(y - y_0)^2] + \\ &+ \frac{1}{3!} [f'''_{x^3}(x_0, y_0)(x - x_0)^3 + 3f'''_{x^2y}(x_0, y_0)(x - x_0)^2(y - y_0) + 3f'''_{xy^2}(x_0, y_0)(x - x_0)(y - y_0)^2 + f'''_{y^3}(x_0, y_0)(y - y_0)^3] + \\ &+ \frac{1}{p!} D^p f(x_0, y_0) + R_p(x_0, y_0) \end{aligned}$$

onde

- $R_p(x_0, y_0)$ representa o resto de ordem p , que tende para zero mais depressa do que (x, y) tende para (x_0, y_0) , isto é $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} \frac{R_p(x_0, y_0)}{\sqrt{(x-x_0)^2 + (y-y_0)^2}} = 0$.
- $D^p f(x_0, y_0) = \sum_{i=0}^p f_{x^{p-i}y^i}^{(p)}(x_0, y_0) \frac{p!}{i!(p-i)!} (x - x_0)^{p-i} (y - y_0)^i$.

Se truncarmos o polinómio no grau n , dizemos que é o polinómio de grau n da função f na vizinhança de (x_0, y_0)

Exemplo: $f(x, y) = x^2 e^{3y}$ em torno de $(1, 0)$.

Neste caso, o polinómio de Taylor de 3º grau será da forma

$$\begin{aligned} P_3(x, y) &= f(1, 0) + [f'_x(1, 0)(x - 1) + f'_y(1, 0)(y - 0)] + \\ &+ \frac{1}{2!} [f''_{x^2}(1, 0)(x - 1)^2 + 2f''_{xy}(1, 0)(x - 1)(y - 0) + f''_{y^2}(1, 0)(y - 0)^2] + \\ &+ \frac{1}{3!} [f'''_{x^3}(1, 0)(x - 1)^3 + 3f'''_{x^2y}(1, 0)(x - 1)^2(y - 0) + 3f'''_{xy^2}(1, 0)(x - 1)(y - 0)^2 + f'''_{y^3}(1, 0)(y - 0)^3] \end{aligned}$$

isto é,

$$\begin{aligned} P_3(x, y) &= 1 + [2(x - 1) + 3y] + \left[+ \frac{1}{2!} [2(x - 1)^2 + 12(x - 1)y + 9y^2] + \right. \\ &\left. + \frac{1}{3!} [18(x - 1)^2y + 54(x - 1)y^2 + 27y^3] \right] \end{aligned}$$

• Extremos

Considere-se f uma função real de duas variáveis reais. Diz-se que f tem um extremo em (x_0, y_0) pertencente ao interior do domínio de f , se para todo o ponto (x, y) pertencente a uma vizinhança de (x_0, y_0) se verifica

$$f(x, y) - f(x_0, y_0) \text{ tem sinal constante.}$$

Neste caso, $f(x_0, y_0)$ chama-se **extremo de f** e (x_0, y_0) **extremante de f** .

– Se

$$f(x, y) - f(x_0, y_0) \leq 0$$

para todo (x, y) pertencente a uma vizinhança de (x_0, y_0) , então f tem um *máximo local* em (x_0, y_0) - $f(x_0, y_0)$ é o máximo local e (x_0, y_0) é o *maximizante*.

Se a desigualdade se verificar para todo (x, y) pertencente ao domínio de f , diz-se que f tem um *máximo global* em (x_0, y_0) .

– Se

$$f(x, y) - f(x_0, y_0) \geq 0$$

para todo (x, y) pertencente a uma vizinhança de (x_0, y_0) , então f tem um *mínimo local* em (x_0, y_0) - $f(x_0, y_0)$ é o mínimo local e (x_0, y_0) é o *minimizante*.

Se a desigualdade se verificar para todo (x, y) pertencente ao domínio de f , diz-se que f tem um *mínimo global* em (x_0, y_0) .

Teorema - Se $f(x, y)$ tem um extremo local ou global num ponto (x_0, y_0) do seu domínio então:

- (x_0, y_0) é um ponto crítico de f , isto é, f admite derivadas parciais de primeira ordem em (x_0, y_0) e $\vec{\nabla} f(x_0, y_0) = (0, 0)$, ou
- (x_0, y_0) é um ponto singular de f , isto é, f não admite uma ou as duas derivadas parciais de primeira ordem em (x_0, y_0) , isto é, $\vec{\nabla} f(x_0, y_0)$ não existe, ou
- (x_0, y_0) é um ponto da fronteira do domínio de f .

Demonstração - por exemplo, na secção 13.1 do livro *Calculus* de Robert A. Adams.

O teorema não garante que a função f tem extremos. Diz onde procurar extremos pois se os houver são os que satisfazem aquelas propriedades.

Geometricamente, afirmar que, se um ponto (x_0, y_0) onde f admite derivadas parciais é extremo de f então $\vec{\nabla} f(x_0, y_0) = (0, 0)$, é equivalente a afirmar que, se o gráfico de f admite plano tangente em $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$, esse plano tangente será um plano horizontal, $z = f(x_0, y_0)$.

Exemplos:

1. A função $f(x, y) = x^2 + y^2$ tem mínimo absoluto em $(0, 0)$ pois $f(0, 0) = 0$ e $f(x, y) = x^2 + y^2 \geq 0$, para todo $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ e $f'_x(x, y) = 2x$, $f'_y(x, y) = 2y$, fazendo que $\vec{\nabla} f(0, 0) = (0, 0)$, logo $(0, 0)$ é ponto crítico de f .
2. A função $f(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2}$ tem mínimo absoluto em $(0, 0)$ pois $f(0, 0) = 0$ e $f(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2} \geq 0$, para todo $(x, y) \in \mathbb{R}^2$. Tem-se $f'_x(x, y) = \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2}}$, $f'_y(x, y) = \frac{y}{\sqrt{x^2 + y^2}}$, daí f não admite derivadas parciais em $(0, 0)$, logo $(0, 0)$ é ponto singular de f .

3. Seja $f(x, y) = y^2 - x^2$ que tem um ponto crítico em $(0, 0)$, pois $f'_x(x, y) = 2x$, $f'_y(x, y) = -2y$ e $\vec{\nabla} f(0, 0) = (0, 0)$ mas $f(0, 0)$ não é máximo nem mínimo pois $f(x, 0) \leq 0$ para todo $x \in \mathbb{R}$ e $f(0, y) \geq 0$ para todo $y \in \mathbb{R}$.

Os pontos críticos de f onde a função f não admite extremos, dizem-se *pontos de sela* de f .

Como determinar extremos de uma função de n variáveis reais

Para determinar os extremos de uma função de n variáveis, em primeiro lugar, determinam-se os pontos críticos, os pontos singulares e a fronteira do domínio.

Os pontos críticos de f são aqueles que satisfazem a condição

$$\vec{\nabla} f(x_1, x_2, \dots, x_n) = (0, 0, \dots, 0)$$

denominada *condição de estacionariedade*.

Classificação dos pontos críticos de funções de duas variáveis

Seja (x_0, y_0) , pertencente ao interior do domínio de f , um ponto crítico de f . Suponha-se que as derivadas parciais de segunda ordem da função f são contínuas numa vizinhança de (x_0, y_0) e represente-se

$$A = f''_{x^2}(x_0, y_0), \quad B = f''_{xy}(x_0, y_0), \quad C = f''_{y^2}(x_0, y_0).$$

Como as derivadas parciais de primeira ordem são nulas no ponto (x_0, y_0) , a fórmula de Taylor escreve-se da forma

$$f(x, y) - f(x_0, y_0) = \frac{1}{2} [\mathbf{A}(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)^2 + 2\mathbf{B}(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)(\mathbf{y} - \mathbf{y}_0) + \mathbf{C}(\mathbf{y} - \mathbf{y}_0)^2] + R_2(x, y)$$

onde $\lim_{(x,y) \rightarrow (x_0,y_0)} \frac{R_2(x, y)}{\sqrt{(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2}} = 0$.

Representando $x - x_0 = h$ e $y - y_0 = k$, a igualdade anterior implica

$$f(x, y) - f(x_0, y_0) \approx \frac{1}{2} [\mathbf{A}h^2 + 2\mathbf{B}hk + \mathbf{C}k^2] = \frac{A}{2} \left[\left(h + \frac{B}{A}k \right)^2 + \frac{AC - B^2}{A^2}k^2 \right]$$

O sinal de $f(x, y) - f(x_0, y_0)$ será o sinal de $\frac{A}{2} \left(\left(h + \frac{B}{A}k \right)^2 + \frac{AC - B^2}{A^2}k^2 \right)$. Assim,

1. Se $AC - B^2 > 0$ e $A > 0$, $f(x_0, y_0)$ é mínimo de f ;
2. Se $AC - B^2 > 0$ e $A < 0$, $f(x_0, y_0)$ é máximo de f ;
3. Se $AC - B^2 < 0$, (x_0, y_0) é ponto de sela de f ;
4. Se $AC - B^2 = 0$, este teste é inconclusivo.

Se $A = 0$ e $B \neq 0$, tem-se $f(x, y) - f(x_0, y_0) \approx k(2Bh + Ck)$, e (x_0, y_0) é ponto de sela de f pois entre a direção $k = 0$ e a direção $2Bh + Ck = 0$, f admite valores positivos e negativos.

Nota: Note que pode escrever-se na forma matricial

$$Ah^2 + 2Bhk + Ck^2 = \begin{bmatrix} h & k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & B \\ B & C \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h \\ k \end{bmatrix}$$

e que

$$AC - B^2 = \begin{vmatrix} A & B \\ B & C \end{vmatrix}.$$

A matriz $Hess(f) = \begin{bmatrix} A & B \\ B & C \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f''_{x^2} & f''_{xy} \\ f''_{yx} & f''_{y^2} \end{bmatrix}$ é a matriz das segundas derivadas de f e chama-se *matriz hessiana* e ao seu determinante, *hessiano*.

Verificamos assim que f tem extremo em (x_0, y_0) se o hessiano de f no ponto (x_0, y_0) for positivo.

Classificação dos pontos críticos de funções de n variáveis

Considere um ponto crítico de f , $P = (x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0)$, isto é, $\vec{\nabla}(P) = \vec{0}$. Representando $x_1 - x_1^0 = h_1$, $x_2 - x_2^0 = h_2$, \dots , $x_n - x_n^0 = h_n$, da fórmula de Taylor temos que:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) - f(x_1^0, x_2^0, \dots, x_n^0) \approx \begin{bmatrix} h_1 & h_2 & \dots & h_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f''_{x_1^2} & f''_{x_1 x_2} & \dots & f''_{x_1 x_n} \\ f''_{x_2 x_1} & f''_{x_2^2} & \dots & f''_{x_2 x_n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ f''_{x_n x_1} & f''_{x_n x_2} & \dots & f''_{x_n^2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h_1 \\ h_2 \\ \vdots \\ h_n \end{bmatrix}$$

onde a matriz $\begin{bmatrix} f''_{x_1^2} & f''_{x_1 x_2} & \dots & f''_{x_1 x_n} \\ f''_{x_2 x_1} & f''_{x_2^2} & \dots & f''_{x_2 x_n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ f''_{x_n x_1} & f''_{x_n x_2} & \dots & f''_{x_n^2} \end{bmatrix}$ é a matriz hessiana da função f .

Represente-se por $\Delta = |Hess f|$ no ponto crítico P e a cadeia de menores $\Delta_k = |f''_{x_i x_j}|$, com $1 \leq i, j \leq k$ e $k = 1, 2, \dots, n$, são os determinantes da matriz formada pelas primeiras k linhas e k colunas da matriz hessiana. Exemplificando,

$$\Delta_1 = f''_{x_1^2}, \quad \Delta_2 = \begin{vmatrix} f''_{x_1^2} & f''_{x_1 x_2} \\ f''_{x_2 x_1} & f''_{x_2^2} \end{vmatrix}, \quad \Delta_3 = \begin{vmatrix} f''_{x_1^2} & f''_{x_1 x_2} & f''_{x_1 x_3} \\ f''_{x_2 x_1} & f''_{x_2^2} & f''_{x_2 x_3} \\ f''_{x_3 x_1} & f''_{x_3 x_2} & f''_{x_3^2} \end{vmatrix}, \dots,$$

Tem-se que:

- Se $\Delta_1, \Delta_2, \Delta_3, \dots, \Delta_n = \Delta$ são todos positivos então $f(P)$ é um mínimo de f .

- Se $\Delta_1 < 0$, $\Delta_2 > 0$, $\Delta_3 < 0$, \dots , $\Delta_n = \Delta$ tiver o sinal de $(-1)^n$, então $f(P)$ é um máximo de f .
- Se $\Delta = 0$, o teste é inconclusivo.
- Qualquer outro caso, não há extremo em P .

• **Extremos condicionados - Método de Lagrange**

Sejam f uma função real definida em \mathbb{R}^2 e K um subconjunto do domínio de f .

Diz-se que $(a, b) \in K$ é um *minimizante de f condicionado ou restrito a K* se

$$f(a, b) \leq f(x, y)$$

para todo (x, y) numa vizinhança de (a, b) contida em K . $f(a, b)$ diz-se *mínimo condicionado*.

Diz-se que $(a, b) \in K$ é um *maximizante de f condicionado ou restrito a K* se

$$f(a, b) \geq f(x, y)$$

para todo (x, y) numa vizinhança de (a, b) contida em K . $f(a, b)$ diz-se *máximo condicionado*.

Quando K é um conjunto definido por condições $g_1(x, y) = 0$; $g_2(x, y) = 0$, existe um método para estudar extremos condicionados, chamado *método de Lagrange*.

Teorema (Lagrange) - Sejam f e g duas funções reais de duas variáveis reais com derivadas parciais de primeira ordem contínuas, tal que f atinge um extremo no ponto (a, b) na curva de restrição $g(x, y) = 0$.

Se $\vec{\nabla} g(a, b) \neq (0, 0)$ então existe um número real λ tal que $\vec{\nabla} f(a, b) = \lambda \vec{\nabla} g(a, b)$.

O escalar λ chama-se multiplicador de Lagrange.

Método dos multiplicadores de Lagrange para determinar extremos condicionados

Pretende-se determinar os extremos da função real $f(x, y)$ que satisfaçam a condição $g(x, y) = 0$.

1. Constrói-se a função lagrangeana

$$L(\lambda, x, y) = f(x, y) + \lambda g(x, y)$$

e resolve-se o sistema $\vec{\nabla} L = 0$ que corresponde ao seguinte sistema de equações:

$$L'_x = f'_x + \lambda g'_x = 0$$

$$L'_y = f'_y + \lambda g'_y = 0$$

$$L'_\lambda = g(x, y) = 0$$

Note que as duas primeiras equações do sistema equivalem a dizer que $\vec{\nabla} f = \lambda \vec{\nabla} g$.

2. Seja o ponto (λ_0, x_0, y_0) solução do sistema anterior e considere o determinante da matriz hessiana da função lagrangeana L , chamada matriz hessiana orlada.

$$\det(H_L(\lambda_0, x_0, y_0)) = \begin{vmatrix} L''_{\lambda^2} & L''_{\lambda x} & L''_{\lambda y} \\ L''_{x\lambda} & L''_{x^2} & L''_{xy} \\ L''_{y\lambda} & L''_{yx} & L''_{y^2} \end{vmatrix}_{(\lambda_0, x_0, y_0)} = \begin{vmatrix} 0 & g'_x & g'_y \\ g'_x & L''_{x^2} & L''_{xy} \\ g'_y & L''_{yx} & L''_{y^2} \end{vmatrix}_{(\lambda_0, x_0, y_0)}$$

- (a) Se $\det(H_L(\lambda_0, x_0, y_0)) > 0$ então (λ_0, x_0, y_0) é maximizante;
- (b) Se $\det(H_L(\lambda_0, x_0, y_0)) < 0$ então (λ_0, x_0, y_0) é minimizante.

O teorema afirma que num extremo condicionado de f os vectores $\vec{\nabla} f(a, b)$ e $\vec{\nabla} g(a, b)$ são paralelos. E, considere o vector \vec{u} tangente à curva $g(x, y) = 0$ no ponto onde f admite o extremo, isto é, em (a, b) . Sabe-se que

$$\vec{u} \cdot \vec{\nabla} g(a, b) = 0,$$

isto é, $\vec{\nabla} g(a, b)$ é perpendicular ao vector \vec{u} . Como $\vec{\nabla} f(a, b)$ é paralelo a $\vec{\nabla} g(a, b)$, tem-se que

$$f'_{\vec{u}}(a, b) = \vec{u} \cdot \vec{\nabla} f(a, b) = 0.$$

O vector $\vec{\nabla} f(a, b)$ também é perpendicular ao vector \vec{u} . as curvas de nível $f(x, y) = f(a, b)$ e $g(x, y) = 0$ são tangentes em (a, b) .

Exemplo:

Determinar os extremos da função $f(x, y) = x^2 + y^2$ sujeita à condição $x + y = 2$.

Construir a função lagrangeana:

$$L(\lambda, x, y) = x^2 + y^2 + \lambda(x + y - 2)$$

e resolver o sistema $\vec{\nabla} L = 0$:

$$\begin{aligned} L'_x &= 2x + \lambda = 0 \\ L'_y &= 2y + \lambda = 0 \\ L'_\lambda &= x + y - 2 = 0 \end{aligned}$$

equivalente a

$$\begin{aligned} x &= -\frac{\lambda}{2} \\ y &= -\frac{\lambda}{2} \\ x + y - 2 &= 0. \end{aligned}$$

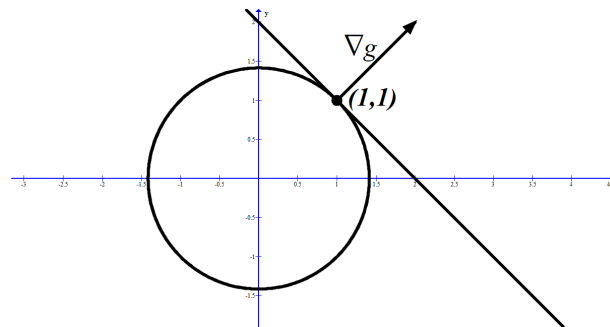
Substituindo na terceira equação, obtém-se $-\frac{\lambda}{2} - \frac{\lambda}{2} = 2$ equivalente a $\lambda = -2$. Substituindo agora o valor de λ nas duas primeiras equações, obtemos $(a, b) = (1, 1)$.

Calcula-se o determinante da matriz hessiana da função lagrangeana,

$$\det(H_L(-2, 1, 1)) = \begin{vmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{vmatrix}_{(-2,1,1)} = -4.$$

E verifica-se que $f(1, 1) = 2$ é o mínimo da função para os pontos (x, y) que satisfazem a equação $x + y = 2$.

Geometricamente, tem-se que o ponto $(1, 1)$ pertence à curva de nível $x^2 + y^2 = f(1, 1) = 2$ e pertence à curva de nível $x + y = 2$.



E o vector gradiente de f é $\vec{\nabla} f(1, 1) = (2, 2)$ é múltiplo do vector gradiente de g , $\vec{\nabla} f(1, 1) = (2, 2)$, ambos os vectores aplicados ao ponto $(1, 1)$ são paralelos entre si e perpendiculares às curvas de nível em questão.

Exemplo:

Determinar os extremos da função $f(x, y) = x^2 - y^2$ sujeita à condição $x^2 + y^2 = 1$.

Construir a função lagrangeana:

$$L(\lambda, x, y) = x^2 - y^2 + \lambda(x^2 + y^2 - 1)$$

e resolver o sistema $\vec{\nabla} L = 0$:

$$L'_x = 2x + 2x\lambda = 0$$

$$L'_y = -2y + 2y\lambda = 0$$

$$L'_\lambda = x^2 + y^2 - 1 = 0$$

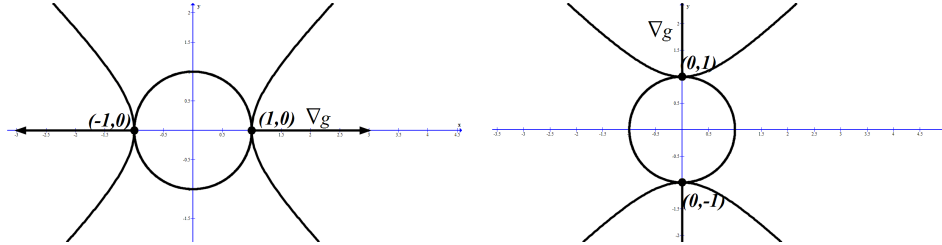
Da resolução deste sistema, obtemos quatro soluções: $(\lambda, a, b) = (1, 0, 1)$, $(1, 0, -1)$, $(-1, 1, 0)$ e $(-1, -1, 0)$.

Calcula-se o determinante da matriz hessiana da função lagrangeana,

$$\det(H_L(\lambda, x, y)) = \begin{vmatrix} 0 & 2x & 2y \\ 2x & 2 + 2\lambda & 0 \\ 2y & 0 & -2 + 2\lambda \end{vmatrix}$$

para cada um dos quatro pontos. E verifica-se que $f(0,1) = f(0,-1) = -1$ é o mínimo da função para os pontos (x,y) que satisfazem a equação $x^2 + y^2 = 1$ e que $f(1,0) = f(-1,0) = 1$ é o máximo da função para os pontos (x,y) que satisfazem a equação $x^2 + y^2 = 1$.

Geometricamente, tem-se que os pontos $(1,0)$, $(-1,0)$, $(0,1)$ e $(0,-1)$ pertencem à curva de nível $x^2 + y^2 = 1$. E que $(1,0)$, $(-1,0)$ pertencem à curva de nível $x^2 - y^2 = 1$ enquanto $(0,1)$, $(0,-1)$ pertencem à curva de nível $x^2 - y^2 = -1$.



Exemplo:

Determinar os extremos da função $f(x,y) = \ln(xy)$ sujeita à restrição de $2x + 3y = 5$.