

TEOREMA

Enunciado

Si

$f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ - D_f abierto- es un campo escalar con $f \in C^1(D_f)$.

$S = \{\vec{x} \in D_f \mid f(\vec{x}) = k, k \in \mathbb{R}\}$ es el conjunto de nivel de f de valor k .

$\vec{x}_0 \in S$.

$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \neq \vec{0}$.

Entonces

$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0)$ es ortogonal a S en \vec{x}_0 , y es posible dar la ecuación del plano tangente a S en \vec{x}_0 como el conjunto de puntos \vec{x} que satisfacen:

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \cdot (\vec{x} - \vec{x}_0) = 0$$

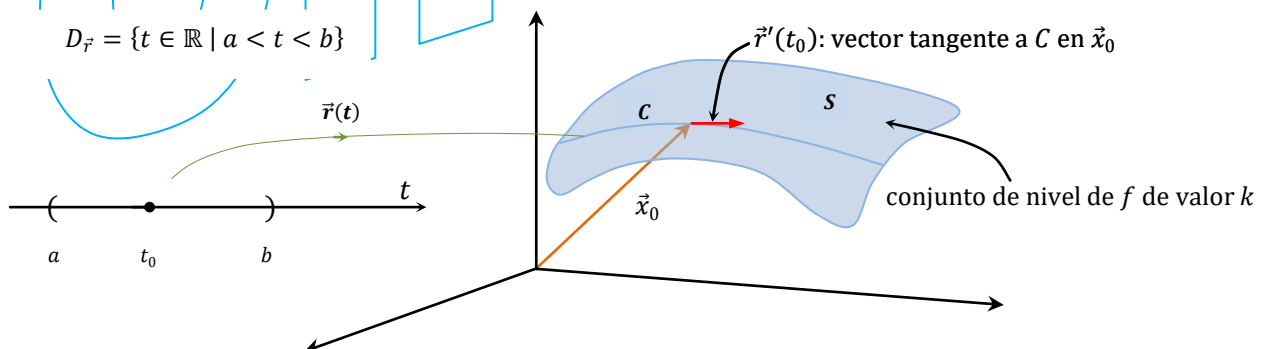
Demostración

Sea C una curva incluida en S pasante por \vec{x}_0 , parametrizada por la función (trayectoria):

$$\vec{r}: D_{\vec{r}} \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n;$$

$$\vec{r}(t) = (X_1(t), \dots, X_n(t))$$

continuamente diferenciable con $\vec{r}(t_0) = \vec{x}_0$ y $\vec{r}'(t_0) \neq \vec{0}$.



Como $C \subset S$ cualquier punto que pertenece a C debe cumplir con la ecuación:

$$\underbrace{f\left(\underbrace{\vec{r}(t)}_{\vec{x}}\right)}_{(f \circ \vec{r})(t)} = k, \quad \forall t \in D_{\vec{r}}$$

Podemos aplicar la regla de la cadena para derivar ambos miembros

$$f'(\vec{r}(t)) \vec{r}'(t) = 0$$

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(\vec{r}(t)), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\vec{r}(t)) \right) \begin{pmatrix} X'_1(t) \\ \vdots \\ X'_n(t) \end{pmatrix} = 0$$

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(\vec{r}(t)), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\vec{r}(t)) \right) \cdot (X'_1(t), \dots, X'_n(t)) = 0$$

$$\vec{\nabla} f(\vec{r}(t)) \cdot \vec{r}'(t) = 0$$

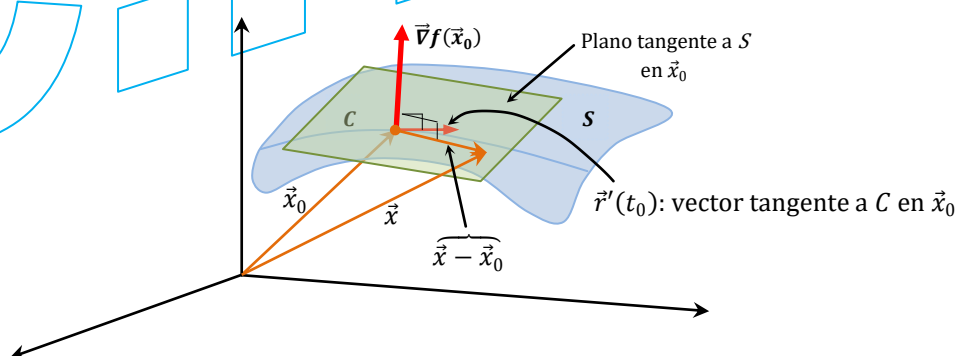
Cuando $t = t_0 \Rightarrow \vec{r}(t_0) = \vec{x}_0$ tenemos que:

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \cdot \vec{r}'(t_0) = 0, \quad \text{con } \vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \neq \vec{0}$$

Esto indica que el vector $\vec{\nabla} f(\vec{x}_0)$ es ortogonal a $\vec{r}'(t_0)$, es decir ortogonal a toda curva $C \subset S$ pasante por \vec{x}_0 , lo cual equivale a decir que $\vec{\nabla} f(\vec{x}_0)$ es ortogonal a S en \vec{x}_0 .

De aquí que es posible dar la ecuación del plano tangente a S en \vec{x}_0 como el conjunto de puntos \vec{x} que satisfacen:

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \cdot (\vec{x} - \vec{x}_0) = 0, \quad \text{con } \vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \neq \vec{0}$$



POLINOMIO Y FÓRMULA DE TAYLOR

En AMI se ve como una función de \mathbb{R} en \mathbb{R} puede aproximarse en un entorno de un punto dado por un polinomio de Taylor de grado N .

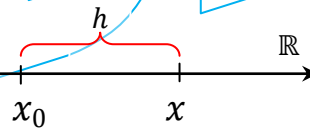
De AMI tenemos que:

Sean

- $x, x_0 \in \mathbb{R}$

- $f: D_f \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ con $f \in C^{N+1}(B_r(x_0))$, $B_r(x_0) \subset D_f$

- $h = x - x_0$, con $x \in B_r(x_0)$



Entonces

$$f(x) = f(x_0) + \frac{1}{1!} f'(x_0)h + \frac{1}{2!} f''(x_0)h^2 + \cdots + \frac{1}{N!} f^{(N)}(x_0)h^N + R_N$$

$$= \underbrace{\sum_{k=0}^N \frac{1}{k!} f^{(k)}(x_0)h^k}_{T_N: \text{Polinomio de Taylor de grado } N} + \underbrace{R_N}_{\text{Residuo de orden } N \text{ (Resto de Lagrange)}}$$

Es la **fórmula de Taylor** de f alrededor de x_0 .

En el caso de **campos escalares** puede realizarse un desarrollo análogo. Esto es:

Sean

- $\vec{x}, \vec{x}_0 \in \mathbb{R}^n$

$$\vec{x} = (x_1, \dots, x_n); \quad \vec{x}_0 = (a_1, \dots, a_n)$$

- $f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ con $f \in C^{N+1}(B_r(\vec{x}_0))$, $B_r(\vec{x}_0) \subset D_f$

- $\vec{h} = \vec{x} - \vec{x}_0$

$$\vec{h} = (h_1, \dots, h_n) = (x_1 - a_1, \dots, x_n - a_n)$$

Definiendo una función $\varphi: D_\varphi \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ de la siguiente forma:

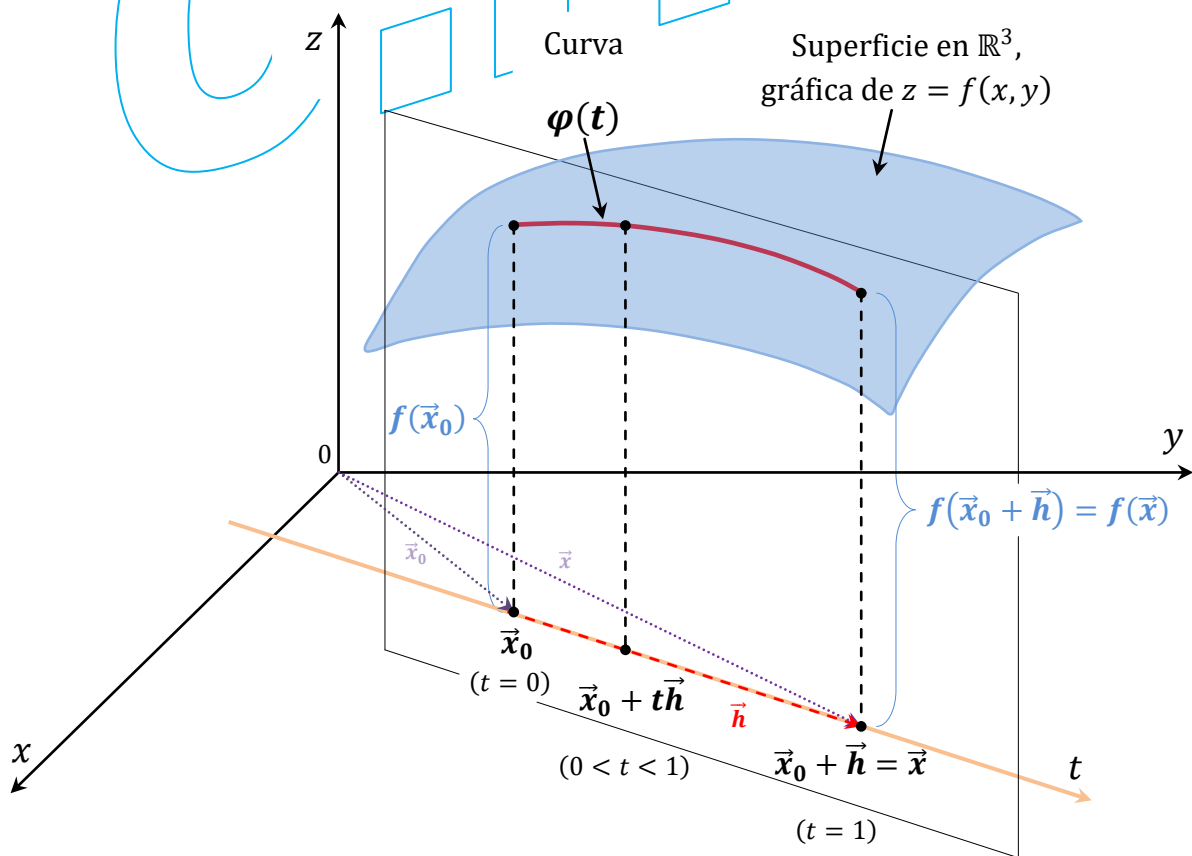
$$\varphi(t) = f(\vec{x}_0 + t \vec{h}), \text{ con } \vec{x}_0 \text{ y } \vec{h} \text{ fijos}$$

y suponiendo que $\vec{x}_0 + t \vec{h} \in B_r(\vec{x}_0)$ si $t \in [0,1] \subset D_\varphi$ de modo que cuando:

- $t = 0 \Rightarrow \varphi(0) = f(\vec{x}_0)$
- $t = 1 \Rightarrow \varphi(1) = f(\vec{x}_0 + \vec{h}) = f(\vec{x})$

podemos deducir la **fórmula de Taylor** para funciones de varias variables.

Por ejemplo si $n = 2$, tenemos $f: D_f \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$



Esto es, $\varphi(t)$ aceptará el siguiente desarrollo de **Taylor** de grado N alrededor de $t = 0$:

$$\varphi(t) = \varphi(0) + \frac{1}{1!} \varphi'(0) t + \frac{1}{2!} \varphi''(0) t^2 + \cdots + \frac{1}{N!} \varphi^{(N)}(0) t^N + R_N$$

de modo que cuando $t = 1$ se obtiene $f(\vec{x})$.

Si llamamos $\vec{g}(t) = \vec{x}_0 + t\vec{h}$ tenemos que

$$\varphi(t) = f(\vec{g}(t)) = (f \circ \vec{g})(t)$$

Luego por regla de la cadena se obtiene:

$$\vec{g}: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$$

$$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

$$f \circ \vec{g}: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\varphi'(t) = \underbrace{f'(\vec{g}(t))}_{=\vec{\nabla} f(\vec{g}(t))} \underbrace{\vec{g}'(t)}_{=\vec{h}}$$

$$= \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)_{\vec{g}(t)} \begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_n \end{pmatrix}$$

Cambiando la notación de las derivadas parciales y expresando el producto matricial como un producto escalar

$$= \underbrace{(f_1, \dots, f_n)_{\vec{g}(t)}}_{\text{}} \cdot (h_1, \dots, h_n)$$

$$\varphi'(t) = \sum_{i=1}^n f_i \left(\underbrace{\vec{x}_0 + t\vec{h}}_{\vec{g}(t)} \right) h_i$$

con $\varphi'(0) = \sum_{i=1}^n f_i(\vec{x}_0) h_i = \vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \cdot \vec{h} = df(\vec{x}_0, \vec{h})$ **"La diferencial de f en \vec{x}_0 y \vec{h} "**

De manera similar se deduce (aplicando la regla de la cadena para derivar $\varphi'(t)$):

$$\varphi''(t) = \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^n f_{ij}(\vec{x}_0 + t\vec{h}) h_j \right) h_i$$

con $\varphi''(0) = \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^n f_{ij}(\vec{x}_0) h_j \right) h_i = \sum_{i,j=1}^n f_{ij}(\vec{x}_0) h_i h_j = d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h})$

La llamamos "la diferencial segunda de f en \vec{x}_0 y \vec{h} "

Y

$$\varphi^{(N)}(t) = \sum_{i_1, i_2, \dots, i_N=1}^n f_{i_1 \dots i_N}(\vec{x}_0 + t\vec{h}) h_{i_1} \dots h_{i_N}$$

$$\text{con } \varphi^{(N)}(0) = \underbrace{\sum_{i_1, i_2, \dots, i_N=1}^n f_{i_1 \dots i_N}(\vec{x}_0) h_{i_1} \dots h_{i_N}}_{\substack{\text{La llamamos "la diferencial } N\text{-ésima} \\ \text{de } f \text{ en } \vec{x}_0 \text{ y } \vec{h}"}} = d^{(N)}f(\vec{x}_0, \vec{h})$$

Haciendo $t = 1$ en la fórmula de Taylor para $\varphi(t)$ (alrededor de $t = 0$)

$$\underbrace{\varphi\left(\overset{t}{1}\right)}_{=f(\vec{x})} = \underbrace{\varphi(0)}_{=f(\vec{x}_0)} + \frac{1}{1!} \varphi'(0) \overset{t}{1} + \frac{1}{2!} \varphi''(0) \overset{t^2}{1^2} + \dots + \frac{1}{N!} \varphi^{(N)}(0) \overset{t^N}{1^N} + R_N$$

$$f(\vec{x}) = f(\vec{x}_0) + \frac{1}{1!} \sum_{i=1}^n \overbrace{f_i(\vec{x}_0) h_i}^{\varphi'(0)} + \frac{1}{2!} \sum_{i,j=1}^n \overbrace{f_{ij}(\vec{x}_0) h_i h_j}^{\varphi''(0)} + \dots + \frac{1}{N!} \sum_{i_1, i_2, \dots, i_N=1}^n \overbrace{f_{i_1 \dots i_N}(\vec{x}_0) h_{i_1} \dots h_{i_N}}^{\varphi^{(N)}(0)} + R_N$$

$\underbrace{\hspace{15em}}_{\substack{d^k f(\vec{x}_0, \vec{h}) \\ T_N \text{ Polinomio de Taylor de grado } N}}$

que es la **fórmula de Taylor** de f alrededor de \vec{x}_0 .

Podemos expresar al **polinomio de Taylor** T_N también como:

$$T_N = \sum_{k=0}^N \frac{1}{k!} d^{(k)}f(\vec{x}_0, \vec{h}); \quad \text{con } d^{(0)}f(\vec{x}_0, \vec{h}) = f(\vec{x}_0)$$

O bien en "**forma simbólica**" como:

$$T_N = \sum_{k=0}^N \frac{1}{k!} \overbrace{(\vec{v} \cdot \vec{h})^{(k)} f(\vec{x}_0)}^{d^{(k)}f(\vec{x}_0, \vec{h})}; \quad \text{con } \vec{v} = \left(\frac{\partial}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial}{\partial x_n} \right)$$

El polinomio de Taylor es importante porque permite dar una aproximación de f en torno del punto \vec{x}_0 , que exhibe de un modo simple muchas de las características de f en ese entorno.

La aproximación es mejor a medida que el polinomio de Taylor es de mayor grado.

Ejemplo

Supongamos que queremos obtener el polinomio de Taylor segundo de grado ($N = 2$) en \vec{x}_0 para una función de dos variables: $f: D_f \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$. Para ello, usamos la fórmula simbólica

$$T_2 = \sum_{k=0}^2 \frac{1}{k!} (\vec{\nabla} \cdot \vec{h})^{(k)} f(\vec{x}_0)$$

Con

- $\vec{x} = (x, y); \quad \vec{x}_0 = (a_1, a_2)$
- $\vec{h} = (h_1, h_2) = \vec{x} - \vec{x}_0 = (x - a_1, y - a_2)$
- $\vec{\nabla} = \left(\frac{\partial}{\partial x}, \frac{\partial}{\partial y} \right)$

del siguiente modo:

Si $k = 0$, $\frac{1}{0!} (\vec{\nabla} \cdot \vec{h})^{(0)} f(\vec{x}_0) = f(\vec{x}_0)$

Primer término de la suma correspondiente al polinomio T_2

Si $k = 1$, $\frac{1}{1!} (\vec{\nabla} \cdot \vec{h})^{(1)} f(\vec{x}_0) = (\vec{\nabla} \cdot \vec{h}) f(\vec{x}_0) = \left[\left(\frac{\partial}{\partial x}, \frac{\partial}{\partial y} \right) \cdot (h_1, h_2) \right] f(\vec{x}_0)$

$$= \left[h_1 \frac{\partial}{\partial x} + h_2 \frac{\partial}{\partial y} \right] f(\vec{x}_0)$$

$$= \underbrace{h_1 \frac{\partial f}{\partial x}(\vec{x}_0) + h_2 \frac{\partial f}{\partial y}(\vec{x}_0)}_{= \sum_{i=1}^2 f_i(\vec{x}_0) h_i = df(\vec{x}_0, \vec{h})}$$

Segundo término de la suma correspondiente al polinomio T_2

Si $k = 2$, $\frac{1}{2!} (\vec{\nabla} \cdot \vec{h})^{(2)} f(\vec{x}_0) = \frac{1}{2} (\vec{\nabla} \cdot \vec{h})^{(2)} f(\vec{x}_0) = \frac{1}{2} \left[\left(\frac{\partial}{\partial x}, \frac{\partial}{\partial y} \right) \cdot (h_1, h_2) \right]^{(2)} f(\vec{x}_0)$

$$= \frac{1}{2} \left[h_1 \frac{\partial}{\partial x} + h_2 \frac{\partial}{\partial y} \right]^{(2)} f(\vec{x}_0)$$

$$= \frac{1}{2} \left[h_1^2 \frac{\partial^2}{\partial x^2} + 2h_1 h_2 \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} + h_2^2 \frac{\partial^2}{\partial y^2} \right] f(\vec{x}_0)$$

$$= \frac{1}{2} \left[h_1^2 \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(\vec{x}_0) + 2h_1 h_2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(\vec{x}_0) + h_2^2 \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(\vec{x}_0) \right]$$
$$= \sum_{i=1}^2 \left(\sum_{j=1}^2 f_{ij}(\vec{x}_0) h_j \right) h_i = d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h})$$

Tercer término de la suma correspondiente al polinomio T_2

Y obtenemos:

$$T_2 = \sum_{k=0}^2 \frac{1}{k!} (\vec{\nabla} \cdot \vec{h})^{(k)} f(\vec{x}_0) = f(\vec{x}_0) + h_1 \frac{\partial f}{\partial x}(\vec{x}_0) + h_2 \frac{\partial f}{\partial y}(\vec{x}_0) + \frac{1}{2} \left[h_1^2 \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(\vec{x}_0) + 2h_1 h_2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(\vec{x}_0) + h_2^2 \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(\vec{x}_0) \right]$$

$$\vec{x}_0 = (a_1, a_2), \quad h_1 = x - a_1, \quad h_2 = y - a_2$$

Ahora usamos esta expresión para determinar el polinomio de Taylor de segundo grado, por ejemplo, de:

$$f(x, y) = \ln(x + y) \text{ en } (1, 1)$$

$$\text{Como } \vec{x}_0 = (a_1, a_2) = (1, 1) \Rightarrow h_1 = x - a_1 = x - 1 \quad h_2 = y - a_2 = y - 1$$

$$f(x, y) = \ln(x + y) \Rightarrow f(1, 1) = \ln(2)$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{1}{x + y} = (x + y)^{-1} \Rightarrow \frac{\partial f}{\partial x}(1, 1) = \frac{1}{2}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{1}{x + y} = (x + y)^{-1} \Rightarrow \frac{\partial f}{\partial y}(1, 1) = \frac{1}{2}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = -1(x + y)^{-2} = \frac{-1}{(x + y)^2} \Rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(1, 1) = -\frac{1}{4}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = -1(x + y)^{-2} = \frac{-1}{(x + y)^2} \Rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(1, 1) = -\frac{1}{4}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = \frac{-1}{(x + y)^2} \Rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(1, 1) = -\frac{1}{4}$$

$$T_2 = f(\vec{x}_0) + h_1 \frac{\partial f}{\partial x}(\vec{x}_0) + h_2 \frac{\partial f}{\partial y}(\vec{x}_0) + \frac{1}{2} \left[h_1^2 \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(\vec{x}_0) + 2h_1 h_2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}(\vec{x}_0) + h_2^2 \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(\vec{x}_0) \right]$$

$$T_2 = \ln(2) + (x - 1) \frac{1}{2} + (y - 1) \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \left[(x - 1)^2 \left(-\frac{1}{4} \right) + 2(x - 1)(y - 1) \left(-\frac{1}{4} \right) + (y - 1)^2 \left(-\frac{1}{4} \right) \right]$$

$$T_2 = \ln(2) + \frac{1}{2}(x - 1) + \frac{1}{2}(y - 1) - \frac{1}{8}(x - 1)^2 - \frac{1}{4}(x - 1)(y - 1) - \frac{1}{8}(y - 1)^2$$

EXTREMOS

Entre las características geométricas básicas de la gráfica de una función se encuentran sus puntos de extremo, en los que la función alcanza su mayor y menor valor.

DEFINICIONES

EXTREMOS GLOBALES O ABSOLUTOS

Sea

$$f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

Decimos que f tiene en $\vec{x}_0 \in D_f$ un

a)

$\left(\begin{array}{c} \text{Máximo} \\ \text{Mínimo} \end{array} \right)$	$\left(\begin{array}{c} \text{global o absoluto} \\ \text{en sentido} \\ \text{amplio de valor} \\ f(\vec{x}_0) \end{array} \right)$	$\stackrel{\text{si y sólo si}}{\iff} \forall \vec{x} \in D_f \Rightarrow f(\vec{x}_0)$	$\left(\begin{array}{c} \geq \\ \leq \end{array} \right) f(\vec{x})$

b)

$\left(\begin{array}{c} \text{Máximo} \\ \text{Mínimo} \end{array} \right)$	$\left(\begin{array}{c} \text{global o absoluto} \\ \text{en sentido} \\ \text{estricto de valor} \\ f(\vec{x}_0) \end{array} \right)$	$\stackrel{\text{si y sólo si}}{\iff} \forall \vec{x} \in D_f - \{\vec{x}_0\} \Rightarrow f(\vec{x}_0)$	$\left(\begin{array}{c} > \\ < \end{array} \right) f(\vec{x})$

EXTREMOS LOCALES O RELATIVOS

Sea

$$f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

Decimos que f tiene en $\vec{x}_0 \in D_f$ un

a)

$\left(\begin{array}{c} \text{Máximo} \\ \vdots \\ \text{Mínimo} \end{array} \right)$	$\left(\begin{array}{c} \geq \\ \vdots \\ \leq \end{array} \right)$	$\begin{array}{c} \text{local o relativo} \\ \text{en sentido} \\ \text{amplio de} \\ \text{valor } f(\vec{x}_0) \end{array} \iff \exists B_r(\vec{x}_0) \mid \forall \vec{x} \in B_r(\vec{x}_0) \cap D_f \Rightarrow f(\vec{x}_0) \geq f(\vec{x})$
--	--	---

b)

$\left(\begin{array}{c} \text{Máximo} \\ \vdots \\ \text{Mínimo} \end{array} \right)$	$\left(\begin{array}{c} > \\ \vdots \\ < \end{array} \right)$	$\begin{array}{c} \text{local o relativo} \\ \text{en sentido} \\ \text{estricto de} \\ \text{valor } f(\vec{x}_0) \end{array} \iff \exists B'_r(\vec{x}_0) \mid \forall \vec{x} \in B'_r(\vec{x}_0) \cap D_f \Rightarrow f(\vec{x}_0) > f(\vec{x})$
--	--	--

Aclaración: Si $f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ (campo escalar) tiene un extremo (máximo o mínimo) en $\vec{x}_0 \in D_f$ entonces:

- $f(\vec{x}_0)$ es valor extremo de f
- \vec{x}_0 es punto de extremo de f

Es decir, $f(\vec{x}_0)$ es extremo de f y no \vec{x}_0 .

TEOREMA: CONDICIÓN NECESARIA DE EXTREMO

ENUNCIADO

Si $f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ tiene un extremo en $\vec{x}_0 \in D_f$, entonces:

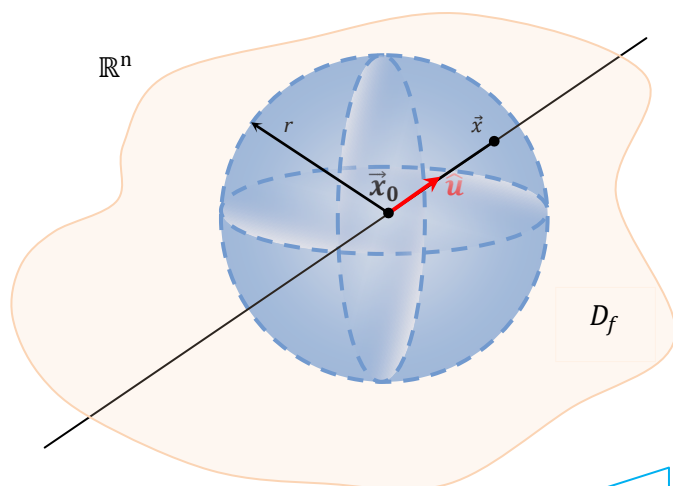
$$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) = \vec{0} \quad \text{ó} \quad f \text{ no es diferenciable en } \vec{x}_0$$

DEMOSTRACIÓN

(Sólo para f diferenciable con un extremo local en \vec{x}_0 punto interior del D_f)

Suponiendo que f tiene un mínimo local en sentido amplio en \vec{x}_0 , entonces

$$\forall \vec{u} \in \mathbb{R}^n, \exists B_r(\vec{x}_0) \mid \text{si } |t| < r \Rightarrow \underbrace{f(\vec{x}_0) \leq f(\vec{x}_0 + t\vec{u})}_{\text{por ser } \vec{x}_0 \text{ un mínimo local}}$$



$$\underbrace{f(\vec{x}_0 + t\vec{u}) - f(\vec{x}_0)}_{\geq 0} \geq 0$$

Luego si consideramos los siguientes límites:

$$\left. \begin{aligned} \lim_{t \rightarrow 0^+} \frac{f(\vec{x}_0 + t\vec{u}) - f(\vec{x}_0)}{t} &\geq 0 \\ \lim_{t \rightarrow 0^-} \frac{f(\vec{x}_0 + t\vec{u}) - f(\vec{x}_0)}{t} &\leq 0 \end{aligned} \right\}$$

Tenemos que: como f es diferenciable en \vec{x}_0 , $\exists D_{\vec{u}}f(\vec{x}_0) \forall \vec{u} \in \mathbb{R}^n$, entonces por el teorema de unicidad del límite ambos límites deben ser iguales, es decir tienen que ser cero.

$$\Rightarrow D_{\vec{u}}f(\vec{x}_0) = 0$$

Por ser f diferenciable en \vec{x}_0

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) \cdot \vec{u} = 0$$

Por ser \vec{u} arbitrario

$$\vec{\nabla} f(\vec{x}_0) = \vec{0}$$

Recordando que $\vec{\nabla}f(\vec{x}_0)$ es un vector que tiene por componentes las derivadas parciales de la función en el punto \vec{x}_0 , resulta que la condición impuesta implica que:

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(\vec{x}_0) = 0 \quad \text{para } i = 1, 2, \dots, n$$

Este teorema indica que los puntos de extremos de f deben buscarse en los puntos del dominio de f para los cuales $\vec{\nabla}f(\vec{x}) = \vec{0}$ ó donde f no es diferenciable. A estos puntos se los llama **puntos críticos** de f .

Sin embargo, como esta condición es necesaria pero no suficiente, no todos los puntos críticos son puntos de extremo.

PUNTO CRÍTICO

DEFINICIÓN

Sea

$$f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

Decimos que $\vec{x}_0 \in D_f$ es punto crítico f

si y sólo si

$$\vec{\nabla}f(\vec{x}_0) = \vec{0} \quad \text{ó } f \text{ no es diferenciable en } \vec{x}_0$$

En todo punto
crítico f tiene

Extremo

ó

Punto de ensilladura

Máximo

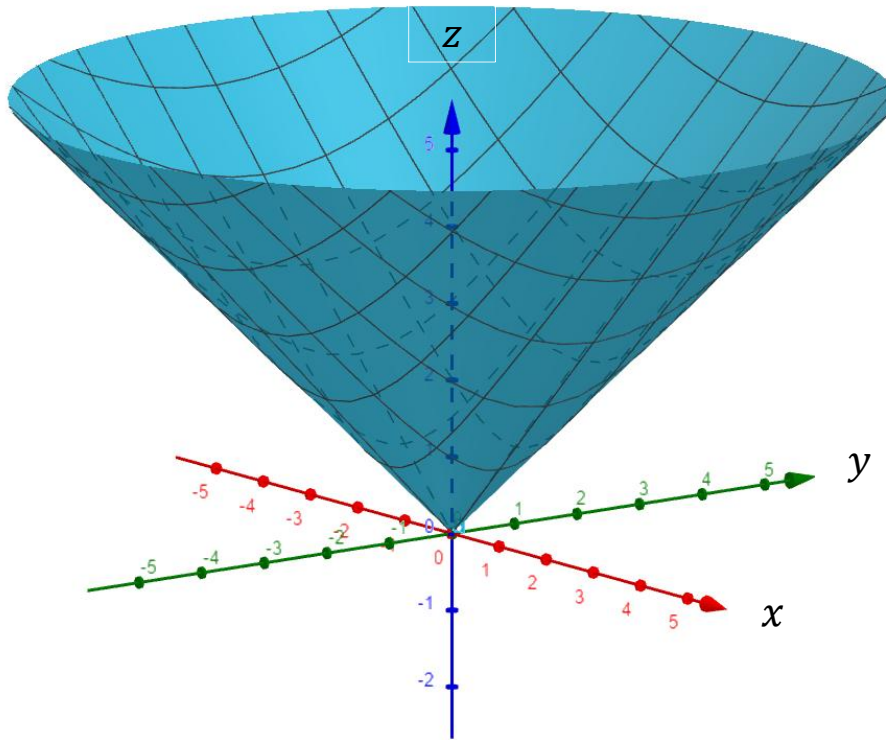
Mínimo

Máximo y mínimo
simultáneamente

* Un ejemplo de una función f que tiene un extremo en un punto interior de su dominio donde f **no** es diferenciable es:

$$z = f(x, y) = \sqrt{x^2 + y^2}$$

Su gráfica es



CONO CIRCULAR

Observando su gráfica y de acuerdo con las definiciones de extremo dadas vemos que f tiene en $(0,0)$ un mínimo local y global en sentido estricto de valor $f(0,0) = 0$.

Se puede comprobar que f no es diferenciable en $(0,0)$ (punto interior del dominio de f) si hacemos

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(t, 0) - f(0, 0)}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\sqrt{t^2}}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{|t|}{t} \nexists \Rightarrow \nexists f_x(0, 0)$$

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(0, t) - f(0, 0)}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\sqrt{t^2}}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{|t|}{t} \nexists \Rightarrow \nexists f_y(0, 0)$$

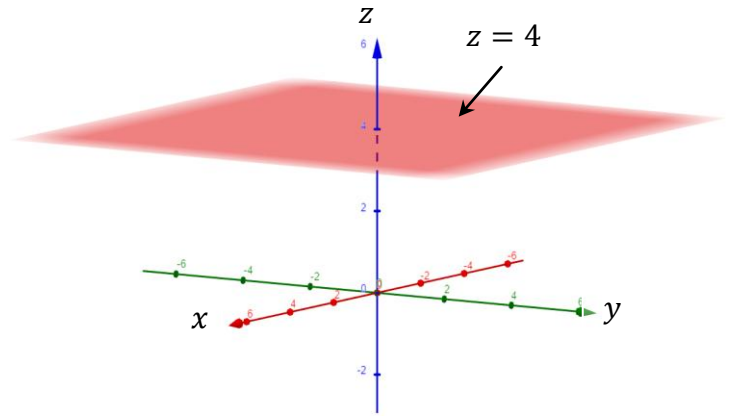
O sea que $\nexists \vec{\nabla} f(0, 0) \Rightarrow f$ no es diferenciable en $(0, 0)$.

* Un ejemplo de una función f que tiene máximo y mínimo a la vez es:

$$z = f(x, y) = 4$$

Por ser f diferenciable, los puntos críticos de f son todos los puntos

$\vec{x} = (x, y)$ para los cuales $\vec{\nabla} f(\vec{x}) = \vec{0}$:



$$\vec{\nabla} f = (f_x, f_y) = \vec{0} \Leftrightarrow \begin{cases} f_x = 0 \\ f_y = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \underbrace{0}_{f_x} = 0 & (1) \\ \underbrace{0}_{f_y} = 0 & (2) \end{cases}$$

Tanto la ecuación (1) como la (2) se satisfacen $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^2$, es decir todos puntos del dominio de f ($D_f = \mathbb{R}^2$) son puntos críticos y son puntos de máximo y mínimo (global y local) simultáneamente en sentido amplio.

PUNTO DE ENSILLADURA

DEFINICIÓN

Sea

$$f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

Decimos que f tiene un **punto de ensilladura** en \vec{x}_0 **punto crítico** de f si y sólo si

$$\forall B'_r(\vec{x}_0), \exists \vec{x}_1 \wedge \vec{x}_2 \in B'_r(\vec{x}_0) \cap D_f \mid f(\vec{x}_1) > f(\vec{x}_0) \wedge f(\vec{x}_2) < f(\vec{x}_0)$$

El punto $(\vec{x}_0, f(\vec{x}_0))$ correspondiente a la gráfica de f se llama **punto de ensilladura** de f .

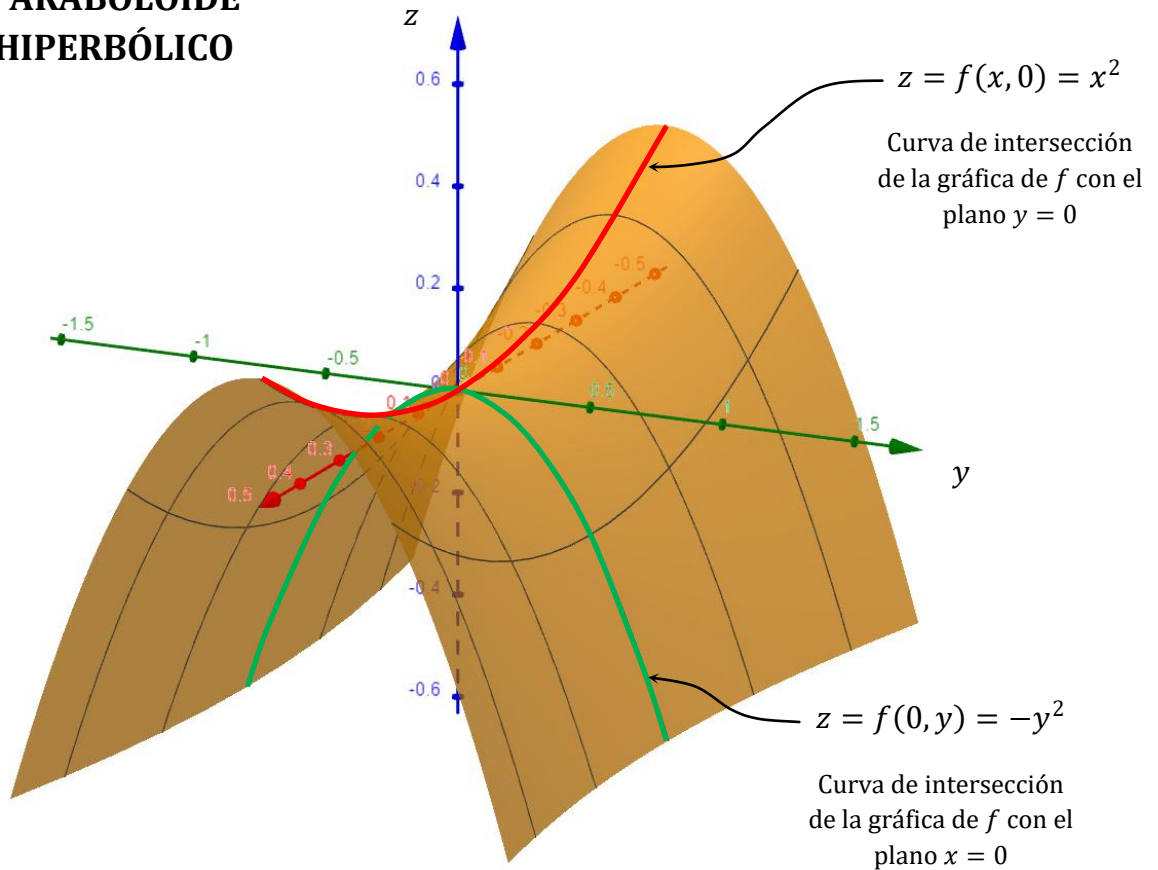
Ejemplo

Sea la función

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

Su gráfica es la siguiente superficie:

PARABOLOIDE HIPERBÓLICO



Como f es diferenciable, buscamos los puntos críticos haciendo:

$$\vec{\nabla} f = (f_x, f_y) = \vec{0} \Leftrightarrow \begin{cases} f_x = 0 \\ f_y = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \overbrace{2x}^{f_x} = 0 \Rightarrow x = 0 \\ \underbrace{-2y}_{f_y} = 0 \Rightarrow y = 0 \end{cases}$$

El único punto crítico de f es $\vec{x}_0 = (0, 0)$ donde $f(0, 0) = 0$.

Examinando directamente valores de f para puntos próximos al origen, vemos que:

$$f\left(\underbrace{x}_{\neq 0}, \underbrace{0}_y\right) > \underbrace{f(0,0)}_{=0} \quad y \quad f\left(\underbrace{0}_x, \underbrace{y}_{\neq 0}\right) < \underbrace{f(0,0)}_{=0}$$

Por lo tanto el punto $(x_0, y_0, f(x_0, y_0)) = (0,0,0)$ sobre la superficie correspondiente a la gráfica de f es un **punto de ensilladura** de la superficie.

Si hacemos:

- $z = f(x, 0) = x^2$, entonces f que ahora depende sólo de x ; tiene un **mínimo local y global estricto** en $(0,0)$.

En cambio si hacemos:

- $z = f(0, y) = -y^2$, entonces f que ahora depende sólo de y ; tiene un **máximo local y global estricto** en $(0,0)$.

Por lo tanto como f tiene en $(0,0)$ un **mínimo** en la dirección del eje x y un **máximo** en la dirección del eje y , el punto $(0,0,0)$ se llama **minimáx** o **punto de ensilladura** ya que cerca del origen la gráfica tiene la forma de una silla de montar, y f **no** tiene extremo en $(0,0)$.

Vamos interpretar geoméricamente que significa estar en presencia de un máximo, un mínimo o un punto de ensilladura.

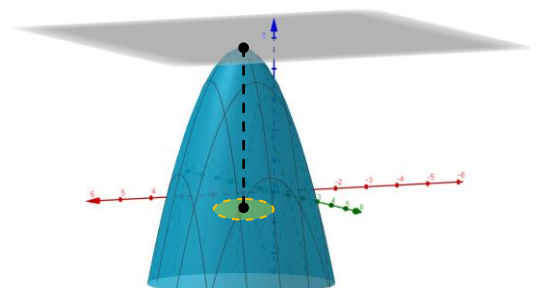
Consideremos una función $f: D_f \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ diferenciable definida por $z = f(x, y)$.

El hecho que $\vec{x}_0 = (x_0, y_0)$ sea punto crítico de f implica que la derivada direccional de f en \vec{x}_0 en toda dirección es cero por lo que las derivadas parciales son nulas en \vec{x}_0 y la ecuación del plano tangente a la gráfica de f en \vec{x}_0 :

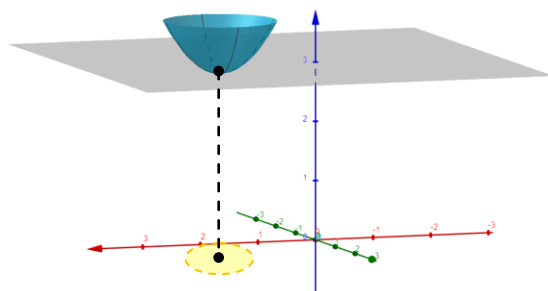
$$z = \underbrace{f_x(x_0, y_0)}_{=0} (x - x_0) + \underbrace{f_y(x_0, y_0)}_{=0} (y - y_0) + \underbrace{f(x_0, y_0)}_{z_0}$$

se reduce a $z = \underbrace{f(x_0, y_0)}_{z_0 = cte}$. O sea tenemos **plano tangente horizontal**.

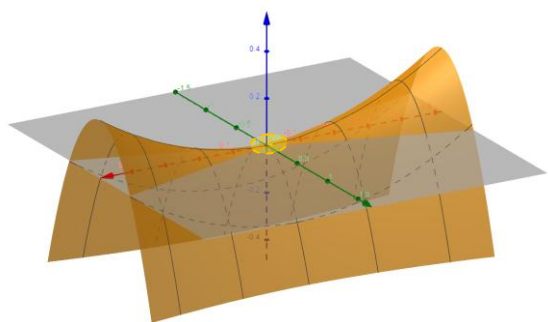
* Si \vec{x}_0 es un **punto de máximo estricto** sucede que en un $B'_r(\vec{x}_0)$, el gráfico de f se encuentra por debajo de dicho plano tangente horizontal.



* Si \vec{x}_0 es un **punto de mínimo estricto** sucede que en un $B'_r(\vec{x}_0)$, el gráfico de f se encuentra por encima de dicho plano tangente horizontal.



* Si \vec{x}_0 es un **punto de ensilladura** sucede que en un $B'_r(\vec{x}_0)$, el gráfico de f se encuentra a ambos lados de dicho plano tangente horizontal, atravesándolo.



En AMI para clasificar los puntos críticos de una función $f: D_f \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ se utiliza el criterio de la derivada segunda de f .

De manera análoga para campos escalares diferenciables $f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ vamos a deducir un criterio basado en la diferencial segunda f que nos permita determinar la naturaleza de los puntos críticos.

Para ello aproximamos a f con un polinomio de Taylor de segundo grado en un entorno de \vec{x}_0 punto crítico de f .

Por la fórmula de Taylor tenemos que:

$$f(\vec{x}) = f(\vec{x}_0) + \frac{1}{1!} \overbrace{df(\vec{x}_0, \vec{h})}^{=0 \text{ ya } \vec{x}_0 \text{ es punto crítico de } f} + \frac{1}{2!} d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) + R_2; \quad \text{con } \vec{h} = \vec{x} - \vec{x}_0$$

$\nabla f(\vec{x}_0) \cdot \vec{h}$

T_2 : polinomio de Taylor de segundo grado

$$f(\vec{x}) = f(\vec{x}_0) + \underbrace{\frac{1}{2!} d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h})}_{T_2} + R_2$$

$$f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0) = \frac{1}{2!} d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) + R_2$$

Para valores de $\vec{h} \neq \vec{0}$ suficientemente pequeños, es decir para puntos \vec{x} suficientemente cercanos a \vec{x}_0 pero con $\vec{x} \neq \vec{x}_0$, R_2 es despreciable frente al valor de la $d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h})$ por lo que

$$f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0) \approx \frac{1}{2!} d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h})$$

O sea si aproximamos a f usando T_2 en un $B_r(\vec{x}_0)$ tenemos que:

$$\boxed{\text{sgn}[f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0)] = \text{sgn}[d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h})]}$$

lo que nos permite analizar el signo de la diferencia $f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0)$ haciéndolo con el signo de $d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h})$. Por lo tanto $\forall \vec{h} \neq \vec{0}$ con \vec{h} suficientemente pequeño vemos que:

- a) Si $d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) > 0 \Rightarrow f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0) > 0 \Rightarrow f(\vec{x}) > f(\vec{x}_0)$, f tiene un **mínimo local** en \vec{x}_0 .
- b) Si $d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) < 0 \Rightarrow f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0) < 0 \Rightarrow f(\vec{x}) < f(\vec{x}_0)$, f tiene un **máximo local** en \vec{x}_0 .
- c) Si $d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) \geq 0 \Rightarrow f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0) \geq 0 \Rightarrow f(\vec{x}) \geq f(\vec{x}_0)$, f tiene un **punto de ensilladura** en \vec{x}_0 .

Recordando la expresión de la diferencial segunda tenemos que ésta también puede expresarse en forma matricial

$$d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) = \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^n \underbrace{f_{ij}(\vec{x}_0)}_{\substack{\text{Derivada parcial de} \\ \text{segundo orden de } f}} h_j \right) h_i$$

Es una **forma cuadrática** que puede expresarse en forma matricial como el siguiente producto :

$$= \underbrace{(h_1, \dots, h_n)}_{1 \times n} \underbrace{\begin{pmatrix} f_{11} & \cdots & f_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{n1} & \cdots & f_{nn} \end{pmatrix}_{\vec{x}_0}}_{\substack{H_f(\vec{x}_0) \\ n \times n}} \underbrace{\begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_n \end{pmatrix}}_{n \times 1}$$

donde a $H_f(\vec{x}_0)$ se la llama **matriz Hessiana** de f en \vec{x}_0 . Como estamos usando un polinomio de Taylor de segundo grado T_2 para aproximar a f en un $B_r(\vec{x}_0) \subset D_f$ se requiere que $f \in C^2(B_r(\vec{x}_0))$, con lo cual $f_{ij} = f_{ji}$ y en consecuencia la matriz $H_f(\vec{x}_0)$ es simétrica.

CLASIFICACIÓN DE PUNTOS CRÍTICOS

Para un campo escalar f **diferenciable** de n variables podemos utilizar el siguiente criterio basado en la matriz de las derivadas segundas de f para la clasificación de sus puntos críticos.

TEOREMA

Sean

$$- f: D_f \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

un campo escalar con $f \in C^2(B_r(\vec{x}_0))$, siendo \vec{x}_0 punto crítico de f

$$- Hf(\vec{x}_0) = \begin{pmatrix} f_{11} & \cdots & f_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{n1} & \cdots & f_{nn} \end{pmatrix}_{\vec{x}_0} \text{ la matriz **Hessiana** de } f \text{ en } \vec{x}_0 \text{ y}$$

$$- |H_1| = f_{11} \quad , \quad |H_2| = \begin{vmatrix} f_{11} & f_{12} \\ f_{21} & f_{22} \end{vmatrix}, \quad \dots \quad , \quad |H_n| = \begin{vmatrix} f_{11} & \cdots & f_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{n1} & \cdots & f_{nn} \end{vmatrix}$$

los determinantes **menores angulares** de la matriz Hessiana de f en \vec{x}_0 .

Entonces:

Caso 1: $|H_n| \neq 0$

$$a) \text{ Si } |H_i| > 0, \quad 1 \leq i \leq n \Rightarrow d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) > 0 \quad \forall \vec{h} \neq \vec{0}$$

f tiene en \vec{x}_0 un **mínimo local**

$$b) \text{ Si } |H_i| < 0 \text{ para los } i \text{ impares}$$

$$|H_i| > 0 \text{ para los } i \text{ pares}$$

f tiene en \vec{x}_0 un **máximo local**

$$\left. \begin{matrix} 1 \leq i \leq n \end{matrix} \right\} \Rightarrow d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) < 0 \quad \forall \vec{h} \neq \vec{0}$$

$$c) \text{ En otro caso } f \text{ tiene en } \vec{x}_0 \text{ un **punto de ensilladura** } [d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) \geq 0 \quad \forall \vec{h} \neq \vec{0}]$$

Caso 2: $|H_n| = 0$. $[d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) \geq 0 \text{ ó } d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) \leq 0 \text{ ó } d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) \geq 0 \text{ ó } d^2 f(\vec{x}_0, \vec{h}) = 0 \quad \forall \vec{h} \neq \vec{0}]$

No decide.

Este teorema, si bien da **condiciones suficientes** para la existencia de extremo y punto de ensilladura, no cubre todos los casos que pueden presentarse ya que en el **Caso 2** podría haber en \vec{x}_0 un punto de extremo ó de ensilladura, sin embargo el criterio no permite obtener una visión del comportamiento de f en un entorno de dicho punto crítico y por eso decimos (en este caso) que el criterio no decide o no brinda información.

Para una función de 2 variables ($n = 2$) donde

$$|H_2| = |Hf(\vec{x}_0)| = \begin{vmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{yx} & f_{yy} \end{vmatrix}_{\vec{x}_0}$$

es el determinante Hessiano de f en \vec{x}_0 , el criterio se reduce a:

(I) Si $|Hf(\vec{x}_0)| > 0$ y $f_{xx}(\vec{x}_0) > 0$ - Caso 1.a)

f tiene en \vec{x}_0 un **mínimo local**

(II) Si $|Hf(\vec{x}_0)| > 0$ y $f_{xx}(\vec{x}_0) < 0$ - Caso 1.b)

f tiene en \vec{x}_0 un **máximo local**

(III) Si $|Hf(\vec{x}_0)| < 0$ - Caso 1.c)

f tiene en \vec{x}_0 un **punto de ensilladura**

(IV) Si $|Hf(\vec{x}_0)| = 0$ - Caso 2

No decide

EJEMPLOS

Ejemplo 1

Encuentre y clasifique los puntos críticos de la siguiente función

$$f(x, y, z) = xyz - x^2 - y^2 - z^2$$

Solución

Por ser f diferenciable, los puntos críticos de f son todos los puntos $\vec{x} = (x, y, z)$ para los cuales $\vec{\nabla}f(\vec{x}) = \vec{0}$.

Entonces se hace:

$$\vec{\nabla} f = (f_x, f_y, f_z) = \vec{0} \Leftrightarrow \begin{cases} f_x = 0 \Rightarrow yz - 2x = 0 & (1) \\ f_y = 0 \Rightarrow xz - 2y = 0 & (2) \\ f_z = 0 \Rightarrow xy - 2z = 0 & (3) \end{cases}$$

Y se buscan todas las ternas ordenadas (x, y, z) que satisfacen este sistema de 3 ecuaciones con 3 incógnitas.

De (1) se obtiene

Sustituyendo $x = \frac{1}{2}yz$ en (2)

$$\begin{aligned} (4) \quad x &= \frac{1}{2}yz \\ \frac{1}{2}yz^2 - 2y &= 0 \\ \frac{1}{2}y(z^2 - 4) &= 0 \end{aligned}$$

\swarrow $y = 0$
 \searrow $z = \pm 2$

- Si $y = 0$ en (3) se obtiene: $0 - 2z = 0 \Rightarrow z = 0$.

Luego con $y = 0 \wedge z = 0$ en (4) se obtiene $x = 0$.

Por lo tanto $(x, y, z) = (0, 0, 0)$ es punto crítico de f .

- Si $z = 2$ en (3) se obtiene $xy - 2(2) = 0 \Rightarrow xy = 4 \Rightarrow$
 $\Rightarrow (5) \quad y = \frac{4}{x}, \quad x \neq 0$

Sustituyendo $y = \frac{4}{x}$ y $z = 2$ en (2):

$$\begin{aligned} x(2) - 2\left(\frac{4}{x}\right) &= 0 \\ \frac{2x^2 - 8}{x} &= 0 \Rightarrow 2x^2 = 8 \Rightarrow x = \pm 2 \end{aligned}$$

Como $z = 2$, si se sustituye $x = \pm 2$ en (5) se obtienen los puntos críticos: $(2, 2, 2)$ y $(-2, -2, 2)$.

- Si $z = -2$ en (3) se obtiene $xy - 2(-2) = 0 \Rightarrow xy = -4 \Rightarrow$

$$\Rightarrow (6) y = -\frac{4}{x}, \quad x \neq 0$$

Sustituyendo $y = -\frac{4}{x}$ y $z = -2$ en (2)

$$x(-2) + 2\left(\frac{4}{x}\right) = 0$$

$$\frac{-2x^2 + 8}{x} = 0 \Rightarrow 2x^2 = 8 \Rightarrow x = \pm 2$$

Como $z = -2$, si se sustituye $x = \pm 2$ en (6) se obtienen los puntos críticos:
 $(2, -2, -2)$ y $(-2, 2, -2)$.

Entonces los puntos críticos son:

- 1) $(0,0,0)$
- 2) $(2,2,2)$
- 3) $(-2, -2, 2)$
- 4) $(2, -2, -2)$
- 5) $(-2, 2, -2)$

Clasificación:

La matriz Hessiana de f es:

$$\begin{aligned} f_x &= yz - 2x \\ f_y &= xz - 2y \\ f_z &= xy - 2z \end{aligned}$$

$$Hf = \begin{pmatrix} f_{11} & f_{12} & f_{13} \\ f_{21} & f_{22} & f_{23} \\ f_{31} & f_{32} & f_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_{xx} & f_{xy} & f_{xz} \\ f_{yx} & f_{yy} & f_{yz} \\ f_{zx} & f_{zy} & f_{zz} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & z & y \\ z & -2 & x \\ y & x & -2 \end{pmatrix}$$

Para 1) $(0,0,0)$

$$Hf(0,0,0) = \begin{pmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$$

y

$$|H_1| = -2 < 0, |H_2| = \begin{vmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{vmatrix} = 4 > 0,$$

$$|H_3| = |H| = \begin{vmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{vmatrix} = -2 \begin{vmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{vmatrix} - 0 \begin{vmatrix} 0 & 0 \\ 0 & -2 \end{vmatrix} + 0 \begin{vmatrix} 0 & -2 \\ 0 & 0 \end{vmatrix} = -8 < 0$$

Como $|H_1| < 0$, $|H_2| > 0$ y $|H_3| < 0$ - caso 1.b)

f tiene en $(0,0,0)$ un **máximo local**

Para 2) $(2,2,2)$

$$Hf(2,2,2) = \begin{pmatrix} -2 & 2 & 2 \\ 2 & -2 & 2 \\ 2 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$|H_1| = -2 < 0, |H_2| = \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -2 \end{vmatrix} = 0,$$

$$|H_3| = |H| = \begin{vmatrix} -2 & 2 & 2 \\ 2 & -2 & 2 \\ 2 & 2 & -2 \end{vmatrix}$$

$$= -2 \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -2 \end{vmatrix} - 2 \begin{vmatrix} 2 & 2 \\ 2 & -2 \end{vmatrix} + 2 \begin{vmatrix} 2 & -2 \\ 2 & 2 \end{vmatrix}$$

$$= 0 + 16 + 16 = 32 > 0$$

- caso 1.c)

f tiene en $(2,2,2)$ un **punto de ensilladura**

Para 3) $(-2,-2,2)$

$$Hf(-2,-2,2) = \begin{pmatrix} -2 & 2 & -2 \\ 2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$|H_1| = -2 < 0, |H_2| = \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -2 \end{vmatrix} = 0,$$

$$|H_3| = |H| = \begin{vmatrix} -2 & 2 & -2 \\ 2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{vmatrix}$$

$$= -2 \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ -2 & -2 \end{vmatrix} - 2 \begin{vmatrix} 2 & -2 \\ -2 & -2 \end{vmatrix} - 2 \begin{vmatrix} 2 & -2 \\ -2 & -2 \end{vmatrix}$$

$$= 0 + 16 + 16 = 32 > 0$$

- caso 1.c)

f tiene en $(-2,-2,2)$ un **punto de ensilladura**

Para 4) $(2, -2, -2)$

$$Hf(2, -2, -2) = \begin{pmatrix} -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & 2 \\ -2 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$|H_1| = -2 < 0, |H_2| = \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ -2 & -2 \end{vmatrix} = 0,$$

$$\begin{aligned} |H_3| = |H| &= \begin{vmatrix} -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & 2 \\ -2 & 2 & -2 \end{vmatrix} \\ &= -2 \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ 2 & -2 \end{vmatrix} + 2 \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ -2 & -2 \end{vmatrix} - 2 \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ -2 & 2 \end{vmatrix} \\ &= 0 + 16 + 16 = 32 > 0 \end{aligned}$$

- caso 1.c)

f tiene en $(2, -2, -2)$ un punto de ensilladura

Para 5) $(-2, 2, -2)$

$$Hf(-2, 2, -2) = \begin{pmatrix} -2 & -2 & 2 \\ -2 & -2 & -2 \\ 2 & -2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$|H_1| = -2 < 0, |H_2| = \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ -2 & -2 \end{vmatrix} = 0,$$

$$\begin{aligned} |H_3| = |H| &= \begin{vmatrix} -2 & -2 & 2 \\ -2 & -2 & -2 \\ 2 & -2 & -2 \end{vmatrix} \\ &= -2 \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ -2 & -2 \end{vmatrix} + 2 \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ 2 & -2 \end{vmatrix} + 2 \begin{vmatrix} -2 & -2 \\ 2 & -2 \end{vmatrix} \\ &= 0 + 16 + 16 = 32 > 0 \end{aligned}$$

- caso 1.c)

f tiene en $(2, -2, -2)$ un punto de ensilladura

Ejemplo 2

Encuentre y clasifique los puntos críticos de la función:

$$f(x, y) = x^3 + 3xy^2 - 3x^2 - 3y^2 + 4$$

Solución

Por ser f diferenciable, se buscan los puntos donde:

$$\vec{\nabla} f = (f_x, f_y) = \vec{0} \Leftrightarrow \begin{cases} f_x = 0 \\ f_y = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} 3x^2 + 3y^2 - 6x = 0 & (1) \\ 6xy - 6y = 0 & (2) \end{cases}$$

Se obtiene un sistema de 2 ecuaciones no lineales con 2 incógnitas.

De (2) $6y(x - 1) = 0 \begin{cases} y = 0 \\ x = 1 \end{cases}$

Si $y = 0$ en (1) se obtiene

$$3x^2 - 6x = 0 \Rightarrow 3x(x - 2) = 0 \begin{cases} x = 0 \\ x = 2 \end{cases}$$

Entonces se tienen los puntos críticos: $(0,0)$ y $(2,0)$.

Si $x = 1$ en (1) se obtiene

$$3 + 3y^2 - 6 = 0 \Rightarrow 3(y^2 - 1) = 0 \begin{cases} y = 1 \\ y = -1 \end{cases}$$

Y los puntos críticos: $(1,1)$ y $(1,-1)$.

Clasificación:

El determinante hessiano de f es:

$$|Hf| = \begin{vmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{yx} & f_{yy} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 6x - 6 & 6y \\ 6y & 6x - 6 \end{vmatrix} = (6x - 6)^2 - 36y^2$$

Para $(0,0)$ se tiene que

$$|Hf(0,0)| = 36 > 0 \quad y \quad f_{xx}(0,0) = -6 < 0 \quad - \text{ caso 1.b}$$

Por lo tanto f tiene en $(0,0)$ un máximo local

Para (2,0) se tiene que

$$|Hf(2,0)| = 36 > 0 \quad y \quad f_{xx}(2,0) = 6 > 0 \quad - \text{ caso 1.a}$$

Por lo tanto f tiene en (2,0) un **mínimo local**

Para (1,1) se tiene que

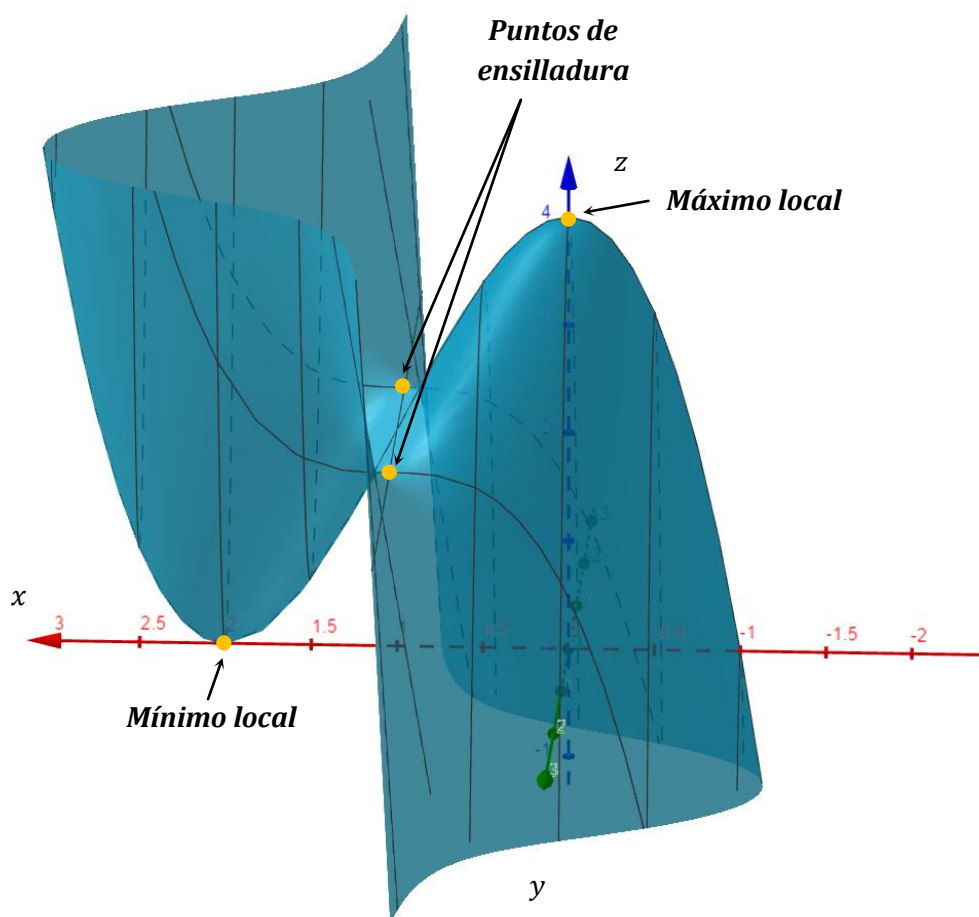
$$|Hf(1,1)| = -36 < 0 \quad - \text{ caso 1.c}$$

Por lo tanto f tiene en (1,1) un **punto de ensilladura**

Para (1,-1) se tiene que

$$|Hf(1,1)| = -36 < 0 \quad - \text{ caso 1.c}$$

Por lo tanto f tiene en (1,-1) un **punto de ensilladura**



EJERCICIOS RESUELTOS

Ejercicio 1 Encuentre y clasifique los puntos críticos de la función

$$f(x, y) = 3x^3 + y^2 - 9x + 4y$$

Solución

$$\begin{cases} f_x = 9x^2 - 9 = 0 & (1) \\ f_y = 2y + 4 = 0 & (2) \end{cases}$$

De (1) $x = \pm 1$ y de (2) $y = -2$

Luego los puntos críticos de f son: $(1, -2)$ y $(-1, -2)$.

$$f_{xx} = 18x, \quad f_{xy} = f_{yx} = 0, \quad f_{yy} = 2$$

$$|Hf(x, y)| = \begin{vmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{yx} & f_{yy} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 18x & 0 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 36x$$

Para $(1, -2)$

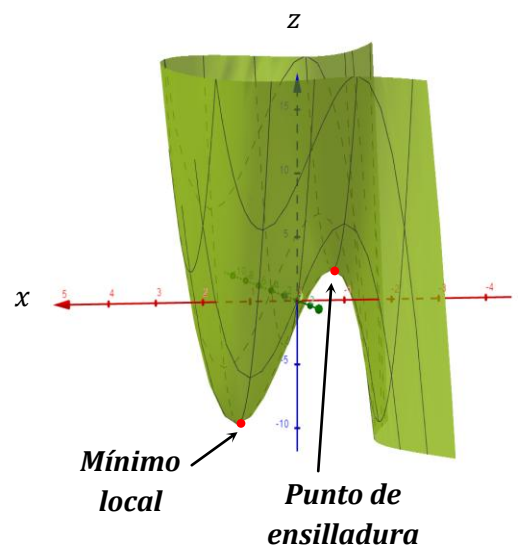
$$|Hf(1, -2)| = 36 > 0, \quad f_{xx}(1, -2) = 18 > 0$$

f tiene en $(1, -2)$ un mínimo local

Para $(-1, -2)$

$$|Hf(-1, -2)| = -36 < 0$$

f tiene en $(-1, -2)$ un punto de ensilladura



Ejercicio 2 Encuentre y clasifique los puntos críticos de la función

$$f(x, y) = (x^2 + y^2)e^{y^2 - x^2}$$

Solución

$$f_x = 2xe^{y^2 - x^2} + (x^2 + y^2)(-2x)e^{y^2 - x^2}$$

$$f_y = 2ye^{y^2 - x^2} + (x^2 + y^2)(2y)e^{y^2 - x^2}$$

$$\begin{cases} \underbrace{2xe^{y^2-x^2}(1-x^2-y^2)}_{f_x} = 0 \\ \underbrace{2ye^{y^2-x^2}(1+x^2+y^2)}_{f_y} = 0 \end{cases} \text{ como las exponenciales nunca se anulan:}$$

$$\begin{cases} 2x(1-x^2-y^2) = 0 & (1) \\ 2y(1+x^2+y^2) = 0 & (2) \end{cases}$$

De (2) $y = 0$ ya que $1+x^2+y^2$ nunca se anula.
Si $y = 0$ en (1)

$$2x(1-x^2) = 0 \begin{cases} x = 0 \\ x = \pm 1 \end{cases}$$

Luego los puntos críticos de f son: $(0,0)$, $(1,0)$ y $(-1,0)$.

$$f_{xx} = 2e^{y^2-x^2}(1-x^2-y^2) - 4x^2(1-x^2-y^2)e^{y^2-x^2} - 4x^2e^{y^2-x^2}$$

$$f_{xy} = f_{yx} = 4xye^{y^2-x^2}(1-x^2-y^2) - 4xye^{y^2-x^2}$$

$$f_{yy} = 2e^{y^2-x^2}(1+x^2+y^2) + 4y^2e^{y^2-x^2}(1+x^2+y^2) + 4y^2e^{y^2-x^2}$$

Para $(0,0)$

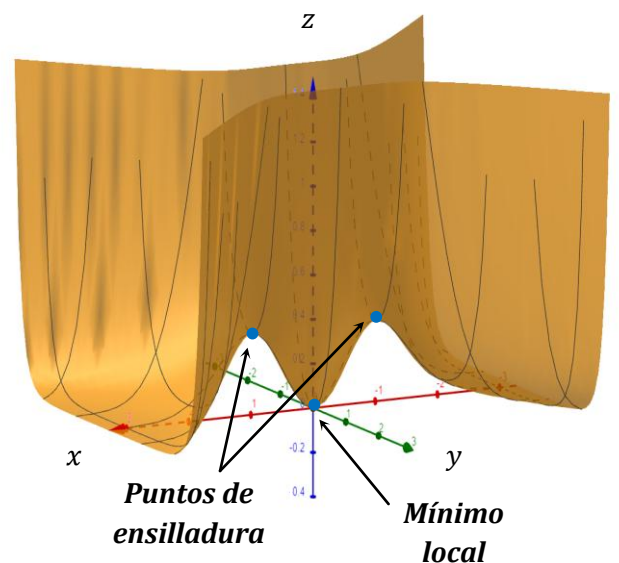
$$\begin{aligned} |Hf(0,0)| &= \begin{vmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{yx} & f_{yy} \end{vmatrix}_{(0,0)} \\ &= \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 4 > 0, \quad f_{xx}(0,0) = 2 > 0 \end{aligned}$$

f tiene en $(0,0)$ un mínimo local

Para $(\pm 1,0)$

$$\begin{aligned} |Hf(\pm 1,0)| &= \begin{vmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{yx} & f_{yy} \end{vmatrix}_{(\pm 1,0)} \\ &= \begin{vmatrix} -\frac{4}{e} & 0 \\ 0 & \frac{4}{e} \end{vmatrix} = -\frac{16}{e^2} < 0 \end{aligned}$$

f tiene puntos de ensilladura en $(1,0)$ y en $(-1,0)$



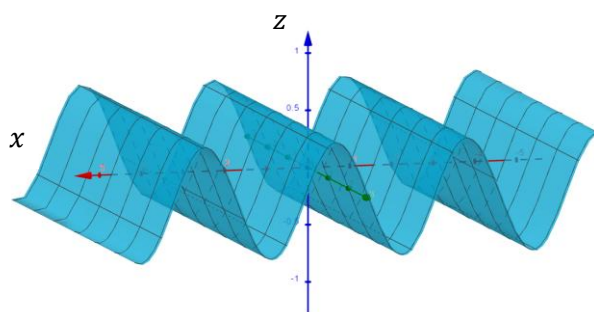
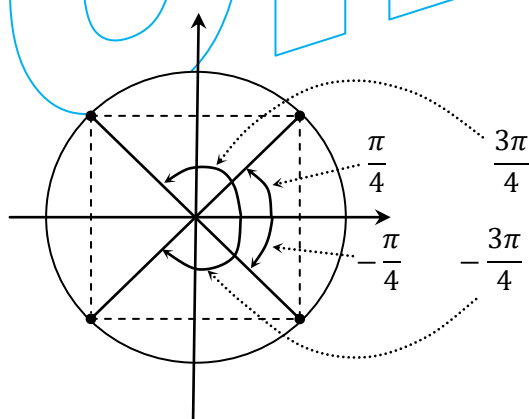
Ejercicio 3 Encuentre los puntos críticos de la función

$$f(x, y) = \operatorname{sen}(x)\cos(x)$$

y en caso de ser posible clasifíquelos.

Solución

$$\vec{\nabla} f = (f_x, f_y) = \vec{0} \Leftrightarrow \begin{cases} f_x = 0 \\ f_y = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \cos^2(x) - \operatorname{sen}^2(x) = 0 & (1) \\ 0 = 0 & (2) \end{cases}$$



$$\text{Puntos críticos} = \left\{ (x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x = \frac{\pi}{4} + k\frac{\pi}{2}, k \in \mathbb{Z} \right\}$$

$$f_{xx} = -2\cos(x)\operatorname{sen}(x) - 2\operatorname{sen}(x)\cos(x) = -4\cos(x)\operatorname{sen}(x), \quad f_{yy} = 0, \quad f_{xy} = f_{yx} = 0$$

$$|Hf| = 0 \quad \text{No decide}$$

Ejercicio 4

Encuentre y clasifique los puntos críticos de la función $f(x, y) = x \operatorname{sen}(y)$.

Solución

$$\vec{\nabla} f = (f_x, f_y) = \vec{0} \Leftrightarrow \begin{cases} f_x = 0 \\ f_y = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \operatorname{sen}(y) = 0 & (1) \\ x \cos(y) = 0 & (2) \end{cases}$$

$$\text{De (1)} \quad y = k\pi, k \in \mathbb{Z}$$

$$\text{De (2)} \quad x = 0 \text{ o } y = \pm \frac{\pi}{2} + 2n\pi, \quad n \in \mathbb{Z}$$

Pero como $\sin\left(\overbrace{\pm \frac{\pi}{2} + 2n\pi}^y\right) \neq 0$, $n \in \mathbb{Z}$, se descarta $y = \pm \frac{\pi}{2} + 2n\pi$, $n \in \mathbb{Z}$.

Luego

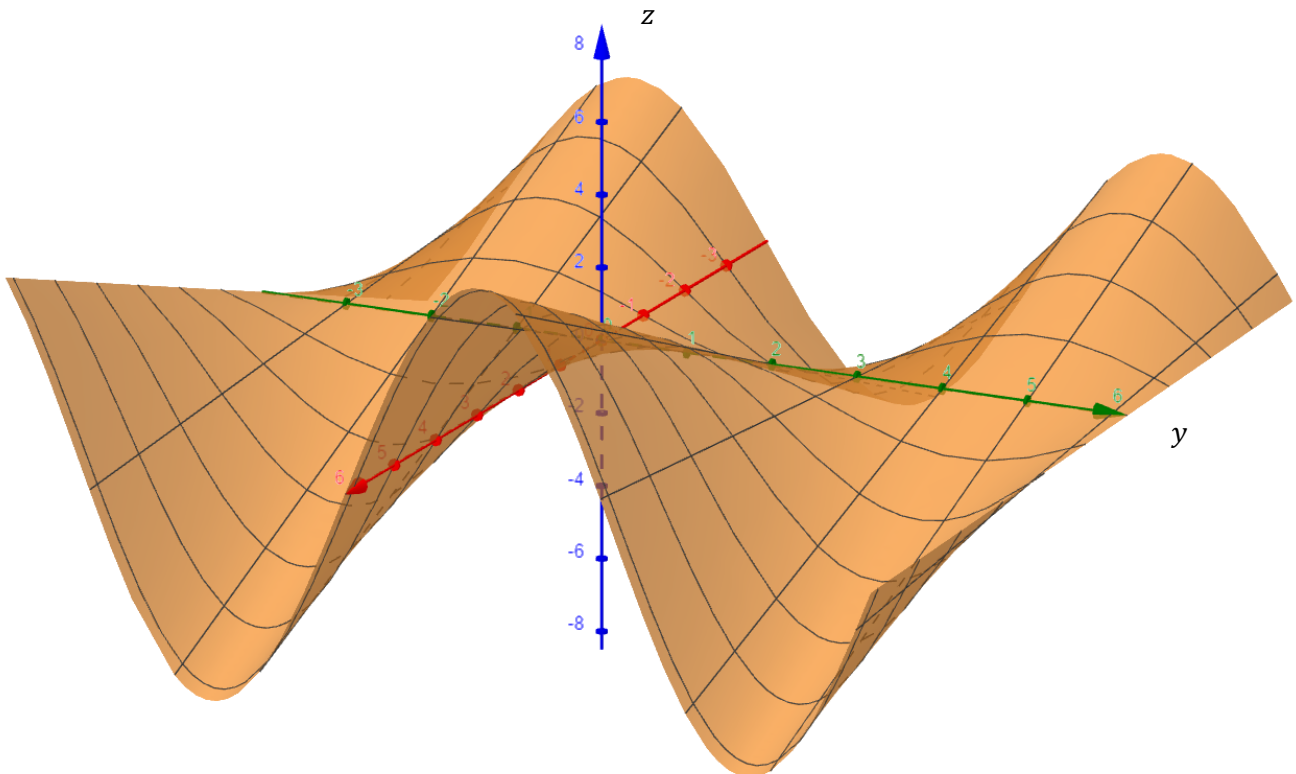
$$\text{Puntos críticos} = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x = 0, y = k\pi, k \in \mathbb{Z}\}$$

$$f_{xx} = 0, \quad f_{yy} = -x \sin(y), \quad f_{xy} = f_{yx} = \cos(y)$$

$$|Hf| = \begin{vmatrix} f_{xx} & f_{xy} \\ f_{yx} & f_{yy} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & \cos(y) \\ \cos(y) & -x \sin(y) \end{vmatrix} = -\cos^2(y)$$

$$|Hf(0, k\pi)| = -\cos^2(k\pi) = -1, \quad k \in \mathbb{Z}$$

f tiene en $(0, k\pi)$ con $k \in \mathbb{Z}$ **puntos de ensilladura**.



EJERCICIOS PROPUESTOS

1. Encuentre y clasifique los puntos críticos de las siguientes funciones:

a) $f(x, y) = x^2 + 2y^2 - 4x + 4y$

Resp: f tiene en $(2, -1)$ un mínimo local.

b) $f(x, y) = 6x - 3x^2 - y^2 + 2y$

Resp: f tiene en $(1, 1)$ un máximo local.

c) $f(x, y) = x^2 + 5y^2 + x^2y + 2y^3$

Resp: f tiene en $(0, 0)$ un mínimo local, en $(0, -\frac{5}{3})$ un máximo local, y en $(2, -1)$ y $(-2, -1)$ puntos de ensilladura.

d) $f(x, y) = xye^{x+2y}$

Resp: f tiene en $(0, 0)$ un punto de ensilladura, y en $(-1, -\frac{1}{2})$ un máximo local.

e) $f(x, y) = x^3 + y^3 - 6x^2 - 6y^2 - 36x$

Resp: f tiene en $(6, 4)$ un mínimo local, en $(-2, 0)$ un máximo local, y en $(6, 0)$ y $(-2, 4)$ puntos de ensilladura.

f) $f(x, y) = x^4 + y^4 - 4xy + 1$

Resp: f tiene en $(0, 0)$ un punto de ensilladura, y en $(1, 1)$ y $(-1, -1)$ mínimos locales.

g) $f(x, y) = y^3 + x^2 - 6xy + 3x + 6y - 7$

Resp: f tiene en $(\frac{27}{2}, 5)$ un mínimo local, y en $(\frac{3}{2}, 1)$ un punto de ensilladura.

h) $f(x, y) = x^3 + 3xy^2 - 15x - 12y$

Resp: f tiene en $(2, 1)$ un mínimo local, en $(-2, -1)$ un máximo local, y en $(1, 2)$ y $(-1, -2)$ puntos de ensilladura.

i) $f(x, y) = (x + y)e^{-xy}$

Resp: f tiene en $(\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2})$ y $(-\frac{\sqrt{2}}{2}, -\frac{\sqrt{2}}{2})$ puntos de ensilladura.

j) $f(x, y) = 3y^2 + 6xy - 2y^3 - 3x^2$

Resp: f tiene en $(0, 0)$ un punto de ensilladura, y en $(2, 2)$ máximo local.

k) $f(x, y) = x^3 + y^2 - 2xy + 7x - 8y$

Resp: f tiene en $(-\frac{1}{3}, \frac{11}{3})$ un punto de ensilladura, y en $(1, 5)$ mínimo local.

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

Resp: f tiene en $(0, 0)$ un mínimo local, y en $(2, -1)$ y $(-2, -1)$ puntos de ensilladura.

m) $f(x, y) = e^{2x^2 - \frac{1}{2}y^2 + y}$

Resp: f tiene en $(0, 1)$ un punto de ensilladura.

n) $f(x, y) = 3x^2y + y^3 - 15y - 12x$

Resp: f tiene en $(1, 2)$ un mínimo local, en $(-1, -2)$ un máximo local, y en $(2, 1)$ y $(-2, -1)$ puntos de ensilladura.

o) $f(x, y) = e^{3x^2 - 6x + 2y^2}$

Resp: f tiene en $(1, 0)$ un mínimo local.

2. Obtenga la distancia más corta desde el punto $(0, 1, -2)$ al plano de ecuación $2x + y + z = 4$.

Resp: $d = \frac{5}{6}\sqrt{6}$

3. Obtenga los puntos sobre el cono de ecuación $z^2 = x^2 + y^2$ más cercanos al punto $(2, 4, 0)$.

Resp: $(1, 2, \sqrt{5})$ $(1, 2, -\sqrt{5})$

4. Obtenga el volumen de la caja rectangular más grande en el primer octante con tres caras en los planos coordenados y un vértice en el plano de ecuación $2x + 3y + z = 6$.

Resp: $\frac{4}{3}$

5. Sean dos rectas definidas en forma paramétrica como:

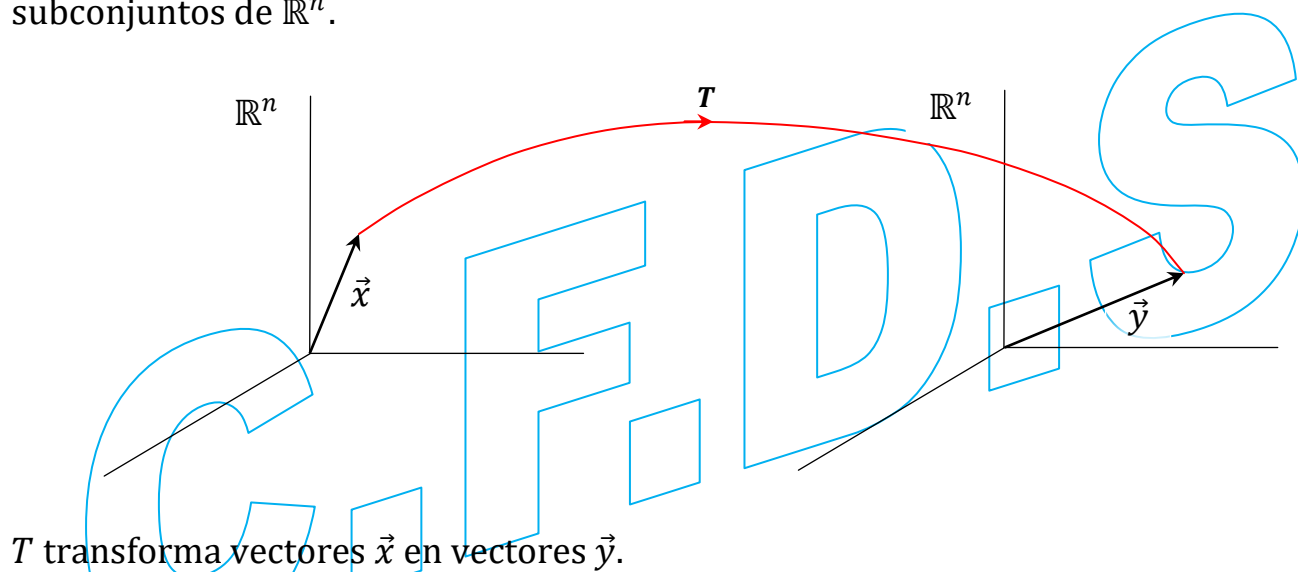
$$\vec{\alpha}(t) = (t, 2t, -1) \quad y \quad \vec{\beta}(s) = (3s, 2s, 0)$$

Obtenga la mínima distancia entre ellas y los dos puntos (uno de cada recta) más cercanos entre sí.

Resp: $d = 1$; $(0, 0, -1), (0, 0, 0)$

TRANSFORMACIÓN

Una transformación es una función $T: D_T \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ cuyo dominio y rango son subconjuntos de \mathbb{R}^n .



T transforma vectores \vec{x} en vectores \vec{y} .

Transformación uno a uno

Una transformación $T: D_T \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ es **uno a uno** (o inyectiva) si y sólo si nunca transforma 2 vectores distintos en el mismo vector.

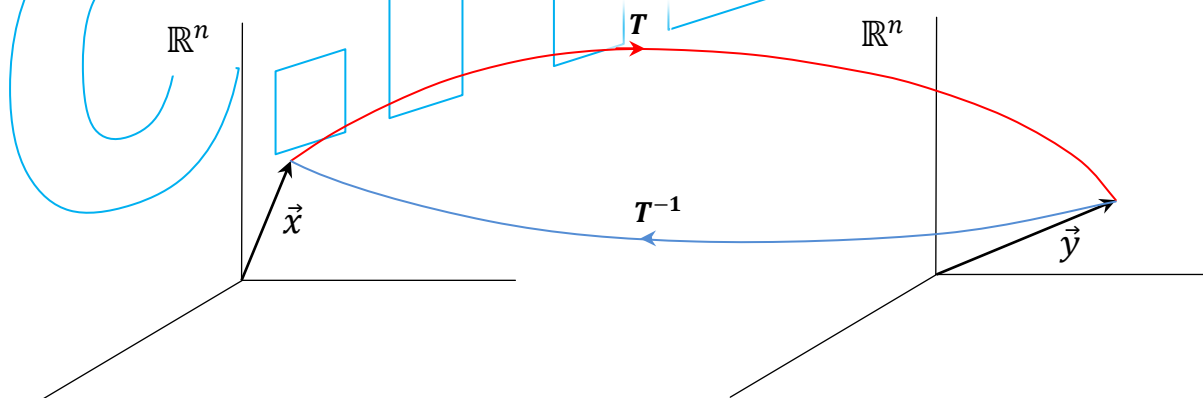
Es decir: $T(\vec{x}_1) \neq T(\vec{x}_2)$ siempre que $\vec{x}_1 \neq \vec{x}_2$.

FUNCIÓN INVERSA

Sea $T: D_T \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ una transformación **uno a uno**. Si existe una función T^{-1} con la propiedad:

$$T^{-1}(\vec{y}) = \vec{x} \Leftrightarrow \vec{y} = T(\vec{x})$$

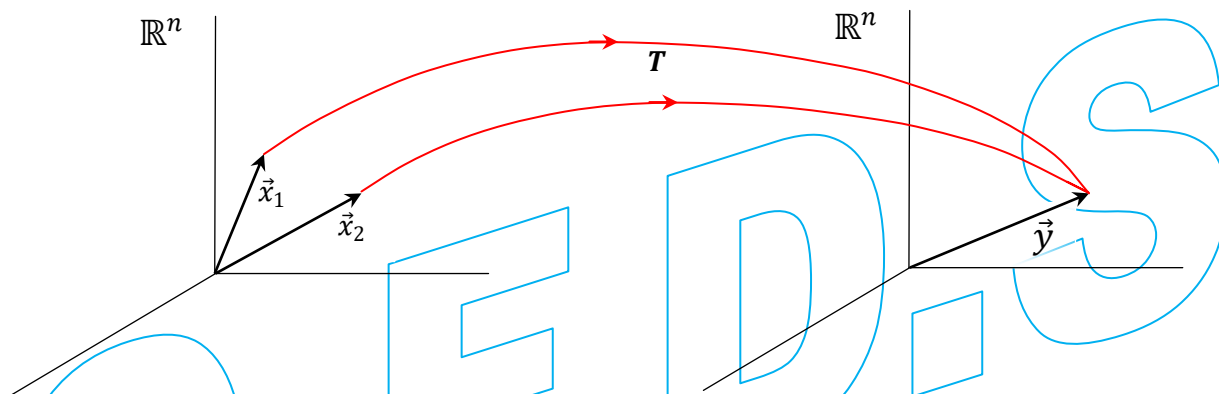
Entonces T^{-1} se llama **función inversa** de T .



T^{-1} invierte la acción de T de modo que $\underbrace{D_{T^{-1}}}_{\text{dominio de } T^{-1}} = \underbrace{R_T}_{\text{rango de } T}$ y $R_{T^{-1}} = D_T$.

Esto es, si T mapea \vec{x} en \vec{y} , entonces T^{-1} mapea \vec{y} de regreso a \vec{x} .

Si T no fuera uno a uno como por ejemplo:



Entonces la relación inversa de T no sería función.

TEOREMA DE LA DERIVADA DE LA FUNCIÓN INVERSA

Enunciado

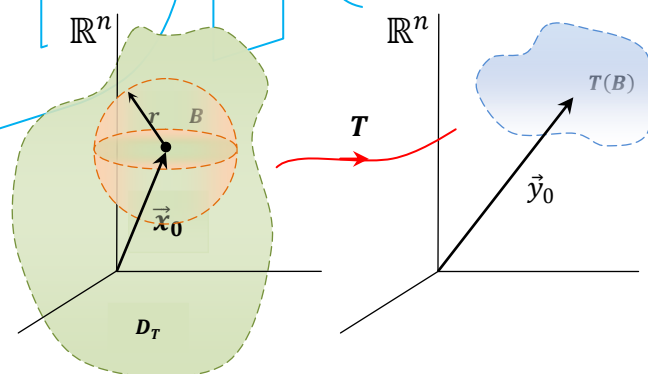
Sea la transformación

$$T: D_T \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n ; D_T \text{ abierto.}$$

Si $T \in C^1(D_T)$ y $T'(\vec{x}_0)$ tiene matriz inversa, entonces existe un entorno B de $\vec{x}_0: B_r(\vec{x}_0) \subset D_T$, tal que

- 1) $T|_B$ (T restringida a B) es uno a uno.
- 2) El conjunto $T(B)$ es abierto.
la imagen de B por T
- 3) Existe la función inversa T^{-1} de $T|_B$ con $T^{-1} \in C^1(T(B))$.

4) Además:



$$\underbrace{(T^{-1})'(\vec{y}_0)}_{\substack{\text{derivada de la} \\ \text{inversa de } T \\ \text{en } \vec{y}_0}} = \underbrace{(T'(\vec{x}_0))^{-1}}_{\substack{\text{inversa de la} \\ \text{derivada de } T \\ \text{en } \vec{x}_0}}, \quad \text{donde } \vec{y}_0 = T(\vec{x}_0)$$

Demostración parcial

Supuesta la existencia de T^{-1} , entonces

$$T^{-1}(\vec{y}) = \vec{x}, \quad \text{con } \vec{x} \in B$$

$$T^{-1}\left(\overbrace{T(\vec{x})}^{\vec{y}}\right) = \vec{x}$$

$$(T^{-1} \circ T)(\vec{x}) = \vec{x}$$

Derivando ambos miembros respecto de la variable última \vec{x} , por regla de la cadena nos queda:

$$(T^{-1})'(T(\vec{x}))T'(\vec{x}) = \mathbb{I}^{n \times n}$$

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial x_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial x_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial x_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_n}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial x_n}{\partial x_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = \mathbb{I}^{n \times n}$$

matriz identidad $n \times n$

Evaluando en \vec{x}_0

$$(T^{-1})'(T(\vec{x}_0))T'(\vec{x}_0) = \mathbb{I}^{n \times n}$$

$$(T^{-1})'\left(\overbrace{T(\vec{x}_0)}^{\vec{y}_0}\right)T'(\vec{x}_0) = \mathbb{I}^{n \times n}$$

Multiplicando por la inversa de $T'(\vec{x}_0)$ obtenemos:

$$(T^{-1})'(\vec{y}_0) = (T'(\vec{x}_0))^{-1}$$

Este teorema es un ejemplo de lo que se conoce como **teorema de existencia**.

Afirma que bajo ciertas condiciones “algo” existe (en este caso una familia de inversas locales de una transformación T) pero no detalla el método mediante el cual puede hallarse o construirse.

El interés principal del teorema radica en el hecho que utilizándolo, se puede estar seguro que la transformación posee inversa y usar este hecho para posteriores desarrollos.

Es conveniente resaltar la validez “local” del teorema, el cual afirma la existencia de la inversa en un entorno de un punto \vec{x}_0 , lo que no implica que ésta necesariamente exista cuando se considera todo el dominio de la función.

TRANSFORMACIÓN REGULAR

Sea $T: D_T \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$; D_T abierto. T es **regular** en $D \subset D_T$ si y sólo si:

- 1) $T \in C^1(D)$.
- 2) T es uno a uno en D .
- 3) $\det T'(\vec{x}) \neq 0 \quad \forall \vec{x} \in D$. ($\Rightarrow T'(\vec{x})$ tiene matriz inversa en D)

Toda transformación regular T en D tiene función inversa $T^{-1} \in C^1(T(D))$ ya que T cumple con el teorema de la derivada de la función inversa.

COORDENADAS CURVILINEAS

A veces es útil introducir en \mathbb{R}^n coordenadas diferentes de las naturales o rectangulares x_i .

Específicamente, a cada punto (x_1, \dots, x_n) se le asigna una nueva n -upla (u_1, \dots, u_n) .

Luego, si pretende pasar de un sistema de coordenadas a otro, la asignación descripta debe ser uno a uno, esto es, a cada (x_1, \dots, x_n) deberá corresponderle sólo una n -upla (u_1, \dots, u_n) y viceversa.

SISTEMAS DE COORDENADAS

Una transformación $T: D_T \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ (D_T abierto)- **regular en $D \subset D_T$** es un sistema de coordenadas para D .

Esto es, dado $T(\vec{x}) = (T_1(\vec{x}), \dots, T_n(\vec{x}))$ donde $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$, se tiene que los números $T_1(\vec{x}), \dots, T_n(\vec{x})$ son las coordenadas de \vec{x} en este sistema de coordenadas.

COORDENADAS POLARES

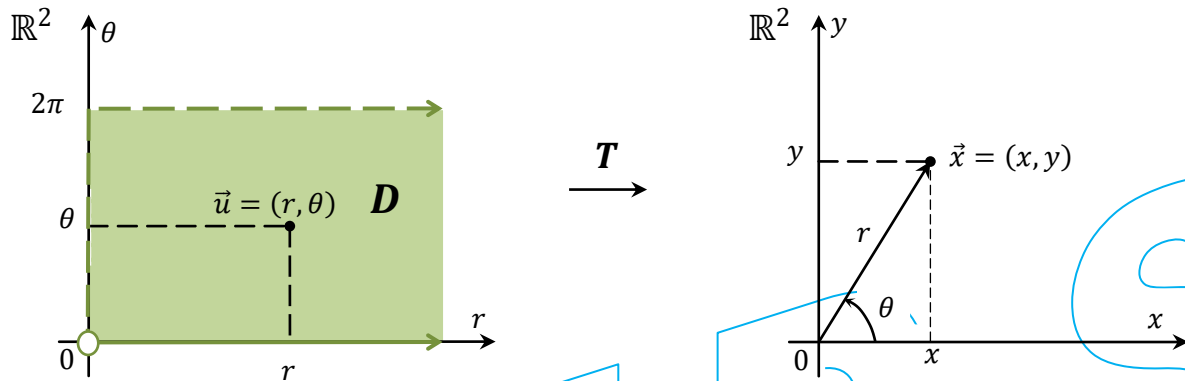
Considerando 2 copias del espacio de 2 dimensiones: el plano xy y el plano $r\theta$, la función $T: D_T \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por:

$$(x, y) = T(r, \theta) = \begin{pmatrix} \overbrace{T_1(r, \theta)}^{r \cos \theta} & \overbrace{T_2(r, \theta)}^{r \sin \theta} \end{pmatrix}$$

y restringiendo los valores de (r, θ) al siguiente sub-conjunto del dominio de T :

$$D = \{(r, \theta) \in \mathbb{R}^2 \mid 0 < r < \infty, 0 \leq \theta < 2\pi\}$$

se tiene que T , como se verá a continuación, es una transformación regular en D .



La imagen por T de un punto $\vec{u} = (r, \theta) \in D$ en el plano $r\theta$, es el punto $\vec{x} = (x, y)$ cuya distancia al origen es r y tal que el ángulo que forma dicho radio vector con el eje positivo de las x en sentido anti-horario es θ .

Dados 2 puntos (r_1, θ_1) y (r_2, θ_2) que pertenecen a D , se puede observar que:

$$T(r_1, \theta_1) = T(r_2, \theta_2) \Leftrightarrow r_1 = r_2 \wedge \theta_1 = \theta_2$$

es decir, T es uno a uno en D .

Además, la imagen de D por T está formada por todos los puntos de \mathbb{R}^2 salvo el origen:

$$T(D) = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid (x, y) \neq (0, 0)\}$$

Entonces $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^2$ excepto para $(0, 0)$ existen los números r, θ llamadas coordenadas polares de \vec{x} , tales que $T(r, \theta) = \vec{x}$.

No se definen coordenadas polares para el origen del plano xy por la razón de que

$$(0 \cos \theta, 0 \sin \theta) = (0, 0) \quad \forall \theta$$

y el requisito de que T sea uno a uno fallaría en el origen.

La matriz jacobiana de T es:

$$T'(r, \theta) = \begin{pmatrix} \frac{\partial T_1}{\partial r} & \frac{\partial T_1}{\partial \theta} \\ \frac{\partial T_2}{\partial r} & \frac{\partial T_2}{\partial \theta} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{pmatrix}$$

Dado que se cumple:

- 1) $T \in C^1(D)$.
- 2) T es uno a uno en D (como ya se vio).
- 3) $\det T'(r, \theta) = \begin{vmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{vmatrix} = r(\cos^2 \theta + \sin^2 \theta) = r \neq 0 \quad \forall (r, \theta) \in D$.

Resulta que T es **regular** en D (como se requiere en un sistema de coordenadas para el conjunto D).

COORDENADAS CILÍNDRICAS

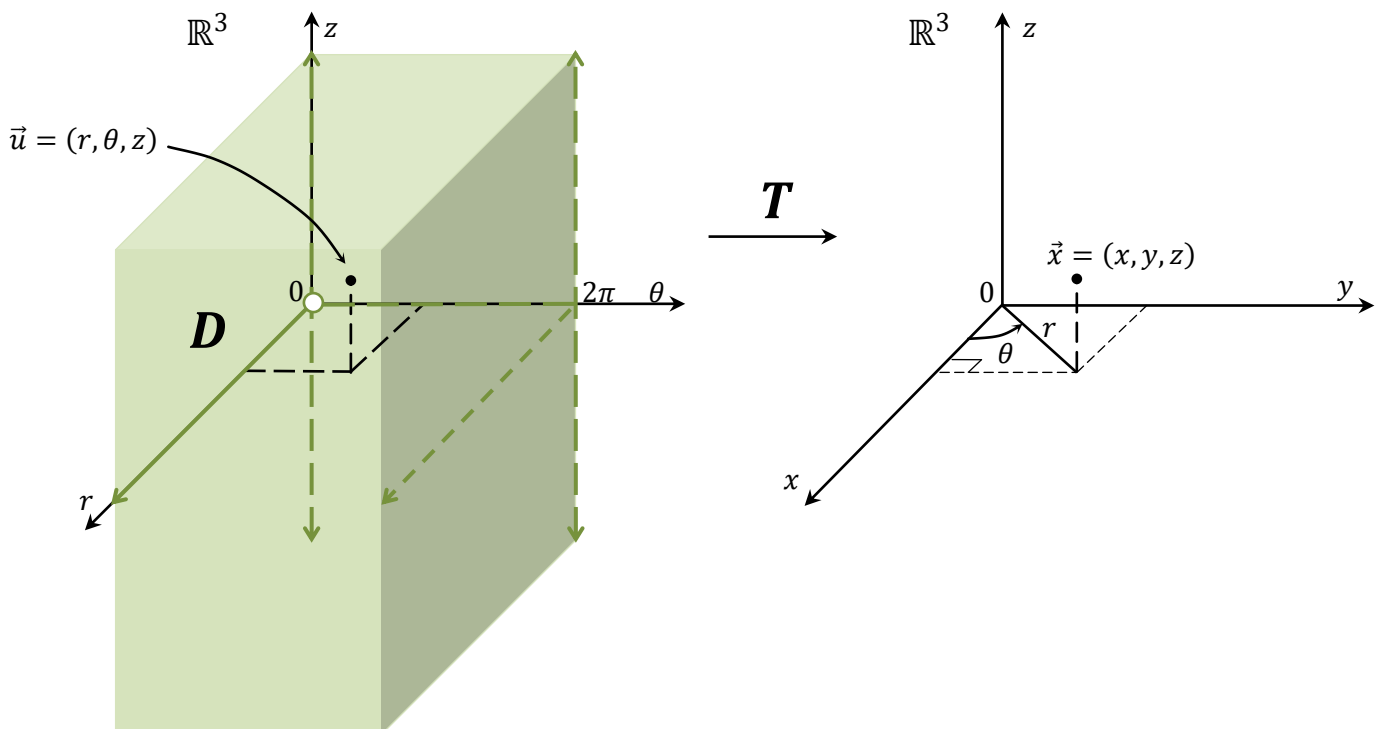
Considerando 2 copias del espacio de 3 dimensiones: xyz y $r\theta z$, la función $T: D_T \subset \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ definida por:

$$(x, y, z) = T(r, \theta, z) = \begin{pmatrix} \underbrace{T_1(r, \theta, z)}_{r \cos \theta} & \underbrace{T_2(r, \theta, z)}_{r \sin \theta} & \underbrace{T_3(r, \theta, z)}_{z} \end{pmatrix}$$

y restringiendo los valores de (r, θ, z) al siguiente sub-conjunto del dominio de T :

$$D = \{(r, \theta, z) \in \mathbb{R}^3 \mid 0 < r < \infty, 0 \leq \theta < 2\pi, -\infty < z < \infty\}$$

se tiene que: $T(D) = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid (x, y) \neq (0, 0)\}$.



Es decir, se asignan coordenadas cilíndricas (r, θ, z) a todos los puntos de \mathbb{R}^3 excepto al eje z . No se asignan coordenadas cilíndricas para los puntos que pertenecen al eje z ya que el requisito que T sea uno a uno fallaría sobre dicho eje.

La matriz jacobiana de T es:

$$T'(r, \theta, z) = \begin{pmatrix} \frac{\partial T_1}{\partial r} & \frac{\partial T_1}{\partial \theta} & \frac{\partial T_1}{\partial z} \\ \frac{\partial T_2}{\partial r} & \frac{\partial T_2}{\partial \theta} & \frac{\partial T_2}{\partial z} \\ \frac{\partial T_3}{\partial r} & \frac{\partial T_3}{\partial \theta} & \frac{\partial T_3}{\partial z} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos\theta & -r\sin\theta & 0 \\ \sin\theta & r\cos\theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Dado que se cumple:

- 1) $T \in C^1(D)$.
- 2) T es uno a uno en D .
- 3) $\det T'(r, \theta, z) = r \neq 0 \quad \forall (r, \theta, z) \in D$.

Resulta que T es **regular** en D .

COORDENADAS ESFÉRICAS

Considerando 2 copias del espacio de 3 dimensiones: xyz y $\rho\theta\phi$, la función $T: D_T \subset \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ definida por:

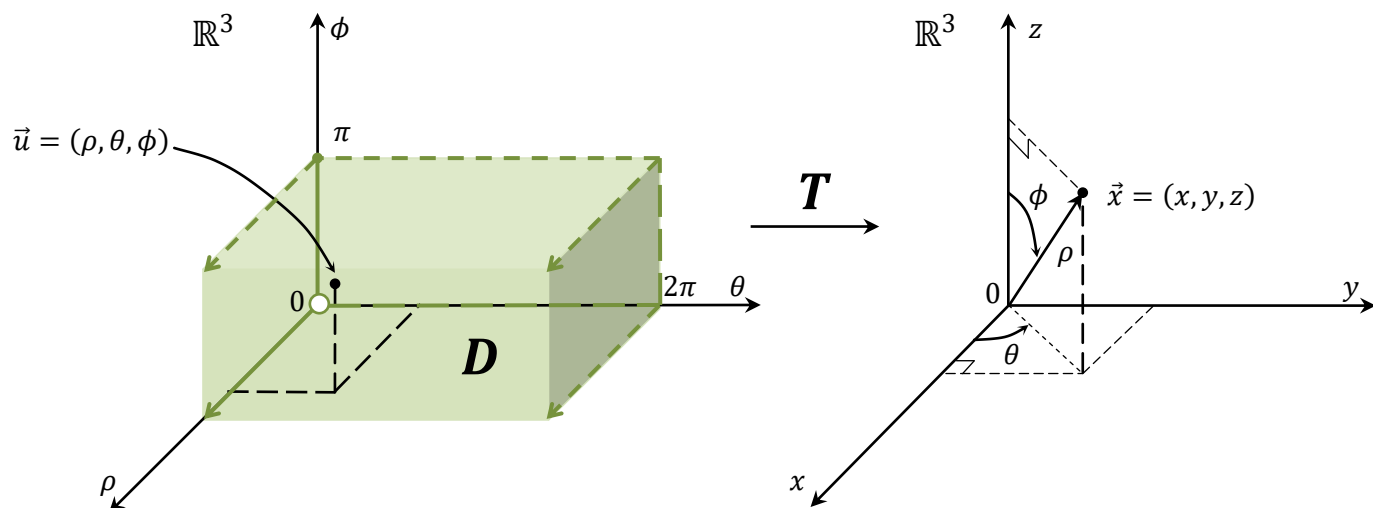
$$(x, y, z) = T(\rho, \theta, \phi) = \left(\overbrace{\rho \sin\phi \cos\theta}^{T_1(\rho, \theta, \phi)}, \overbrace{\rho \sin\phi \sin\theta}^{T_2(\rho, \theta, \phi)}, \overbrace{\rho \cos\phi}^{T_3(\rho, \theta, \phi)} \right)$$

y restringiendo los valores de (r, θ, z) al siguiente sub-conjunto del dominio de T :

$$D = \{(\rho, \theta, \phi) \in \mathbb{R}^3 \mid 0 < \rho < \infty, 0 \leq \theta < 2\pi, 0 < \phi < \pi\}$$

se tiene que:

$$T(D) = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid (x, y) \neq (0, 0)\}$$



Es decir, se asignan coordenadas esféricas (ρ, θ, ϕ) a todos los puntos de \mathbb{R}^3 excepto al eje z . No se asignan coordenadas esféricas para los puntos que pertenecen al eje z ya que el requisito que T sea uno a uno fallaría sobre dicho eje.

El número ρ es la distancia de \vec{x} al origen, la coordenada θ es el ángulo en radianes respecto del eje x positivo medido en sentido anti-horario de la proyección de \vec{x} sobre el plano xy , y ϕ es el ángulo en radianes que forma el radio vector ρ con el eje z positivo medido en sentido horario.

La matriz jacobiana de T es:

$$T'(\rho, \theta, \phi) = \begin{pmatrix} \frac{\partial T_1}{\partial \rho} & \frac{\partial T_1}{\partial \theta} & \frac{\partial T_1}{\partial \phi} \\ \frac{\partial T_2}{\partial \rho} & \frac{\partial T_2}{\partial \theta} & \frac{\partial T_2}{\partial \phi} \\ \frac{\partial T_3}{\partial \rho} & \frac{\partial T_3}{\partial \theta} & \frac{\partial T_3}{\partial \phi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sin\phi \cos\theta & -\rho \sin\phi \sin\theta & \rho \cos\phi \cos\theta \\ \sin\phi \sin\theta & \rho \sin\phi \cos\theta & \rho \cos\phi \sin\theta \\ \cos\phi & 0 & -\rho \sin\phi \end{pmatrix}$$

Dado que se cumple:

- 1) $T \in C^1(D)$.
- 2) T es uno a uno en D .
- 3) $\det T'(\rho, \theta, \phi) = -\underbrace{\rho^2}_{>0} \underbrace{\sin\phi}_{>0 \text{ ya que } 0 < \phi < \pi} \neq 0 \quad \forall (\rho, \theta, \phi) \in D$.

Resulta que T es **regular** en D .