

UNIDAD 1

Funciones vectoriales de varias variables reales

Matemática para Computación



UNCUYO
UNIVERSIDAD
NACIONAL DE CUYO

- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada
- 3 Gradientes y derivadas direccionales
- 4 Funciones vectoriales nuevamente
Diferenciación de trayectorias
Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada
- 3 Gradientes y derivadas direccionales
- 4 Funciones vectoriales nuevamente
Diferenciación de trayectorias
Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

Trayectorias y curvas

Definición (Definición: Trayectoria y curva)

Una trayectoria o camino en \mathbb{R}^n es una aplicación $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$;

Trayectorias y curvas

Definición (Definición: Trayectoria y curva)

Una trayectoria o camino en \mathbb{R}^n es una aplicación $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$; es una **trayectoria en el plano** si $n = 2$ y una **trayectoria en el espacio** si $n = 3$.

Trayectorias y curvas

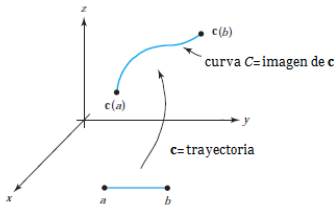
Definición (Definición: Trayectoria y curva)

Una trayectoria o camino en \mathbb{R}^n es una aplicación $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$; es una **trayectoria en el plano** si $n = 2$ y una **trayectoria en el espacio** si $n = 3$. La colección C de puntos $\mathbf{c}(t)$ cuando t recorre $[a, b]$ se llama **curva** y $\mathbf{c}(a)$ y $\mathbf{c}(b)$ son sus **extremos**.

Trayectorias y curvas

Definición (Definición: Trayectoria y curva)

Una trayectoria o camino en \mathbb{R}^n es una aplicación $c : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$; es una **trayectoria en el plano** si $n = 2$ y una **trayectoria en el espacio** si $n = 3$. La colección C de puntos $c(t)$ cuando t recorre $[a, b]$ se llama **curva** y $c(a)$ y $c(b)$ son sus **extremos**. Se dice que la trayectoria o camino c **parametriza** la curva C . Decimos también que $c(t)$ traza C al variar t . Si c es un camino en \mathbb{R}^3 , podemos escribir $c(t) = (x(t), y(t), z(t))$ y llamamos a $x(t)$, $y(t)$ y $z(t)$ **funciones componentes** de c . Las funciones componentes en \mathbb{R}^2 o, en general, en \mathbb{R}^n , se definen de forma similar.



Ejemplos

- En cada uno de los siguientes ejemplos, dar dominio, codominio y/o imagen, graficar, si se puede, y dar, si se puede, otra trayectoria que describa la misma curva.

Ejemplos

- En cada uno de los siguientes ejemplos, dar dominio, codominio y/o imagen, graficar, si se puede, y dar, si se puede, otra trayectoria que describa la misma curva.
 - 1 $\mathbf{c}(t) = (1, 2) + t(\mathbf{i} + \mathbf{j}), t \in \mathbb{R}.$

Ejemplos

- En cada uno de los siguientes ejemplos, dar dominio, codominio y/o imagen, graficar, si se puede, y dar, si se puede, otra trayectoria que describa la misma curva.
 - 1 $\mathbf{c}(t) = (1, 2) + t(\mathbf{i} + \mathbf{j}), t \in \mathbb{R}.$
 - 2 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t), \quad 0 \leq t \leq 2\pi.$

Ejemplos

- En cada uno de los siguientes ejemplos, dar dominio, codominio y/o imagen, graficar, si se puede, y dar, si se puede, otra trayectoria que describa la misma curva.
 - 1 $\mathbf{c}(t) = (1, 2) + t(\mathbf{i} + \mathbf{j}), t \in \mathbb{R}.$
 - 2 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t), \quad 0 \leq t \leq 2\pi.$
 - 3 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos 2t, \sin 2t), \quad 0 \leq t \leq \pi.$

Ejemplos

- En cada uno de los siguientes ejemplos, dar dominio, codominio y/o imagen, graficar, si se puede, y dar, si se puede, otra trayectoria que describa la misma curva.
 - 1 $\mathbf{c}(t) = (1, 2) + t(\mathbf{i} + \mathbf{j}), t \in \mathbb{R}.$
 - 2 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t), \quad 0 \leq t \leq 2\pi.$
 - 3 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos 2t, \sin 2t), \quad 0 \leq t \leq \pi.$
 - 4 $\mathbf{c}(t) = (t, t^2), \quad t \in \mathbb{R}.$

Ejemplos

- En cada uno de los siguientes ejemplos, dar dominio, codominio y/o imagen, graficar, si se puede, y dar, si se puede, otra trayectoria que describa la misma curva.
 - 1 $\mathbf{c}(t) = (1, 2) + t(\mathbf{i} + \mathbf{j}), t \in \mathbb{R}.$
 - 2 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t), \quad 0 \leq t \leq 2\pi.$
 - 3 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos 2t, \sin 2t), \quad 0 \leq t \leq \pi.$
 - 4 $\mathbf{c}(t) = (t, t^2), \quad t \in \mathbb{R}.$
 - 5 $\mathbf{c}(t) = (t, f(t)), \quad t \in D(f) \subset \mathbb{R}.$

Ejemplos

- En cada uno de los siguientes ejemplos, dar dominio, codominio y/o imagen, graficar, si se puede, y dar, si se puede, otra trayectoria que describa la misma curva.
 - 1 $\mathbf{c}(t) = (1, 2) + t(\mathbf{i} + \mathbf{j}), t \in \mathbb{R}.$
 - 2 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t), \quad 0 \leq t \leq 2\pi.$
 - 3 $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \mathbf{c}(t) = (\cos 2t, \sin 2t), \quad 0 \leq t \leq \pi.$
 - 4 $\mathbf{c}(t) = (t, t^2), \quad t \in \mathbb{R}.$
 - 5 $\mathbf{c}(t) = (t, f(t)), \quad t \in D(f) \subset \mathbb{R}.$
- Dar una trayectoria \mathbf{c} parametrize a la recta L de \mathbb{R}^3 que pasa por el punto (x_0, y_0, z_0) y tiene vector director \mathbf{v} .

Definición

Si \mathbf{c} es una trayectoria y es diferenciable, decimos que \mathbf{c} es una **trayectoria diferenciable**. En tal caso, la derivada de \mathbf{c} en el instante t se llama velocidad y se define como

$$\mathbf{c}'(t) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t+h) - \mathbf{c}(t)}{h}$$

(y tomamos límites laterales si t está en un extremo del intervalo de definición de \mathbf{c}). La *rapidez* de la trayectoria $\mathbf{c}(t)$ es $s = \|\mathbf{c}'(t)\|$, la longitud del vector velocidad.

Definición

Si \mathbf{c} es una trayectoria y es diferenciable, decimos que \mathbf{c} es una **trayectoria diferenciable**. En tal caso, la derivada de \mathbf{c} en el instante t se llama velocidad y se define como

$$\mathbf{c}'(t) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t+h) - \mathbf{c}(t)}{h}$$

(y tomamos límites laterales si t está en un extremo del intervalo de definición de \mathbf{c}). La *rapidez* de la trayectoria $\mathbf{c}(t)$ es $s = \|\mathbf{c}'(t)\|$, la longitud del vector velocidad.

Trazamos el vector $\mathbf{c}'(t)$ con origen en el punto $\mathbf{c}(t)$. Si $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t))$ está en \mathbb{R}^2 , se tiene

$$\mathbf{c}'(t) = (x'(t), y'(t)) = x'(t)\mathbf{i} + y'(t)\mathbf{j}$$

y, si $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t), z(t))$ está en \mathbb{R}^3 , entonces

$$\mathbf{c}'(t) = (x'(t), y'(t), z'(t)) = x'(t)\mathbf{i} + y'(t)\mathbf{j} + z'(t)\mathbf{k}.$$

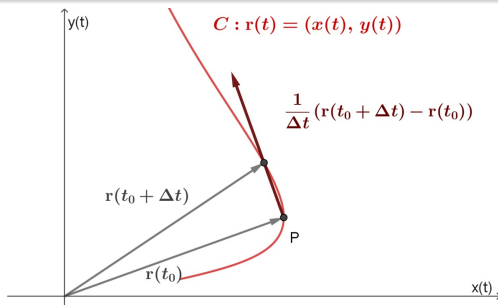
Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Definición

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria y $t_0 \in (a, b)$. La derivada de \mathbf{c} con respecto a t en t_0 es

$$\mathbf{c}'(t_0) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{c}(t_0)}{\Delta t},$$

si el límite existe.



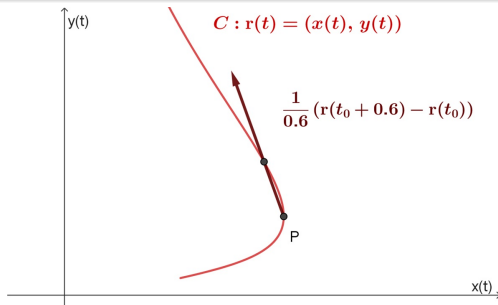
Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Definición

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria y $t_0 \in (a, b)$. La derivada de \mathbf{c} con respecto a t en t_0 es

$$\mathbf{c}'(t_0) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{c}(t_0)}{\Delta t},$$

si el límite existe.



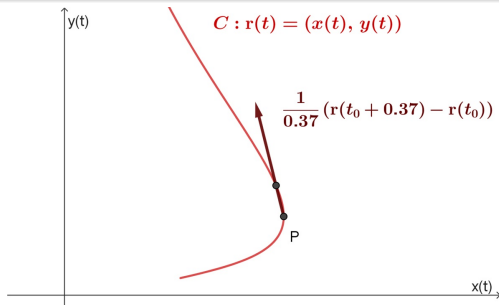
Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Definición

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria y $t_0 \in (a, b)$. La derivada de \mathbf{c} con respecto a t en t_0 es

$$\mathbf{c}'(t_0) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{c}(t_0)}{\Delta t},$$

si el límite existe.



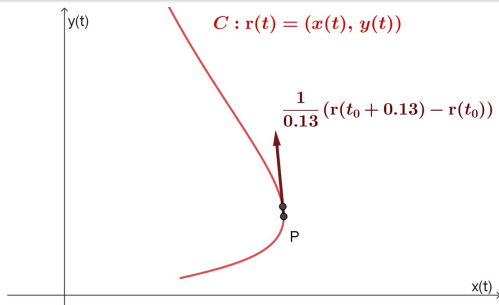
Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Definición

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria y $t_0 \in (a, b)$. La derivada de \mathbf{c} con respecto a t en t_0 es

$$\mathbf{c}'(t_0) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{c}(t_0)}{\Delta t},$$

si el límite existe.



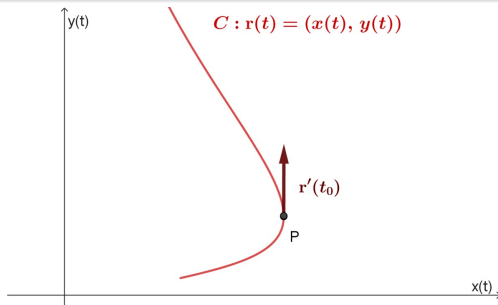
Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Definición

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria y $t_0 \in (a, b)$. La derivada de \mathbf{c} con respecto a t en t_0 es

$$\mathbf{c}'(t_0) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{c}(t_0)}{\Delta t},$$

si el límite existe.



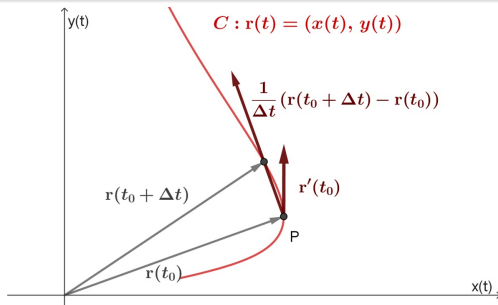
Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Definición

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria y $t_0 \in (a, b)$. La derivada de \mathbf{c} con respecto a t en t_0 es

$$\mathbf{c}'(t_0) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{c}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{c}(t_0)}{\Delta t},$$

si el límite existe.



Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Teorema

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria (función vectorial) tal que $\mathbf{c} = (f_1, \dots, f_n)$ y $t_0 \in (a, b)$.

Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Teorema

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria (función vectorial) tal que $\mathbf{c} = (f_1, \dots, f_n)$ y $t_0 \in (a, b)$.

Entonces \mathbf{c} es derivable en t_0 si y solo si cada una de las funciones componentes es derivable en t_0 y, en caso de serlo,

$$\mathbf{c}'(t_0) = (f'_1(t_0), \dots, f'_n(t_0)).$$

Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Teorema

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria (función vectorial) tal que $\mathbf{c} = (f_1, \dots, f_n)$ y $t_0 \in (a, b)$.

Entonces \mathbf{c} es derivable en t_0 si y solo si cada una de las funciones componentes es derivable en t_0 y, en caso de serlo,

$$\mathbf{c}'(t_0) = (f'_1(t_0), \dots, f'_n(t_0)).$$

Observación: se puede definir $\mathbf{c}'(a)$ y $\mathbf{c}'(b)$ usando derivadas laterales, igual que en AM1.

Derivación de trayectorias (funciones vectoriales)

Teorema

Supongamos que $\mathbf{c} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una trayectoria (función vectorial) tal que $\mathbf{c} = (f_1, \dots, f_n)$ y $t_0 \in (a, b)$.

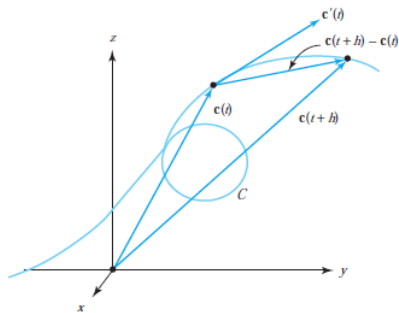
Entonces \mathbf{c} es derivable en t_0 si y solo si cada una de las funciones componentes es derivable en t_0 y, en caso de serlo,

$$\mathbf{c}'(t_0) = (f'_1(t_0), \dots, f'_n(t_0)).$$

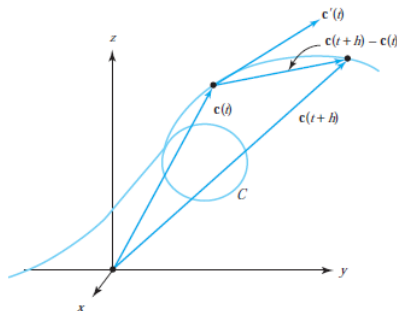
Observación: se puede definir $\mathbf{c}'(a)$ y $\mathbf{c}'(b)$ usando derivadas laterales, igual que en AM1.

SIN DEMOSTRAR

Interpretación gráfica



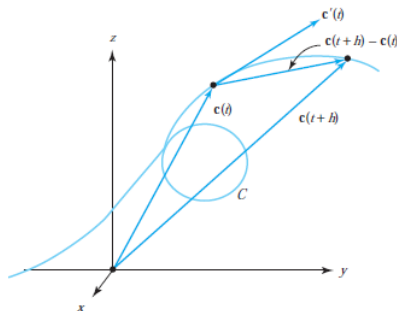
Interpretación gráfica



Definición (Definición: Vector tangente)

La velocidad $\mathbf{c}'(t)$ es un vector tangente a la trayectoria $\mathbf{c}(t)$ en el instante t . Si C es una curva trazada por \mathbf{c} y si $\mathbf{c}'(t)$ no es igual al vector nulo, entonces $\mathbf{c}'(t)$ es un vector tangente a la curva C en el punto $\mathbf{c}(t)$.

Interpretación gráfica



Definición (Definición: Vector tangente)

La velocidad $\mathbf{c}'(t)$ es un vector tangente a la trayectoria $\mathbf{c}(t)$ en el instante t . Si C es una curva trazada por \mathbf{c} y si $\mathbf{c}'(t)$ no es igual al vector nulo, entonces $\mathbf{c}'(t)$ es un vector tangente a la curva C en el punto $\mathbf{c}(t)$.

La derivada $\mathbf{D}\mathbf{c}(t)$ es una matriz columna, cuyas componentes son las derivadas de las funciones componentes de \mathbf{c} : $x'(t)$, $y'(t)$ y $z'(t)$.

Ejemplos

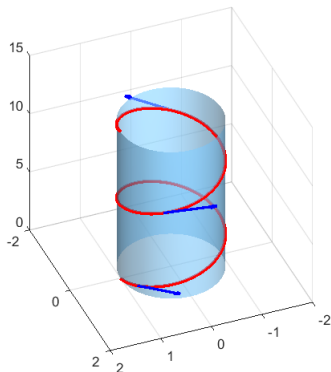
- 1 Hallar y representar el vector tangente a la trayectoria $\mathbf{c}(t) = (t^2, t^3)$, en el punto $t = 1$.

Ejemplos

- 1 Hallar y representar el vector tangente a la trayectoria $\mathbf{c}(t) = (t^2, t^3)$, en el punto $t = 1$.
- 2 Describir la trayectoria $\mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t, t)$. Hallar el vector velocidad en el punto de la curva imagen cuando $t = \frac{\pi}{6}$.

Ejemplos

- 1 Hallar y representar el vector tangente a la trayectoria $\mathbf{c}(t) = (t^2, t^3)$, en el punto $t = 1$.
- 2 Describir la trayectoria $\mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t, t)$. Hallar el vector velocidad en el punto de la curva imagen cuando $t = \frac{\pi}{6}$.



Recta tangente a una trayectoria

Definición

Si $\mathbf{c}(t)$ es una trayectoria y $\mathbf{c}'(t) \neq \mathbf{0}$, la ecuación de su **recta tangente** en el punto $\mathbf{c}(t_0)$ es:

$$\mathbf{l}(t) = \mathbf{c}(t_0) + (t - t_0)\mathbf{c}'(t_0).$$

Si C es la curva que traza \mathbf{c} , entonces la recta que traza \mathbf{l} es la **recta tangente a la curva C** en $\mathbf{c}(t_0)$.

Recta tangente a una trayectoria

Definición

Si $\mathbf{c}(t)$ es una trayectoria y $\mathbf{c}'(t) \neq \mathbf{0}$, la ecuación de su **recta tangente** en el punto $\mathbf{c}(t_0)$ es:

$$\mathbf{l}(t) = \mathbf{c}(t_0) + (t - t_0)\mathbf{c}'(t_0).$$

Si C es la curva que traza \mathbf{c} , entonces la recta que traza \mathbf{l} es la **recta tangente a la curva C** en $\mathbf{c}(t_0)$.

Observación: \mathbf{l} pasa por $\mathbf{c}(t_0)$ en $t = t_0$ (que no es necesariamente $t = 0$).

Recta tangente a una trayectoria

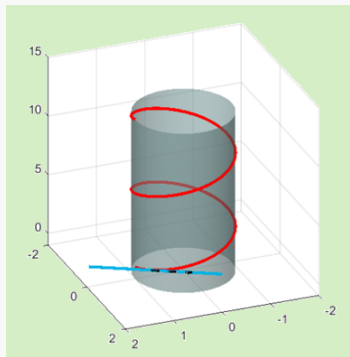
Ejemplo

Recta tangente a la hélice $\mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t, t)$ en $t = \frac{\pi}{6}$:

Recta tangente a una trayectoria

Ejemplo

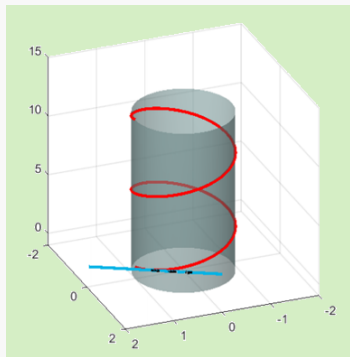
Recta tangente a la hélice $\mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t, t)$ en $t = \frac{\pi}{6}$:



Recta tangente a una trayectoria

Ejemplo

Recta tangente a la hélice $\mathbf{c}(t) = (\cos t, \sin t, t)$ en $t = \frac{\pi}{6}$:



$$\mathbf{c}(t) = \left(\frac{\sqrt{3}}{2}, \frac{1}{2}, \frac{\pi}{6}\right) + t\left(-\frac{1}{2}, \frac{\sqrt{3}}{2}, 1\right), t \in \mathbb{R}.$$

- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada**
- 3 Gradientes y derivadas direccionales
- 4 Funciones vectoriales nuevamente
 - Diferenciación de trayectorias
 - Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

Sumas, productos y cocientes

Teorema (Propiedades)

- 1. Multiplicación por una constante.** Sea $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ una función diferenciable en \mathbf{x}_0 y sea c un número real. Entonces $h(\mathbf{x}) = cf(\mathbf{x})$ es diferenciable en \mathbf{x}_0 y

$$\mathbf{D}h(\mathbf{x}_0) = c\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0) \quad (\text{igualdad de matrices}).$$

- 2. Suma.** Sean $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ y $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ diferenciables en \mathbf{x}_0 . Entonces $h(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}) + g(\mathbf{x})$ es diferenciable en \mathbf{x}_0 y

$$\mathbf{D}h(\mathbf{x}_0) = \mathbf{D}f(\mathbf{x}_0) + \mathbf{D}g(\mathbf{x}_0) \quad (\text{suma de matrices}).$$

- 3. Producto.** Sean $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ y $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ diferenciables en \mathbf{x}_0 y sea $h(\mathbf{x}) = g(\mathbf{x})f(\mathbf{x})$. Entonces $h : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable en \mathbf{x}_0 y

$$\mathbf{D}h(\mathbf{x}_0) = g(\mathbf{x}_0)\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0) + f(\mathbf{x}_0)\mathbf{D}g(\mathbf{x}_0).$$

(cada miembro es una matriz $1 \times n$).

Teorema (Teorema (cont.))

- 4. Cociente.** Sean $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ y $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ diferenciables en \mathbf{x}_0 y sea $h(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x})/g(\mathbf{x})$ y supóngase que g nunca se anula en U . Entonces $h : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable en \mathbf{x}_0 y

$$\mathbf{D}h(\mathbf{x}_0) = \frac{g(\mathbf{x}_0)\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0) - f(\mathbf{x}_0)\mathbf{D}g(\mathbf{x}_0)}{[g(\mathbf{x}_0)]^2}.$$

(cada miembro es una matriz $1 \times n$).

Sumas, productos y cocientes

Dem 1: Sea $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ una función diferenciable en \mathbf{x}_0 y sea c un número real. Entonces $h(\mathbf{x}) = cf(\mathbf{x})$ es diferenciable en \mathbf{x}_0 y

$$\mathbf{D}h(\mathbf{x}_0) = c\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0) \quad (\text{igualdad de matrices}).$$

Sumas, productos y cocientes

Dem 1: Sea $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ una función diferenciable en \mathbf{x}_0 y sea c un número real. Entonces $h(\mathbf{x}) = cf(\mathbf{x})$ es diferenciable en \mathbf{x}_0 y

$$\mathbf{D}h(\mathbf{x}_0) = c\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0) \quad (\text{igualdad de matrices}).$$

$$\begin{aligned} \lim_{\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0} \frac{\|h(\mathbf{x}) - h(\mathbf{x}_0) - c\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|} \\ &= \lim_{\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0} \frac{\|cf(\mathbf{x}) - cf(\mathbf{x}_0) - c\mathbf{D}f(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|} \\ &= \lim_{\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0} \frac{|c|\|f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) - \mathbf{D}f(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|} \\ &= |c| \lim_{\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0} \frac{\|f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) - \mathbf{D}f(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|} \\ &= 0 \quad \text{por ser } f \text{ diferenciable en } \mathbf{x}_0. \end{aligned}$$

Sumas, productos y cocientes

Dem 2: Sean f y g definidas de $U \subset \mathbb{R}^n$ en \mathbb{R}^m , diferenciables en \mathbf{x}_0 . Y sea $h = f + g$.

$$\begin{aligned} & \frac{\|h(\mathbf{x}) - h(\mathbf{x}_0) - (\mathbf{D}f(x_0) + \mathbf{D}g(x_0))(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|} = \\ &= \frac{\|f(\mathbf{x}) + g(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) + g(\mathbf{x}_0) - \mathbf{D}f(x_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) - \mathbf{D}g(x_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|} \\ &\leq \underbrace{\frac{\|f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) - \mathbf{D}f(x_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|}}_{\xrightarrow{\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0} 0} + \underbrace{\frac{\|g(\mathbf{x}) - g(\mathbf{x}_0) - \mathbf{D}g(x_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|}}_{\xrightarrow{\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0} 0} \end{aligned}$$

por ser f y g diferenciables en \mathbf{x}_0 .

Regla de la cadena

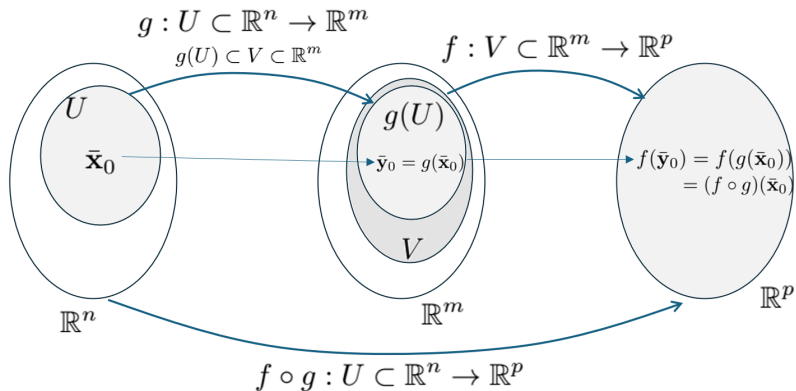
Teorema (Regla de la cadena)

Sean $U \subset \mathbb{R}^n$ y $V \subset \mathbb{R}^m$ conjuntos abiertos. Sean $g : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ y $f : V \subset \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^p$ funciones tales que $g(U) \subset V$, de tal forma que $f \circ g$ esté definida. Supóngase que g es diferenciable en \mathbf{x}_0 y que f es diferenciable en $\mathbf{y}_0 = g(\mathbf{x}_0)$. Entonces $f \circ g$ es diferenciable en \mathbf{x}_0 y

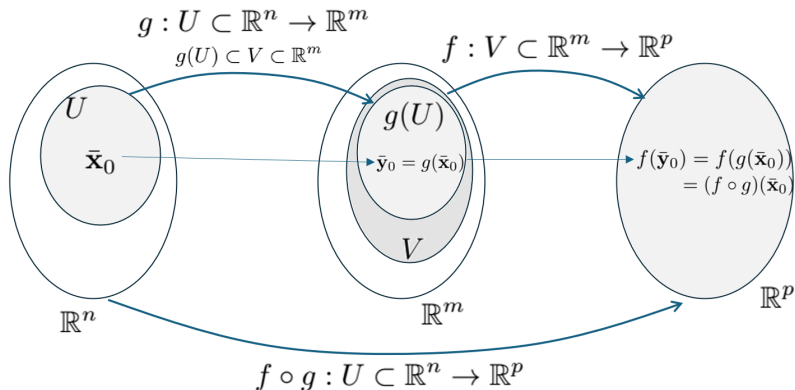
$$\mathbf{D}(f \circ g)(\mathbf{x}_0) = \mathbf{D}f(\mathbf{y}_0)\mathbf{D}g(\mathbf{x}_0).$$

El segundo miembro es la matriz producto de $\mathbf{D}f(\mathbf{y}_0)$ y $\mathbf{D}g(\mathbf{x}_0)$.

Regla de la cadena



Regla de la cadena



Solo probaremos dos casos particulares de esta regla en cuanto a dimensiones de los espacios intervinientes y supondremos que las derivadas parciales de f son continuas.

Primer caso especial de la regla de la cadena

Teorema (Regla de la cadena: primer caso especial)

Supóngase que $c : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^3$ es una trayectoria diferenciable y que $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales continuas.

Primer caso especial de la regla de la cadena

Teorema (Regla de la cadena: primer caso especial)

Supóngase que $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^3$ es una trayectoria diferenciable y que $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales continuas. Sea $h(t) = f(\mathbf{c}(t)) = f(x(t), y(t), z(t))$, donde $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t), z(t))$. Entonces

$$\frac{dh}{dt} = \frac{\partial f}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{dy}{dt} + \frac{\partial f}{\partial z} \frac{dz}{dt} = \nabla f(\mathbf{c}(t)) \cdot \mathbf{c}'(t) = \mathbf{D}f(\mathbf{c}(t))\mathbf{D}\mathbf{c}(t),$$

Primer caso especial de la regla de la cadena

Teorema (Regla de la cadena: primer caso especial)

Supóngase que $\mathbf{c} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^3$ es una trayectoria diferenciable y que $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales continuas. Sea $h(t) = f(\mathbf{c}(t)) = f(x(t), y(t), z(t))$, donde $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t), z(t))$. Entonces

$$\frac{dh}{dt} = \frac{\partial f}{\partial x} \frac{dx}{dt} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{dy}{dt} + \frac{\partial f}{\partial z} \frac{dz}{dt} = \nabla f(\mathbf{c}(t)) \cdot \mathbf{c}'(t) = \mathbf{D}f(\mathbf{c}(t))\mathbf{D}\mathbf{c}(t),$$

Observación:

$\frac{dh}{dt}$, $\frac{dx}{dt}$, $\frac{dy}{dt}$ y $\frac{dz}{dt}$ son derivadas totales; las restantes, son parciales.

$\mathbf{c}'(t) = (x'(t), y'(t), z'(t))$, $\mathbf{D}f(\mathbf{c}(t))$ es matriz fila y $\mathbf{D}\mathbf{c}(t)$ es matriz columna.

Demotraci3n: primer caso especial de la regla de la cadena.

Dados t_0 y t de \mathbb{R} :

$$\begin{aligned}\frac{h(t) - h(t_0)}{t - t_0} &= \frac{f(x(t), y(t), z(t)) - f(x(t_0), y(t_0), z(t_0))}{t - t_0} \\&= \frac{f(x(t), y(t), z(t)) - f(x(t_0), y(t), z(t))}{t - t_0} \\&\quad + \frac{f(x(t_0), y(t), z(t)) - f(x(t_0), y(t_0), z(t))}{t - t_0} \\&\quad + \frac{f(x(t_0), y(t_0), z(t)) - f(x(t_0), y(t_0), z(t_0))}{t - t_0} \\&= \frac{f_x(c, y(t), z(t))(x(t) - x(t_0))}{t - t_0} + \frac{f_y(x(t_0), d, z(t))(y(t) - y(t_0))}{t - t_0} \\&\quad + \frac{f_z(x(t_0), y(t_0), e)(z(t) - z(t_0))}{t - t_0} \xrightarrow[t \rightarrow t_0]{} \nabla f(\mathbf{c}(t_0)) \cdot \mathbf{c}'(t_0),\end{aligned}$$

por continuidad de las derivadas parciales de f y existencia de \mathbf{c}' .



Teorema (Regla de la cadena: segundo caso especial)

Sea $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ y sea $g : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$.

Teorema (Regla de la cadena: segundo caso especial)

Sea $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ y sea $g : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$. Escribimos

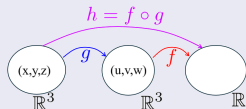
$$g(x, y, z) = (u(x, y, z), v(x, y, z), w(x, y, z))$$

y definimos $h : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ por medio de

$$h(x, y, z) = (f \circ g)(x, y, z) = f(u(x, y, z), v(x, y, z), w(x, y, z)).$$

En este caso la regla de la cadena dice que h es diferenciable en \mathbf{x}_0 y:

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial h}{\partial x} & \frac{\partial h}{\partial y} & \frac{\partial h}{\partial z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial u} & \frac{\partial f}{\partial v} & \frac{\partial f}{\partial w} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\partial u}{\partial x} & \frac{\partial u}{\partial y} & \frac{\partial u}{\partial z} \\ \frac{\partial v}{\partial x} & \frac{\partial v}{\partial y} & \frac{\partial v}{\partial z} \\ \frac{\partial w}{\partial x} & \frac{\partial w}{\partial y} & \frac{\partial w}{\partial z} \end{bmatrix}.$$



Teorema (Regla de la cadena: segundo caso especial)

Sea $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ y sea $g : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$. Escribimos

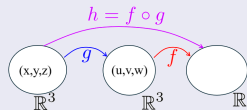
$$g(x, y, z) = (u(x, y, z), v(x, y, z), w(x, y, z))$$

y definimos $h : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ por medio de

$$h(x, y, z) = (f \circ g)(x, y, z) = f(u(x, y, z), v(x, y, z), w(x, y, z)).$$

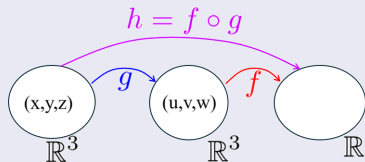
En este caso la regla de la cadena dice que h es diferenciable en \mathbf{x}_0 y:

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial h}{\partial x} & \frac{\partial h}{\partial y} & \frac{\partial h}{\partial z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial u} & \frac{\partial f}{\partial v} & \frac{\partial f}{\partial w} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\partial u}{\partial x} & \frac{\partial u}{\partial y} & \frac{\partial u}{\partial z} \\ \frac{\partial v}{\partial x} & \frac{\partial v}{\partial y} & \frac{\partial v}{\partial z} \\ \frac{\partial w}{\partial x} & \frac{\partial w}{\partial y} & \frac{\partial w}{\partial z} \end{bmatrix}.$$



Hemos escrito explícitamente el producto de matrices $[Df(\mathbf{y}_0)] [Dg(\mathbf{x}_0)]$, pero se han omitido los puntos \mathbf{x}_0 así como los puntos \mathbf{y}_0 en las matrices.

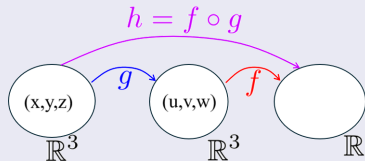
Demotración: segundo caso especial de la regla de la cadena.



Al derivar $\frac{\partial h}{\partial x}$, y y z se portan como constantes. Así, de acuerdo al primer caso especial de la regla de la cadena,

$$\frac{\partial h}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial w} \frac{\partial w}{\partial x}.$$

Demotración: segundo caso especial de la regla de la cadena.



Al derivar $\frac{\partial h}{\partial x}$, y y z se portan como constantes. Así, de acuerdo al primer caso especial de la regla de la cadena,

$$\frac{\partial h}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial w} \frac{\partial w}{\partial x}.$$

Similarmente,

$$\frac{\partial h}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial y} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial y} + \frac{\partial f}{\partial w} \frac{\partial w}{\partial y} \text{ y } \frac{\partial h}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial u} \frac{\partial u}{\partial z} + \frac{\partial f}{\partial v} \frac{\partial v}{\partial z} + \frac{\partial f}{\partial w} \frac{\partial w}{\partial z}.$$

Estas tres fórmulas terminan la prueba ya que equivalen a la multiplicación de las matrices en el enunciado de esta regla. □

- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada
- 3 Gradientes y derivadas direccionales**
- 4 Funciones vectoriales nuevamente
 - Diferenciación de trayectorias
 - Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

Definición

Definición: Si $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales, el gradiente de f en \mathbf{x}_0 es el vector dado por

$$\nabla f = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right).$$

Este vector también se denota por $\nabla f(\mathbf{x})$. Por tanto, ∇f es exactamente la matriz de la derivada $\mathbf{D}f$ escrita como vector.

Definición

Definición: Si $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales, el gradiente de f en \mathbf{x}_0 es el vector dado por

$$\nabla f = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right).$$

Este vector también se denota por $\nabla f(\mathbf{x})$. Por tanto, ∇f es exactamente la matriz de la derivada $\mathbf{D}f$ escrita como vector.

Ejemplo: Si $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, entonces

$$\nabla f(x, y) =$$

Definición

Definición: Si $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales, el gradiente de f en \mathbf{x}_0 es el vector dado por

$$\nabla f = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right).$$

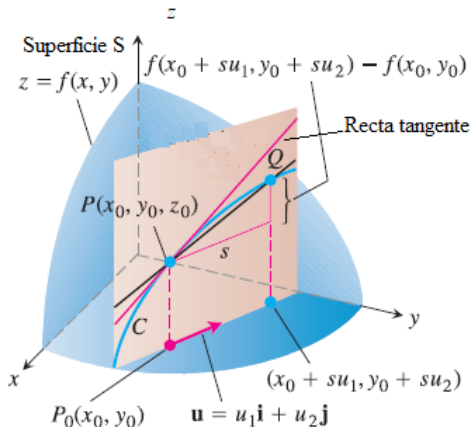
Este vector también se denota por $\nabla f(\mathbf{x})$. Por tanto, ∇f es exactamente la matriz de la derivada $\mathbf{D}f$ escrita como vector.

Ejemplo: Si $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, entonces

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y).$$

Derivadas direccionales

Dada $f : D \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ interesa conocer la razón de cambio de f en la dirección de un vector unitario \mathbf{u} :



Generaliza el concepto de derivada parcial. Ver gif.

Definición

Definición Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, la **derivada direccional** de f en \mathbf{x} en la dirección del vector **unitario** \mathbf{u} es

$$\left. \frac{d}{dt} f(\mathbf{x} + t\mathbf{u}) \right|_{t=0} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + h\mathbf{u}) - f(\mathbf{x})}{h},$$

siempre que exista.

Diferenciabilidad implica existencia de derivadas direccionales

Teorema (Fórmula de cálculo de la derivada direccional)

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable, **entonces** todas las derivadas direccionales existen. La derivada direccional en \mathbf{x} en la dirección \mathbf{u} es:

$$Df(\mathbf{x})\mathbf{u} = \nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u},$$

donde $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$ es unitario.

Diferenciabilidad implica existencia de derivadas direccionales

Teorema (Fórmula de cálculo de la derivada direccional)

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable, **entonces** todas las derivadas direccionales existen. La derivada direccional en \mathbf{x} en la dirección \mathbf{u} es:

$$Df(\mathbf{x})\mathbf{u} = \nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u},$$

donde $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$ es unitario.

Dem:

Sea $\mathbf{c}(t) = \mathbf{x} + t\mathbf{u}$, de forma que $f(\mathbf{x} + t\mathbf{u}) = f(\mathbf{c}(t))$. Aplicando la regla de la cadena, podemos derivar

$$\left. \frac{d}{dt} f(\mathbf{x} + t\mathbf{u}) \right|_{t=0} = \left. \frac{d}{dt} (f \circ \mathbf{c})(t) \right|_{t=0} = \nabla f(\mathbf{c}(t)) \cdot \mathbf{c}'(t) \Big|_{t=0} = \nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u}.$$



Ejemplo

Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

Ejemplo

Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2.$$

En el punto $(2, 1)$ tenemos: $\nabla f(2, 1) =$

Ejemplo

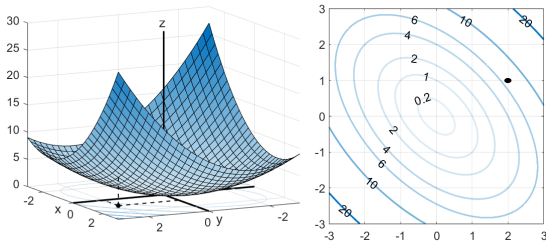
Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2.$$

En el punto $(2, 1)$ tenemos: $\nabla f(2, 1) = (5, 4)$



Ejemplo

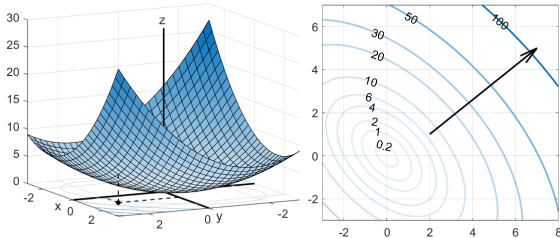
Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2.$$

En el punto $(2, 1)$ tenemos: $\nabla f(2, 1) = (5, 4)$



Ejemplo

Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2.$$

En el punto $(2, 1)$ tenemos: $\nabla f(2, 1) = (5, 4)$.

Ejemplo

Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2.$$

En el punto $(2, 1)$ tenemos: $\nabla f(2, 1) = (5, 4)$.

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} =$$

Ejemplo

Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2.$$

En el punto $(2, 1)$ tenemos: $\nabla f(2, 1) = (5, 4)$.

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = (5, 4) \cdot (u_1, u_2) = 5u_1 + 4u_2$$

Ejemplo

Dada $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$, recordando que

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y)$$

y que f es diferenciable en su dominio, si $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$ es un vector unitario de \mathbb{R}^2 , la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} en un punto arbitrario de su dominio es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2.$$

En el punto $(2, 1)$ tenemos: $\nabla f(2, 1) = (5, 4)$.

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = (5, 4) \cdot (u_1, u_2) = 5u_1 + 4u_2$$

Por ejemplo:

$$\mathbf{u} = (1, 0) \Rightarrow \nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = 5; \mathbf{u} = (0, -1) \Rightarrow \nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = -4.$$

Direcciones de máximo crecimiento

Teorema (Dirección de máximo crecimiento)

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable y $\nabla f(\mathbf{x}) \neq \mathbf{0}$, entonces $\nabla f(\mathbf{x})$ apunta en la dirección de máximo crecimiento de f .

Direcciones de máximo crecimiento

Teorema (Dirección de máximo crecimiento)

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable y $\nabla f(\mathbf{x}) \neq \mathbf{0}$, entonces $\nabla f(\mathbf{x})$ apunta en la dirección de máximo crecimiento de f .

Dem:

Si \mathbf{n} es un vector unitario, la variación de f en la dirección de \mathbf{n} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{n} = \|\nabla f(\mathbf{x})\| \underbrace{\|\mathbf{n}\|}_1 \cos \theta = \|\nabla f(\mathbf{x})\| \cos \theta,$$

donde θ es el ángulo entre \mathbf{n} y $\nabla f(\mathbf{x})$.

Direcciones de máximo crecimiento

Teorema (Dirección de máximo crecimiento)

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable y $\nabla f(\mathbf{x}) \neq \mathbf{0}$, entonces $\nabla f(\mathbf{x})$ apunta en la dirección de máximo crecimiento de f .

Dem:

Si \mathbf{n} es un vector unitario, la variación de f en la dirección de \mathbf{n} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{n} = \|\nabla f(\mathbf{x})\| \underbrace{\|\mathbf{n}\|}_1 \cos \theta = \|\nabla f(\mathbf{x})\| \cos \theta,$$

donde θ es el ángulo entre \mathbf{n} y $\nabla f(\mathbf{x})$. El máximo se alcanza cuando $\theta = 0$, es decir, cuando \mathbf{n} y $\nabla f(\mathbf{x})$ son paralelos. □

Direcciones de máximo crecimiento

Teorema (Dirección de máximo crecimiento)

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ es diferenciable y $\nabla f(\mathbf{x}) \neq \mathbf{0}$, entonces $\nabla f(\mathbf{x})$ apunta en la dirección de máximo crecimiento de f .

Dem:

Si \mathbf{n} es un vector unitario, la variación de f en la dirección de \mathbf{n} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{n} = \|\nabla f(\mathbf{x})\| \underbrace{\|\mathbf{n}\|}_1 \cos \theta = \|\nabla f(\mathbf{x})\| \cos \theta,$$

donde θ es el ángulo entre \mathbf{n} y $\nabla f(\mathbf{x})$. El máximo se alcanza cuando $\theta = 0$, es decir, cuando \mathbf{n} y $\nabla f(\mathbf{x})$ son paralelos. □

Observación: Cuando $\nabla f(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$, esta variación es 0 para todo \mathbf{n} .

Ejemplo

Dados $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$ y $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$, un vector unitario,

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y),$$

la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2; \quad \nabla f(2, 1) = (5, 4).$$

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} =$$

Ejemplo

Dados $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$ y $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$, un vector unitario,

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y),$$

la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2; \nabla f(2, 1) = (5, 4).$$

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = (5, 4) \cdot (u_1, u_2) = 5u_1 + 4u_2$$

Ejemplo

Dados $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$ y $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$, un vector unitario,

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y),$$

la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2; \quad \nabla f(2, 1) = (5, 4).$$

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = (5, 4) \cdot (u_1, u_2) = 5u_1 + 4u_2$$

La dirección de máximo crecimiento de f en $(2, 1)$ es

Ejemplo

Dados $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$ y $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$, un vector unitario,

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y),$$

la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2; \nabla f(2, 1) = (5, 4).$$

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = (5, 4) \cdot (u_1, u_2) = 5u_1 + 4u_2$$

La dirección de máximo crecimiento de f en $(2, 1)$ es

$$\mathbf{u} = \frac{\nabla f(2, 1)}{\|\nabla f(2, 1)\|}$$

y, en este caso, la derivada direccional es

Ejemplo

Dados $f(x, y) = x^2 + xy + y^2$ y $\mathbf{u} = (u_1, u_2)$, un vector unitario,

$$\nabla f(x, y) = (2x + y, x + 2y),$$

la derivada direccional de f en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u} = (2x + y)u_1 + (x + 2y)u_2; \quad \nabla f(2, 1) = (5, 4).$$

La derivada direccional en la dirección de \mathbf{u} es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = (5, 4) \cdot (u_1, u_2) = 5u_1 + 4u_2$$

La dirección de máximo crecimiento de f en $(2, 1)$ es

$$\mathbf{u} = \frac{\nabla f(2, 1)}{\|\nabla f(2, 1)\|}$$

y, en este caso, la derivada direccional es

$$\nabla f(2, 1) \cdot \mathbf{u} = \nabla f(2, 1) \cdot \frac{\nabla f(2, 1)}{\|\nabla f(2, 1)\|} = \frac{\|\nabla f(2, 1)\|^2}{\|\nabla f(2, 1)\|} = \|\nabla f(2, 1)\| = \sqrt{41}$$

Ejemplo

¿En qué dirección crece más rápidamente la función $f(x, y) = x^2 - y^2$ desde el punto $(0, 1)$?

Ejemplo

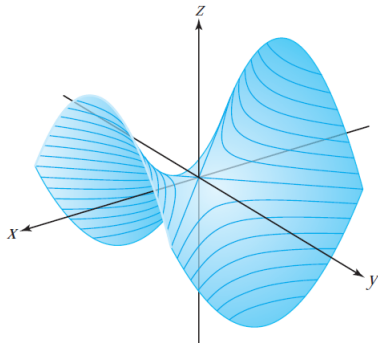
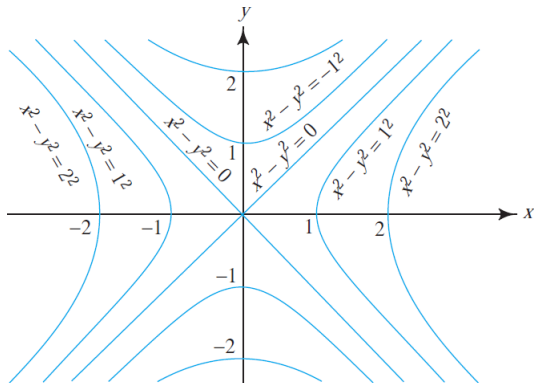
¿En qué dirección crece más rápidamente la función $f(x, y) = x^2 - y^2$ desde el punto $(0, 1)$?

$$\nabla f(\mathbf{x}) = (2x, -2y); \quad \nabla f(0, 1) = (0, -2).$$

Ejemplo

¿En qué dirección crece más rápidamente la función $f(x, y) = x^2 - y^2$ desde el punto $(0, 1)$?

$$\nabla f(\mathbf{x}) = (2x, -2y); \quad \nabla f(0, 1) = (0, -2).$$



Ejemplo

¿En qué dirección **decrece** más rápidamente la función $f(x, y) = x^2 - y^2$ desde el punto $(0, 1)$?

Ejemplo

¿En qué dirección **decrece** más rápidamente la función $f(x, y) = x^2 - y^2$ desde el punto $(0, 1)$?

$$-\nabla f(0, 1) = (0, 2).$$

¿En qué dirección la tasa de cambio promedio de f en $(0, 1)$ es 0?

$$\nabla f(0, 1) \cdot \mathbf{u} = (0, -2) \cdot (u_1, u_2) = 0 \Rightarrow \mathbf{u} =$$

Ejemplo

¿En qué dirección **decrece** más rápidamente la función $f(x, y) = x^2 - y^2$ desde el punto $(0, 1)$?

$$-\nabla f(0, 1) = (0, 2).$$

¿En qué dirección la tasa de cambio promedio de f en $(0, 1)$ es 0?

$$\nabla f(0, 1) \cdot \mathbf{u} = (0, -2) \cdot (u_1, u_2) = 0 \Rightarrow \mathbf{u} = (1, 0).$$

Gradientes y planos tangentes a los conjuntos de nivel

Teorema (El gradiente es normal a las superficies de nivel)

Sea $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ una aplicación de clase C^1 y sea $\mathbf{x}_0 = (x_0, y_0, z_0)$ un punto de la superficie de nivel S definida por $f(x, y, z) = k$ para una constante k . Entonces $\nabla f(x_0, y_0, z_0)$ es normal a la superficie de nivel. (Es decir que si \mathbf{v} es el vector tangente en $t = 0$ de una trayectoria $\mathbf{c}(t)$ en S con $\mathbf{c}(0) = \mathbf{x}_0$, entonces $\nabla f(x_0, y_0, z_0) \cdot \mathbf{v} = 0$.)

Gradientes y planos tangentes a los conjuntos de nivel

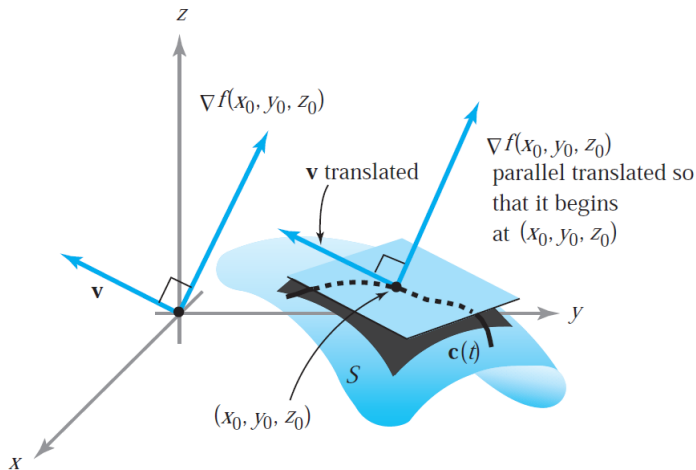
Teorema (El gradiente es normal a las superficies de nivel)

Sea $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ una aplicación de clase C^1 y sea $\mathbf{x}_0 = (x_0, y_0, z_0)$ un punto de la superficie de nivel S definida por $f(x, y, z) = k$ para una constante k . Entonces $\nabla f(x_0, y_0, z_0)$ es normal a la superficie de nivel. (Es decir que si \mathbf{v} es el vector tangente en $t = 0$ de una trayectoria $\mathbf{c}(t)$ en S con $\mathbf{c}(0) = \mathbf{x}_0$, entonces $\nabla f(x_0, y_0, z_0) \cdot \mathbf{v} = 0$.)

Dem: Sea $\mathbf{c}(t)$ una trayectoria en S , con $\mathbf{c}(0) = \mathbf{x}_0 \in S$. Entonces $f(\mathbf{c}(t)) = k$ y, si \mathbf{v} es el vector tangente en $t = 0$ de $\mathbf{c}(t)$, entonces $\mathbf{v} = \mathbf{c}'(0)$. Como $f(\mathbf{c}(t))$ es constante en t , $\left. \frac{d}{dt} f(\mathbf{c}(t)) \right|_{t=0} = 0$ y, por la regla de la cadena,

$$0 = \left. \frac{d}{dt} f(\mathbf{c}(t)) \right|_{t=0} = \nabla f(\mathbf{c}(0)) \cdot \mathbf{v}.$$

Gradientes y planos tangentes a los conjuntos de nivel



Planos tangentes a superficies de nivel

Definición

Sea S la superficie que está formada por aquellos (x, y, z) tales que $f(x, y, z) = k$, para $k = cte$. El **plano tangente** a S en el punto (x_0, y_0, z_0) de S se define por

$$\nabla f(x_0, y_0, z_0) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - z_0) = 0 \quad (1)$$

si $\nabla f(x_0, y_0, z_0) \neq \mathbf{0}$. Es decir, el plano tangente es el conjunto de puntos (x, y, z) que satisface la ecuación (1).

Planos tangentes a superficies de nivel

Definición

Sea S la superficie que está formada por aquellos (x, y, z) tales que $f(x, y, z) = k$, para $k = cte$. El **plano tangente** a S en el punto (x_0, y_0, z_0) de S se define por

$$\nabla f(x_0, y_0, z_0) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - z_0) = 0 \quad (1)$$

si $\nabla f(x_0, y_0, z_0) \neq \mathbf{0}$. Es decir, el plano tangente es el conjunto de puntos (x, y, z) que satisface la ecuación (1).

Observación: de forma similar se define recta tangente a una curva de nivel de una función de dos variables.

Ejemplo: plano tangente a superficie de nivel

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

- a)* Representar algunas superficies de nivel.
- b)* Ecuación del plano tangente a la superficie de nivel en el punto $P(1, 0, 0)$ y en el punto $Q(0, 0, 0)$.

Ejemplo: plano tangente a superficie de nivel

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

- a) Representar algunas superficies de nivel.
- b) Ecuación del plano tangente a la superficie de nivel en el punto $P(1, 0, 0)$ y en el punto $Q(0, 0, 0)$.
- b) $x = 1$, en el primer caso. En el segundo, no existe.

Caso especial: plano tangente al gráfico de una función de dos variables

Dada $f(x, y)$

Caso especial: plano tangente al gráfico de una función de dos variables

Dada $f(x, y)$ su **gráfico coincide** con el **conjunto de nivel** $g(x, y, z) = 0$ para la función $g(x, y, z) = f(x, y) - z$.

Caso especial: plano tangente al gráfico de una función de dos variables

Dada $f(x, y)$ su **gráfico coincide** con el **conjunto de nivel** $g(x, y, z) = 0$ para la función $g(x, y, z) = f(x, y) - z$.

La ecuación del plano tangente al gráfico de f en $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ viene dada por:

$$\nabla g(x_0, y_0, z_0) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - z_0) = 0$$

Caso especial: plano tangente al gráfico de una función de dos variables

Dada $f(x, y)$ su **gráfico coincide** con el **conjunto de nivel** $g(x, y, z) = 0$ para la función $g(x, y, z) = f(x, y) - z$.

La ecuación del plano tangente al gráfico de f en $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ viene dada por:

$$\begin{aligned}\nabla g(x_0, y_0, z_0) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - z_0) &= 0 \\ (f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0), -1) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - f(x_0, y_0)) &= 0\end{aligned}$$

Caso especial: plano tangente al gráfico de una función de dos variables

Dada $f(x, y)$ su **gráfico coincide** con el **conjunto de nivel** $g(x, y, z) = 0$ para la función $g(x, y, z) = f(x, y) - z$.

La ecuación del plano tangente al gráfico de f en $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ viene dada por:

$$\nabla g(x_0, y_0, z_0) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - z_0) = 0$$

$$(f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0), -1) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - f(x_0, y_0)) = 0$$

$$f_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f_y(x_0, y_0)(y - y_0) - (z - f(x_0, y_0)) = 0$$

Caso especial: plano tangente al gráfico de una función de dos variables

Dada $f(x, y)$ su **gráfico coincide** con el **conjunto de nivel** $g(x, y, z) = 0$ para la función $g(x, y, z) = f(x, y) - z$.

La ecuación del plano tangente al gráfico de f en $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ viene dada por:

$$\nabla g(x_0, y_0, z_0) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - z_0) = 0$$

$$(f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0), -1) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - f(x_0, y_0)) = 0$$

$$f_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f_y(x_0, y_0)(y - y_0) - (z - f(x_0, y_0)) = 0$$

$$z = f(x_0, y_0) + f_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f_y(x_0, y_0)(y - y_0)$$

Caso especial: plano tangente al gráfico de una función de dos variables

Dada $f(x, y)$ su **gráfico coincide** con el **conjunto de nivel** $g(x, y, z) = 0$ para la función $g(x, y, z) = f(x, y) - z$.

La ecuación del plano tangente al gráfico de f en $(x_0, y_0, f(x_0, y_0))$ viene dada por:

$$\nabla g(x_0, y_0, z_0) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - z_0) = 0$$

$$(f_x(x_0, y_0), f_y(x_0, y_0), -1) \cdot (x - x_0, y - y_0, z - f(x_0, y_0)) = 0$$

$$f_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f_y(x_0, y_0)(y - y_0) - (z - f(x_0, y_0)) = 0$$

$$z = f(x_0, y_0) + f_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f_y(x_0, y_0)(y - y_0)$$

Obs: relacionar con la linealización de f en (x_0, y_0) .

Ejemplo: plano tangente a superficie de nivel y al gráfico de una función

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

- a)* Representar.
- b)* Ecuación del plano tangente a la superficie en el punto $P(1, 0, 0)$ y en el punto $Q(0, 0, 0)$.

Ejemplo: plano tangente a superficie de nivel y al gráfico de una función

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

- a) Representar.
- b) Ecuación del plano tangente a la superficie en el punto $P(1, 0, 0)$ y en el punto $Q(0, 0, 0)$.
- b) De $z = f(x_0, y_0) + f_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f_y(x_0, y_0)(y - y_0)$,

$$z = 1 + 2(x - 1) + 0(y - 0), \quad z = 2x - 1;$$

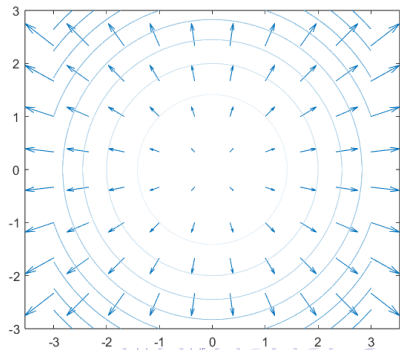
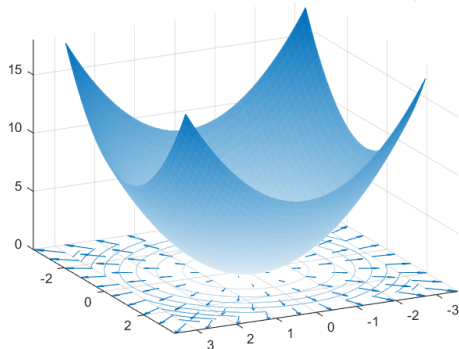
$$z = 0 + 0(x - 1) + 0(y - 0), \quad z = 0.$$

Campo vectorial gradiente

Si $f : D \subset \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales en todos los puntos de D ,

- se puede definir el campo vectorial gradiente de f , de \mathbb{R}^2 en \mathbb{R}^2 por medio de $(x, y) \mapsto \nabla f(x, y)$.
- Además, si bien su gráfico es un subconjunto de \mathbb{R}^4 , se puede representar $\nabla f(x, y)$ en cada punto $(x, y) \in D$.

Ejemplo: $f(x, y) = x^2 + y^2$

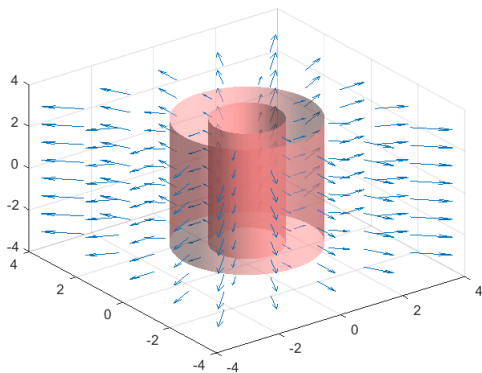


Campo vectorial gradiente

Si $f : D \subset \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ tiene derivadas parciales en todos los puntos de D ,

- se puede definir el campo vectorial gradiente de f , de \mathbb{R}^3 en \mathbb{R}^3 por medio de $(x, y, z) \mapsto \nabla f(x, y, z)$.
- Además, si bien su gráfico es un subconjunto de \mathbb{R}^6 , se puede representar $\nabla f(x, y, z)$ en cada punto $(x, y, z) \in D$.

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



- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada
- 3 Gradientes y derivadas direccionales
- 4 Funciones vectoriales nuevamente**
Diferenciación de trayectorias
Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada
- 3 Gradientes y derivadas direccionales
- 4 Funciones vectoriales nuevamente**
Diferenciación de trayectorias
Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

Reglas de derivación de funciones vectoriales

Teorema (Propiedades)

Sean $\mathbf{b}(t)$ y $\mathbf{c}(t)$ trayectorias diferenciables en \mathbb{R}^3 y sean $p(t)$ y $q(t)$ funciones escalares diferenciables. Entonces:

Regla de la suma :
$$\frac{d}{dt}[\mathbf{b}(t) + \mathbf{c}(t)] = \mathbf{b}'(t) + \mathbf{c}'(t).$$

Mult. por escalar :
$$\frac{d}{dt}[p(t)\mathbf{c}(t)] = p'(t)\mathbf{c}(t) + p(t)\mathbf{c}'(t).$$

Prod. escalar :
$$\frac{d}{dt}[\mathbf{b}(t) \cdot \mathbf{c}(t)] = \mathbf{b}'(t) \cdot \mathbf{c}(t) + \mathbf{b}(t) \cdot \mathbf{c}'(t).$$

Prod. vectorial :
$$\frac{d}{dt}[\mathbf{b}(t) \times \mathbf{c}(t)] = \mathbf{b}'(t) \times \mathbf{c}(t) + \mathbf{b}(t) \times \mathbf{c}'(t).$$

Regla de la cadena :
$$\frac{d}{dt}[\mathbf{c}(q(t))] = q'(t)\mathbf{c}'(q(t)).$$

Funciones vectoriales de magnitud constante

Teorema

Funciones vectoriales de magnitud constante:

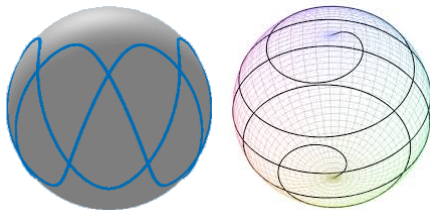
Si $\mathbf{r} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una función de magnitud constante (i.e. $|\mathbf{r}(t)| = cte$ en $[a, b]$), entonces $\mathbf{r}(t)$ es ortogonal a $\mathbf{r}'(t)$ en todo $t \in [a, b]$.

Funciones vectoriales de magnitud constante

Teorema

Funciones vectoriales de magnitud constante:

Si $\mathbf{r} : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una función de magnitud constante (i.e. $|\mathbf{r}(t)| = cte$ en $[a, b]$), entonces $\mathbf{r}(t)$ es ortogonal a $\mathbf{r}'(t)$ en todo $t \in [a, b]$.



DEMOSTRAR

Derivación de funciones vectoriales

Demostración.

Supongamos que la curva en cuestión está parametrizada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$ y que $|\mathbf{c}(t)| = k$.

Derivación de funciones vectoriales

Demostración.

Supongamos que la curva en cuestión está parametrizada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$ y que $|\mathbf{c}(t)| = k$. Entonces, para cualquier $t \in [a, b]$, $|\mathbf{c}(t)|^2 = k^2$.

Derivación de funciones vectoriales

Demostración.

Supongamos que la curva en cuestión está parametrizada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$ y que $|\mathbf{c}(t)| = k$. Entonces, para cualquier $t \in [a, b]$, $|\mathbf{c}(t)|^2 = k^2$. Luego $\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}(t) = k^2$.

Derivación de funciones vectoriales

Demostración.

Supongamos que la curva en cuestión está parametrizada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$ y que $|\mathbf{c}(t)| = k$. Entonces, para cualquier $t \in [a, b]$, $|\mathbf{c}(t)|^2 = k^2$. Luego $\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}(t) = k^2$. Así, aplicando la propiedad de derivada del producto escalar, tenemos:

Derivación de funciones vectoriales

Demostración.

Supongamos que la curva en cuestión está parametrizada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$ y que $|\mathbf{c}(t)| = k$. Entonces, para cualquier $t \in [a, b]$, $|\mathbf{c}(t)|^2 = k^2$. Luego $\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}(t) = k^2$. Así, aplicando la propiedad de derivada del producto escalar, tenemos:

$$\mathbf{c}'(t) \cdot \mathbf{c}(t) + \mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}'(t) = 0$$

$$2\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}'(t) = 0,$$

Derivación de funciones vectoriales

Demostración.

Supongamos que la curva en cuestión está parametrizada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$ y que $|\mathbf{c}(t)| = k$. Entonces, para cualquier $t \in [a, b]$, $|\mathbf{c}(t)|^2 = k^2$. Luego $\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}(t) = k^2$. Así, aplicando la propiedad de derivada del producto escalar, tenemos:

$$\mathbf{c}'(t) \cdot \mathbf{c}(t) + \mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}'(t) = 0$$

$$2\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}'(t) = 0,$$

lo cual prueba que $\mathbf{c}(t)$ y $\mathbf{c}'(t)$ son ortogonales para todo $t \in [a, b]$. □

Derivación de funciones vectoriales

Demostración.

Supongamos que la curva en cuestión está parametrizada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$ y que $|\mathbf{c}(t)| = k$. Entonces, para cualquier $t \in [a, b]$, $|\mathbf{c}(t)|^2 = k^2$. Luego $\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}(t) = k^2$. Así, aplicando la propiedad de derivada del producto escalar, tenemos:

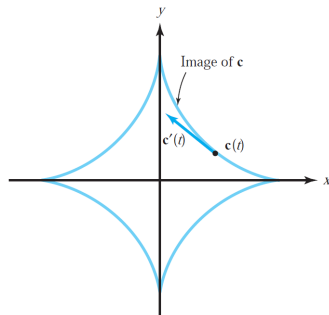
$$\begin{aligned}\mathbf{c}'(t) \cdot \mathbf{c}(t) + \mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}'(t) &= 0 \\ 2\mathbf{c}(t) \cdot \mathbf{c}'(t) &= 0,\end{aligned}$$

lo cual prueba que $\mathbf{c}(t)$ y $\mathbf{c}'(t)$ son ortogonales para todo $t \in [a, b]$. □

Si $\mathbf{c}(t)$ describe la posición de un móvil en función del tiempo, la velocidad es $\mathbf{v}(t) = \mathbf{c}'(t)$ y la aceleración es $\mathbf{a}(t) = \mathbf{v}'(t) = \mathbf{c}''(t)$.

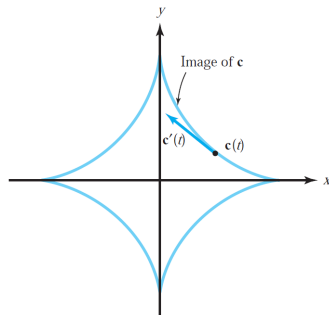
Trayectorias regulares

$$\begin{aligned}\mathbf{c} : [0, 2\pi] &\rightarrow \mathbb{R}^2 \\ t &\mapsto (\cos^3(t), \sin^3(t))\end{aligned}$$



Trayectorias regulares

$$\begin{aligned}\mathbf{c} : [0, 2\pi] &\rightarrow \mathbb{R}^2 \\ t &\mapsto (\cos^3(t), \sin^3(t))\end{aligned}$$



Definición (Trayectoria regular)

Una trayectoria diferenciable \mathbf{c} es **regular en t_0** si $\mathbf{c}'(t_0) \neq \mathbf{0}$. Si \mathbf{c} es diferenciable y $\mathbf{c}'(t) \neq \mathbf{0}$ para todo t , se dice que **\mathbf{c} es regular**. En este caso la curva imagen tiene un aspecto suave.

- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada
- 3 Gradientes y derivadas direccionales
- 4 Funciones vectoriales nuevamente**
 - Diferenciación de trayectorias
 - Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

Definición

Sea $\mathbf{c} : [t_0, t_1] \rightarrow \mathbb{R}^n$, $\mathbf{c}(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))$, una trayectoria C^1 a trozos. Su **longitud** se define como

$$L(\mathbf{c}) = \int_{t_0}^{t_1} \|\mathbf{c}'(t)\| dt = \int_{t_0}^{t_1} \sqrt{(x_1(t))^2 + \dots + (x_n(t))^2} dt.$$

Definición

Sea $\mathbf{c} : [t_0, t_1] \rightarrow \mathbb{R}^n$, $\mathbf{c}(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))$, una trayectoria C^1 a trozos. Su **longitud** se define como

$$L(\mathbf{c}) = \int_{t_0}^{t_1} \|\mathbf{c}'(t)\| dt = \int_{t_0}^{t_1} \sqrt{(x_1'(t))^2 + \dots + (x_n'(t))^2} dt.$$

Un **desplazamiento infinitesimal** de una partícula que sigue una trayectoria $\mathbf{c}(t) = (x_1(t), x_2(t), x_3(t)) = x_1(t)\mathbf{i} + x_2(t)\mathbf{j} + x_3(t)\mathbf{k}$ es

$$d\mathbf{s} = dx\mathbf{i} + dy\mathbf{j} + dz\mathbf{k} = \left(\frac{dx}{dt}\mathbf{i} + \frac{dy}{dt}\mathbf{j} + \frac{dz}{dt}\mathbf{k} \right) dt,$$

Definición

Sea $\mathbf{c} : [t_0, t_1] \rightarrow \mathbb{R}^n$, $\mathbf{c}(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))$, una trayectoria C^1 a trozos. Su **longitud** se define como

$$L(\mathbf{c}) = \int_{t_0}^{t_1} \|\mathbf{c}'(t)\| dt = \int_{t_0}^{t_1} \sqrt{(x_1'(t))^2 + \dots + (x_n'(t))^2} dt.$$

Un **desplazamiento infinitesimal** de una partícula que sigue una trayectoria $\mathbf{c}(t) = (x_1(t), x_2(t), x_3(t)) = x_1(t)\mathbf{i} + x_2(t)\mathbf{j} + x_3(t)\mathbf{k}$ es

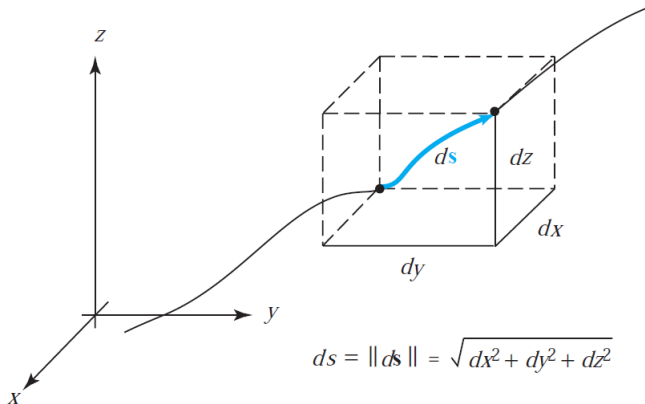
$$d\mathbf{s} = dx\mathbf{i} + dy\mathbf{j} + dz\mathbf{k} = \left(\frac{dx}{dt}\mathbf{i} + \frac{dy}{dt}\mathbf{j} + \frac{dz}{dt}\mathbf{k} \right) dt,$$

y su longitud

$$ds = \sqrt{dx^2 + dy^2 + dz^2} = \sqrt{\left(\frac{dx}{dt}\right)^2 + \left(\frac{dy}{dt}\right)^2 + \left(\frac{dz}{dt}\right)^2} dt$$

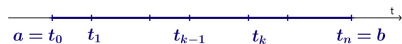
es la **diferencial de la longitud de arco**.

Desplazamiento infinitesimal y diferencial longitud de arco



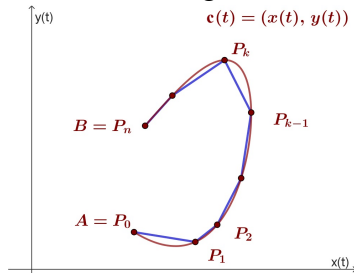
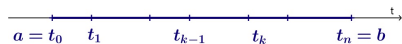
Longitud de arco

Supongamos que $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t))$, $a \leq t \leq b$, es regular.



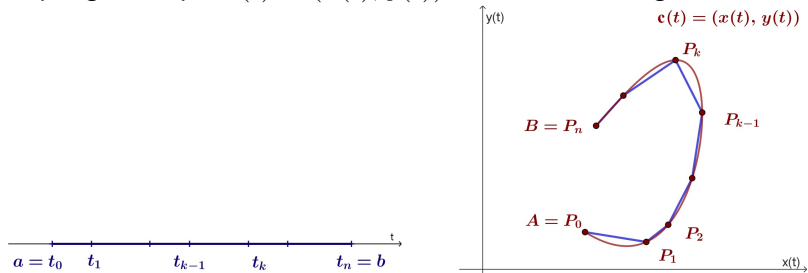
Longitud de arco

Supongamos que $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t))$, $a \leq t \leq b$, es regular.



Longitud de arco

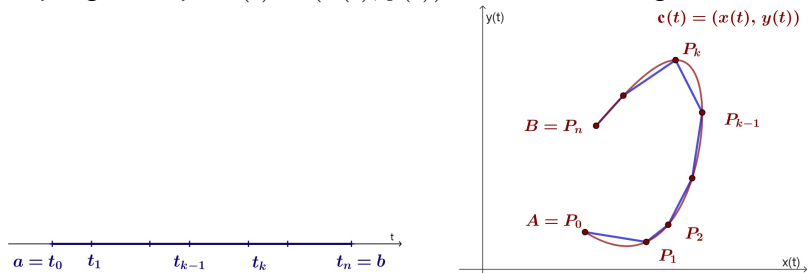
Supongamos que $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t))$, $a \leq t \leq b$, es regular.



Una partición de $[a, b]$, $\mathcal{P} = \{a = t_0, t_1, \dots, t_n = b\}$, genera una poligonal que aproxima a la imagen de \mathbf{c} .

Longitud de arco

Supongamos que $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t))$, $a \leq t \leq b$, es regular.

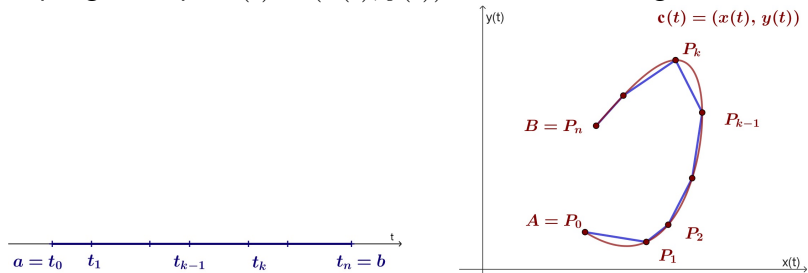


Una partición de $[a, b]$, $\mathcal{P} = \{a = t_0, t_1, \dots, t_n = b\}$, genera una poligonal que aproxima a la imagen de \mathbf{c} .

Asumiendo que el camino desde A hasta B se recorre una sola vez cuando t varía desde $t = a$ hasta $t = b$, sin volverse sobre sí mismo o retroceder, una aproximación a la longitud del arco AB es la suma de las longitudes L_k .

Longitud de arco

Supongamos que $\mathbf{c}(t) = (x(t), y(t))$, $a \leq t \leq b$, es regular.

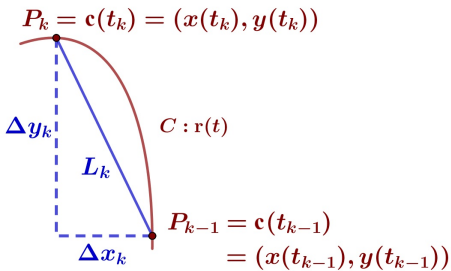


Una partición de $[a, b]$, $\mathcal{P} = \{a = t_0, t_1, \dots, t_n = b\}$, genera una poligonal que aproxima a la imagen de \mathbf{c} .

Asumiendo que el camino desde A hasta B se recorre una sola vez cuando t varía desde $t = a$ hasta $t = b$, sin volverse sobre sí mismo o retroceder, una aproximación a la longitud del arco AB es la suma de las longitudes L_k . Sumaremos las longitudes de los segmentos L_k , con extremos en los puntos $P_{k-1} = \mathbf{c}(t_{k-1})$ y $P_k = \mathbf{c}(t_k)$, para $k = 1, \dots, n$.

Longitud de arco

Se aproxima la longitud de cada subarco con la longitud del segmento L_k :



$$L_k = \sqrt{(\Delta x_k)^2 + (\Delta y_k)^2}$$

Si las funciones componentes de \mathbf{c} , $x(t)$ y $y(t)$ satisfacen (cada) hipótesis del Teorema del Valor Medio en el intervalo $[t_{k-1}, t_k]$, entonces existen puntos t_k^* y t_k^{**} en (t_{k-1}, t_k) tales que

$$\Delta x_k = x(t_k) - x(t_{k-1}) = x'(t_k^*)(t_k - t_{k-1}) = x'(t_k^*)\Delta t_k$$

$$\Delta y_k = y(t_k) - y(t_{k-1}) = y'(t_k^{**})(t_k - t_{k-1}) = y'(t_k^{**})\Delta t_k$$

Así

$$L_k = \sqrt{(x'(t_k^*)\Delta t_k)^2 + (y'(t_k^{**})\Delta t_k)^2}$$

Longitud de arco

Ya que en cada subarco tenemos

$$L_k = \sqrt{(x'(t_k^*))^2 + (y'(t_k^{**}))^2} \Delta t_k,$$

la longitud de arco de la curva **suave** C , imagen de la trayectoria regular c , se aproxima por

$$\sum_{k=1}^n L_k = \sum_{k=1}^n \sqrt{(x'(t_k^*))^2 + (y'(t_k^{**}))^2} \Delta t_k.$$

Longitud de arco

Ya que en cada subarco tenemos

$$L_k = \sqrt{(x'(t_k^*))^2 + (y'(t_k^{**}))^2} \Delta t_k,$$

la longitud de arco de la curva **suave** C , imagen de la trayectoria regular \mathbf{c} , se aproxima por

$$\sum_{k=1}^n L_k = \sum_{k=1}^n \sqrt{(x'(t_k^*))^2 + (y'(t_k^{**}))^2} \Delta t_k.$$

Aunque esta no es una suma de Riemann, si las funciones x' y y' son continuas en $[a, b]$, el límite para $n \rightarrow \infty$ es la integral. Por esto:

Longitud de arco de una curva suave

La longitud de arco de una curva suave (plana o en el espacio) dada por $\mathbf{c}(t)$, $a \leq t \leq b$, que se recorre una vez cuando t crece de a a b , es

$$L = \int_a^b \|\mathbf{c}'(t)\| dt.$$

Función longitud de arco

Definición

Dada una trayectoria \mathbf{c} , $a \leq t \leq b$, se define la función longitud de arco (con punto base $\mathbf{c}(a)$) para cada $t \in [a, b]$ por

$$s(t) = \int_a^t \|\mathbf{c}'(u)\| du.$$

Función longitud de arco

Definición

Dada una trayectoria \mathbf{c} , $a \leq t \leq b$, se define la función longitud de arco (con punto base $\mathbf{c}(a)$) para cada $t \in [a, b]$ por

$$s(t) = \int_a^t \|\mathbf{c}'(u)\| du.$$

Observación: debe notarse que **si la trayectoria es regular** se satisfacen las hipótesis del T.F. del cálculo. Luego se tiene que s es derivable en cada $t \in [a, b]$ y

$$s'(t) = \|\mathbf{c}'(t)\|.$$

Además, se comprueba que $ds = \|\mathbf{c}'(t)\| dt$.

Recorrido

- 1 Introducción a trayectorias y curvas
- 2 Propiedades de la derivada
- 3 Gradientes y derivadas direccionales
- 4 Funciones vectoriales nuevamente
Diferenciación de trayectorias
Longitud de arco
- 5 Campos vectoriales

Definición

Un campo vectorial en \mathbb{R}^n es una función $\mathbf{F} : A \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ que asigna a cada punto $\mathbf{x} \in A$ un vector $\mathbf{F}(\mathbf{x}) \in \mathbb{R}^n$. Si $n = 2$ se llama **campo vectorial en el plano** y, si $n = 3$, **campo vectorial en el espacio**.

Cada componente de \mathbf{F} es un campo escalar (una función con imágenes reales).

Ejemplos

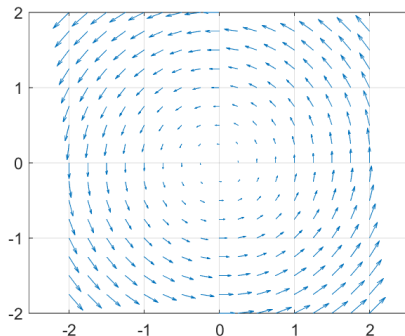
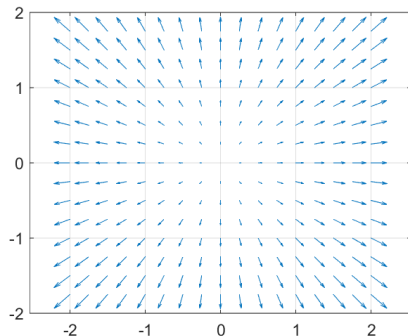
❶ $\mathbf{F}(x, y) = (x, y).$

Ejemplos

- 1 $\mathbf{F}(x, y) = (x, y)$.
- 2 $\mathbf{F}(x, y) = (-y, x)$. Las funciones componentes son $f_1(x, y) = -y$ y $f_2(x, y) = x$.

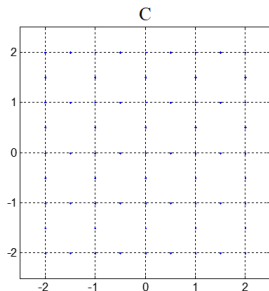
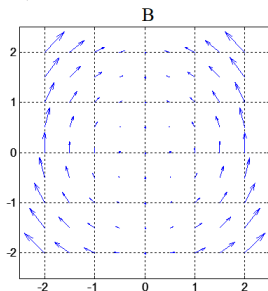
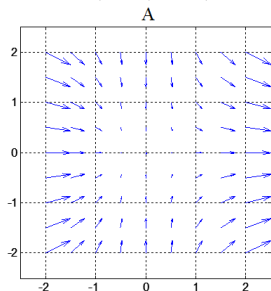
Ejemplos

- 1 $\mathbf{F}(x, y) = (x, y)$.
- 2 $\mathbf{F}(x, y) = (-y, x)$. Las funciones componentes son $f_1(x, y) = -y$ y $f_2(x, y) = x$.



Ejercicio

Sean $\mathbf{F}(x, y) = (-xy, x^2)$ y los gráficos A y B.



- 1 Trace en el sistema vacío algunos vectores correspondientes a \mathbf{F} .
- 2 Indique cuál de los gráficos (A o B) corresponde a \mathbf{F} (o indique que no es ninguno de ellos).
- 3 Trace, en el gráfico que corresponde a \mathbf{F} , una línea de flujo C , indicando su sentido.

Definición

- Un campo vectorial se llama de clase C^k cuando cada una de sus componentes es de clase C^k (al menos).
- Un campo vectorial de velocidades de un fluido se llama **estacionario** si no cambia con el tiempo (que no es lo mismo que decir que es constante o que no se mueve el fluido).

Conceptos importantes

Definición

- Un campo vectorial se llama de clase C^k cuando cada una de sus componentes es de clase C^k (al menos).
- Un campo vectorial de velocidades de un fluido se llama **estacionario** si no cambia con el tiempo (que no es lo mismo que decir que es constante o que no se mueve el fluido).

Definición (Líneas de flujo)

Si \mathbf{F} es un campo vectorial, una línea de flujo de \mathbf{F} es una trayectoria \mathbf{c} tal que

$$\mathbf{c}'(t) = \mathbf{F}(\mathbf{c}(t)).$$

Es decir, \mathbf{F} da el campo de velocidades de \mathbf{c} .

Ejemplo

La trayectoria $\mathbf{c}(t) = (\cos(t), \sin(t))$, $0 \leq t \leq 2\pi$, es una línea de flujo para el campo vectorial $\mathbf{F}(x, y) = (-y, x)$.

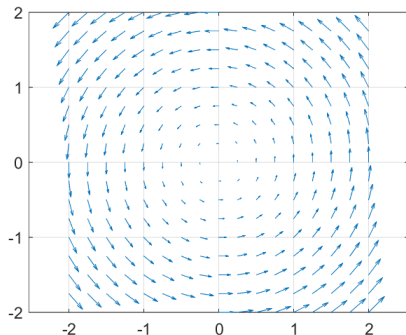
Ejemplo

La trayectoria $\mathbf{c}(t) = (\cos(t), \sin(t))$, $0 \leq t \leq 2\pi$, es una línea de flujo para el campo vectorial $\mathbf{F}(x, y) = (-y, x)$.

Se debe probar que $\mathbf{c}'(t) = \mathbf{F}(\mathbf{c}(t))$, es decir:

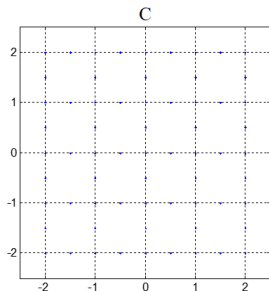
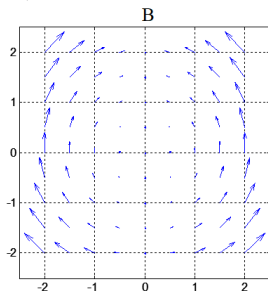
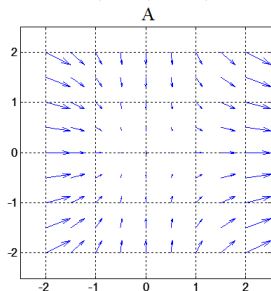
$$\mathbf{c}'(t) = (-\sin(t), \cos(t)) = \mathbf{F}(\cos(t), \sin(t)) = \mathbf{F}(\mathbf{c}(t)).$$

¿Hay más líneas de flujo? (Ver imagen).



Ejercicio

Sean $\mathbf{F}(x, y) = (-xy, x^2)$ y los gráficos A y B.



- 1 Trace en el sistema vacío algunos vectores correspondientes a \mathbf{F} .
- 2 Indique cuál de los gráficos (A o B) corresponde a \mathbf{F} (o indique que no es ninguno de ellos).
- 3 Trace, en el gráfico que corresponde a \mathbf{F} , una línea de flujo C , indicando su sentido.

Definición (Derivada parcial y gradiente de una función

$f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$)

Dada $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, con funciones componentes f_1, \dots, f_m , se definen la derivada parcial de f con respecto a x_i , para cada i entre 1 y n , como el vector columna:

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_i} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_i} \end{bmatrix},$$

Definición (Derivada parcial y gradiente de una función

$$f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m)$$

Dada $f : U \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, con funciones componentes f_1, \dots, f_m , se definen la derivada parcial de f con respecto a x_i , para cada i entre 1 y n , como el vector columna:

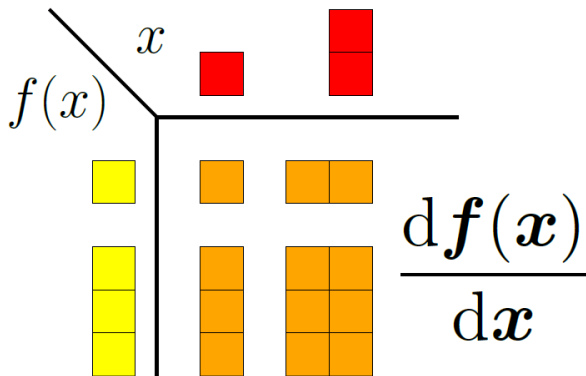
$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_i} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_i} \end{bmatrix},$$

y el gradiente de f (con respecto al vector $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$) como el vector fila de las derivadas parciales, o sea:

$$\frac{df}{d\mathbf{x}} = \left[\frac{\partial f}{\partial x_1} \cdots \frac{\partial f}{\partial x_n} \right] = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n} \end{bmatrix}_{m \times n},$$

siempre que todas las derivadas parciales involucradas existan.

Dimensiones



Example 5.9 (Gradient of a Vector-Valued Function)

We are given

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x}, \quad \mathbf{f}(\mathbf{x}) \in \mathbb{R}^M, \quad \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{M \times N}, \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^N.$$

To compute the gradient $d\mathbf{f}/d\mathbf{x}$ we first determine the dimension of $d\mathbf{f}/d\mathbf{x}$: Since $\mathbf{f} : \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}^M$, it follows that $d\mathbf{f}/d\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{M \times N}$. Second, to compute the gradient we determine the partial derivatives of f with respect to every x_j :

$$f_i(\mathbf{x}) = \sum_{j=1}^N A_{ij}x_j \implies \frac{\partial f_i}{\partial x_j} = A_{ij} \quad (5.67)$$

We collect the partial derivatives in the Jacobian and obtain the gradient

$$\frac{d\mathbf{f}}{d\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_N} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_M}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_M}{\partial x_N} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1N} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{M1} & \cdots & A_{MN} \end{bmatrix} = \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{M \times N}. \quad (5.68)$$