

Preliminares (parte II)



Universidad
Internacional
de Valencia
Máster Universitario
en Inteligencia Artificial

02MIAR | Matemáticas:
Matemáticas para la Inteligencia Artificial

Profesor:
David Zorío Ventura

Definición

Un vector real v de dimensión n es una lista ordenada de n números reales:

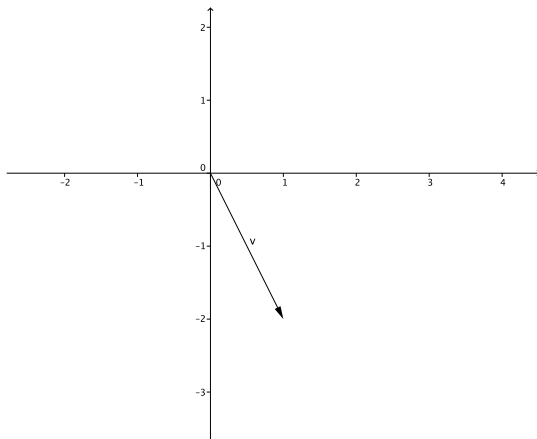
$$v = (v_1, v_2, \dots, v_n), \quad v_i \in \mathbb{R}.$$

Se denota por \mathbb{R}^n el conjunto formado por todos los vectores de dimensión n . Por tanto, podemos escribir $v \in \mathbb{R}^n$.

Ejemplos

1. $v = (1, -\frac{2}{3}) \in \mathbb{R}^2$.
2. $w = (\sqrt{2}, -1.2, \pi) \in \mathbb{R}^3$.

Los vectores en \mathbb{R}^n se pueden interpretar de forma gráfica mediante un sistema de n coordenadas. En caso de tener una dimensión de $n = 3$ o inferior, éstos se pueden dibujar.



Definición

Dados dos vectores $v, w \in \mathbb{R}^n$, $v = (v_1, v_2, \dots, v_n)$, $w = (w_1, w_2, \dots, w_n)$, podemos definir su suma como

$$v + w = (v_1 + w_1, v_2 + w_2, \dots, v_n + w_n).$$

Definición

Dado un valor real $\lambda \in \mathbb{R}$ (escalar) y un vector $v \in \mathbb{R}^n$, $v = (v_1, v_2, \dots, v_n)$, podemos definir su producto como

$$\lambda \cdot v = (\lambda v_1, \lambda v_2, \dots, \lambda v_n).$$

La longitud de los vectores se puede medir a través de **normas**. Algunas normas vectoriales importantes son:

- ▶ Norma euclídea:

$$\|v\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n v_i^2} = \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + \cdots + v_n^2}.$$

- ▶ Norma 1:

$$\|v\|_1 = \sum_{i=1}^n |v_i| = |v_1| + |v_2| + \cdots + |v_n|.$$

- ▶ Norma del máximo:

$$\|v\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |v_i|.$$

El producto escalar entre dos vectores $v, w \in \mathbb{R}^n$ se define como:

$$v \cdot w = \sum_{i=1}^n v_i w_i.$$

Ejemplo

Sean $v, w \in \mathbb{R}^3$, con $v = (2, -1, 0)$ y $w = (-3, -2, 1)$. Entonces

$$\begin{aligned} v \cdot w &= (2, -1, 0) \cdot (-3, -2, 1) \\ &= 2 \cdot (-3) + (-1) \cdot (-2) + 0 \cdot 1 = -6 + 2 + 0 = -4. \end{aligned}$$

Definición

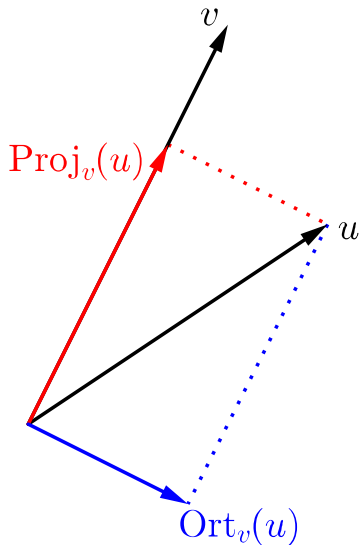
Sean $u, v \in \mathbb{R}^n$. Definimos la **proyección** de u sobre v como

$$\text{Proj}_v(u) = \frac{u \cdot v}{v \cdot v} v.$$

Definición

Sean $u, v \in \mathbb{R}^n$. Definimos la **ortogonal** de u sobre v como

$$\text{Ort}_v(u) = u - \text{Proj}_v(u).$$



Definición

*Diremos que dos vectores $u, v \in \mathbb{R}^n$ son **ortogonales** si $u \cdot v = 0$.*

La definición de ortogonalidad entre dos vectores se corresponde con la noción geométrica de perpendicularidad.

Más concretamente,

$$u \cdot v = \|u\|_2 \|v\|_2 \cos(\widehat{uv}),$$

donde \widehat{uv} es el ángulo que forman los vectores u y v .

Propiedades

Para $u, v, w \in \mathbb{R}^n$ y $a \in \mathbb{R}$:

- ▶ $u + v = v + u$.
- ▶ $u \cdot v = v \cdot u$.
- ▶ $u \cdot (v + w) = u \cdot v + u \cdot w$.
- ▶ $(a \cdot u) \cdot v = a \cdot (u \cdot v)$.
- ▶ $v \cdot v = \|v\|_2^2$.
- ▶ $u \cdot v = 0$ si y sólo si u y v son ortogonales.
- ▶ $v \cdot u = v \cdot \text{Proj}_v(u)$.
- ▶ $\text{Ort}_v(u) \cdot v = 0$

Definición

Dados $v_1, v_2, \dots, v_k \in V$, una **combinación lineal** de los k vectores anteriores es cualquier expresión de la forma

$$a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_k v_k,$$

con $a_1, a_2, \dots, a_k \in K$.

Definición

Sean $v_1, v_2, \dots, v_k \in V$. Diremos que los vectores anteriores son **linealmente independientes** si se cumple que la ecuación

$$a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_k v_k = 0$$

tiene como única solución $a_1 = a_2 = \dots = a_k = 0$. En caso contrario, se dice que dichos vectores son **linealmente dependientes**.

Definición

Una **matriz** de tamaño $m \times n$ sobre el cuerpo de los números reales \mathbb{R} es un conjunto formado por $m \cdot n$ valores reales, $a_{i,j}$, $1 \leq i \leq m$, $1 \leq j \leq n$, distribuidos en m filas y n columnas de la siguiente forma:

$$A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m,1} & a_{m,2} & \cdots & a_{m,n} \end{pmatrix}.$$

Escribimos $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, siendo $\mathbb{R}^{m \times n}$ el conjunto formado por todas las matrices $m \times n$. Asimismo, diremos que una matriz $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ es **cuadrada** si $m = n$, es decir, si tiene el mismo número de filas y de columnas.

Sean $A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}$. Podemos definir la **suma** y la **resta** $A \pm B$ como:

$$A \pm B = \begin{pmatrix} a_{1,1} \pm b_{1,1} & a_{1,2} \pm b_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \pm b_{1,n} \\ a_{2,1} \pm b_{2,1} & a_{2,2} \pm b_{2,2} & \cdots & a_{2,n} \pm b_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m,1} \pm b_{m,1} & a_{m,2} \pm b_{m,2} & \cdots & a_{m,n} \pm b_{m,n} \end{pmatrix}$$

Asimismo, dado un escalar $\lambda \in \mathbb{R}$, definimos el **producto** $\lambda \cdot A$ como

$$\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda a_{1,1} & \lambda a_{1,2} & \cdots & \lambda a_{1,n} \\ \lambda a_{2,1} & \lambda a_{2,2} & \cdots & \lambda a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda a_{m,1} & \lambda a_{m,2} & \cdots & \lambda a_{m,n} \end{pmatrix}$$

Por último, si $A \in \mathbb{R}^{m \times s}$ y $B \in \mathbb{R}^{s \times n}$, entonces definimos el **producto matricial** $A \cdot B \in \mathbb{R}^{m \times n}$ como

$$A \cdot B = \begin{pmatrix} c_{1,1} & c_{1,2} & \cdots & c_{1,n} \\ c_{2,1} & c_{2,2} & \cdots & c_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m,1} & c_{m,2} & \cdots & c_{m,n} \end{pmatrix}$$

$$\text{donde } c_{i,j} = \sum_{k=1}^s a_{i,k} b_{k,j} = a_{i,1} b_{1,j} + a_{i,2} b_{2,j} + \cdots + a_{i,s} b_{s,j}.$$

Nota

En general, el producto de matrices **NO** es conmutativo. Por ejemplo:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -6 & 7 \end{pmatrix}$$
$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -3 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ -7 & 8 \end{pmatrix}$$

Definición

Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Diremos que A es **invertible** o **regular** si $\exists B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que $A \cdot B = B \cdot A = I_n$. La matriz B recibe el nombre de **matriz inversa** y se denota por A^{-1} .

Definición

Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz cuadrada de la forma

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \cdots & a_{n,n} \end{pmatrix}.$$

Definimos el **determinante** de A de forma recurrente como sigue:

► Si $n = 1$, $\det(A) = a_{1,1}$.

► Para $n > 1$,

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n (-1)^{1+j} a_{1,j} \det(A_{1,j}),$$

donde $A_{i,j} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ es la matriz resultante de eliminar en A la fila i y la columna j .

Teorema

El determinante de una matriz A puede calcularse de cualquiera de las siguientes formas:

- ▶ *Desarrollo por la fila i , $1 \leq i \leq n$:*

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{i,j} \det(A_{i,j}).$$

- ▶ *Desarrollo por la columna j , $1 \leq j \leq n$:*

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{i,j} \det(A_{i,j}).$$

donde $A_{i,j} \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ es la matriz resultante de eliminar en A la fila i y la columna j .

Teorema

$\forall A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$, se cumple

$$\det(A \cdot B) = \det(A) \cdot \det(B).$$

Teorema

$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ es regular si y sólo si $\det(A) \neq 0$.

Definición

El **rango** de una matriz $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ es el número máximo de columnas que, como vectores, son linealmente independientes entre sí. Se denota por $\text{rank}(A)$.

Teorema

$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ es regular si y sólo si $\text{rank}(A) = n$.

Definición

Sea $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$. La **traspuesta** de la matriz A se define como la matriz $A' \in \mathbb{R}^{n \times m}$ tal que $A'(i, j) = A(j, i)$, $1 \leq i \leq n$, $1 \leq j \leq m$.

Teorema

Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ regular. Entonces la inversa de A , A^{-1} , viene dada por

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \cdot \text{adj}(A),$$

donde $\text{adj}(A)$ es la **matriz adjunta** de A , dada por $\text{adj}(A) = C'$, con $C(i, j) = (-1)^{i+j} |A_{i,j}|$, $1 \leq i, j \leq n$, con $|A_{i,j}| = \det(A_{i,j})$.

Definición

Diremos que una aplicación $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ es una **aplicación lineal** si $\forall u_1, u_2 \in \mathbb{R}^n$ y $\forall a, b \in \mathbb{R}$ se cumple

$$f(au_1 + bu_2) = af(u_1) + bf(u_2).$$

Ejemplos

1. La aplicación $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$ dada por $f(x, y, z) = (x + y, 2z - x)$ es lineal.
2. La aplicación $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ dada por $f(x, y) = (x, x^2 - y)$ no es lineal.
3. La aplicación $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ dada por $f(x, y) = (x - y, x + 1)$ no es lineal.

Teorema

Toda aplicación lineal $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ tiene una matriz que la representa, que además es única. Concretamente, $\exists! M_f \in \mathbb{R}^{m \times n}$ tal que $\forall v \in \mathbb{R}^n$ puede escribirse:

$$f(v) = M_f v.$$

Ejemplo

Sea $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^4$ dada por

$$f(x, y, z) = \begin{pmatrix} x + y \\ y - z \\ 2x + y + z \\ 3z \end{pmatrix} \rightarrow M_f = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

Teorema

Sea $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^s$ y $g : \mathbb{R}^s \rightarrow \mathbb{R}^m$ aplicaciones lineales, con M_f y M_g las matrices que las representan, respectivamente. Entonces $g \circ f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ es una aplicación lineal, cuya matriz que la representa viene dada por $M_{g \circ f} = M_g M_f$.

Ejercicios

- 1. Comprueba que el teorema se cumple para los dos ejemplos anteriores.*
- 2. Probar el teorema para dos aplicaciones lineales cualesquiera. Es decir, probar lo siguiente:*
 - 2.1 $g \circ f$ es una aplicación lineal si f y g lo son.*
 - 2.2 La matriz que representa $g \circ f$, $M_{g \circ f}$, puede escribirse como el producto de las matrices que representan g y f , esto es, $M_g M_f$.*

Ejemplo

Un ejemplo clásico de aplicaciones lineales son las rotaciones. En el caso de \mathbb{R}^2 vienen dadas por $f_\theta : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definidas como:

$$f_\theta(x, y) = \begin{pmatrix} \cos(\theta)x - \sin(\theta)y \\ \sin(\theta)x + \cos(\theta)y \end{pmatrix} \rightarrow M_{f_\theta} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix},$$

donde θ representa el ángulo de rotación (en sentido antihorario). Por tanto, esta aplicación envía un vector $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ a su correspondiente versión rotada θ grados: $(\cos(\theta)x - \sin(\theta)y, \sin(\theta)x + \cos(\theta)y)$. Asimismo, y como ya sabemos, podemos expresar la transformación matricialmente:

$$f_\theta(x, y) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}.$$

Ejemplo

Por ejemplo, la rotación de 30° (o $\pi/6$ rad) viene dada por:

$$f_{\pi/6} \equiv \begin{pmatrix} \cos\left(\frac{\pi}{6}\right) & -\sin\left(\frac{\pi}{6}\right) \\ \sin\left(\frac{\pi}{6}\right) & \cos\left(\frac{\pi}{6}\right) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{3}}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{\sqrt{3}}{2} \end{pmatrix}$$

Por otra parte, la rotación de 60° (o $\pi/3$ rad) viene dada por:

$$f_{\pi/3} \equiv \begin{pmatrix} \cos\left(\frac{\pi}{3}\right) & -\sin\left(\frac{\pi}{3}\right) \\ \sin\left(\frac{\pi}{3}\right) & \cos\left(\frac{\pi}{3}\right) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

Por tanto, si componemos sendas rotaciones queda:

$$f_{\pi/3} \circ f_{\pi/6} \equiv \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{3}}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{\sqrt{3}}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Ejemplo

Cabe esperar que el resultado sea una rotación de 90° (o $\pi/2$ rad) con respecto al original:

$$\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -y \\ x \end{pmatrix}$$

cumpléndose $(x, y) \cdot (-y, x) = -xy + yx = 0$, luego son ortogonales.

Ejercicio

Utilizando las identidades trigonométricas que procedan, demuestra los siguientes enunciados:

(a) $\|f_\theta(v)\|_2 = \|v\|_2 \quad \forall v \in \mathbb{R}^2, \forall \theta \in \mathbb{R}.$

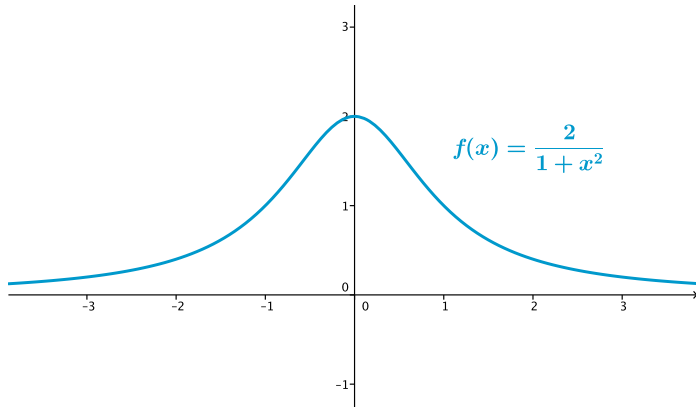
(b) $f_\beta \circ f_\alpha = f_{\alpha+\beta} \quad \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}.$

Cuando se especifique sólo la regla y no el dominio de la función, se entenderá que éste es el mayor subconjunto de los números reales posible donde dicha regla tiene sentido.

Ejemplos

1. Tiene sentido definir la función $f(x) = x^2$ sobre todos los números reales, es decir, $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$.
2. La función $f(x) = \sqrt{x}$ sólo tiene sentido tomarla sobre los números no negativos, luego $f : [0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}$.
3. La función $f(x) = \log(x)$ sólo tiene sentido tomarla sobre los números positivos, luego $f : (0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}$.
4. Tiene sentido definir la función $f(x) = \frac{1}{x}$ sobre todos los reales salvo el 0, luego $f : (-\infty, 0) \cup (0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}$.

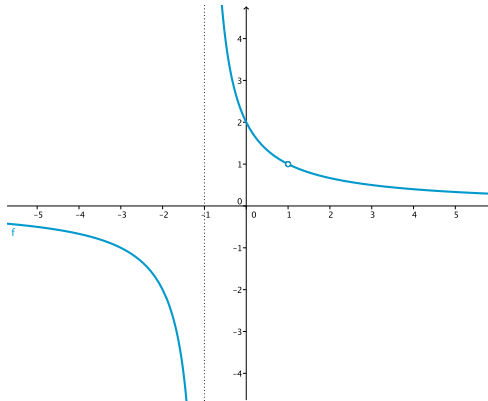
Una función real de variable real $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ puede representarse gráficamente en dos dimensiones, considerando como coordenada X (abscisas) los diferentes valores del dominio y como coordenada Y (ordenadas) los valores de f asociados:
 $\{(x, f(x)) \in \mathbb{R}^2 : x \in A\}$.



Consideremos la función siguiente:

$$f(x) = \frac{2x - 2}{x^2 - 1}.$$

¿Qué ocurre en $x = -1$? ¿Y en $x = 1$?



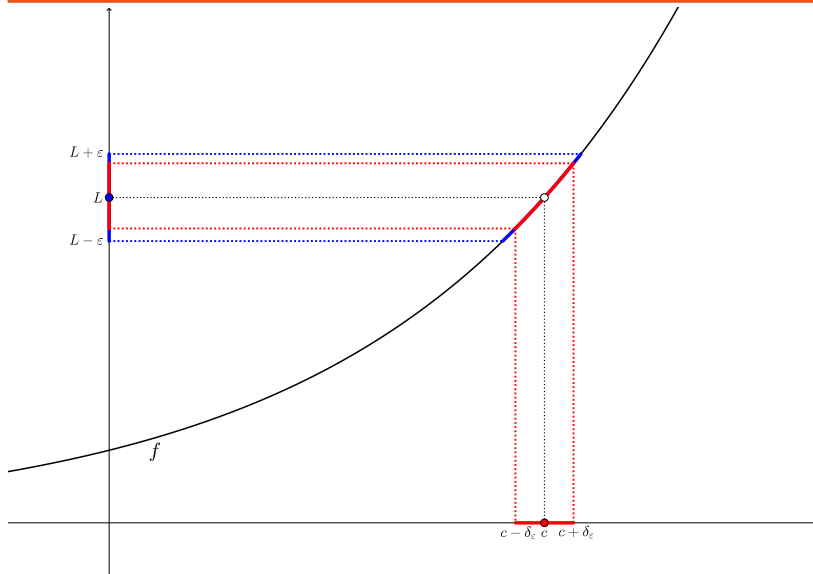
Definición

Sea $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ y $c \in A$, de forma que $(c - \rho, c + \rho) \subseteq A$ para algún $\rho > 0$. Diremos que existe el **límite** $L \in \mathbb{R}$ de f cuando x tiende a c , que denotaremos por $\lim_{x \rightarrow c} f(x) = L$, si

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta_\varepsilon > 0 : 0 < |x - c| < \delta_\varepsilon \rightarrow |f(x) - L| < \varepsilon.$$

Intuitivamente, lo que indica la definición anterior es el siguiente enunciado: *dado un margen de error cualquiera, podemos encontrar un intervalo lo suficientemente pequeño centrado en c (asociado al margen de error proporcionado), de forma que la distancia entre $f(x)$ y L está siempre por debajo de ese margen de error dado en el intervalo considerado.*

Funciones reales de variable real



Definición

- ▶ Diremos que $\lim_{x \rightarrow c^{\pm}} f(x) = L$ si
$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta_{\varepsilon} > 0 : 0 < \pm(x - c) < \delta_{\varepsilon} \rightarrow |f(x) - L| < \varepsilon.$$
- ▶ Diremos que $\lim_{x \rightarrow c^{\pm}} f(x) = \pm\infty$ si
$$\forall M > 0, \exists \delta_M > 0 : 0 < \pm(x - c) < \delta_M \rightarrow \pm f(x) > \pm M.$$
- ▶ Diremos que $\lim_{x \rightarrow c} f(x) = \infty$ si
$$\forall M > 0, \exists \delta_M > 0 : 0 < |x - c| < \delta_M \rightarrow |f(x)| > M.$$
- ▶ Diremos que $\lim_{x \rightarrow \pm\infty} f(x) = L$ si
$$\forall \varepsilon > 0, \exists K_{\varepsilon} > 0 : \pm x > \pm K_{\varepsilon} \rightarrow |f(x) - L| < \varepsilon.$$
- ▶ Diremos que $\lim_{x \rightarrow \pm\infty} f(x) = \pm\infty$ si
$$\forall M > 0, \exists K_M > 0 : \pm x > \pm K_M \rightarrow \pm f(x) > \pm M.$$

Teorema

Se cumple:

$$\exists \lim_{x \rightarrow c} f(x) = L \leftrightarrow \exists \lim_{x \rightarrow c^-} f(x) = L \wedge \exists \lim_{x \rightarrow c^+} f(x) = L.$$

Propiedades

Si $\exists \lim_{x \rightarrow c} f(x) = L_1$ y $\exists \lim_{x \rightarrow c} g(x) = L_2$, entonces:

- ▶ $\exists \lim_{x \rightarrow c} (f(x) \pm g(x)) = L_1 \pm L_2.$
- ▶ $\exists \lim_{x \rightarrow c} (f(x)g(x)) = L_1 L_2.$
- ▶ Si $L_2 \neq 0$, $\exists \lim_{x \rightarrow c} \frac{f(x)}{g(x)} = \frac{L_1}{L_2}.$
- ▶ Si $\exists \lim_{x \rightarrow L_1} g(x) = L_2$, entonces $\exists \lim_{x \rightarrow c} g(f(x)) = L_2.$

Definición

Diremos que una función f es **continua en un punto** c si

$$\exists \lim_{x \rightarrow c} f(x) = f(c).$$

En caso de que la continuidad se dé en todos los puntos de su dominio, diremos además que f es **continua**.

Ejemplos

1. Todas las funciones polinómicas son continuas.
2. $f(x) = |x|$ es continua.
3. $f(x) = \log(x)$ es continua en todo su dominio.
4. $f(x) = \sqrt{x}$ es continua en todo su dominio.

Ejemplos

5. Sea f dada por

$$f(x) = \begin{cases} x^2 + 1 & x < 0, \\ x - 1 & x \geq 0. \end{cases}$$

Entonces

$$\lim_{x \rightarrow 0^-} f(x) = \lim_{x \rightarrow 0^-} (x^2 + 1) = 1 \neq \lim_{x \rightarrow 0^+} f(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} (x - 1) = -1,$$

luego $\nexists \lim_{x \rightarrow 0} f(x)$, por lo que f no es continua en 0.

Ejemplos

6. Sea f dada por

$$f(x) = \begin{cases} x^3 + 2 & x < 1, \\ 4 & x = 1, \\ 5x - 2 & x > 1. \end{cases}$$

Entonces

$$\lim_{x \rightarrow 1^-} f(x) = \lim_{x \rightarrow 1^-} (x^3 + 2) = 3 = \lim_{x \rightarrow 1^+} f(x) = \lim_{x \rightarrow 1^+} (5x - 2) = 3.$$

Luego $\exists \lim_{x \rightarrow 1} f(x) = 3$. Sin embargo, $f(1) = 4 \neq 3$, por lo que f no es continua en 1.

Ejemplos

7. Sea f dada por

$$f(x) = \begin{cases} \frac{2x-2}{x^2-1} & x \notin \{-1, 1\}, \\ 0 & x = -1, \\ 1 & x = 1. \end{cases}$$

Entonces

- ▶ $\lim_{x \rightarrow 1} f(x) = \lim_{x \rightarrow 1} \frac{2x-2}{x^2-1} = 1 = f(1)$, luego f es continua en 1.
- ▶ $\lim_{x \rightarrow -1^+} f(x) = \lim_{x \rightarrow -1^+} \frac{2x-2}{x^2-1} = +\infty \neq 0 = f(-1)$, luego f no es continua en -1 .

Propiedades

Sean f y g funciones continuas en $c \in \mathbb{R}$. Entonces:

- ▶ $f \pm g$ es continua en c .
- ▶ fg es continua en c .
- ▶ Si $g(c) \neq 0$, entonces $\frac{f}{g}$ es continua en c .
- ▶ $g \circ f$ es continua en c .

Teorema (Teorema de Bolzano)

Sea $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ continua y $a, b \in \mathbb{R}$, con $a < b$ y $[a, b] \subseteq A$. Si $f(a)f(b) < 0$, entonces $\exists c \in (a, b)$ tal que $f(c) = 0$.

Ejemplo

Probemos que la ecuación $\sin(x) = \cos(x)$ tiene una solución entre 0 y $\frac{\pi}{2}$. En efecto, si definimos $f(x) = \sin(x) - \cos(x)$, se tiene por una parte que $f(0) = -1$ y, por otra parte, $f\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1$, luego $f(0)f\left(\frac{\pi}{2}\right) < 0$, por lo que $\exists c \in (0, \frac{\pi}{2})$ tal que $f(c) = 0$, es decir:

$$f(c) = 0 \leftrightarrow \sin(c) - \cos(c) = 0 \leftrightarrow \sin(c) = \cos(c).$$

Definición

Sea $f : A \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. Diremos que f es **derivable en un punto** $c \in \text{int}(A)$ ($\exists \rho > 0$: $(c - \rho, c + \rho) \subseteq A$) si

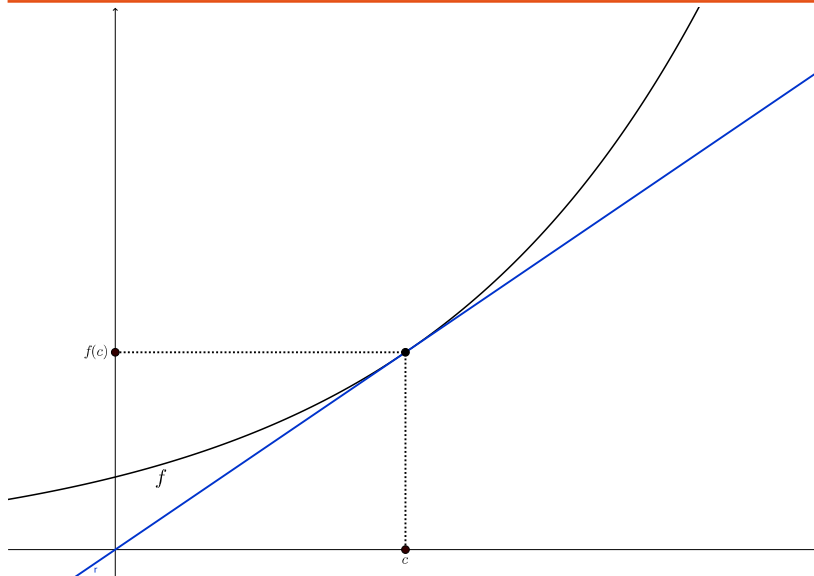
$$\exists \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(c + h) - f(c)}{h}.$$

En tal caso, llamaremos **derivada de f en c** al valor anterior y lo denotaremos por

$$f'(c) = \frac{df}{dx}(c) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(c + h) - f(c)}{h}.$$

Además, si f es derivable en x , $\forall x \in \text{int}(A)$, diremos que f es **derivable**.

Funciones reales de variable real



Algunas derivadas de funciones elementales:

$f(x)$	$f'(x)$
x^r	rx^{r-1}
$\sum_{k=0}^n a_k x^k$	$\sum_{k=1}^n k a_k x^{k-1}$
$\sin(x)$	$\cos(x)$
$\cos(x)$	$-\sin(x)$
$\tan(x)$	$1 + \tan^2(x)$
e^x	e^x
a^x	$\ln(a)a^x$

$f(x)$	$f'(x)$
$\ln(x)$	$\frac{1}{x}$
$\log_a(x)$	$\frac{1}{\ln(a)x}$
$\arcsin(x)$	$\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$
$\arccos(x)$	$-\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$
$\arctan(x)$	$\frac{1}{1+x^2}$

Ejemplos

1. Sea $f(x) = 2x^5 + 4x^3 - x^2 + x - 7$. Entonces $f'(x) = 10x^4 + 12x^2 - 2x + 1$.

2. Sea $f(x) = \sqrt{x}$. Podemos escribir $f(x) = x^{\frac{1}{2}}$. Por tanto:

$$f'(x) = \frac{1}{2}x^{\frac{1}{2}-1} = \frac{1}{2}x^{-\frac{1}{2}} = \frac{1}{2} \frac{1}{x^{\frac{1}{2}}} = \frac{1}{2\sqrt{x}}.$$

3. Sea $f(x) = \sqrt[3]{x^4}$. Podemos escribir $f(x) = x^{\frac{4}{3}}$, luego:

$$f'(x) = \frac{4}{3}x^{\frac{4}{3}-1} = \frac{4}{3}x^{\frac{1}{3}} = \frac{4}{3}\sqrt[3]{x}.$$

4. Sea $f(x) = \frac{1}{x}$. Entonces podemos escribir $f(x) = x^{-1}$, por lo que:

$$f'(x) = (-1) \cdot x^{-1-1} = -x^{-2} = -\frac{1}{x^2}.$$

Propiedades

Sean f, g funciones derivables en x . Entonces:

1. $[f(x) \pm g(x)]' = f'(x) \pm g'(x)$.
2. $[f(x)g(x)]' = f'(x)g(x) + f(x)g'(x)$ (**regla del producto**).
3. En particular, si $a \in \mathbb{R}$, $[af(x)]' = af'(x)$.
4. $[g(f(x))]' = g'(f(x))f'(x)$ (**regla de la cadena**).
5. En particular, si $g(x) \neq 0$: $\left[\frac{1}{g(x)}\right]' = -\frac{g'(x)}{g(x)^2}$
6. En particular, combinando **2** y **5**, si $g(x) \neq 0$ entonces
$$\left[\frac{f(x)}{g(x)}\right]' = \frac{f'(x)g(x) - f(x)g'(x)}{g(x)^2}.$$

Ejemplos

Calculamos $f'(x)$ para los siguientes casos:

1. $f(x) = x^2 \ln(x)$.

$$f'(x) = 2x \ln(x) + x.$$

2. $f(x) = \sin(\cos(x))$.

$$f'(x) = -\cos(\cos(x)) \sin(x).$$

3. $f(x) = \sin(e^{\cos(x)})$.

$$f'(x) = -\cos(e^{\cos(x)})e^{\cos(x)} \sin(x).$$

4. $f(x) = x \sin(x) \ln(x^2)$.

$$f'(x) = \sin(x) \ln(x^2) + x \cos(x) \ln(x^2) + 2 \sin(x).$$

De la regla de la cadena se deducen las siguientes fórmulas generalizadas:

$F(x)$	$F'(x)$
$f(x)^r$	$rf(x)^{r-1}f'(x)$
$\sin(f(x))$	$\cos(f(x))f'(x)$
$\cos(f(x))$	$-\sin(f(x))f'(x)$
$\tan(f(x))$	$[1 + \tan^2(f(x))]f'(x)$
$e^{f(x)}$	$e^{f(x)}f'(x)$
$a^{f(x)}$	$\ln(a)a^{f(x)}f'(x)$
$\ln(f(x))$	$\frac{f'(x)}{f(x)}$

$F(x)$	$F'(x)$
$\log_a(f(x))$	$\frac{f'(x)}{\ln(a)f(x)}$
$\arcsin(f(x))$	$\frac{f'(x)}{\sqrt{1-f(x)^2}}$
$\arccos(f(x))$	$-\frac{f'(x)}{\sqrt{1-f(x)^2}}$
$\arctan(f(x))$	$\frac{f'(x)}{1+f(x)^2}$

Teorema (Teorema de Rolle)

Sea $f : A \rightarrow \mathbb{R}$, $a, b \in \mathbb{R}$, $a < b$, tales que $[a, b] \subseteq A$, con f derivable en (a, b) . Si $f(a) = f(b)$, entonces $\exists c \in (a, b)$ tal que $f'(c) = 0$.

Teorema (Regla de l'Hôpital)

Sean f, g funciones reales de variable real, cumpliendo $\lim_{x \rightarrow c} f(x) = \lim_{x \rightarrow c} g(x) = 0$ o $\pm\infty$. Si $\exists \rho > 0$ tal que $\forall x \in (c - \rho, c) \cup (c, c + \rho)$ f y g son derivables, con $g'(x) \neq 0$,

y $\exists \lim_{x \rightarrow c} \frac{f'(x)}{g'(x)}$, entonces

$$\exists \lim_{x \rightarrow c} \frac{f(x)}{g(x)} = \lim_{x \rightarrow c} \frac{f'(x)}{g'(x)}.$$

Ejemplo

Obtengamos $\lim_{x \rightarrow +\infty} \left(1 + \frac{1}{x}\right)^x$. Para ello, definimos $L = \lim_{x \rightarrow +\infty} \left(1 + \frac{1}{x}\right)^x$ y, aprovechando la continuidad de f :

$$\begin{aligned}\ln(L) &= \ln \left[\lim_{x \rightarrow +\infty} \left(1 + \frac{1}{x}\right)^x \right] = \lim_{x \rightarrow +\infty} \ln \left[\left(1 + \frac{1}{x}\right)^x \right] \\ &= \lim_{x \rightarrow +\infty} x \ln \left(1 + \frac{1}{x}\right) = \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{\ln \left(1 + \frac{1}{x}\right)}{\frac{1}{x}} \\ &= \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{\frac{-\frac{1}{x^2}}{1 + \frac{1}{x}}}{-\frac{1}{x^2}} = \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{1}{1 + \frac{1}{x}} = 1.\end{aligned}$$

Por tanto, $\ln(L) = 1$, luego $L = e^1 = e$.

Definición

Diremos que f es derivable n veces en c si $\exists f^{(n)}(c)$, donde $f^{(0)}(c) = f(c)$ y $f^{(k)}(c) = (f^{(k-1)})'(c)$, $1 \leq k \leq n$.

Si una función es derivable n veces en todo su dominio, diremos que f es n veces derivable, y llamaremos a $f^{(n)}$ **derivada de orden n de f** .

Ejemplos

1. Sea $f(x) = \sin(x)$. Calculemos $f''(x)$. $f'(x) = \cos(x) \rightarrow f''(x) = -\sin(x)$.
2. Sea $f(x) = x^3 - x + 2$. Obtengamos $f'''(x)$. $f'(x) = 3x^2 - 1 \rightarrow f''(x) = 6x \rightarrow f'''(x) = 6$.

Definición

Sea $f : A \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ y $F : A \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. Diremos que F es una **primitiva** de f si $F' = f$.

Ejemplos

1. Una primitiva de $6x^2$ es $2x^3$.
2. Una primitiva de e^{2x+1} es $\frac{1}{2}e^{2x+1}$.
3. Otra primitiva de $6x^2$ es $2x^3 + 1$.
4. Otra primitiva de e^{2x+1} es $\frac{1}{2}e^{2x+1} - 7$.
5. $2x^3 + C$ son primitivas de $6x^2$, $\forall C \in \mathbb{R}$.
6. $\frac{1}{2}e^{2x+1} + C$ son primitivas de e^{2x+1} , $\forall C \in \mathbb{R}$.

Teorema

Si f es continua y F_1, F_2 son primitivas de f , entonces $\exists C \in \mathbb{R}$ tal que $F_2 - F_1 = C$.

Esto motiva la siguiente definición:

Definición

Definimos

$$\int f(x)dx$$

como la familia formada por todas las primitivas de f .

Por el teorema anterior, bastará con encontrar una única primitiva F cumpliendo $F' = f$, puesto que el resto de primitivas posibles vendrá unívocamente determinado por las funciones de la forma $F + C$, con $C \in \mathbb{R}$.

Para calcular primitivas, basta con fijarse en las tablas de las derivadas en sentido inverso:

$f(x)$	$\int f(x)dx$
x^r	$\frac{1}{r+1}x^{r+1} + C$
$\cos(x)$	$\sin(x) + C$
$\sin(x)$	$-\cos(x) + C$
$1 + \tan^2(x)$	$\tan(x) + C$
e^x	$e^x + C$
a^x	$\frac{1}{\ln(a)}a^x + C$

$f(x)$	$\int f(x)dx$
$\frac{1}{x}$	$\ln(x) + C$
$\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$	$\arcsin(x) + C$
$-\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$	$\arccos(x) + C$
$\frac{1}{1+x^2}$	$\arctan(x) + C$

$f(x)$	$\int f(x)dx$
$g(x)^r g'(x)$	$\frac{1}{r+1} g(x)^{r+1} + C$
$\cos(g(x))g'(x)$	$\sin(g(x)) + C$
$\sin(g(x))g'(x)$	$-\cos(g(x)) + C$
$[1 + \tan^2(g(x))]g'(x)$	$\tan(g(x)) + C$
$e^{g(x)}g'(x)$	$e^{g(x)} + C$
$a^{g(x)}g'(x)$	$\frac{1}{\ln(a)} a^{g(x)} + C$

$f(x)$	$\int f(x)dx$
$\frac{g'(x)}{g(x)}$	$\ln(g(x)) + C$
$\frac{g'(x)}{\sqrt{1 - g(x)^2}}$	$\arcsin(g(x)) + C$
$-\frac{g'(x)}{\sqrt{1 - g(x)^2}}$	$\arccos(g(x)) + C$
$\frac{g'(x)}{1 + g(x)^2}$	$\arctan(g(x)) + C$

Ejemplos

$$1. \int 2x \cos(x^2) dx = \sin(x^2) + C.$$

$$2. \int x \sqrt{x^2 + 1} dx = \frac{1}{2} \int 2x(x^2 + 1)^{\frac{1}{2}} dx = \frac{1}{2} \cdot \frac{2}{3} (x^2 + 1)^{\frac{3}{2}} + C = \frac{1}{3} \sqrt{(x^2 + 1)^3} + C.$$

$$3. \int \tan(x) dx = \int \frac{\sin(x)}{\cos(x)} dx = - \int \frac{-\sin(x)}{\cos(x)} dx = -\ln(\cos(x)) + C.$$

$$4. \int \frac{1}{x^2 - 4x + 5} dx = \int \frac{1}{1 + (x - 2)^2} dx = \arctan(x - 2) + C.$$

- ▶ Algunas integrales no pueden realizarse de forma inmediata a través de los métodos elementales, como por ejemplo

$$\int x \sin(x) dx.$$

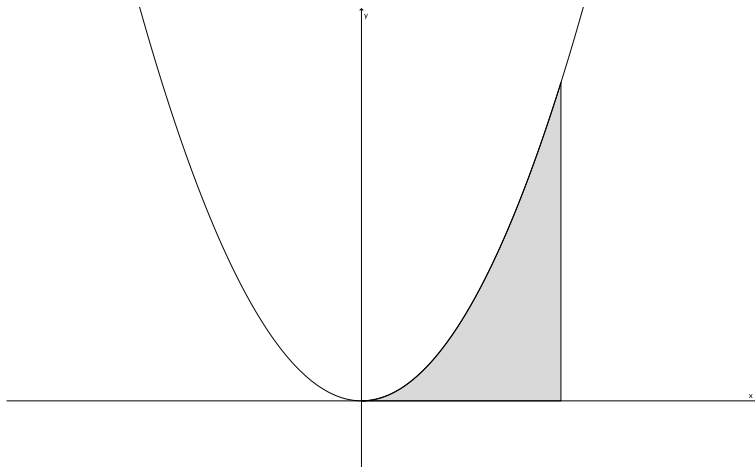
- ▶ Un método para calcular algunas primitivas como la anterior es el conocido como **integración por partes**, que se basa en la fórmula de la derivada de un producto:

$$(uv)' = u'v + uv'.$$

Tomando primitivas:

$$uv = \int u'v + \int uv' \rightarrow \int uv' = uv - \int vu'.$$

Nuestro objetivo es aproximar el área que encierra una función f en un determinado intervalo $[a, b]$:



- ▶ Una forma de obtener una solución aproximada es considerar una **partición** del intervalo $[a, b]$ en n subintervalos con extremos $\mathcal{P} = \{a = x_0 < x_1 < \cdots < x_{n-1} < x_n = b\}$ y considerar en cada caso el área de rectángulo con base en el subintervalo $[x_{i-1}, x_i]$ y altura $f(\xi_i)$, para algún conjunto de puntos intermedios $\mathcal{R} = \{\xi_i \in [x_{i-1}, x_i], 1 \leq i \leq n\}$, cuya área será por tanto $(x_i - x_{i-1})f(\xi_i)$, $1 \leq i \leq n$.
- ▶ Por tanto, una aproximación del área que encierra f en $[a, b]$ asociada a dicha partición consiste en sumar las áreas de dichos rectángulos:

$$\sigma_f(\mathcal{P}, \mathcal{R}) = \sum_{i=1}^n (x_i - x_{i-1})f(\xi_i).$$

- ▶ En los casos en los que f tenga un comportamiento “razonable” en $[a, b]$, cabe esperar que al aumentar n (el número de intervalos) la expresión anterior se irá aproximando cada vez más al área que se desea calcular.

Definición

Sea $f : A \subseteq \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ y $a, b \in \mathbb{R}$ tal que $a < b$ y $[a, b] \subseteq A$. Sea $\mathcal{P} = \{a = x_0 < x_1 < \cdots < x_{n-1} < x_n = b\}$ una partición asociada a dicho intervalo. Llamamos **suma inferior de Riemann** asociada a dicha partición al resultado de calcular la siguiente suma de áreas de rectángulos:

$$\sigma_f(\mathcal{P}) = \sum_{i=1}^n (x_i - x_{i-1}) \inf_{x \in [x_{i-1}, x_i]} f(x).$$

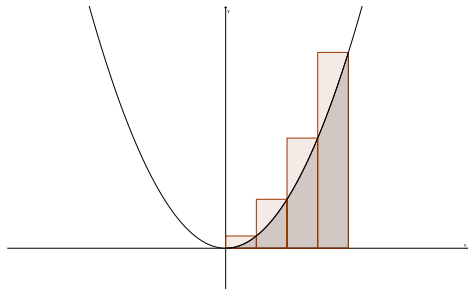
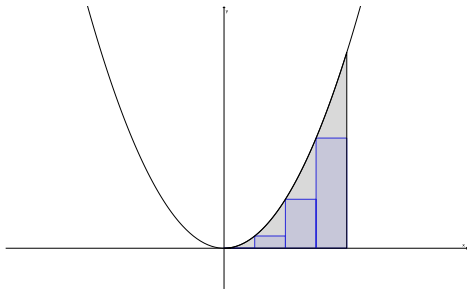
Definición

En las condiciones anteriores, llamamos **suma superior de Riemann** al resultado de calcular la siguiente suma de áreas de rectángulos:

$$\Sigma_f(\mathcal{P}) = \sum_{i=1}^n (x_i - x_{i-1}) \sup_{x \in [x_{i-1}, x_i]} f(x).$$

- ▶ En el caso particular en que los puntos de una partición \mathcal{P} estén igualmente equiespaciados, diremos que la partición es **uniforme**, en cuyo caso se cumple $x_i - x_{i-1} = \frac{b-a}{n}$, $1 \leq i \leq n$.
- ▶ En tal caso, podemos escribir

$$\sigma_f(\mathcal{P}) = \frac{b-a}{n} \sum_{i=1}^n \inf_{x \in [x_{i-1}, x_i]} f(x), \quad \Sigma_f(\mathcal{P}) = \frac{b-a}{n} \sum_{i=1}^n \sup_{x \in [x_{i-1}, x_i]} f(x).$$



Definición

Diremos que f es **integrable Riemann** en $[a, b]$ si

$$\sup_{\mathcal{P}} \sigma_f(\mathcal{P}) = \inf_{\mathcal{P}} \Sigma_f(\mathcal{P}).$$

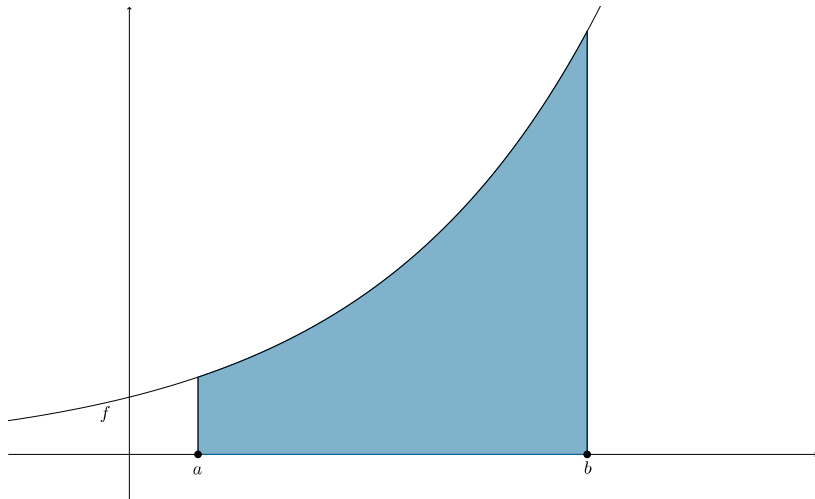
En tal caso, llamaremos

$$\int_a^b f(x) dx = \sup_{\mathcal{P}} \sigma_f(\mathcal{P}) = \inf_{\mathcal{P}} \Sigma_f(\mathcal{P}),$$

que representa el área encerrada por f entre a y b , y que recibe el nombre de **integral definida** de f en $[a, b]$.

Teorema (Regla de Barrow)

Si F es una primitiva de f , entonces $\int_a^b f(x) dx = F(b) - F(a)$.



Ejemplos

$$1. \int_0^1 2x dx = [x^2]_0^1 = 1^2 - 0^2 = 1.$$

$$2. \int_0^1 e^x dx = [e^x]_0^1 = e^1 - e^0 = e - 1.$$

$$3. \int_0^\pi \sin(x) dx = [-\cos(x)]_0^\pi = -\cos(\pi) - (-\cos(0)) = -(-1) - (-1) = 2.$$

$$4. \int_{-1}^1 \frac{1}{1+x^2} dx = [\arctan(x)]_{-1}^1 = \arctan(1) - \arctan(-1) = \frac{\pi}{4} - \left(-\frac{\pi}{4}\right) = \frac{\pi}{2}.$$

- ▶ La probabilidad es una medida que asigna un valor de certidumbre a la ocurrencia de un suceso determinado.
- ▶ Habitualmente toma valores comprendidos entre 0 y 1, donde valores próximos a 0 indica poca probabilidad y los próximos a 1 bastante probabilidad.
- ▶ Por ejemplo, si lanzamos una moneda equilibrada, es razonable asignar $P(\text{cara}) = 0.5$ y $P(\text{cruz}) = 0.5$.
- ▶ Otro ejemplo: si tenemos una urna con 30 bolas blancas y 70 negras y extraemos una al azar, también es razonable asignar $P(\text{blanca}) = 0.3$ y $P(\text{negra}) = 0.7$.
- ▶ La probabilidad pretende asignar la proporción a la que tienden a darse los resultados tras muchos experimentos:
 - ▶ En el ejemplo de las monedas: 50 % caras y 50 % cruces.
 - ▶ En el ejemplo de la urna: 30 % blancas y 70 % negras.

Definición

*El conjunto formado por todos los resultados posibles, Ω , recibe el nombre de **espacio muestral**. Cada subconjunto formado por esas posibles ocurrencias, $A \subseteq \Omega$, reciben el nombre de **sucesos** o **eventos**.*

Ejemplos

- 1. El espacio muestral asociado al lanzamiento de una moneda es $\Omega = \{\text{cara}, \text{cruz}\}$.*
- 2. Extracción en una urna con bolas blancas y negras: $\Omega = \{\text{blanca}, \text{negra}\}$.*
- 3. Lanzamiento de un dado: $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$.*
- 4. Lanzamiento de dos monedas:
 $\Omega = \{(\text{cara}, \text{cara}), (\text{cara}, \text{cruz}), (\text{cruz}, \text{cara}), (\text{cruz}, \text{cruz})\}$.*

Ejemplos

1. *Lanzamiento de una moneda equilibrada: $\Omega = \{\text{cara}, \text{cruz}\}$. Posibles sucesos:*
 - ▶ *No ocurre nada: $A = \emptyset$. $P(A) = 0$.*
 - ▶ *Sale cara: $A = \{\text{cara}\}$. $P(A) = 0.5$.*
 - ▶ *Sale cruz: $A = \{\text{cruz}\}$. $P(A) = 0.5$.*
 - ▶ *Sale alguna de las dos caras: $A = \{\text{cara}, \text{cruz}\}$. $P(A) = 1$.*
2. *Lanzamiento de un dado: $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$. Ejemplos de sucesos:*
 - ▶ *Sale un número par: $A = \{2, 4, 6\}$. $P(A) = 0.5$.*
 - ▶ *Sale un número impar: $A = \{1, 3, 5\}$. $P(A) = 0.5$.*
 - ▶ *Sale un número menor que 5: $A = \{1, 2, 3, 4\}$. $P(A) = \frac{2}{3}$.*
 - ▶ *Sale un número que empieza por "c": $A = \{4, 5\}$. $P(A) = \frac{1}{3}$.*

Ejemplos

3. Lanzamiento de dos monedas:

$\Omega = \{(cara, cara), (cara, cruz), (cruz, cara), (cruz, cruz)\}$. Ejemplos de sucesos:

- ▶ Obtener el mismo resultado: $A = \{(cara, cara), (cruz, cruz)\}$. $P(A) = 0.5$.
- ▶ No obtener dos caras: $A = \{(cara, cruz), (cruz, cara), (cruz, cruz)\}$. $P(A) = 0.75$.

4. Lanzamiento de dos dados: $\Omega = \{(i, j) \mid 1 \leq i, j \leq 6\}$. Ejemplos de sucesos:

- ▶ La suma de los resultados es 10: $A = \{(4, 6), (5, 5), (6, 4)\}$. $P(A) = \frac{1}{12}$.
- ▶ Ambos resultados son pares:
 $A = \{(2, 2), (2, 4), (2, 6), (4, 2), (4, 4), (4, 6), (6, 2), (6, 4), (6, 6)\}$. $P(A) = \frac{1}{4}$.

Los sucesos pueden combinarse entre sí mediante las operaciones básicas entre conjuntos (unión, intersección, complementario, etc.).

Ejemplos

1. Lanzamos un dado y consideramos el siguiente suceso: “sacar un número par o que sea mayor que 3”. Llamamos A al suceso “sacar un número par” (por lo que $A = \{2, 4, 6\}$) y B al suceso “sacar un número mayor que 3” (luego $B = \{4, 5, 6\}$). Por tanto, el suceso que buscamos es

$$A \cup B = \{2, 4, 6\} \cup \{4, 5, 6\} = \{2, 4, 5, 6\}.$$

2. Bajo las condiciones anteriores, consideramos el suceso “sacar un número par mayor que 3”. En este caso la operación que debemos realizar es

$$A \cap B = \{2, 4, 6\} \cap \{4, 5, 6\} = \{4, 6\}.$$

Definición

Dos sucesos $A, B \subseteq \Omega$ son **mutuamente excluyentes** si $A \cap B = \emptyset$.

Ejemplo

Al lanzar un dado, $A = \{1, 3\}$, $B = \{2, 4, 6\}$. Se cumple $A \cap B = \emptyset$.

Definición

Una probabilidad P definida sobre el conjunto de sucesos asociado a un espacio muestral Ω es una función real cumpliendo:

1. $P(A) \geq 0$ para cualquier suceso $A \subseteq \Omega$.
2. $P(\Omega) = 1$.
3. Para cada par de sucesos $A, B \subseteq \Omega$ **mutuamente excluyentes** (es decir, $A \cap B = \emptyset$), se tiene $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$.

De los axiomas asociados a una probabilidad se pueden deducir las siguientes propiedades:

Propiedades

Sea Ω un espacio muestral, P una probabilidad y $A, B \subseteq \Omega$ sucesos. Entonces se cumple:

1. $P(A^c) = 1 - P(A)$.
2. $P(\emptyset) = 0$.
3. Si $A \subseteq B$, entonces $P(A) \leq P(B)$. En particular, $P(A) \leq 1$.
4. Si $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$.
5. En particular, $P(A \cup B) \leq P(A) + P(B)$.

Ejercicio

Demuéstranse las propiedades anteriores utilizando los tres axiomas de la probabilidad.

Ejemplo

En un grupo de amigos, un 40 % de ellos estudia Ingeniería Informática, un 30 % Matemáticas y un 10 % ambas cosas a la vez. ¿Cuál es la probabilidad de que una persona elegida al azar estudie alguna de las dos carreras? Si

$A = \{\text{estudiar Ingeniería Informática}\}$ y $B = \{\text{estudiar Matemáticas}\}$, se nos pide

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) = 0.4 + 0.3 - 0.1 = 0.6.$$

La ocurrencia de determinados sucesos (o el conocimiento de determinada información) puede *condicionar* la ocurrencia de otros sucesos.

Ejemplo

Lanzamos un dado equilibrado y consideramos el suceso $A = \{\text{obtener un } 2\}$. En ese caso, y sin saber nada más, sabemos que la probabilidad de que ocurra ese suceso es $\frac{1}{6}$. Sin embargo, esto puede cambiar si conocemos de antemano que ha ocurrido otro suceso B .

- ▶ *Por ejemplo, si $B = \{\text{se ha obtenido un número par}\}$, entonces la probabilidad de A condicionada a B es $\frac{1}{3}$.*
- ▶ *Por otra parte, si $B = \{\text{se ha obtenido un número impar}\}$, entonces dicha probabilidad es 0.*

Definición

Sean A, B sucesos de un espacio muestral Ω y P una probabilidad asociada a éste. Definimos la probabilidad de A **condicionada** a B como

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}.$$

Ejemplo

En el ejemplo anterior del dado, y tomando $A = \{\text{obtener un 2}\}$:

- ▶ Si $B = \{\text{obtener un número par}\}$, entonces

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A)}{P(B)} = \frac{\frac{1}{6}}{\frac{1}{2}} = \frac{1}{3}.$$

- ▶ Si $B = \{\text{obtener un número impar}\}$, entonces

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(\emptyset)}{P(B)} = \frac{0}{\frac{1}{2}} = 0.$$

Teorema (Teorema de Bayes)

Sean A, B sucesos de un espacio muestral Ω y P una probabilidad asociada. Entonces

$$P(B|A) = \frac{P(A|B)P(B)}{P(A)}.$$

Ejemplo

*Consideramos el lanzamiento de un dado y los sucesos $A = \{1, 2, 4, 5\}$ y $B = \{2, 4, 6\}$.
Entonces*

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{\frac{1}{3}}{\frac{1}{2}} = \frac{2}{3}.$$

Por otra parte, utilizando el teorema de Bayes:

$$P(B|A) = \frac{P(A|B)P(B)}{P(A)} = \frac{\frac{2}{3} \cdot \frac{1}{2}}{\frac{2}{3}} = \frac{1}{2}.$$

Definición

Diremos que dos sucesos $A, B \subseteq \Omega$ son independientes si $P(A|B) = P(A)$.

En general, de la definición de probabilidad condicionada, se deduce que para cualquier par de sucesos $A, B \subseteq \Omega$ (independientes o no) se cumple

$$P(A \cap B) = P(A|B)P(B).$$

Por tanto:

Teorema

Dos sucesos $A, B \subseteq \Omega$ son independientes si y sólo si se cumple $P(A \cap B) = P(A)P(B)$.

Ejemplo

Lanzamos una moneda y un dado, ambos equilibrados. ¿Cuál es la probabilidad de obtener una cara en la moneda y, simultáneamente, un 3 en el dado?

Si llamamos A al suceso “obtener una cara al lanzar la moneda” y B al suceso “obtener un 3 al lanzar el dado”, entonces se nos pide $P(A \cap B)$.

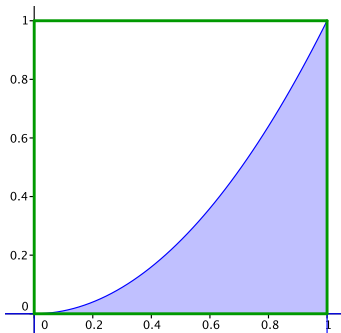
Dado que los sucesos A y B son independientes, se tiene:

$$P(A \cap B) = P(A)P(B) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{6} = \frac{1}{12}.$$

En ocasiones nos podemos encontrar con espacios muestrales infinitos.

Ejemplo

Sea $\Omega = [0, 1] \times [0, 1]$ y la función $f : [0, 1] \rightarrow [0, 1]$ dada por $f(x) = x^2$. ¿Cuál es la probabilidad de que un punto elegido al azar en el cuadrado $[0, 1] \times [0, 1]$ esté por debajo de la gráfica de f ?



El área encerrada por la región es:

$$\int_0^1 x^2 dx = \left[\frac{x^3}{3} \right]_0^1 = \frac{1}{3}.$$

Por tanto, la probabilidad es:

$$\frac{\text{Área región}}{\text{Área cuadrado}} = \frac{\frac{1}{3}}{1} = \frac{1}{3}.$$

Definición

Una **partición** A_1, A_2, \dots, A_n sobre un espacio muestral Ω es un conjunto de sucesos cumpliendo $A_i \cap A_j = \emptyset$ para $1 \leq i, j \leq n$, $i \neq j$ y además

$$\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega.$$

Teorema (Teorema de la probabilidad total)

Sea A_1, A_2, \dots, A_n una **partición** sobre un espacio muestral Ω y B un suceso cualquiera del que se conoce $P(B|A_i)$, para $1 \leq i \leq n$. Entonces

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(B|A_i)P(A_i).$$

Ejemplo

En un determinado grupo de personas, un 1 % de las mismas padece una enfermedad específica. Existe un test de detección de la misma, el cual tiene un 1 % de probabilidad de obtener un falso positivo, así como un 1 % de obtener un falso negativo. ¿Cuál es la probabilidad de que un individuo que ha dado positivo en el test padezca realmente la enfermedad?

*Sea E el suceso “sufrir la enfermedad” y T el suceso “obtener positivo”. Se sabe que $P(E) = 0.01$, $P(T|\bar{E}) = 0.01$ y $P(\bar{T}|E) = 0.01$. Se pide obtener $P(E|T)$.
Aplicando el teorema de Bayes y el teorema de la probabilidad total:*

$$\begin{aligned} p(E|T) &= \frac{P(T|E)P(E)}{P(T)} = \frac{P(T|E)P(E)}{P(T|E)P(E) + P(T|\bar{E})P(\bar{E})} \\ &= \frac{0.99 \cdot 0.01}{0.99 \cdot 0.01 + 0.01 \cdot 0.99} = \frac{1}{2} = 0.5. \end{aligned}$$

¡Muchas gracias!



Universidad
Internacional
de Valencia

Contacto:

david.zorio@campusviu.es

