

# Análisis Matemático I

Tema 1: El espacio euclídeo.  
Espacios normados y espacios métricos

1 El espacio euclídeo

2 Espacios normados

3 Espacios métricos

## Definiciones y notación

### Definición de $\mathbb{R}^N$

$$N \in \mathbb{N} \text{ fijo} \quad \Delta_N = \{k \in \mathbb{N} : k \leq N\} = \{1, 2, \dots, N\}$$

$$\mathbb{R}^N = \mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R} = \{(x_1, x_2, \dots, x_N) : x_1, x_2, \dots, x_N \in \mathbb{R}\}$$

Para cada  $x = (x_1, x_2, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N$ , y cada  $k \in \Delta_N$ ,  
el número real  $x_k$  es la  $k$ -ésima **componente** de  $x$

### Notación alternativa sin subíndices

$$\mathbb{R}^2 = \{(x, y) : x, y \in \mathbb{R}\} \quad \mathbb{R}^3 = \{(x, y, z) : x, y, z \in \mathbb{R}\}$$

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N \quad \longleftrightarrow \quad x : \Delta_N \rightarrow \mathbb{R}, \quad x(k) = x_k \quad \forall k \in \Delta_N$$

Para cada  $x \in \mathbb{R}^N$  y cada  $k \in \Delta_N$  denotamos también por  $x(k)$   
a la  $k$ -ésima componente de  $x$

## Estructura de espacio vectorial

### Suma y producto por escalares

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N, \quad y = (y_1, y_2, \dots, y_N) \in \mathbb{R}^N, \quad \lambda \in \mathbb{R}$$

**Suma:**  $x + y = (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_N + y_N)$

o bien  $(x + y)(k) = x(k) + y(k) \quad \forall k \in \Delta_N$

**Producto por escalares:**  $\lambda x = (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_N)$

o bien  $(\lambda x)(k) = \lambda x(k) \quad \forall k \in \Delta_N$

$\mathbb{R}^N$  es un **espacio vectorial** sobre el cuerpo  $\mathbb{R}$

### Base usual de $\mathbb{R}^N$

$\mathbb{R}^N$  tiene **dimensión**  $N$ . Su **base usual** es:

$\{e_1, e_2, \dots, e_N\}$  donde, para cada  $k \in \Delta_N$ , el vector  $e_k \in \mathbb{R}^N$  viene dado por

$$e_k(k) = 1 \quad \text{y} \quad e_k(j) = 0 \quad \forall j \in \Delta_N \setminus \{k\}$$

$$x = \sum_{k=1}^N x_k e_k = \sum_{k=1}^N x(k) e_k \quad \forall x = (x_1, x_2, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N$$

Las componentes de cada  $x \in \mathbb{R}^N$  son las **coordenadas** de  $x$  en la base usual

## Producto escalar

### Producto escalar de $\mathbb{R}^N$

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_N) \in \mathbb{R}^N, \quad y = (y_1, y_2, \dots, y_N) \in \mathbb{R}^N$$

El **producto escalar** de  $x$  por  $y$  es el número real  $(x|y)$  dado por:

$$(x|y) = \sum_{k=1}^N x_k y_k = \sum_{k=1}^N x(k) y(k)$$

$(x, y) \mapsto (x|y)$ , de  $\mathbb{R}^N \times \mathbb{R}^N$  en  $\mathbb{R}$ , es el **producto escalar** de  $\mathbb{R}^N$

### Propiedades del producto escalar

$$\textbf{(P.1)} \quad (\lambda u + \mu v|y) = \lambda (u|y) + \mu (v|y) \quad \forall u, v, y \in \mathbb{R}^N, \quad \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}$$

$$\textbf{(P.2)} \quad (x|y) = (y|x) \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^N$$

$$\textbf{(P.3)} \quad (x|x) > 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^N \setminus \{0\}$$

## Espacios pre-hilbertianos

### Producto escalar en un espacio vectorial

$X$  espacio vectorial,  $\varphi : X \times X \rightarrow \mathbb{R}$  **forma en dos variables**

- $\varphi$  es una forma **bilineal** cuando es lineal en cada variable, es decir, cuando fijado un  $z \in X$  arbitrario, tanto  $x \mapsto \varphi(x, z)$  como  $y \mapsto \varphi(z, y)$  son aplicaciones lineales de  $X$  en  $\mathbb{R}$
- $\varphi$  es **simétrica** cuando:  $\varphi(x, y) = \varphi(y, x) \quad \forall x, y \in X$
- Cada forma bilineal simétrica  $\varphi$  lleva asociada una **forma cuadrática**:

$$Q : X \rightarrow \mathbb{R}, \quad Q(x) = \varphi(x, x) \quad \forall x \in X$$

Se dice que  $Q$  es **definida positiva** cuando:  $Q(x) > 0 \quad \forall x \in X \setminus \{0\}$

- Un **producto escalar** en  $X$  es una forma bilineal simétrica  $\varphi : X \times X \rightarrow \mathbb{R}$  cuya forma cuadrática asociada es definida positiva
- Un **espacio pre-hilbertiano** es un espacio vectorial  $X$  dotado de un producto escalar

## Ejemplos de espacios pre-hilbertianos

### De dimensión finita

$\mathbb{R}^N$  es un espacio pre-hilbertiano con su producto escalar, dado por:

$$\varphi(x, y) = (x | y) = \sum_{k=1}^N x(k) y(k) \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^N$$

Recibe el nombre de **espacio euclídeo  $N$ -dimensional**

### De dimensión infinita

$C[0, 1]$  espacio vectorial de todas las funciones continuas de  $[0, 1]$  en  $\mathbb{R}$

$$\varphi(x, y) = \int_0^1 x(t) y(t) dt \quad \forall x, y \in C[0, 1]$$

$\varphi$  es un producto escalar, con el que  $C[0, 1]$  es un espacio pre-hilbertiano

## Norma de un espacio pre-hilbertiano

### Norma de un espacio pre-hilbertiano

$X$  espacio prehilbertiano, con producto escalar  $(x, y) \mapsto (x|y)$

**Norma de un vector**  $x \in X$ :  $\|x\| = (x|x)^{1/2}$

La aplicación  $x \mapsto \|x\|$ , de  $X$  en  $\mathbb{R}$ , es la **norma** del espacio pre-hilbertiano  $X$ ,  
o la norma asociada al producto escalar de  $X$

### Propiedades de la norma

$$(N.1) \quad \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad \forall x, y \in X$$

$$(N.2) \quad \|\lambda x\| = |\lambda| \|x\| \quad \forall x \in X, \forall \lambda \in \mathbb{R}$$

$$(N.3) \quad x \in X, \|x\| = 0 \implies x = 0$$

### Desigualdad de Cauchy-Schwartz

$$|(x|y)| \leq \|x\| \|y\| \quad \forall x, y \in X$$

Se verifica la igualdad si, y sólo si,  $x$  e  $y$  son linealmente dependientes



## Ejemplo en dimensión finita

### Norma euclídea de $\mathbb{R}^N$

La norma del espacio euclídeo  $N$ -dimensional se denomina **norma euclídea**

$$\text{Viene dada por: } \|x\| = \left( \sum_{k=1}^N x(k)^2 \right)^{1/2} \quad \forall x \in \mathbb{R}^N$$

Para cada  $x \in \mathbb{R}^N$ ,  $\|x\|$  se interpreta como la longitud del vector  $x$

Sus propiedades tienen una clara interpretación geométrica:

- $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^N$  (Desigualdad triangular)
- $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\| \quad \forall x \in \mathbb{R}^N, \forall \lambda \in \mathbb{R}$  (Homogeneidad por homotecias)
- $x \in \mathbb{R}^N, \|x\| = 0 \implies x = 0$  (No degeneración)

Desigualdad de Cauchy-Schwartz en  $\mathbb{R}^N$ :

$$\left| \sum_{k=1}^N x(k) y(k) \right| \leq \left( \sum_{k=1}^N x(k)^2 \right)^{1/2} \left( \sum_{k=1}^N y(k)^2 \right)^{1/2} \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^N$$

La norma euclídea en  $\mathbb{R}$  es el valor absoluto:  $\|x\| = |x| \quad \forall x \in \mathbb{R}$

La igualdad  $|(x|y)| = \|x\| \|y\| \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^N$  sólo se verifica cuando  $N = 1$

## Ejemplo en dimensión infinita

### La norma de $C[0,1]$

La norma del espacio pre-hilbertiano  $C[0,1]$ , viene dada por:

$$\|x\| = \left( \int_0^1 x(t)^2 dt \right)^{1/2} \quad \forall x \in C[0,1]$$

En este caso, la desigualdad de Cauchy-Schwartz es:

$$\left| \int_0^1 x(t) y(t) dt \right| \leq \left( \int_0^1 x(t)^2 dt \right)^{1/2} \left( \int_0^1 y(t)^2 dt \right)^{1/2} \quad \forall x, y \in C[0,1]$$

# Concepto de espacio normado

## Norma en un espacio vectorial

Una **norma** en un espacio vectorial  $X$  es una aplicación

$x \mapsto \|x\|$ , de  $X$  en  $\mathbb{R}$ , que verifica:

- (N.1) Desigualdad triangular:  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad \forall x, y \in X$
- (N.2) Homogeneidad por homotecias:  $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\| \quad \forall x \in X, \forall \lambda \in \mathbb{R}$
- (N.3) No degeneración:  $x \in X, \|x\| = 0 \implies x = 0$

Un **espacio normado** es un espacio vectorial  $X$ , dotado de una norma  $\|\cdot\|$

## Propiedades de todas las normas

En todo espacio normado  $X$ , se tiene:

- $\|x\| \geq 0 \quad \forall x \in X$ , siendo  $\|x\| = 0$  si, y sólo si,  $x = 0$
- $|\|x\| - \|y\|| \leq \|x \pm y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad \forall x, y \in X$
- Si  $n \in \mathbb{N}$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n \in X$  y  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$ , entonces:

$$\left\| \sum_{k=1}^n \lambda_k x_k \right\| \leq \sum_{k=1}^n \|\lambda_k x_k\| = \sum_{k=1}^n |\lambda_k| \|x_k\|$$

## Ejemplos de espacios normados

### Espacios pre-hibertianos

Todo espacio pre-hilbertiano es un espacio normado,  
con la norma asociada a su producto escalar

### Normas en $\mathbb{R}$

Toda norma en  $\mathbb{R}$  es proporcional al valor absoluto

### Otras normas en $\mathbb{R}^N$

**Norma de la suma:**  $\|x\|_1 = \sum_{k=1}^N |x(k)| \quad \forall x \in \mathbb{R}^N$

**Norma del máximo:**  $\|x\|_\infty = \max \{ |x(k)| : k \in \Delta_N \} \quad \forall x \in \mathbb{R}^N$

### Otras normas en un espacio vectorial de dimensión infinita

Para  $x \in C[0,1]$  podemos definir:

$$\|x\|_1 = \int_0^1 |x(t)| dt \quad \text{y} \quad \|x\|_\infty = \max \{ |x(t)| : t \in [0,1] \}$$

## Concepto de espacio métrico

### Distancia de un espacio normado

$X$  espacio normado. **Distancia entre dos puntos:**

$$d(x, y) = \|y - x\| \quad \forall x, y \in X$$

A partir de la distancia, recuperamos la norma:  $\|x\| = d(0, x) \quad \forall x \in X$

Propiedades de la distancia:

- $d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z) \quad \forall x, y, z \in X$
- $d(x, y) = d(y, x) \quad \forall x, y \in X$
- $d(x, y) = 0 \iff x = y$

### Distancia en un conjunto

**Distancia** en un conjunto  $E \neq \emptyset$ : función  $d : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  que verifica

**(D.1)** Desigualdad triangular:  $d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z) \quad \forall x, y, z \in E$

**(D.2)** Simetría:  $d(x, y) = d(y, x) \quad \forall x, y \in E$

**(D.3)** No degeneración. Para  $x, y \in E$ , se tiene:  $d(x, y) = 0 \iff x = y$

Cuando tenemos definida una distancia  $d : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$ ,  
decimos que  $E$  es un **espacio métrico**

## Propiedades y ejemplos

### Propiedades de todas las distancias

En todo espacio métrico  $E$ , con distancia  $d$ , se tiene:

- $d(x, y) \geq 0 \quad \forall x, y \in E$
- $|d(x, z) - d(y, z)| \leq d(x, y) \quad \forall x, y, z \in E$
- $n \in \mathbb{N}, \quad x_0, x_1, \dots, x_n \in E \implies d(x_0, x_n) \leq \sum_{k=1}^n d(x_{k-1}, x_k)$

### Primeros ejemplos de espacios métricos

Todo espacio normado  $X$  se considera siempre como espacio métrico, con la distancia asociada a su norma:  $d(x, y) = \|y - x\| \quad \forall x, y \in X$

En  $\mathbb{R}^N$  disponemos de tres distancias, definidas para  $x, y \in \mathbb{R}^N$ , como sigue:

- **Distancia euclídea:**  $d(x, y) = \left( \sum_{k=1}^N (y(k) - x(k))^2 \right)^{1/2}$
- **Distancia de la suma:**  $d_1(x, y) = \sum_{k=1}^N |y(k) - x(k)|$
- **Distancia del máximo:**  $d_\infty(x, y) = \max \{ |y(k) - x(k)| : k \in \Delta_N \}$

Para  $N = 1$  coinciden. **Distancia usual:**  $d(x, y) = |y - x| \quad \forall x, y \in \mathbb{R}$

## Otros ejemplos de espacios métricos

### Norma y distancia inducidas

- $X$  espacio normado con  $\|\cdot\| : X \rightarrow \mathbb{R}$ .  $Y$  subespacio vectorial de  $X$   
La restricción de  $\|\cdot\|$  a  $Y$  es una norma  $\|\cdot\|_Y : Y \rightarrow \mathbb{R}$   
Se dice que  $\|\cdot\|_Y$  es la **norma inducida** por  $\|\cdot\|$  en  $Y$   
Con la norma  $\|\cdot\|_Y$ , se dice que  $Y$  es un **subespacio normado** de  $X$
- $E$  espacio métrico con distancia  $d : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$ .  $\emptyset \neq A \subset E$   
Al restringir  $d$  se obtiene una distancia  $d_A : A \times A \rightarrow \mathbb{R}$   
Se dice que  $d_A$  es la **distancia inducida** por  $d$  en  $A$   
Con la distancia  $d_A$ , se dice que  $A$  es un **subespacio métrico** de  $E$
- Un espacio normado  $X \neq \{0\}$  tiene multitud de subespacios métricos que no son subespacios normados de  $X$

### Distancia discreta

$E$  conjunto no vacío arbitrario. **Distancia discreta** en  $E$ :

$$\delta(x, y) = \begin{cases} 0 & \text{si } x = y \\ 1 & \text{si } x \neq y \end{cases}$$