

# Espacios Euclídeos

Natalia Boal  
María Luisa Sein-Echaluce  
Universidad de Zaragoza

A lo largo de todo el capítulo consideraremos que  $V$  un espacio vectorial real de dimensión finita.

## 1 Producto escalar

**Definición.** Se dice que  $F : V \times V \longrightarrow \mathbb{R}$  es un *producto escalar sobre  $V$*  si es una forma bilineal simétrica y definida positiva.

**Notación.**  $F(u, v) = (u, v)$ .

Es inmediato observar que

1.  $(u, v) = (v, u), \quad \forall u, v \in V,$
2.  $(u_1 + u_2, v) = (u_1, v) + (u_2, v), \quad \forall u_1, u_2, v \in V,$
3.  $(\lambda u, v) = \lambda(u, v), \quad \forall u, v \in V, \forall \lambda \in \mathbb{R},$
4.  $(u, u) > 0, \quad \forall u \in V, u \neq 0_V.$

**Definición.** Un *espacio euclídeo* es un espacio vectorial con un producto escalar, escribiremos,  $(V, F)$  o bien  $(V, (\cdot, \cdot))$ .

**Definición.** Dado el espacio euclídeo  $(V, (\cdot, \cdot))$ . Se define la *norma asociada o inducida* por el producto escalar  $(\cdot, \cdot)$  a la aplicación  $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}^+$  tal que

$$\|v\| = \sqrt{(v, v)}.$$

**Propiedades.**

1.  $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|, \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall v \in V.$
2.  $\|v\| \geq 0, \quad \forall v \in V.$
3. Desigualdad triangular:  $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|, \quad \forall u, v \in V.$
4. Desigualdad Cauchy-Schwarz:  $|(u, v)| \leq \|u\| \|v\|, \quad \forall u, v \in V.$

**Definición.** Una aplicación  $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}^+$  verificando las propiedades (1), (2) y (3) anteriores se dice *norma en  $V$*  y  $(V, \|\cdot\|)$  es un *espacio normado*.

**Observación.** A partir de todo espacio euclídeo podemos construir un espacio normado. Sin embargo el recíproco no es cierto. Existen espacio normados que no vienen inducidos por ningún espacio euclídeo.

## 2 Bases ortonormales

**Definición.** Los vectores  $u, v \in V$  se dicen *ortogonales* si  $(u, v) = 0$ . Lo denotaremos  $u \perp v$ .

**Definición.** Una familia de vectores de  $V$ ,  $\{v_1, \dots, v_m\}$ , se dice *ortogonal* si los vectores son ortogonales dos a dos, esto es,  $(v_i, v_j) = 0$ ,  $\forall i \neq j$ .

**Definición.** Un vector  $v \in V$  se dice *unitario* si  $\|v\| = 1$ .

**Definición.** Una familia de vectores de  $V$ ,  $\{v_1, \dots, v_m\}$ , se dice *ortonormal* si es una familia de vectores ortogonales y unitarios. Así,  $(v_i, v_j) = 0$ ,  $\forall i \neq j$  y  $\|v_i\| = 1$ ,  $\forall i$ .

**Proposición.** Toda familia de vectores de  $V$  no nulos y ortogonales es una familia libre.

### 2.1 Método de Gram-Schmidt

**Proposición.** Sean  $(V, (\cdot, \cdot))$  espacio euclídeo y  $S$  subespacio de  $V$  de dimensión finita. Entonces,  $S$  posee una base ortonormal.

**Demostración.** Método de Gram-Schmidt, este método permite a partir de una base de  $S$  dada, construir una base ortonormal de  $S$ .  $\square$

MÉTODO DE GRAM-SCHMIDT. Sea  $\{v_1, v_2, \dots, v_m\}$  una base de  $S$  subespacio de  $V$ . El método de Gram-Schmidt consiste en construir una familia ortonormal equivalente, es decir, una familia  $\{w_1, w_2, \dots, w_m\}$  tal que

- $w_i \perp w_j$ ,  $\forall i \neq j$ ,
- $\mathbb{R}\langle\{v_1, \dots, v_k\}\rangle = \mathbb{R}\langle\{w_1, \dots, w_k\}\rangle$ ,  $k = 1, \dots, m$ .

**Proceso.**

1. Definimos  $w_1 = v_1/\|v_1\|$  (normalizamos,  $v_1 = \tilde{v}_1$  en general no es unitario).

2. Buscamos  $\tilde{v}_2$  tal que

- $\mathbb{R}\langle\{v_1, v_2\}\rangle = \mathbb{R}\langle\{w_1, \tilde{v}_2\}\rangle$ , por ello, elegimos  $\tilde{v}_2 = v_2 + \alpha w_1$ . Entonces,

$$(\tilde{v}_2, w_1) = (v_2, w_1) + \alpha (w_1, w_1).$$

Además se ha de satisfacer

- $\tilde{v}_2 \perp w_1$ , esto es,  $(\tilde{v}_2, w_1) = 0$ . Como  $w_1$  es unitario se tiene que  $\alpha = -(v_2, w_1)$ .  
Luego

$$\tilde{v}_2 = v_2 - (v_2, w_1) w_1.$$

- Definimos  $w_2 = \tilde{v}_2/\|\tilde{v}_2\|$  (normalizamos,  $\tilde{v}_2$  en general no es unitario).

3. Buscamos  $\tilde{v}_3$  tal que

- $\mathbb{R}\langle\{v_1, v_2, v_3\}\rangle = \mathbb{R}\langle\{w_1, w_2, \tilde{v}_3\}\rangle$ , por ello, elegimos  $\tilde{v}_3 = v_3 + \beta_1 w_1 + \beta_2 w_2$ . Entonces,

$$\begin{aligned}(\tilde{v}_3, w_1) &= (v_3, w_1) + \beta_1 (w_1, w_1) + \beta_2 (w_2, w_1), \\(\tilde{v}_3, w_2) &= (v_3, w_2) + \beta_1 (w_1, w_2) + \beta_2 (w_2, w_2).\end{aligned}$$

Además se ha de satisfacer

- $\tilde{v}_3 \perp w_1$ ,  $\tilde{v}_3 \perp w_2$ , esto es,  $(\tilde{v}_3, w_1) = 0$  y  $(\tilde{v}_3, w_2) = 0$ . Como  $w_1, w_2$  son unitarios se tiene que  $\beta_1 = -(v_3, w_1)$  y  $\beta_2 = -(v_3, w_2)$ . Luego

$$\tilde{v}_3 = v_3 - (v_3, w_1) w_1 - (v_3, w_2) w_2.$$

- Definimos  $w_3 = \tilde{v}_3 / \|\tilde{v}_3\|$  (normalizamos,  $\tilde{v}_3$  en general no es unitario).

4. Reiterando este proceso, para  $k = 4, \dots, m$

- Definimos:  $\tilde{v}_k = v_k - (v_k, w_1) w_1 - \dots - (v_k, w_{k-1}) w_{k-1}$ ,
- Normalizamos:  $w_k = \tilde{v}_k / \|\tilde{v}_k\|$ .

### Observaciones.

- $\{\tilde{v}_1, \dots, \tilde{v}_k\}$  es una familia ortogonal  $k = 2, \dots, m$ .
- $\{w_1, \dots, w_k\}$  es una familia ortonormal  $k = 2, \dots, m$ .
- $\mathbb{R}\langle\{v_1, \dots, v_k\}\rangle = \mathbb{R}\langle\{\tilde{v}_1, \dots, \tilde{v}_k\}\rangle = \mathbb{R}\langle\{w_1, \dots, w_k\}\rangle$ ,  $k = 1, \dots, m$ .
- El proceso de ortonormalización de Gram-Schmidt permite construir bases ortonormales de  $V$  con el producto escalar  $(\cdot, \cdot)$ .
- Si  $\{w_i\}_{i=1}^n$  es una base de  $V$  ortonormal respecto de  $(\cdot, \cdot)$ ,  $u = (w_i)^t X$  y  $v = (w_i)^t Y$ . La expresión coordenada respecto de esta base será

$$(u, v) = X^t I_n Y$$

donde  $I_n$  es la identidad de orden  $n$ .

## 2.2 Cambio de coordenadas entre bases ortonormales

Sean  $(V, F)$  espacio euclideo y  $\{a_i\}_{i=1}^n$  y  $\{b_j\}_{j=1}^n$  dos bases ortonormales de  $V$ . Entonces, si

- $u = (a_i)^t X = (b_i)^t \tilde{X}$ ,
- $v = (a_i)^t Y = (b_i)^t \tilde{Y}$ ,

se tiene

- expresión coordenada respecto de  $\{a_i\}_{i=1}^n$  :  $(u, v) = X^t I_n Y$ ,
- expresión coordenada respecto de  $\{b_i\}_{i=1}^n$  :  $(u, v) = \tilde{X}^t I_n \tilde{Y}$ .

Sabemos que existe una matriz de cambio de base  $P$  (regular) tal que  $(b_j)^t = (a_i)^t P$ , luego  $X = P\tilde{X}$  e  $Y = P\tilde{Y}$ . De donde se deduce que

$$P^t P = I_n.$$

**Definición.** Una matriz  $Q \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$  de rango  $n$  se dice *ortogonal* si

$$Q^t Q = I_n.$$

**Observaciones.**

- Si  $Q \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  ortogonal, se tiene que  $Q$  es regular y además  $Q^{-1} = Q^t$ .
- La matriz de cambio entre bases ortonormales es ortogonal.

### 3 Clasificación de formas cuadráticas

**Definición.** Dos matrices simétricas reales  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  se dicen *congruentes ortogonales* si existe  $P \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  ortogonal tal que  $B = P^t A P$ .

Sea  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  simétrica entonces se verifica:

- Todos los valores propios de  $A$  son reales.
- $A$  es diagonalizable, es decir, existe una base de  $\mathbb{R}^n$  de vectores propios  $\{v_i\}_{i=1}^n$ .
- $\mathbb{R}^n = V(\lambda_1) \oplus \cdots \oplus V(\lambda_r)$  con  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  los distintos valores propios de  $A$ .
- Sean  $\alpha$  y  $\beta$  dos valores propios de  $A$  (distintos),  $v_\alpha, v_\beta$  vectores propios asociados a  $\alpha$  y  $\beta$ , respectivamente. Entonces,  $\{v_\alpha, v_\beta\}$  libre y además

$$v_\alpha \perp v_\beta \quad (\text{respecto del producto escalar ordinario de } \mathbb{R}^n).$$

Luego los vectores propios asociados a valores propios distintos son ortogonales (respecto del producto escalar ordinario de  $\mathbb{R}^n$ ).

**Propiedades.**

1. Toda matriz simétrica y real es congruente ortogonal con una matriz diagonal.
  - Existe una base de vectores propios  $\{v_i\}_{i=1}^n$ .
  - Partiendo de la base  $\{v_i\}_{i=1}^n$  aplicamos el proceso de ortonormalización de Gram-Schmidt para obtener una base de vectores propios ortonormal (respecto del producto escalar ordinario de  $\mathbb{R}^n$ ),  $\{w_i\}_{i=1}^n$ .

$$\begin{array}{ccc} \text{Base vect. propios} & & \text{Base ortonormal vect. propios} \\ \{v_i\}_{i=1}^n & \xrightarrow{\text{Gram-Schmidt}} & \{w_i\}_{i=1}^n \end{array}$$

- Entonces, como  $\{e_i\}_{i=1}^n$  es una base ortonormal (respecto del producto escalar ordinario de  $\mathbb{R}^n$ ) y la matriz de cambio entre bases ortonormales es ortogonal se tiene que existe  $P \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  ortogonal con

$$(w_i)' = (e_i)'P.$$

- La matriz coordenada respecto de  $\{w_i\}_{i=1}^n$  es diagonal,  $D$  con  $D = P^tAP$  con  $P^t = P^{-1}$ .
2. Toda forma cuadrática puede clasificarse (rango y signatura) a partir de los valores propios de su matriz coordenada  $A$ .
    - Rango  $Q$  = número de valores propios no nulos de  $A$ .
    - Signatura  $Q$  = número de valores propios positivos de  $A$ .
  3. Una matriz simétrica  $A$  es:
    - Definida positiva  $\iff$  todos sus valores propios son positivos.
    - Definida negativa  $\iff$  todos sus valores propios son negativos.
    - Semidefinida positiva  $\iff$  todos sus valores propios son no negativos.
    - Semidefinida negativa  $\iff$  todos sus valores propios son no positivos.
    - Indefinida  $\iff$  existen algún valor propio positivo y algún valor propio negativo.

## 4 Factorización $QR$

Toda matriz  $A \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$  de rango  $n$  admite *factorización  $QR$* , es decir, descomposición en producto de una matriz  $Q \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$  ortogonal por una matriz  $R \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  triangular superior con  $r_{ii} > 0$ .

### Factorización $QR$

Escribimos  $A = (A_1|A_2|\dots|A_n)$  con las columnas  $A_i \in \mathbb{R}^m$ .

#### 1. Construcción de $Q$ :

Tomamos  $\{A_1, \dots, A_n\}$ , sistema libre de vectores de  $\mathbb{R}^m$ . Consideramos en  $\mathbb{R}^m$  el producto escalar estándar y aplicamos el proceso de ortonormalización de Gram-Schmidt para obtener una familia ortonormal  $\{Q_1, \dots, Q_n\}$ . Entonces definimos

$$Q = (Q_1|Q_2|\dots|Q_n).$$

**Observación.** Cuando multiplicamos  $Q^tQ$  tenemos que el elemento  $(i, j)$  será  $Q_i^tQ_j$ . Como  $\{Q_1, \dots, Q_n\}$  es sistema ortonormal en  $\mathbb{R}^n$  respecto del producto escalar ordinario, se tiene

$$Q_i^tQ_j = \begin{cases} 0, & \text{si } i \neq j \\ 1, & \text{si } i = j. \end{cases}$$

## 2. Construcción de $R$ :

Al aplicar el proceso de ortonormalización de Gram-Schmidt hemos obtenido

$$\begin{aligned} A_1 &= \|\tilde{Q}_1\| Q_1 \\ A_2 &= (A_2, Q_1) Q_1 + \|\tilde{Q}_2\| Q_2 \\ &\vdots \\ A_m &= (A_m, Q_1) Q_1 + (A_m, Q_2) Q_2 + \cdots + \|\tilde{Q}_m\| Q_m \end{aligned}$$

siendo  $\{\tilde{Q}_i\}$  la familia ortogonal que se va generando en el proceso de ortonormalización. Luego  $A = QR$  donde

$$R = \begin{pmatrix} \|\tilde{Q}_1\| & (A_2, Q_1) & \cdots & (A_m, Q_1) \\ 0 & \|\tilde{Q}_2\| & \cdots & (A_m, Q_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \|\tilde{Q}_m\| \end{pmatrix}$$

**Observación.** Como  $Q$  es ortogonal y  $A = QR$  se tiene que  $R = Q^t A$ .

## 5 La mejor aproximación

**Definición.** Sea  $S$  subespacio vectorial del espacio euclídeo  $(V, (\cdot, \cdot))$ . Se llama *complemento ortogonal* de  $S$  al conjunto

$$S^\perp = \{v \in V / v \perp s, \forall s \in S\}.$$

**Proposición.** Sea  $\{s_1, \dots, s_m\}$  una base de  $S$  subespacio vectorial del espacio euclídeo  $(V, (\cdot, \cdot))$ . Entonces, dado  $v \in V$

$$v \perp s, \quad \forall s \in S \Leftrightarrow v \perp s_i, \quad i = 1, \dots, m.$$

**Proposición.** Dados  $S$  subespacio vectorial del espacio euclídeo  $(V, (\cdot, \cdot))$  y  $v \in V$  entonces existe un único  $\tilde{s} \in S$  tal que  $(v - \tilde{s}) \in S^\perp$ .

**Definición.** Este vector  $\tilde{s}$  se dice *proyección ortogonal de  $v$  en  $S$* .

**Observaciones.**

- Problemas equivalentes
  - Hallar  $\tilde{s} \in S$  tal que  $(v - \tilde{s}) \in S^\perp$ .
  - Hallar  $\tilde{s} \in S$  tal que  $\|v - \tilde{s}\| \leq \|v - s\|, \forall s \in S$ .

Por ello, la proyección ortogonal de  $v$  en  $S$ ,  $\tilde{s}$ , es la *mejor aproximación* o *aproximación cuadrática* de  $v$  por vectores de  $S$ .

- Obviamente, si  $v \in S$  su proyección ortogonal en  $S$  es él mismo.

## 6 Mínimos cuadrados

**Definición.** Sean  $A \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$ ,  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  y  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ . El sistema lineal  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  se dice *sobredeterminado* si posee más ecuaciones que incógnitas, es decir,  $m > n$ .

**Observación.** En general los sistemas sobredeterminados suelen ser incompatibles, luego para todo  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $A\mathbf{x} \neq \mathbf{b}$ .

Consideramos  $A_1, \dots, A_n \in \mathbb{R}^m$  las  $n$  columnas de  $A$ . El sistema  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  podemos verlo como

$$x_1 A_1 + x_2 A_2 + \dots + x_n A_n = \mathbf{b}.$$

De modo que, la existencia de solución del sistema anterior equivale a que el vector  $\mathbf{b}$  se pueda expresar como combinación lineal de los vectores  $A_1, \dots, A_n$ . Por tanto,

- si  $\mathbf{b} \in S = \mathbb{R}\langle A_1, \dots, A_n \rangle$  entonces el sistema  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  es compatible.

En caso contrario,  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  no tiene solución. Sin embargo, buscaremos  $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^n$  tal que  $A\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^m$  sea la mejor aproximación de  $\mathbf{b}$  en  $S = \mathbb{R}\langle A_1, \dots, A_n \rangle$ . Luego,  $(A\mathbf{x}_0 - \mathbf{b}) \in S^\perp$ , es decir, para todo  $\mathbf{z} \in \mathbb{R}^n$  se ha de satisfacer

$$A\mathbf{z} \perp (A\mathbf{x}_0 - \mathbf{b}) \Leftrightarrow (A\mathbf{z})^t (A\mathbf{x}_0 - \mathbf{b}) = 0$$

y por tanto

$$\mathbf{z}^t (A^t A\mathbf{x}_0 - A^t \mathbf{b}) = 0, \quad \forall \mathbf{z} \in \mathbb{R}^n.$$

De donde se deduce *el sistema de ecuaciones normales* asociado a  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ :

$$A^t A\mathbf{x}_0 = A^t \mathbf{b}.$$

**Observación.** Este sistema de ecuaciones normales siempre es compatible. El vector  $\mathbf{x}_0 \in \mathbb{R}^n$  se llama *solución por mínimos cuadrados*.

USAMOS LA FACTORIZACIÓN  $QR$ :

Supongamos que  $A \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$  tiene rango  $n$  y que admite factorización  $A = QR$ . Entonces

$$A^t A\mathbf{x}_0 = A^t \mathbf{b} \Rightarrow R^t Q^t Q R \mathbf{x}_0 = R^t Q^t \mathbf{b}$$

como  $Q^t Q = I_m$  ( $Q$  es ortogonal) se tiene que la solución por mínimos cuadrados  $\mathbf{x}_0$  será la solución del sistema triangular

$$R\mathbf{x}_0 = Q^t \mathbf{b}.$$

**Observación.** Este sistema es equivalente a  $A^t A\mathbf{x}_0 = A^t \mathbf{b}$ .