

1. ESPACIOS CON PRODUCTO INTERNO

DEFINICIÓN 1: Producto interno.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial. Un producto interno sobre E es una función

$$\begin{aligned}\langle \cdot, \cdot \rangle: E \times E &\longrightarrow \mathbb{R} \\ (u, v) &\longmapsto \langle u, v \rangle\end{aligned}$$

tales que cumple:

- I. $\langle v, v \rangle \geq 0$ para todo $v \in E$;
- II. $\langle v, v \rangle = 0$ si y solo si $v = 0$;
- III. $\langle u + v, w \rangle = \langle u, w \rangle + \langle v, w \rangle$ para todo $u, v, w \in E$;
- IV. $\langle \alpha v, w \rangle = \alpha \langle v, w \rangle$ para todo $v, w \in E$ y $\alpha \in \mathbb{R}$.
- V. $\langle v, w \rangle = \langle w, v \rangle$ para todo $v, w \in E$.

Otra notación para el producto interno es

$$\langle u, v \rangle = (u | v).$$

Si se define un producto interno sobre un espacio vectorial E , a este se lo denomina espacio con producto interno o pre-Hilbertiano.

TEOREMA 1.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno $\langle \cdot, \cdot \rangle$, entonces:

- I. Para todo $u, v, w \in E$
$$\langle u, v + w \rangle = \langle u, v \rangle + \langle u, w \rangle.$$
- II. Para todo $u, v \in E$ y $\alpha \in \mathbb{R}$
$$\langle u, \alpha v \rangle = \alpha \langle u, v \rangle.$$
- III. Para todo $u \in E$
$$\langle u, 0 \rangle = \langle 0, u \rangle = 0.$$

1.1 Productos internos usuales

- I. En $(\mathbb{R}^n, +, \cdot, \mathbb{R})$, para $x, y \in \mathbb{R}^n$:

$$\langle x, y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k.$$

II. En $(\mathbb{R}_n[x], +, \cdot, \mathbb{R})$, para $p(x), q(x) \in \mathbb{R}_n[x]$, si

$$p(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n \quad \text{y} \quad q(x) = b_0 + b_1x + \cdots + b_nx^n$$

entonces

$$\langle p(x), q(x) \rangle = \sum_{k=0}^n a_k b_k.$$

III. En $(\mathbb{R}^{m \times n}, +, \cdot, \mathbb{R})$, para $A, B \in \mathbb{R}^{m \times n}$:

$$\langle A, B \rangle = \text{tr}(AB^T).$$

IV. En $(\mathcal{C}([a, b]), +, \cdot, \mathbb{R})$, para $f, g \in \mathcal{C}([a, b])$:

$$\langle f, g \rangle = \int_a^b f(x)g(x)dx.$$

DEFINICIÓN 2.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno y suponga que $u, v \in E$. Entonces:

- I. u y v son ortogonales si $\langle u, v \rangle = 0$.
- II. La norma de u , denotada por $\|u\|$, está dada por

$$\|u\| = \sqrt{\langle u, u \rangle}$$

DEFINICIÓN 3.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno. La distancia en el espacio se define por

$$\begin{aligned} d: E \times E &\longrightarrow \mathbb{R} \\ (u, v) &\longmapsto \|u - v\|. \end{aligned}$$

TEOREMA 2: Vectores ortogonales.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno. Para $u, v \in E$, se dice que son ortogonales si

$$\langle u, v \rangle = 0.$$

TEOREMA 3: Teorema de Pitágoras.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno. Si u, v son vectores ortogonales de E , entonces

$$\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2.$$

TEOREMA 4: Desigualdad de Cauchy-Schwartz.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno. Para todo $u, v \in E$ se cumple que

$$|\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\|.$$

TEOREMA 5: Desigualdad triangular.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno. Para todo $u, v \in E$ se cumple que

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|.$$

DEFINICIÓN 4: Conjunto ortogonal.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno y

$$C = \{v_1, v_2, \dots, v_n\} \subseteq E.$$

Se dice que C es un conjunto ortogonal en E si

$$\langle v_i, v_j \rangle = 0$$

para todo $i \neq j$.

DEFINICIÓN 5: Conjunto ortonormal.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno y

$$C = \{v_1, v_2, \dots, v_n\} \subseteq E.$$

Se dice que C es un conjunto ortonormal en E si es ortogonal y

$$\|v_k\| = 1$$

para todo $k \in \{1, \dots, n\}$.

TEOREMA 6.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial provisto de producto interno. Si $C \subseteq E$ es un conjunto ortogonal de vectores no nulos, entonces es linealmente independiente.

A partir de aquí, siempre consideraremos espacios vectoriales provistos con un producto interno.

1.2 Bases ortogonales**DEFINICIÓN 6: Base ortogonal (ortonormal).**

En un espacio vectorial, una base ortogonal (ortonormal) es una base cuyos vectores forman un conjunto ortogonal (ortonormal).

TEOREMA 7.

Sean $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial y $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ una base ortogonal para E . Se tiene que, para $v \in E$,

$$v = \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \dots + \alpha_n u_n$$

donde

$$c_k = \frac{\langle v, u_k \rangle}{\langle u_k, u_k \rangle}$$

para todo $k \in \{1, 2, \dots, n\}$.

TEOREMA 8.

Sean $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial y $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ una base ortonormal para E . Se tiene que, para $v \in E$,

$$v = \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \dots + \alpha_n u_n$$

donde

$$c_k = \langle v, u_k \rangle$$

para todo $k \in \{1, 2, \dots, n\}$.

TEOREMA 9: Proceso de Gram-Schmidt.

Sean $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial y $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ un conjunto linealmente independiente de E . Definamos

$$\text{I. } v_1 = u_1 \text{ y}$$

$$\text{II. } v_k = u_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{\langle u_k, v_i \rangle}{\langle v_i, v_i \rangle} v_i, \text{ para } k = 2, \dots, n.$$

Se tiene que el conjunto

$$\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$$

es un conjunto ortogonal. Además, si definimos

$$w_k = \frac{v_k}{\|v_k\|}$$

para $k = 1, \dots, n$, se tiene que el conjunto

$$\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$$

es un conjunto ortonormal.

TEOREMA 10.

Todo espacio vectorial de dimensión finita tiene una base ortogonal y una base ortonormal.

EJEMPLO 1. Considere la base $S = \{u_1, u_2, u_3\}$ de \mathbb{R}^3 , donde

$$u_1 = (1, 1, 0), \quad u_2 = (0, 1, 1), \quad u_3 = (1, 0, 1)$$

mediante el proceso de Gram-Schmidt, se obtiene la base ortonormal $T = \{w_1, w_2, w_3\}$ para \mathbb{R}^3 donde

$$w_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0 \right), \quad w_2 = \left(-\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}} \right), \quad w_3 = \left(\frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}} \right)$$

1.3 Complemento ortogonal

A partir de aquí, siempre consideraremos espacios vectoriales provistos con un producto interno.

DEFINICIÓN 7: Complemento ortogonal.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial y $H \subset E$. El complemento ortogonal de H , denotado por H^\perp , se define por:

$$H^\perp = \{x \in E : \langle x, h \rangle = 0, \text{ para todo } h \in H\}.$$

TEOREMA 11.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial y H subespacio vectorial de E , entonces:

- i. H^\perp es un subespacio vectorial de E .
- ii. $H \cap H^\perp = \{0\}$.
- iii. Si $\dim(E) = n$, entonces $\dim(H^\perp) = n - \dim(H)$

TEOREMA 12.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial de dimensión finita, W un subespacio vectorial de E , entonces

$$E = W \oplus W^\perp.$$

TEOREMA 13.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial de dimensión finita, W un subespacio vectorial de E , entonces

$$(W^\perp)^\perp = W.$$

DEFINICIÓN 8: Proyección ortogonal.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial y H un subespacio vectorial de E , con base ortogonal $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$. Para $v \in E$, la proyección ortogonal de v sobre H , denotado por $\text{proy}_H v$, se define por:

$$\text{proy}_H(v) = \frac{\langle v, u_1 \rangle}{\langle u_1, u_1 \rangle} u_1 + \frac{\langle v, u_2 \rangle}{\langle u_2, u_2 \rangle} u_2 + \dots + \frac{\langle v, u_n \rangle}{\langle u_n, u_n \rangle} u_n,$$

donde $\text{proy}_H(v) \in H$.

TEOREMA 14: Teorema de la proyección.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial de dimensión finita, H un subespacio vectorial de E y $v \in E$. Se tiene que

$$v = \text{proy}_H(v) + \text{proy}_{H^\perp}(v).$$

TEOREMA 15.

Sea $(E, +, \cdot, \mathbb{R})$ un espacio vectorial de dimensión finita, H un subespacio vectorial de E y $v \in E$. Se tiene que el vector en H más cercano a v es $\text{proy}_H(v)$, es decir,

$$\|v - w\| \text{ es mínima cuando } w = \text{proy}_H(v).$$