

# Episodio 14.Producto interno

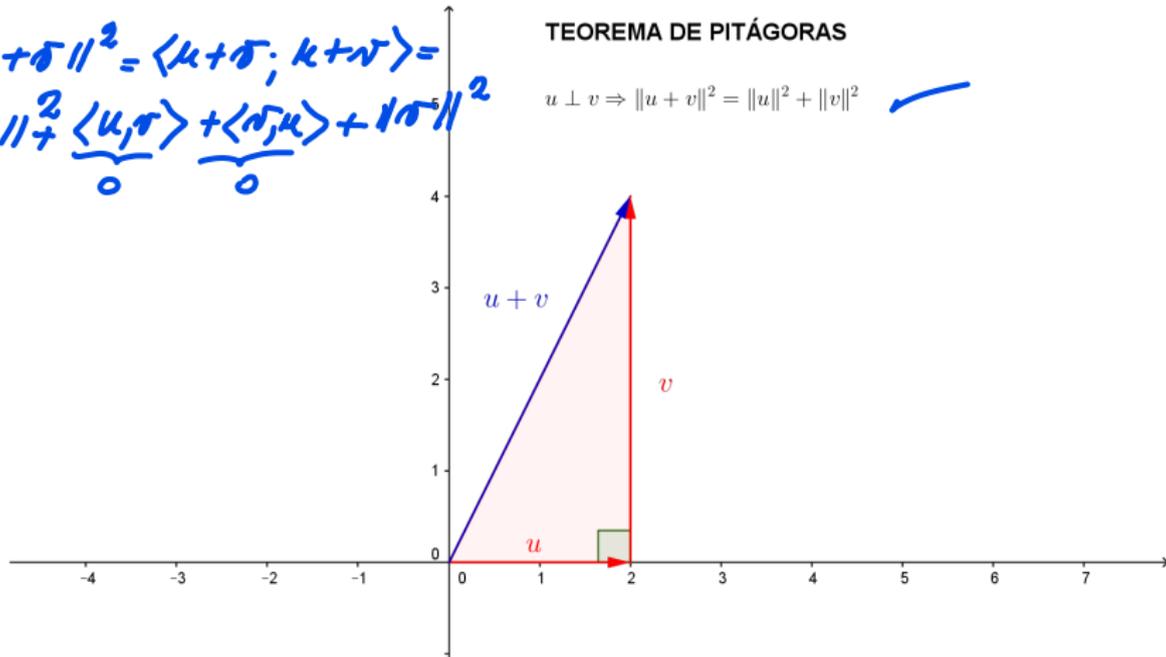
## Complemento ortogonal-Proyección ortogonal

Departamento de Matemática  
FIUBA

$$\|u+v\|^2 = \langle u+v, u+v \rangle = \|u\|^2 + \underbrace{\langle u, v \rangle}_0 + \underbrace{\langle v, u \rangle}_0 + \|v\|^2$$

## TEOREMA DE PITÁGORAS

$$u \perp v \Rightarrow \|u+v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$$



# Teorema de Pitágoras

Si  $V$  es un  $\mathbb{K}$ -espacio vectorial con Producto Interno, se cumple:

$$u \perp v \Rightarrow \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$$

Demostración:

$$u \perp v \iff \langle u, v \rangle = 0$$

$$\begin{aligned}\|u + v\|^2 &= \langle u + v, u + v \rangle = \langle u, u \rangle + \langle u, v \rangle + \langle v, u \rangle + \langle v, v \rangle \\ &= \|u\|^2 + \underbrace{\langle u, v \rangle}_{=0} + \underbrace{\langle v, u \rangle}_{=0} + \|v\|^2\end{aligned}$$

$$\therefore \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2 \quad \checkmark$$

## Observaciones:

- ▶ El recíproco del teorema de Pitágoras sólo es válido si  $\mathbb{V}$  es un  $\mathbb{R}$ -espacio vectorial.

Si para un par de vectores se cumple:

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

$$\iff \langle u, u \rangle + \langle u, v \rangle + \langle v, u \rangle + \langle v, v \rangle = \langle u, u \rangle + \langle v, v \rangle \iff$$

$$\iff \langle u, v \rangle + \langle v, u \rangle = 0$$

$$= \overline{\langle u, v \rangle} = \langle u, v \rangle$$

$$\langle u, v \rangle + \overline{\langle u, v \rangle} = 0$$

$$\underbrace{2\operatorname{Re}(\langle u, v \rangle)} = 0$$

$$2\langle u, v \rangle = 0 \quad \langle u, v \rangle = 0$$

$$u \perp v$$

Si  $\mathbb{V}$  es un  $\mathbb{R}$ -espacio vectorial,  $\langle u, v \rangle \in \mathbb{R} \Rightarrow \langle u, v \rangle = \overline{\langle u, v \rangle} \Rightarrow \langle u, v \rangle = 0 \Rightarrow u \perp v$

Si  $\mathbb{V}$  es un  $\mathbb{C}$ -espacio vectorial, la única implicación es que  $\text{Re}(\langle u, v \rangle) = 0$  y esto no significa que los vectores sean ortogonales, sólo implica que el producto interno entre los dos vectores es un complejo de la forma  $z = bi$ .

Como contraejemplo inmediato: Tomemos en  $\mathbb{C}^n$  el P.I. canónico,  $\langle x, y \rangle = y^* x = \bar{y}^T x$ . Si  $x = (1 \ 0)^T$  e  $y = (3i \ 1)^T$ , entonces:

$$\begin{aligned}\langle (1 \ 0)^T (3i \ 1)^T \rangle &= (\bar{3i} \ \bar{1}) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \\ (-3i \ 1) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} &= -3i = -3i \neq 0\end{aligned}$$

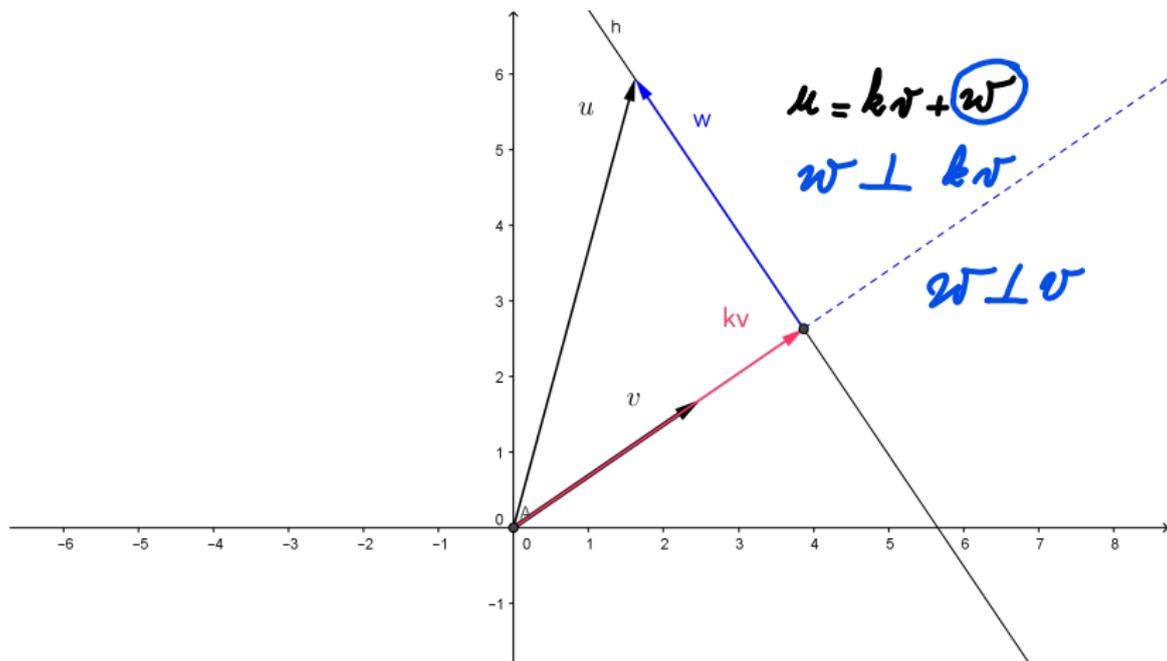
$\therefore x \not\perp y$ , pero:

$$\|x + y\|^2 = \|(1 + 3i \ 1)^T\|^2 = |1 + 3i|^2 + 1^2 = 1 + 9 + 1 = 11$$

$$\|x\|^2 = 1, \text{ y } \|y\|^2 = 9 + 1 = 10.$$

Entonces  $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$  y  $x \not\perp y$ .

# Descomposición Ortogonal



# Existencia de la descomposición ortogonal

Sea  $\mathbb{V}$ - $\mathbb{K}$  espacio vectorial con P.I.

Si  $u$  y  $v \in \mathbb{V}$ ,  $v \neq 0_{\mathbb{V}}$ , queremos saber si existe  $w \in \mathbb{V}$ , ortogonal a  $v$  tal que  $u = cv + w$ , con  $c \in \mathbb{K}$ .

Si suponemos  $w \perp v \Rightarrow \langle u, v \rangle = \langle cv + w, v \rangle = c \langle v, v \rangle + \underbrace{\langle w, v \rangle}_{=0}$

Entonces,  $c = \frac{\langle u, v \rangle}{\|v\|^2}$  y despejamos  $w = u - cv$ .

Como  $\forall u, v \in \mathbb{V}$ ,  $u = cv + (u - cv)$  podemos afirmar que :

$\forall u, v \in \mathbb{V}$ ,  $v \neq 0_{\mathbb{V}}$ , si tomamos  $c = \frac{\langle u, v \rangle}{\|v\|^2}$ , y  $w = u - \left(\frac{\langle u, v \rangle}{\|v\|^2}\right)v$ , se cumple:

$$u = cv + w \text{ con } w \perp v$$

En todo este apunte siempre que hablamos de  $\mathbb{V}$ , estamos hablando de  $\mathbb{V} - \mathbb{K}$  espacio vectorial con P.I.

Definición: Se dice que  $\{v_1, v_2, \dots, v_k\} \subset \mathbb{V}$  es un **conjunto ortogonal**, si  $\langle v_i, v_j \rangle = 0 \forall i \neq j$ .

Aclaración: Todo conjunto con un sólo elemento,  $\{v_1\}$  se considera ortogonal.

Definición: Se dice que  $\{v_1, v_2, \dots, v_k\} \subset \mathbb{V}$  es un **conjunto ortonormal**, si  $\langle v_i, v_j \rangle = 0 \forall i \neq j$  y  $\|v_i\|^2 = 1$ ,  $\forall i = 1, \dots, k$ .

## Observación

- Si  $\{v_1, v_2, \dots, v_k\}$  es un **conjunto ortogonal que no contiene al vector nulo**  $\Rightarrow \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$  es l.i.  
Para probarlo, igualamos una combinación lineal a  $0_{\mathbb{V}}$  :

$$\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_k v_k = 0_{\mathbb{V}} \quad (1)$$

Si tomamos producto interno m. a m. “*contra*”  $v_1$ :

$$\langle \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_k v_k, v_1 \rangle = \langle 0_{\mathbb{V}}, v_1 \rangle = 0$$

$$\lambda_1 \langle v_1, v_1 \rangle + \underbrace{\lambda_2 \langle v_2, v_1 \rangle}_{=0} + \dots + \lambda_k \underbrace{\langle v_k, v_1 \rangle}_{=0} = 0$$

$$\lambda_1 \|v_1\|^2 = 0, \text{ como por hipótesis } v_1 \neq 0_{\mathbb{V}} \Rightarrow \boxed{\lambda_1 = 0}$$

Esto que hicimos con  $v_1$ , podemos repetirlo para cada uno de los vectores del conjunto. Entonces, en (1) tomemos producto interno m. a m. "contra"  $v_i$ , para cada  $i = 1, \dots, k$ :

$$\langle \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_k v_k, v_i \rangle = \langle 0_V, v_i \rangle = 0$$

$$\lambda_1 \langle v_1, v_i \rangle + \lambda_2 \langle v_2, v_i \rangle + \dots + \lambda_k \langle v_k, v_i \rangle = 0 \quad (2)$$

Pero  $\langle v_j, v_i \rangle = 0 \forall j \neq i$ . Entonces el único término que no se anula a la izquierda de la igualdad es  $\lambda_i \|v_i\|^2$  y en (2) queda:

$$\lambda_i \|v_i\|^2 = 0, \text{ como por hipótesis } v_i \neq 0_V \Rightarrow \lambda_i = 0 \forall i = 1, \dots, k.$$

$\therefore \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$  es linealmente independiente.

*Obviamente  $\{u_1, u_2, \dots, u_k\}$  es un conjunto  
ortogonal  $\Rightarrow \{u_1, \dots, u_k\}$  es L.I.  $\|u_i\| = 1$*

## Bases ortogonales y ortonormales.

Definición:

Sea  $\mathbb{V}$  un  $\mathbb{K}$ -espacio vectorial con producto interno. Se dice que  $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  es una **base ortogonal de  $\mathbb{V}$**  si es una base de  $\mathbb{V}$  y es un conjunto ortogonal.

$$(\langle v_i, v_j \rangle = 0 \quad \forall i \neq j.)$$

Definición:

Sea  $\mathbb{V}$  un  $\mathbb{K}$ -espacio vectorial con producto interno. Se dice que  $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  es una **base ortonormal de  $\mathbb{V}$**  si es una base de  $\mathbb{V}$  y es un conjunto ortonormal.

$$\text{O sea, } \langle v_i, v_j \rangle = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ 1 & \text{si } i = j \end{cases} .$$

## Descomposición con respecto a una base ortonormal

Sea  $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  es una base ortogonal de  $\mathbb{V}$ , si  $u \in \mathbb{V}$   
 $u = \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_n v_n$ , aplicando el teorema de Pitágoras sucesivamente en los  $n$  términos, tenemos:

$$\begin{aligned}\|u\|^2 &= \|\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_n v_n\|^2 = \|\lambda_1 v_1\|^2 + \dots + \|\lambda_n v_n\|^2 \\ &= |\lambda_1|^2 \|v_1\|^2 + |\lambda_2|^2 \|v_2\|^2 + \dots + |\lambda_n|^2 \|v_n\|^2\end{aligned}\tag{1}$$

Si, en particular, la base es ortonormal, tenemos:

$$\|u\|^2 = |\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2 + \dots + |\lambda_n|^2$$

Pero el resultado es más "sabroso" todavía, porque los escalares, o sea las coordenadas de cualquier vector con respecto a una base ortonormal quedan explícitamente determinados por el vector  $u$  y su p.i. con respecto a los vectores de la base ortonormal.

Si  $u = \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_n v_n$ , tomemos m. a m. el producto interno "contra"  $v_1$ :

$$\langle u, v_1 \rangle = \langle \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_k v_k, v_1 \rangle$$

$$\langle u, v_1 \rangle = \lambda_1 \underbrace{\langle v_1, v_1 \rangle}_1 = \lambda_1$$

Repetimos la misma operación con cada  $v_i$  de la base ortonormal:

$$\langle u, v_i \rangle = \langle \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_k v_k, v_i \rangle \underbrace{=}_{B \text{ ortonormal}} \lambda_i \langle v_i, v_i \rangle = \lambda_i$$

$$\lambda_i = \langle u, v_i \rangle$$

Si  $B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  es una base ortonormal :

$$u = \langle u, v_1 \rangle v_1 + \langle u, v_2 \rangle v_2 + \dots + \langle u, v_n \rangle v_n$$

$$\|u\|^2 = |\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2 + \dots + |\lambda_n|^2 \quad (\text{en } \mathbb{R})$$

## Complemento ortogonal

Definición:

Si  $A \subseteq \mathbb{V}$ ,  $A \neq \emptyset$ , se llama **complemento ortogonal de A** al conjunto  $A^\perp = \{w \in \mathbb{V} : \langle w, v \rangle = 0 \forall v \in A\}$ , el conjunto formado por todos los vectores de  $\mathbb{V}$  que son ortogonales a cada elemento de A.

$$A^\perp = \{g \in \mathcal{R}_3[x] : \textcircled{1} \text{ y } \textcircled{2}\}$$

Ej:  $A = \{1; x^2\}$   $\mathbb{V} = \mathcal{R}_3[x]$ .

$$\langle \phi, g \rangle = \int_0^1 \phi g dx \quad \text{tomando } \phi = a_3 x^3 + a_2 x^2 + a_1 x + a_0$$

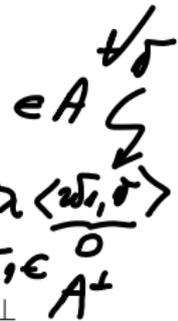
$$\Rightarrow \langle \phi, 1 \rangle = \int_0^1 \phi dx = a_3 \frac{x^4}{4} \Big|_0^1 + a_2 \frac{x^3}{3} \Big|_0^1 + a_1 \frac{x^2}{2} \Big|_0^1 + a_0 x \Big|_0^1 =$$
$$= \frac{1}{4} a_3 + \frac{1}{3} a_2 + \frac{1}{2} a_1 + a_0 = 0 \quad \textcircled{1}$$

$$\langle \phi, x^2 \rangle = \int_0^1 \phi \cdot x^2 dx = a_3 \frac{x^6}{6} \Big|_0^1 + a_2 \frac{x^5}{5} \Big|_0^1 + a_1 \frac{x^4}{4} \Big|_0^1 + a_0 \frac{x^3}{3} \Big|_0^1 = 0$$

$$\frac{1}{6} a_3 + \frac{1}{5} a_2 + \frac{1}{4} a_1 + \frac{1}{3} a_0 = 0 \quad \textcircled{2}$$

▶  $A^\perp$  es un subespacio de  $\mathbb{V}$ ,  $\forall A \subseteq \mathbb{V}$ .  $A^\perp \neq \emptyset$   
 Es inmediato, pues:

- a  $0_{\mathbb{V}} \in A^\perp$  pues  $\langle 0_{\mathbb{V}}, v \rangle = 0 \forall v \in \mathbb{V}$ , en particular entonces  $\langle 0_{\mathbb{V}}, v \rangle = 0 \forall v \in A$
- b si  $w_1$  y  $w_2$  son elementos de  $A^\perp$   $v \in A$   
 $\langle w_1 + w_2, v \rangle = \langle w_1, v \rangle + \langle w_2, v \rangle = 0 + 0 = 0$
- c Tarea para el hogar Si  $w_1 \in A^\perp$   $\langle \lambda w_1, v \rangle = \lambda \langle w_1, v \rangle = \lambda \cdot 0 = 0$



- ▶  $\{0_{\mathbb{V}}\}^\perp = \mathbb{V}$ . Sabemos que  $\forall \langle \cdot, \cdot \rangle$  se cumple que  $\langle 0_{\mathbb{V}}, v \rangle = 0 \forall v \in \mathbb{V} \Rightarrow v \in \{0_{\mathbb{V}}\}^\perp \forall v \in \mathbb{V} \Rightarrow \mathbb{V} = \{0_{\mathbb{V}}\}^\perp$ .  $\Rightarrow \exists v \in A^\perp$
- ▶  $\mathbb{V}^\perp = \{0_{\mathbb{V}}\}$ , pues si  $v \in \mathbb{V}^\perp \Rightarrow \langle v, u \rangle = 0 \forall u \in \mathbb{V}$  en particular  $\langle v, v \rangle = 0 \Rightarrow v = 0_{\mathbb{V}} \Rightarrow \mathbb{V}^\perp = \{0_{\mathbb{V}}\}$ .
- ▶ Si  $S$  y  $T$  son subconjuntos de  $\mathbb{V}$ ,  $S \subseteq T \Rightarrow T^\perp \subseteq S^\perp$ . Pues si  $v \in T^\perp \Rightarrow \langle v, v_t \rangle = 0 \forall v_t \in T$  como  $S \subseteq T$  en particular,  $\langle v, v_s \rangle = 0 \forall v_s \in S \Rightarrow v \in S^\perp \Rightarrow T^\perp \subseteq S^\perp$
- ▶ Si  $S \subseteq \mathbb{V}$  es un subespacio  $\Rightarrow S \cap S^\perp = \{0_{\mathbb{V}}\}$ . Pues si  $v \in S \cap S^\perp, \langle v, v \rangle = 0 \Rightarrow v = 0_{\mathbb{V}} \Rightarrow S \cap S^\perp = \{0_{\mathbb{V}}\}$

## Complemento ortogonal de un subespacio de dimensión finita.

$$\begin{aligned} \text{Si } S \text{ es un subespacio de } \mathbb{V}, S &= \text{gen}\{v_1, v_2, \dots, v_k\} \\ S^\perp &= \{v \in \mathbb{V} / \langle v_i, v \rangle = 0 \quad i = 1, \dots, k.\} \end{aligned}$$

Para demostrar esta igualdad entre subespacios vamos a demostrar la doble inclusión.

$$\text{Si } w \in S^\perp \Rightarrow \langle w, v_S \rangle = 0 \quad \forall v_S \in S \Rightarrow \langle w, v_i \rangle = 0, \quad i = 1, \dots, k.$$

Así demostramos que

$$w \in \{v \in \mathbb{V} / \langle v_i, v \rangle = 0 \text{ para cada } i = 1, \dots, k.\} \Rightarrow$$

$$S^\perp \subseteq \{v \in \mathbb{V} / \langle v_i, v \rangle = 0 \quad \forall i = 1, \dots, k.\}$$

La otra inclusión, también es directa:

Sea  $w \in \{v \in \mathbb{V} / \langle v_i, v \rangle = 0 \forall i = 1, \dots, k.\}$

Si  $v_S \in S \Rightarrow v_S = \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_k v_k$ . Entonces:

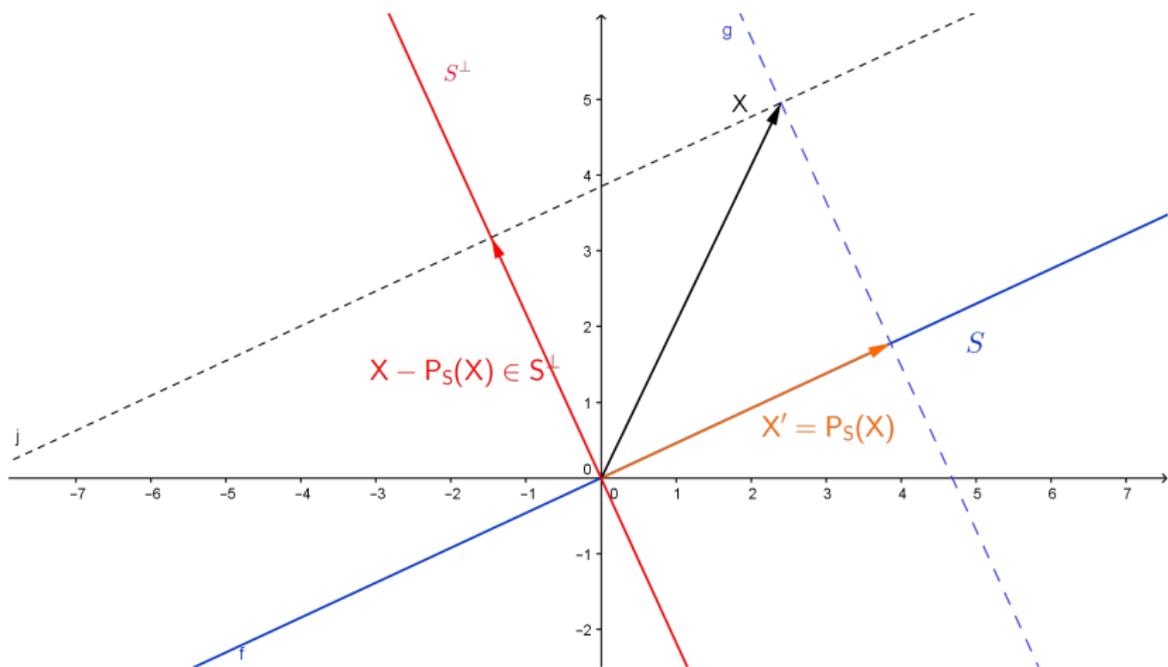
$$\begin{aligned}\langle w, v_S \rangle &= \langle w, \alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_k v_k \rangle \\ &= \underbrace{\bar{\alpha}_1 \langle w, v_1 \rangle}_{=0} + \underbrace{\bar{\alpha}_2 \langle w, v_2 \rangle}_{=0} + \dots + \underbrace{\bar{\alpha}_k \langle w, v_k \rangle}_{=0} \\ &= 0 \Rightarrow w \in S^\perp.\end{aligned}$$

$$\{v \in \mathbb{V} / \langle v_i, v \rangle = 0 \forall i = 1, \dots, k.\} \subseteq S^\perp$$

Luego :

$$S^\perp = \{v \in \mathbb{V} / \langle v_i, v \rangle = 0 \ i = 1, \dots, k.\}$$

# Proyección Ortogonal



# Proyección Ortogonal

Sea  $S \subseteq \mathbb{V}$  un subespacio de  $\mathbb{V}$  y  $v \in \mathbb{V}$ , se dice que  $v'$  es la **proyección ortogonal** de  $v$  sobre  $S$  si:

1.  $v' \in S$ .
2.  $v - v' \in S^\perp$ .

Notación: Se escribe  $P_S(v) = v'$

## Dos observaciones importantes

- a Sea  $v \in \mathbb{V}$ , **si existe**  $P_S(v) = v' \Rightarrow$  es única.  
Sea  $v \in \mathbb{V}$  y supongamos que existen  $v' = P_S(v)$  y  $v_0 = P_S(v)$ .

$$v' \text{ cumple } \begin{cases} v' \in S. \\ v - v' \in S^\perp \end{cases}$$

$$v_0 \text{ cumple } \begin{cases} v_0 \in S. \\ v - v_0 \in S^\perp \end{cases}$$

Entonces:

$$\begin{cases} v_0 - v' \in S, \text{ pues } S \text{ es subespacio.} \\ (v - v') - (v - v_0) = v_0 - v' \in S^\perp, \text{ pues } S^\perp \text{ es subespacio.} \end{cases}$$

Entonces  $v_0 - v' \in S \cap S^\perp = \{0_{\mathbb{V}}\} \Rightarrow v_0 - v' = 0_{\mathbb{V}} \Rightarrow v_0 = v'$

Si existe,  $P_S(v)$  es única

b Para todo  $v \in \mathbb{V}$ ,  $P_S(v)$  es el punto de  $S$  más cercano a  $v$ :  
 $\forall v \in \mathbb{V}$  se cumple  $d(v, P_S(v)) \leq d(v, v_S)$  con  $v_S \in S$ .

$\forall v \in \mathbb{V}$  se cumple  $\|v - P_S(v)\|^2 \leq \|v - v_S\|^2$ .

$$\begin{aligned}\|v - v_S\|^2 &= \|v - v_S + P_S(v) - P_S(v)\|^2 \\ &= \|\underbrace{(v - P_S(v))}_{\in S^\perp} + \underbrace{(P_S(v) - v_S)}_{\in S}\|^2 \\ &= \|v - P_S(v)\|^2 + \|P_S(v) - v_S\|^2 \quad (\text{Pitágoras})\end{aligned}$$

Demostremos que  $\|v - P_S(v)\|^2 \leq \|v - v_S\|^2$  y la igualdad sólo vale si  $v_S = P_S(v)$ .

$$d(v, P_S(v)) \leq d(v, v_S) \quad \forall v_S \in S.$$

Si existe,  $P_S(v) \forall v \in \mathbb{V}$  :

▶  $v - P_S(v) = P_{S^\perp}(v), \forall v \in \mathbb{V}.$

Basta con probar que cumple las condiciones de la definición de proyección ortogonal:

1.  $(v - P_S(v)) \in S^\perp$ , por la definición de  $P_S(v)$
2.  $v - ((v - P_S(v)) = P_S(v) \in S$ , por lo tanto  $v - ((v - P_S(v)) \in (S^\perp)^\perp$  pues es ortogonal a todos los elementos de  $S^\perp$

Entonces  $v - P_S(v)$  cumple con la definición de proyección ortogonal sobre  $S^\perp$ . Luego  $P_{S^\perp}(v) = v - P_S(v)$

▶  $v = P_S(v) + P_{S^\perp}(v) \forall v \in \mathbb{V}.$

▶  $\mathbb{V} = S \oplus S^\perp$ . Además, si  $\mathbb{V}$  es de dimensión finita  $(S^\perp)^\perp = S$

▶ Si  $v \in \mathbb{V}$  y  $v = v_S + v_{S^\perp}$  con  $v_S \in S$  y  $v_{S^\perp} \in S^\perp$ .

$v_S = P_S(v)$  y  $v_{S^\perp} = P_{S^\perp}(v)$  (Tarea: ver que  $v_S$  y  $v_{S^\perp}$  cumplen con la definición de proy. ortogonal sobre  $S$  y  $S^\perp$  respectivamente.)

## Más propiedades

a  $P_S(v) = v \iff v \in S$ .

Si  $P_S(v) = v \Rightarrow v \in S$ . Si  $v \in S$ , cumple la definición de proyección ortogonal:  $v \in S$  y  $v - v = 0_{\mathbb{V}} \in S^\perp \Rightarrow P_S(v) = v$

b  $P_S(v) = 0_{\mathbb{V}} \iff v \in S^\perp$ . (Tarea)

c  $P_S(\lambda v + w) = \lambda P_S(v) + P_S(w)$ ,  $\forall v, w \in \mathbb{V} \forall \lambda \in K$ .

1)  $\lambda P_S(v) + P_S(w) \in S$ . ✓

2)  $\lambda v + w - (\lambda P_S(v) + P_S(w)) =$   
 $= \lambda(v - P_S(v)) + (w - P_S(w)) \in S^\perp$ . ✓

Por lo tanto,  $P_S(\lambda v + w) = \lambda P_S(v) + P_S(w)$

d Lo anterior demuestra que,  $P_S : \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{V}$  es t.l. y además por

a. y b.  $\boxed{\text{Im}(P_S) = S, \text{Nu}(P_S) = S^\perp.}$

e  $P_S(P_S(v)) = P_S(v) \forall v \in \mathbb{V}$

## Fórmula de la proyección ortogonal.

Sea  $S$  un subespacio en  $\mathbb{V}$ ,  $v \in \mathbb{V}$ , y  $B_S = \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$  una base ortogonal de  $S$ :

$$P_S(v) = \frac{\langle v, v_1 \rangle}{\|v_1\|^2} v_1 + \frac{\langle v, v_2 \rangle}{\|v_2\|^2} v_2 + \dots + \frac{\langle v, v_k \rangle}{\|v_k\|^2} v_k$$

$$P_S(v) \in S \Rightarrow P_S(v) = \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_k v_k, \lambda_i \in \mathbb{K}, i = 1, \dots, k. (1)$$

$$v - P_S(v) \in S^\perp \iff v - P_S(v) \perp v_i \forall i = 1, \dots, k. (2)$$

Reemplazando (1) en (2), obtenemos que:

$$\langle v - (\lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \cdots + \lambda_k v_k), v_i \rangle = 0 \quad \forall i = 1, \dots, k.$$

$$\langle v, v_i \rangle - \langle \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \cdots + \lambda_k v_k, v_i \rangle = 0 \quad \forall i = 1, \dots, k.$$

$$\langle v, v_i \rangle = \langle \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \cdots + \lambda_k v_k, v_i \rangle \quad \forall i = 1, \dots, k.$$

Como  $\{v_1, v_2, \dots, v_k\}$  es un conjunto ortogonal:

$$\langle v, v_i \rangle = \lambda_i \langle v_i, v_i \rangle \quad \forall i = 1, \dots, k.$$

Además  $\langle v_i, v_i \rangle = \|v_i\|^2 \neq 0$  pues  $v_i \neq 0 \quad \forall i = 1, \dots, k$  porque forman parte de una base .

$$\lambda_i = \frac{\langle v, v_i \rangle}{\|v_i\|^2} \text{ y reemplazando en (1):}$$

$$P_S(v) = \frac{\langle v, v_1 \rangle}{\|v_1\|^2} v_1 + \frac{\langle v, v_2 \rangle}{\|v_2\|^2} v_2 + \cdots + \frac{\langle v, v_k \rangle}{\|v_k\|^2} v_k \checkmark$$

Antes de hacer algunos ejemplos, dos cosas:

1. Ya tenemos una fórmula para encontrar la proyección ortogonal si tenemos una base ortogonal del subespacio. Queda la pregunta ¿ siempre podré encontrar una base ortogonal ? Con el procedimiento de Gram Schmidt, que vas a conocer en el próximo episodio vas a poder construir una base ortogonal para todo subespacio de dimensión finita. Entonces, cuando el subespacio sobre el que proyectamos es de dimensión finita, siempre vas a poder calcular la proyección ortogonal.
2. Para un subespacio de dimensión 2 ya conocemos una manera de construir una base ortogonal, a través de la fórmula de descomposición ortogonal que probamos al inicio de este episodio.

## Ejemplos.

- Sea  $S \in \mathbb{R}^3$  con el P.I. canónico,  
 $S = \{(x_1 \ x_2 \ x_3)^T \in \mathbb{R}^3 / x_1 - x_2 + 2x_3 = 0\}$ , se pide:
- Hallar  $S^\perp$ .
  - Hallar una base ortogonal de  $S$ .
  - Encuentre  $P_S((1 \ 2 \ 3)^T)$
  - Encuentre  $P_S((x_1 x_2 x_3)^T) \forall (x_1 x_2 x_3)^T \in \mathbb{R}^3$ .

### Resolución:

- Para encontrar  $S^\perp$ , miremos la condición de  $S$ :  
 $x_1 - x_2 + x_3 = 0 \Leftrightarrow (1 \ -1 \ 2)(x_1 \ x_2 \ x_3)^T = 0$ . Entonces  
 $S = (\text{gen}\{(1 \ -1 \ 2)^T\})^\perp \Rightarrow S^\perp = \text{gen}\{(1 \ -1 \ 2)^T\}$  Por lo tanto proponemos  $B_{S^\perp} = \{(1 \ -1 \ 2)^T\}$
- Para hallar una base **ortogonal** de  $S$ , busquemos los generadores de  $S$ .  
 $(x_1 \ x_2 \ x_3)^T \in S \Leftrightarrow x_1 - x_2 + 2x_3 = 0 \Leftrightarrow x_1 = x_2 - 2x_3$ .  
 $(x_1 \ x_2 \ x_3)^T = (x_2 - 2x_3 \ x_2 \ x_3)^T = x_2(1 \ 1 \ 0)^T + x_3(-2 \ 0 \ 1)^T$

Entonces:  $S = \text{gen}\{(1 \ 1 \ 0)^T, (-2 \ 0 \ 1)^T\}$

Estos vectores no son ortogonales, pero justamente en el comienzo de nuestra episodio hemos demostrado que si  $u$  y  $v$  eran dos vectores cualesquiera ( $v \neq 0_V$ ), tomando  $c = \frac{\langle u, v \rangle}{\|v\|^2}$ , obteníamos  $w = u - cv = u - \frac{\langle u, v \rangle}{\|v\|^2} v$ , de manera tal que  $w \perp v$  y  $cv$ , ahora que hemos definido proyección ortogonal, sabemos que es la proyección ortogonal de  $u$  sobre el subespacio  $\text{gen}\{v\}$ .

Entonces, llamando  $u = (1 \ 1 \ 0)^T$  y  $v = (-2 \ 0 \ 1)^T$ , obtenemos:

$$w = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{\langle (1 \ 1 \ 0)^T, (-2 \ 0 \ 1)^T \rangle}{\|(-2 \ 0 \ 1)^T\|^2} \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{(-2)}{5} \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$w = \begin{pmatrix} 1 \\ \frac{5}{5} \\ 1 \\ \frac{2}{5} \end{pmatrix} \Rightarrow \text{una base ortogonal de } S \text{ es } B_S = \left\{ \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$$

- c Nos piden encontrar  $P_S((1\ 2\ 3)^T)$ . Como  $\dim(S^\perp)=1$  y  $P_S(v) = v - P_{S^\perp}(v)$ , calculamos primero  $P_{S^\perp}((1\ 2\ 3)^T)$  con la fórmula de proyección ortogonal:

$$P_{S^\perp}((1\ 2\ 3)^T) = \frac{\langle (1\ 2\ 3)^T, (1\ -1\ 2)^T \rangle}{\|(1\ -1\ 2)^T\|^2} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$P_{S^\perp}((1\ 2\ 3)^T) = \frac{5}{6} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} =$$

$$P_S((1\ 2\ 3)^T) = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} - \frac{5}{6} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{17}{6} \\ \frac{4}{3} \end{pmatrix}.$$

d Para encontrar  $P_S \left( \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \right)$  podemos repetir la estrategia ya utilizada. Calculamos en primer lugar la proyección sobre  $S^\perp$ :

$$P_{S^\perp}((x_1 \ x_2 \ x_3)^T) = \frac{\langle (x_1 \ x_2 \ x_3)^T, (1 \ -1 \ 2)^T \rangle}{\|(1 \ -1 \ 2)^T\|^2} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$P_{S^\perp}((x_1 \ x_2 \ x_3)^T) = \frac{(x_1 - x_2 + 2x_3)}{6} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$P_S((x_1 \ x_2 \ x_3)^T) = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} - \frac{(x_1 - x_2 + 2x_3)}{6} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Obtenemos:

$$P_S((x_1 \ x_2 \ x_3)^T) = \begin{pmatrix} \frac{5x_1+x_2-2x_3}{6} \\ \frac{x_1+5x_2+2x_3}{6} \\ \frac{-2x_1+2x_2+2x_3}{6} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{5}{6} & \frac{1}{6} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{6} & \frac{5}{6} & \frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

Donde

$$[P_S]_E^E = \begin{pmatrix} \frac{5}{6} & \frac{1}{6} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{6} & \frac{5}{6} & \frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

- Sea  $S = \text{gen}\{1, \text{sen}(x), \text{cos}(x)\} \subseteq C([-\pi, \pi])$  con el P.I.  
 $\langle f, g \rangle = \int_{-\pi}^{\pi} f(t)g(t)dt.$
- a Verifique que  $B_S = \{1, \text{sen}(x), \text{cos}(x)\}$  es una base ortogonal de  $S$ .
  - b ¿Cuál es el elemento de  $S$  más cercano a  $p(x) = x + 3$ ?

### Resolución:

- a Antes de hacer cuentas con las integrales recordemos que si  $f$  es una función impar  $\int_{-a}^a f(t)dt = 0$  y si  $f$  es una función par

$$\int_{-a}^a f(t)dt = 2 \int_0^a f(t)dt.$$

$$\text{Así que } \langle 1, \text{sen}(x) \rangle = \langle \text{cos}(x), \text{sen}(x) \rangle = 0$$

Pues estos productos internos corresponden a integrar en un intervalo simétrico del 0 una función impar. Además

$\langle 1, \text{cos}(x) \rangle = \int_{-\pi}^{\pi} \text{cos}(x)dt = 0$  Por lo tanto el conjunto  $B_S$  es ortogonal, como no contiene al vector nulo es l.i y como por hipótesis genera  $S$  es una base ortogonal de  $S$ .

- b El elemento más cercano de  $S$  al polinomio  $p$  es la proyección ortogonal de  $p$  sobre  $S$ .

Como ya tenemos una base ortogonal, sólo necesitamos aplicar la fórmula y, con paciencia, calcular las integrales involucradas.

$$P_S(x + 3) = \frac{\langle x+3, 1 \rangle}{\|1\|^2} 1 + \frac{\langle x+3, \text{sen}(x) \rangle}{\|\text{sen}(x)\|^2} \text{sen}(x) + \frac{\langle x+3, \text{cos}(x) \rangle}{\|\text{cos}(x)\|^2} \text{cos}(x)$$

Calculamos:

$$\|1\|^2 = \int_{-\pi}^{\pi} 1 dt = [t]_{-\pi}^{\pi} = 2\pi.$$

$$\|\text{cos}(x)\|^2 = \int_{-\pi}^{\pi} \text{cos}(t) \text{cos}(t) dt = \frac{1}{2} [t]_{-\pi}^{\pi} = \pi.$$

$$\|\text{sen}(x)\|^2 = \int_{-\pi}^{\pi} \text{sen}(t) \text{sen}(t) dt = \frac{1}{2} [t]_{-\pi}^{\pi} = \pi.$$

$$\langle x + 3, 1 \rangle = \int_{-\pi}^{\pi} (t + 3) dt = [t^2 + 3t]_{-\pi}^{\pi} = 6\pi.$$

$$\langle x + 3, \text{cos } x \rangle = \int_{-\pi}^{\pi} (t + 3) \text{cos}(t) dt = \int_{-\pi}^{\pi} 3 \text{cos}(t) dt = 0$$

$$\langle x + 3, \text{sen}(x) \rangle = \int_{-\pi}^{\pi} (t + 3) \text{sen}(t) dt = \int_{-\pi}^{\pi} t \text{sen}(t) dt = 2\pi$$

Reemplazando en la fórmula los resultados de los cálculos auxiliares:

$$P_S(x + 3) = \frac{6\pi}{2\pi}1 + \frac{2\pi}{\pi}\text{sen}(x) + \frac{0}{2\pi}\text{cos}(x)$$

$$P_S(x + 3) = 3 + 2\text{sen}(x)$$