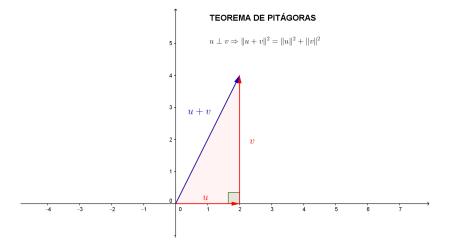
# Episodio 14. Producto interno Complemento ortogonal-Proyección ortogonal

Departamento de Matemática FIUBA







## Teorema de Pitágoras

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

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

Demostración:

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

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

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

### **Observaciones:**

► El recíproco del teorema de Pitágoras sólo es valido si V es un R- espacio vectorial.

Si para un par de vectores se cumple:

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

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

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

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

$$2\mathbb{R}e(\langle u, v \rangle) = 0$$

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



Si  $\mathbb{V}$  es un  $\mathbb{C}$ -espacio vectorial, la única implicación es que  $\mathbb{R}e(\langle u,v\rangle)=0$  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  $x = \begin{pmatrix} 1 & 0 \end{pmatrix}^T$  e  $y = \begin{pmatrix} 3i & 1 \end{pmatrix}^T$ , entonces:

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

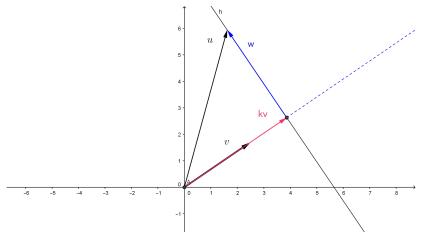
 $\therefore x \not\perp y$ , pero:

$$||x + y||^2 = ||(1 + 3i \ 1)^T||^2 = |1 + 3i|^2 + 1^2 = 1 + 9 + 1 = 11$$
  
 $||x||^2 = 1$ ,  $||y||^2 = 9 + 1 = 10$ .

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  $w \in V$ , 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 :

 $\forall u,v\in\mathbb{V},v\neq0_{\mathbb{V}}$ , si tomamos  $c=rac{\langle u,v
angle}{\|v\|^2}$ , y  $w=u-(rac{\langle u,v
angle}{\|v\|^2})v$ , se cumple:

$$u = cv + w \operatorname{con} w \perp u$$



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  $\langle v_i, v_i \rangle = 0 \ \forall \ i \neq j$ .

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

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

### Observación

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

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

Si tomamos producto interno m. a m. "contra" v<sub>1</sub>:

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

$$\lambda_1\|\nu_1\|^2=0, \text{ como por hipótesis } \nu_1\neq 0_{\mathbb{V}}\Rightarrow \boxed{\lambda_1=0}$$



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  $i=1,\ldots,k$ :

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

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

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

## 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.

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

### 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.

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:

$$||u||^{2} = ||\lambda_{1}v_{1} + \lambda_{2}v_{2} + \dots + \lambda_{n}v_{n}||^{2}$$

$$= |\lambda_{1}|^{2}||v_{1}||^{2} + |\lambda_{2}|^{2}||v_{2}||^{2} + \dots + |\lambda_{n}|^{2}||v_{n}||^{2}$$
(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 explicitamente determinados por el vector *u* y su p.i. con respecto a los vectores de la base ortonormal.

Si  $u = \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \cdots + \lambda_n v_n$ , tomemos m. a m. el producto interno "contra" v<sub>1</sub>:

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

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

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

B ortonormal

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

Si 
$$B = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$$
 es una base ortonormal :  $u = \langle u, v_1 \rangle v_1 + \langle u, v_2 \rangle v_2 + \dots + \langle u, v_n \rangle v_n$  
$$||u||^2 = |\langle u, v_1 \rangle|^2 + |\langle u, v_2 \rangle|^2 + \dots + |\langle u, v_n \rangle|^2$$

$$||u||^2 = |\langle u, v_1 \rangle|^2 + |\langle u, v_2 \rangle|^2 + \cdots + |\langle u, v_n \rangle|^2$$

## 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.



- ►  $A^{\perp}$  es un subespacio de  $\mathbb{V}$ ,  $\forall A \subseteq \mathbb{V}$ . Es inmediato, pues:
  - a  $0_{\mathbb{V}} \in A^{\perp}$  pues  $\langle 0_{\mathbb{V}}, v \rangle$   $v \in \mathbb{V}$ , en particular entonces  $\langle 0_{\mathbb{V}}, v \rangle$   $v \in A$
  - b si  $w_1$  y  $w_2$  son elementos de  $A^{\perp}$  $\langle w_1 + w_2, v \rangle = \langle w_1, v \rangle + \langle w_2, v \rangle = 0 + 0 = 0$
  - c Tarea para el hogar
- ▶  $\{0_{\mathbb{V}}\}^{\perp} = \mathbb{V}$ . Sabemos que  $\forall \langle .,. \rangle$  se cumple que  $\langle 0_{\mathbb{V}}, \nu \rangle = 0 \ \forall \nu \in \mathbb{V} \Rightarrow \nu \in \{0_{\mathbb{V}}\}^{\perp} \ \forall \nu \in \mathbb{V} \Rightarrow \mathbb{V} = \{0_{\mathbb{V}}\}^{\perp}$ .
- $\mathbb{V}^{\perp} = \{0_{\mathbb{V}}\}, \text{ pues si } v \in \mathbb{V}^{\perp} \Rightarrow \langle v, u \rangle = 0 \ \forall u \in \mathbb{V} \text{ en }$  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  $v \in T^{\perp} \Rightarrow \langle v, v_t \rangle = 0 \ \forall \ v_t \in T \ \text{como} \ S \subseteq T \ \text{en particular}$ ,  $\langle v, v_S \rangle = 0 \ \forall \ v_S \in S \ \Rightarrow v \in S^{\perp} \Rightarrow T^{\perp} \subseteq S^{\perp}$
- ▶ 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.

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

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

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

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

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



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

$$\langle w, v_{s} \rangle = \langle w, \alpha_{1}v_{1} + \dots + \alpha_{k}v_{k} \rangle$$

$$= \bar{\alpha_{1}} \underbrace{\langle w, v_{1} \rangle}_{=0} + \bar{\alpha_{2}} \underbrace{\langle w, v_{2} \rangle}_{=0} + \dots + \bar{\alpha_{k}} \underbrace{\langle w, v_{k} \rangle}_{=0}$$

$$= 0 \Rightarrow w \in S^{\perp}.$$

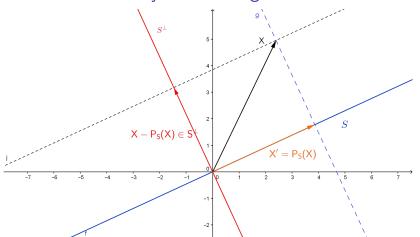
$$\{v \in \mathbb{V}/\langle v_i, v \rangle = 0 \ \forall \ i = 1, \dots k.\} \subseteq S^{\perp}$$

Luego:

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



# 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.  $v v' S^{\perp}$ .

Notación: Se escribe  $P_S(v) = v'$ 

## Dos observaciones importantes

a Sea 
$$v \in \mathbb{V}$$
,  $\underline{\mathbf{si}\ \mathbf{existe}}\ P_S(v) = v' \Rightarrow \mathrm{es}\ \mathrm{única}.$  Sea  $v \in \mathbb{V}$  y supongamos que existen  $v' = P_S(v)$  y  $v_0 = P_S(v).$  
$$v' \ \mathrm{cumple}\ \begin{cases} v' \in S. \\ v - v' \in S^\perp \end{cases}$$
 
$$v_0 \ \mathrm{cumple}\ \begin{cases} v_0 \in S. \\ v - v_0 \in S^\perp \end{cases}$$
 Entonces: 
$$\begin{cases} v_0 - v' \in S, \mathrm{pues}\ S \ \mathrm{es}\ \mathrm{subespacio}. \\ (v - v') - (v - v_0) = v_0 - v' \in S^\perp, \ \mathrm{pues}\ S^\perp \ \mathrm{es}\ \mathrm{subespacio}.$$
 Entonces  $v_0 - v' \in S \cap S^\perp = \{0_\mathbb{V}\} \Rightarrow v_0 - v' = 0_\mathbb{V} \Rightarrow v_0 = v' \end{cases}$ 

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  $||v - P_S(v)||^2 \le ||v - v_S||^2$ .

$$||v - v_{S}||^{2} = ||v - v_{S} + P_{S}(v) - P_{S}(v)||^{2}$$

$$= ||\underbrace{(v - P_{S}(v))}_{\in S^{\perp}} + \underbrace{(P_{S}(v) - v_{S})}_{\in S}||^{2}$$

$$= ||v - P_{S}(v)|^{2} + ||P_{S}(v) - v_{S}||^{2} \text{ ( Pitágoras)}$$

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

$$\mathsf{d}(v,P_S(v)) \leq \mathsf{d}(v,v_S) \ \forall \ v_S \in S.$$



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 derfinición 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  $P_{S^{\perp}}(v) = v - P_S(v)$ 

- $ightharpoonup v = P_S(v) + P_{S^{\perp}}(v) \ \forall v \in \mathbb{V}.$
- $ightharpoonup \mathbb{V} = S \oplus S^{\perp}.$  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  $P_S(\lambda v + w) = \lambda P_S(v) + P_S(w), \forall v, w \in V_Y \forall \lambda \in K.$ 
  - 1)  $\lambda P_S(v) + P_S(w) \in S.\checkmark$
  - $2)\lambda v + w (\lambda P_S(v) + P_S(w)) = \\ = \lambda (v P_S(v)) + (w P_S(w)) \in S^{\perp}.\checkmark$

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

- d Lo anterior demuestra que,  $P_S : \mathbb{V} \to \mathbb{V}$  es t.l. y además por
  - a. y b.  $| \operatorname{Im}(P_S) = S$ ,  $\operatorname{Nu}(P_S) = S^{\perp}$ .
- $P_S(P_S(v)) = P_S(v) \ \forall \ v \in \mathbb{V}$



# 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:

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

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

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

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

$$\langle \mathbf{v}, \mathbf{v}_i \rangle = \lambda_i \langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_i \rangle \ \forall \ i = 1, \ldots, k.$$

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

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

$$P_{S}(v) = \frac{\langle v, v_{1} \rangle}{\|v_{1}\|^{2}} v_{1} + \frac{\langle v, v_{2} \rangle}{\|v_{2}\|^{2}} v_{2} + \dots + \frac{\langle v, v_{k} \rangle}{\|v_{k}\|^{2}} v_{k} \checkmark$$

### 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 encontar una base ortogonal ? Con el procedimiento de Gram Scmidt, 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.
- 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:

- a Hallar  $S^{\perp}$ .
- b Hallar una base ortogonal de S.
- c Encuentre  $P_S((123)^T)$
- d Encuentre  $P_S((x_1x_2x_3)^T) \forall (x_1x_2x_3)^T \in \mathbb{R}^3$ .

### Resolución:

a Para encontrar  $S^{\perp}$ , miremos la condición de S:

$$x_1 - x_2 + x_3 = 0 \Leftrightarrow \frac{(1-12)(x_1 x_2 x_3)^T}{(1-12)^T} = 0$$
. Entonces  $S = (\text{gen}\{(1-12)^T\})^{\perp} \Rightarrow S^{\perp} = \text{gen}\{(1-12)^T\}$  Por lo tanto proponemos  $B_{S^{\perp}} = \{(1-12)^T\}$ 

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

Estos vectores no son ortogonales, pero justamente en el comienzo de nuestra episodio hemos demostrado que si u y v eran dos vectores cualesquiera  $(v \neq 0_{\mathbb{V}})$ , 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 gen $\{v\}$ . Entonces, llamando  $u = (1\ 1\ 0)^T$  y  $v = (-2\ 0\ 1)^T$ , obtenemos:

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

$$w = \begin{pmatrix} \frac{1}{5} \\ 1 \\ \frac{2}{5} \end{pmatrix} \Rightarrow$$
 una base ortogonal de  $S$  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:

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

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

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

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  $S = gen\{1, sen(x), cos(x)\} \subseteq C([-\pi \pi])$  con el P.I.  $\langle f, g \rangle = \int_{-\pi}^{\pi} f(t)g(t)dt$ .
  - a Verifique que  $B_S = \{1, sen(x), cos(x)\}$  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  $\int_{-a}^{a} f(t)dt = 2 \int_{0}^{a} f(t)dt$ . Así que  $\langle 1, \operatorname{sen}(x) \rangle = \langle \cos(x), \operatorname{sen}(x) \rangle = 0$  Pues estos productos internos corresponden a integrar en un

intervalo simétrico del 0 una función impar. Además  $\langle 1, \cos(x) \rangle = \int_{-\pi}^{\pi} \cos(x) dt = 0$  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.

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

$$\begin{split} &\|1\|^2 = \int_{-\pi}^{\pi} 1 dt = [t]_{-\pi}^{\pi} = 2\pi. \\ &\|\cos(x)\|^2 = \int_{-\pi}^{\pi} \cos(t) \cos(t) dt = \frac{1}{2} [t]_{-\pi}^{\pi} = \pi. \\ &\|\sin(x)\|^2 = \int_{-\pi}^{\pi} \sin(t) \sin(t) dt = \frac{1}{2} [t]_{-\pi}^{\pi} = \pi. \\ &\langle x+3,1\rangle = \int_{-\pi}^{\pi} (t+3) dt = [t^2+3t]_{-\pi}^{\pi} = 6\pi. \\ &\langle x+3,\cos x\rangle = \int_{-\pi}^{\pi} (t+3)\cos(t) dt = \int_{-\pi}^{\pi} 3\cos(t) dt = 0 \\ &\langle x+3,\sin(x)\rangle = \int_{-\pi}^{\pi} (t+3)\sin(t) dt = \int_{-\pi}^{\pi} t\sin(t) dt = 2\pi. \end{split}$$



Reemplazando en la fórmula los resultados de los cálculos auxiliares:

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