

*Quando el mundo tira para abajo  
es mejor no estar atado a nada  
Imaginen a los dinosaurios en la cama"*  
Charly García

## **Presentación Producto Interno. Matriz de Producto Interno. Propiedades**

En  $\mathbb{R}^n$  ya conocíamos el producto escalar en  $\mathbb{R}^2$  y  $\mathbb{R}^3$ :

$$X.Y = x_1y_1 + x_2y_2 + \cdots + x_ny_n = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = X^T Y$$

Este producto escalar, es una función que a cada par de vectores de  $\mathbb{R}^n$  le asigna un número real.

O sea  $-. : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}$

Nociones que derivan de este producto escalar:

- **Ortogonalidad:**  $v_1 \perp v_2 \iff v_1.v_2 = 0$
- **Norma:**  $\|X\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2} = \sqrt{X.X}$
- **Distancia:**  $d(X, Y) = \|X - Y\|$
- **Ángulo entre vectores :** Si  $X$  e  $Y$  son vectores no nulos en  $\mathbb{R}^n$ ,  $\alpha(X, Y) = \theta$ , si  $0 \leq \theta \leq \pi$  cumple:

$$\cos(\theta) = \frac{X.Y}{\|X\| \|Y\|}$$

Este producto escalar cumple una serie de propiedades:

P1)  $(\alpha X + \beta Y).Z = \alpha X.Z + \beta Y.Z$

P2)  $(X.Y) = Y.X$

P3)  $X.X \geq 0$  y  $X.X = 0 \iff X = 0_{\mathbb{R}^n}$

Vamos a poder generalizar estas nociones de ortogonalidad, norma y distancia que conocíamos para  $\mathbb{R}^n$  a todo espacio vectorial donde podamos definir una función que, como el producto escalar, cumpla estas propiedades, a la que vamos a llamar producto

interno.

**Definición de Producto Interno:** Si  $\mathbb{V}$  es un  $\mathbb{K}$ -espacio vectorial, se dice que una función  $\langle \cdot, \cdot \rangle: \mathbb{V} \times \mathbb{V} \rightarrow \mathbb{K}$  es un producto interno (**P.I.**), si cumple:

- $\langle \alpha u + \beta v, w \rangle = \alpha \langle u, w \rangle + \beta \langle v, w \rangle, \forall u, v, w \in \mathbb{V} \text{ y } \forall \alpha, \beta \in \mathbb{K}$
- $\langle v, u \rangle = \overline{\langle u, v \rangle}, \forall u, v \in \mathbb{V}$
- $\langle u, u \rangle > 0, \forall u \in \mathbb{V}, u \neq 0_{\mathbb{V}} \text{ y } \langle u, u \rangle = 0 \iff u = 0_{\mathbb{V}}$

Consecuencias inmediatas:

a  $\langle u, u \rangle \in \mathbb{R}, \forall u \in \mathbb{V}$

b  $\langle u, \alpha v + \beta w \rangle = \bar{\alpha} \langle u, v \rangle + \bar{\beta} \langle u, w \rangle, \forall u, v, w \in \mathbb{V}$

c  $\langle 0_{\mathbb{V}}, u \rangle = 0, \forall u \in \mathbb{V}$

### Nociones inducidas por un P.I.

En lo que sigue  $\mathbb{V}$  es un  $\mathbb{K}$ -espacio vectorial con P.I.

**Norma:**  $\|u\| = \sqrt{\langle u, u \rangle}$  (norma inducida por el P.I.)

Cumple, las propiedades imprescindibles para ser una medida:

1.  $\|u\| \geq 0$
2.  $\|\lambda u\| = |\lambda| \|u\|$
3.  $\|u\| = 0 \iff u = 0_{\mathbb{V}}$

**Distancia:** Si  $u, v \in \mathbb{V}$  la distancia entre  $u$  y  $v$  se define como  
 $d(u, v) = \|u - v\| = \|v - u\|$

**Ortogonalidad:** Si  $u$  y  $v$  son vectores de  $\mathbb{V}$  se dice que  $u$  y  $v$  son ortogonales si  $\langle u, v \rangle = 0$ . (Se nota  $u \perp v$ )

## Ejemplos

- a. Primer ejemplo obvio: El "producto escalar " que ya conocíamos en  $\mathbb{R}^n$  y que, de ahora más llamaremos Producto Interno Canónico en  $\mathbb{R}^n$ , cumple con las condiciones de P.I. Vamos a expresarlo con la fórmula más compacta:

$$\langle X, Y \rangle = Y^T X$$

- b. Llamaremos Producto interno canónico en  $\mathbb{C}^n$  al producto interno dado por la fórmula:

$$\langle X, Y \rangle = \overline{Y}^T X$$

- c. En  $\mathbb{V} = C([0, 1])$  se define  $\langle f, g \rangle = \int_0^1 f(t)g(t)dt$

Es muy fácil ver que cumple las propiedades de conmutatividad y de linealidad.

$$\langle f, f \rangle = \int_0^1 f(t)^2 dt \geq 0 \quad \forall f \in C([0, 1])$$

Además: Si  $f$  es la función nula, desde ya  $\int_0^1 0 dt = 0$

Y si  $\int_0^1 f(t)^2 dt = 0$ , como  $f$  es continua en  $[0, 1] \Rightarrow f \equiv 0$  en  $[0, 1]$

Sean  $f(x) = 2x - 3$  y  $g(x) = 3x - 2$  Calcular  $\|f\|$ ,  $\|g\|$  y  $d(f, g)$

Como  $\|f\| = \sqrt{\langle f, f \rangle}$ , calculemos primero  $\langle f, f \rangle$ :

$$\langle f, f \rangle = \int_0^1 f(t)^2 dt = \int_0^1 (2t - 3)^2 dt = \int_0^1 (4t^2 - 12t + 9) dt$$

$$\langle f, f \rangle = \left[ 4\frac{t^3}{3} - 12\frac{t^2}{2} + 9t \right]_0^1 = 4/3 - 6 + 9 = 13/3 \Rightarrow \boxed{\|f\| = \sqrt{13/3}}$$

Idem para calcular  $\|g\|$ :

$$\langle g, g \rangle = \int_0^1 g(t)^2 dt = \int_0^1 (3t - 2)^2 dt = \int_0^1 9t^2 - 12t + 4 dt$$

$$\langle g, g \rangle = \left[ 9\frac{t^3}{3} - 12\frac{t^2}{2} + 4t \right]_0^1 = 3 \cdot 1 - 6 \cdot 1 + 4 \cdot 1 = 1 \Rightarrow \boxed{\|g\| = \sqrt{1} = 1}$$

Calculamos :

$$\begin{aligned}d(f, g) &= \|f - g\| = \|(2x - 3) - (3x - 2)\| = \|(2x - 3) - (3x - 2)\| = \|-x - 1\| \\d(f, g) &= \sqrt{\langle -x - 1, -x - 1 \rangle}\end{aligned}$$

Calculamos  $d^2(f, g) = \langle -x - 1, -x - 1 \rangle$

$$\begin{aligned}\langle -x - 1, -x - 1 \rangle &= \int_0^1 (-t - 1)^2 dt = \int_0^1 t^2 + 2t + 1 dt \\ \langle -x - 1, -x - 1 \rangle &= \left[ \frac{t^3}{3} + 2\frac{t^2}{2} + t \right]_0^1 = 1/3 + 2 \Rightarrow d(f, g) = \sqrt{7/3}\end{aligned}$$

Es importante notar que gracias a la definición de un P.I. en el espacio vectorial  $C([0, 1])$ , podemos definir una noción de norma y de distancia entre dos funciones.

Otro ejemplo:

En  $\mathbb{R}^2$  se define:

$$\langle (x_1 \ x_2)^T, (y_1 \ y_2)^T \rangle = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

$$\langle (x_1 \ x_2)^T, (y_1 \ y_2)^T \rangle = (4x_1 - x_2 \ -x_1 + 2x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

$$\langle (x_1 \ x_2)^T, (y_1 \ y_2)^T \rangle = 4x_1y_1 - x_2y_1 - x_1y_2 + 2x_2y_2.$$

Nos piden:

- Probar que la fórmula anterior define un P.I. en  $\mathbb{R}^2$
- Encuentre y grafique  $A = \left\{ X \in \mathbb{R}^2 : X \perp \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$

Resolución:

- Para demostrar que es un P.I., tenemos que ver que cumple con las condiciones de la definición.

- 1) Ver que es lineal en la primera coordenada es consecuencia inmediata de la linealidad del producto matricial.

Pues:

$$\langle \alpha(x_1 \ x_2)^T + \beta(y_1 \ y_2)^T, (z_1 \ z_2)^T \rangle = [\alpha(x_1 \ x_2) + \beta(y_1 \ y_2)] \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \langle \alpha(x_1 \ x_2)^T + \beta(y_1 \ y_2)^T, (z_1 \ z_2)^T \rangle &= \alpha(x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix} + \beta(y_1 \ y_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix} \\ &= \alpha \langle (x_1 \ x_2)^T, (z_1 \ z_2)^T \rangle + \beta \langle (y_1 \ y_2)^T, (z_1 \ z_2)^T \rangle \end{aligned}$$

- 2) Veamos que la fórmula es conmutativa :

$$\langle (x_1 \ x_2)^T, (y_1 \ y_2)^T \rangle = (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \langle (y_1 \ y_2)^T, (x_1 \ x_2)^T \rangle &= (y_1 \ y_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \\ &= \left[ (y_1 \ y_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \right]^T \\ &= (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \\ &= (x_1 \ x_2) \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \\ &= \langle (x_1 \ x_2)^T, (y_1 \ y_2)^T \rangle \checkmark \end{aligned}$$

- 3) (Positividad) Calculemos  $\langle (x_1 \ x_2)^T, (x_1 \ x_2)^T \rangle$

$$\begin{aligned} \langle (x_1 \ x_2)^T, (x_1 \ x_2)^T \rangle &= 4x_1^2 - x_2x_1 - x_1x_2 + 2x_2^2 \\ &= \underbrace{4x_1^2}_{\geq 0} - 2x_1x_2 + \underbrace{2x_2^2}_{\geq 0} \\ &= 3x_1^2 + (x_1^2 - 2x_1x_2 + x_2^2) + x_2^2 \\ &= \underbrace{3x_1^2}_{\geq 0} + \underbrace{(x_1 - x_2)^2}_{\geq 0} + \underbrace{x_2^2}_{\geq 0} \geq 0 \end{aligned}$$

Es inmediato que

$$\langle (x_1 \ x_2)^T, (x_1 \ x_2)^T \rangle = 0 \iff 3x_1^2 + (x_1 - x_2)^2 + x_2^2 = 0$$

es una suma de numeros no negativos, esta igualdad sólo se cumple si:

$$0 = x_1 = x_1 - x_2 = x_2$$

Por lo tanto

$$\langle (x_1 \ x_2)^T, (x_1 \ x_2)^T \rangle = 0 \iff (x_1 \ x_2) = (0 \ 0)$$

✓ Luego la función dada es un P.I.

b) Busquemos ahora el conjunto  $A$ , que es el conjunto de los vectores ortogonales a  $v = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

Para encontrar el conjunto, busquemos  $X = (x_1 \ x_2)^T \in \mathbb{R}^2$  tal que

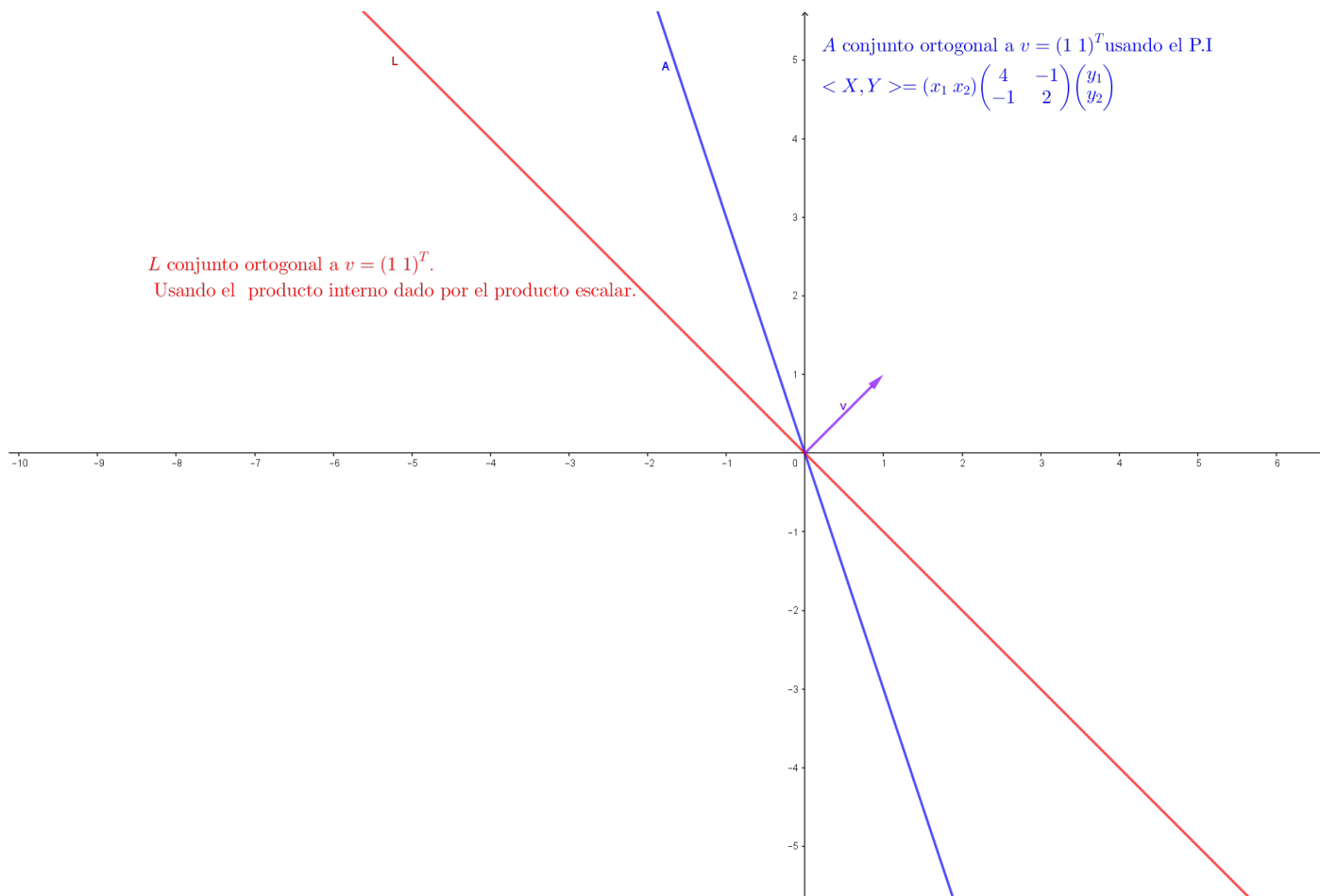
$$\langle (x_1 \ x_2)^T, (1 \ 1)^T \rangle = 0$$

$$\begin{aligned} \langle (x_1 \ x_2)^T, (1 \ 1)^T \rangle &= 4x_1 - x_2 - x_1 + 2x_2 = 0 \\ &= 3x_1 + x_2 = 0 \end{aligned}$$

$$(x_1 \ x_2)^T \in A \iff (x_1 \ x_2)^T = (x_1 \ -3x_1)^T = x_1 (1 \ -3)^T$$

Por lo tanto  $A = \text{gen}\{(1 \ -3)^T\}$

Si graficamos este conjunto y el conjunto de los vectores ortogonales al  $(1 \ 1)^T$  considerando el P.I canónico en  $\mathbb{R}^2$ , obtenemos:



**Teorema:** Si  $\mathbb{V}$  es un espacio vectorial de dimensión finita, todo P.I. queda definido sobre una base de  $\mathbb{V}$ . Más aún si  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ , todo P.I. puede escribirse como:

$$\langle u, v \rangle = \overline{[v]^B}^T G_B [u]^B = [u]^B G_B \overline{[v]^B}$$

Con  $G_B \in \mathbb{K}^{n \times n}$ , matriz hermítica y definida positiva.

Recordemos que:

$G_B \in \mathbb{K}^{n \times n}$  es hermítica si y sólo si  $G_B = \overline{G_B}^T$

$G_B \in \mathbb{K}^{n \times n}$  es definida positiva si y sólo si  $X^T G_B X > 0$ ,  $\forall X \in \mathbb{K}^n - \{0_{\mathbb{K}^n}\}$ .

$$\text{Si } [u]^B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \text{ y } [v]^B = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}, \text{ queda:}$$

$$\langle u, v \rangle = \overline{[y_1 \ y_2 \ \dots \ y_n]} G_B \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n] G_B \overline{\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}}$$

$$G_B = \begin{bmatrix} \langle v_1, v_1 \rangle & \langle v_1, v_2 \rangle & \dots & \langle v_1, v_n \rangle \\ \langle v_2, v_1 \rangle & \langle v_2, v_2 \rangle & \dots & \langle v_2, v_n \rangle \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ \langle v_n, v_1 \rangle & \langle v_n, v_2 \rangle & \dots & \langle v_n, v_n \rangle \end{bmatrix}$$

$$\text{Si } [u]^B = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \text{ y } [v]^B = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} :$$

$u = x_1 v_1 + \dots x_n v_n$  y  $v = y_1 v_1 + y_2 v_2 + \dots + y_n v_n$ , por lo tanto:

$$\langle u, v \rangle = \langle x_1 v_1 + \dots x_n v_n, v \rangle = x_1 \langle v_1, v \rangle + x_2 \langle v_2, v \rangle + \dots + x_n \langle v_n, v \rangle$$

$$\langle u, v \rangle = [x_1 x_2 \dots x_n] \begin{bmatrix} \langle v_1, v \rangle \\ \langle v_2, v \rangle \\ \vdots \\ \langle v_n, v \rangle \end{bmatrix} \quad (1)$$

Explicitando cada coeficiente del vector columna que aparece en (1):



$$\langle v_1, v \rangle = \langle v_1, y_1 v_1 + y_2 v_2 + \dots + y_n v_n \rangle = \overline{y_1} \langle v_1, v_1 \rangle + \overline{y_2} \langle v_1, v_2 \rangle + \dots + \overline{y_n} \langle v_1, v_n \rangle$$

$$\langle v_1, v \rangle = [\langle v_1, v_1 \rangle \quad \langle v_1, v_2 \rangle \quad \dots \quad \langle v_1, v_n \rangle] \begin{bmatrix} \overline{y_1} \\ \overline{y_2} \\ \vdots \\ \overline{y_n} \end{bmatrix}$$

$$\langle v_2, v \rangle = [\langle v_2, v_1 \rangle \quad \langle v_2, v_2 \rangle \quad \dots \quad \langle v_2, v_n \rangle] \begin{bmatrix} \overline{y_1} \\ \overline{y_2} \\ \vdots \\ \overline{y_n} \end{bmatrix}$$

$$\vdots = \vdots$$

$$\langle v_n, v \rangle = [\langle v_n, v_1 \rangle \quad \langle v_n, v_2 \rangle \quad \dots \quad \langle v_n, v_n \rangle] \begin{bmatrix} \overline{y_1} \\ \overline{y_2} \\ \vdots \\ \overline{y_n} \end{bmatrix}$$

Entonces el vector columna en (1), podemos reemplazarlo por el producto de una matriz por un vector columna y obtenemos:

$$\langle u, v \rangle = [x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_n] \begin{bmatrix} \langle v_1, v_1 \rangle & \langle v_1, v_2 \rangle & \dots & \langle v_1, v_n \rangle \\ \langle v_2, v_1 \rangle & \langle v_2, v_2 \rangle & \dots & \langle v_2, v_n \rangle \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ \langle v_n, v_1 \rangle & \langle v_n, v_2 \rangle & \dots & \langle v_n, v_n \rangle \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \overline{y_1} \\ \overline{y_2} \\ \vdots \\ \overline{y_n} \end{bmatrix}$$

Por las propiedades de P.I es inmediato que:

$G_B$  es una matriz hermítica ( $G_B = \overline{G_B}^T$ ) pues  $\langle u, v \rangle = \overline{\langle v, u \rangle}$ .

Y además, por la propiedad de "positividad" del P.I ( $\langle u, u \rangle > 0 \quad \forall u \neq 0$ ) se tiene que cumplir que :

$X^T G_B \overline{X} > 0 \quad \forall X \in \mathbb{C}^n - \{0_{\mathbb{C}^n}\}$  (Definida positiva).

Entonces la formula anterior define un P.I. en  $\mathbb{V} \Leftrightarrow G_B$  es una matriz hermítica definida positiva.

La recíproca se demuestra verificando que la fórmula

$$\langle u, v \rangle = \overline{[v]^B}^T G_B [u]^B = [u]^B G_B \overline{[v]^B}$$

cumple con la definición de P.I, siendo  $B$  una base cualquiera de un espacio vectorial.

Escribamos este resultado, más formalmente:

Si  $\mathbb{V}$  es un espacio vectorial de dimensión finita, con  $B$  una base de  $\mathbb{V}$  todo P.I. puede escribirse:

$$\langle u, v \rangle = \overline{[v]^B}^T G_B [u]^B = [u]^B G_B \overline{[v]^B}$$

Con  $G_B \in \mathbb{K}^{n \times n}$ , matriz hermítica y definida positiva.

### Propiedades:

En todo espacio vectorial  $\mathbb{V}$  con producto interno, valen las siguientes propiedades:

#### a. Desigualdad de Cauchy-Bunyakovsky-Schwarz:

$$|\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\|, \quad \forall u, v \in \mathbb{V}.$$

$$\text{Más aún: } \begin{cases} |\langle u, v \rangle| = \|u\| \|v\| \Leftrightarrow u \text{ y } v \text{ son l.d.} \\ |\langle u, v \rangle| < \|u\| \|v\| \Leftrightarrow u \text{ y } v \text{ son l.i.} \end{cases}$$

#### Demostración:

$$\boxed{\text{Si } u \text{ y } v \text{ son l.d.}} \Rightarrow \exists k \in \mathbb{K} \text{ tal que } u = kv \Rightarrow |\langle u, v \rangle| = |\langle kv, v \rangle| = |k \langle v, v \rangle| =$$

$$= |k| \|v\|^2 = \underbrace{|k| \|v\|}_{=\|u\|} \|v\| = \|u\| \|v\|.$$

$$\boxed{\text{Si } u \text{ y } v \text{ son l.i.}} \Rightarrow 0 < \|u + kv\|^2 \quad \forall k \in \mathbb{K}.$$

Ahora supongamos que  $\langle u, v \rangle \in \mathbb{R} \Rightarrow 0 < \|u + kv\|^2$  y supongamos  $k \in \mathbb{R}$ .

$$0 < \|u + kv\|^2 = \langle u + kv, u + kv \rangle = \langle u, u + kv \rangle + k \langle v, u + kv \rangle$$

$$0 < \|u + kv\|^2 = \langle u, u \rangle + \bar{k} \langle u, v \rangle + k \{ \langle v, u \rangle + \bar{k} \langle v, v \rangle \}$$

$$0 < \|u + kv\|^2 = \|u\|^2 + \bar{k} \langle u, v \rangle + k \langle v, u \rangle + k \bar{k} \|v\|^2$$

Como estamos suponiendo que  $\langle u, v \rangle \in \mathbb{R}$  y  $k \in \mathbb{R} \Rightarrow \langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$  y  $\bar{k} = k$ .

$$0 < \|u + kv\|^2 = \underbrace{\|u\|^2 + 2k \langle u, v \rangle + k^2 \|v\|^2}_{f(k)}, \quad \forall k \in \mathbb{R}.$$

$f(k) = k^2 \|v\|^2 + 2k \langle u, v \rangle + \|u\|^2 > 0$ , es una función cuadrática que siempre es positiva.

Entonces, si  $f(k) = ax^2 + bx + c > 0 \Rightarrow b^2 - 4ac < 0$ .

En nuestro caso entonces, se cumple:

$$(2 \langle u, v \rangle)^2 - 4 \|v\|^2 \|u\|^2 < 0 \Rightarrow 4 (\langle u, v \rangle)^2 < 4 \|v\|^2 \|u\|^2 \Rightarrow (\langle u, v \rangle)^2 < \|v\|^2 \|u\|^2 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow |\langle u, v \rangle| < \|u\| \|v\|.$$

Entonces, si  $\langle u, v \rangle \in \mathbb{R}$  la desigualdad se cumple.

Veamos que también se cumple si  $\langle u, v \rangle \in \mathbb{C}$  :

Si  $\langle u, v \rangle \in \mathbb{C} \Rightarrow \langle u, v \rangle \neq 0 \Rightarrow$  si  $z = \langle u, v \rangle$ ,  $\exists z^{-1}$  y como  $0 < \|u + kv\|^2 \forall k \in \mathbb{C}$  en particular si  $k = z^{-1}$  :

$$\langle z^{-1}u, v \rangle = z^{-1} \langle u, v \rangle = z^{-1}z = 1 \in \mathbb{R}.$$

Y como ya demostramos que si el producto interno entre dos vectores es real la desigualdad vale, entonces:

$$1 = |\langle z^{-1}u, v \rangle| < \|z^{-1}u\| \|v\| = |z^{-1}| \|u\| \|v\|.$$

$$1 < \frac{\|u\| \|v\|}{|z|} \Rightarrow |\langle u, v \rangle| < \|u\| \|v\|.$$

Luego demostramos que si  $u$  y  $v$  son l.i, vale que  $|\langle u, v \rangle| < \|u\| \|v\|$

#### b. Desigualdad triangular:

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|, \quad \forall u, v \in \mathbb{V}.$$

$$0 \leq \|u + v\|^2 = \langle u + v, u + v \rangle = \langle u, u \rangle + \langle u, v \rangle + \langle v, u \rangle + \langle v, v \rangle.$$

$$0 \leq \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \langle u, v \rangle + \overline{\langle u, v \rangle} + \|v\|^2 = \|u\|^2 + 2\operatorname{Re}(\langle u, v \rangle) + \|v\|^2. (a)$$

Como  $\operatorname{Re}(\langle u, v \rangle) \leq |\langle u, v \rangle| \leq \|u\| \|v\|$  por la desigualdad de C-B-S, Acotando en (a):

$$\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + 2\operatorname{Re}(\langle u, v \rangle) + \|v\|^2 \leq \|u\|^2 + 2\|u\| \|v\| + \|v\|^2$$

$$\|u + v\|^2 \leq \|u\|^2 + 2\|u\| \|v\| + \|v\|^2 = (\|u\| + \|v\|)^2$$

Entonces:

$$\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|, \quad \forall u, v \in \mathbb{V}.$$

c. **Teorema de Pitágoras** : Si  $\langle u, v \rangle = 0 \Rightarrow \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$ .

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

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

Como consecuencia de la desigualdad de C-B-S, si  $\mathbb{V}$  es un  $\mathbb{R}$  espacio vectorial, tenemos:

$$-\|u\| \|v\| \leq \langle u, v \rangle \leq \|u\| \|v\|, \quad \forall u, v \in \mathbb{V}.$$

$$\text{Si } u \neq 0_{\mathbb{V}} \neq v : -1 \leq \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \|v\|} \leq 1.$$

Entonces, podemos extender la definición de ángulo, para cualquier  $\mathbb{R}$ -espacio vectorial:

**Definición:** Si  $u$  y  $v \in \mathbb{V}$ ,  $\mathbb{R}$  espacio vectorial,  $u \neq 0_{\mathbb{V}} \neq v$ , se dice que  $\theta$  es el **ángulo que forman**  $u$  y  $v$  si :

$$\cos(\theta) = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \|v\|}, \quad 0 \leq \theta \leq \pi.$$

Se nota  $\alpha(u, v) = \theta$ .