

Producto Interno

by gira

10/10/2009

1. Definición

Sea V un \mathbb{C} -espacio vectorial, y sean $u \in V, v \in V, w \in V$ y $\alpha \in \mathbb{C}$, entonces $(\cdot, \cdot) : V_{\mathbb{C}} \times V_{\mathbb{C}} \rightarrow \mathbb{C}$ es un *producto interno* (pi) en V si se cumplen los siguientes axiomas:

$$a_1) (u, v) = \overline{(v, u)} \quad \vee \quad (u, v) = (v, u) \text{ si } V \text{ es } \mathbb{R}\text{-ev}$$

$$a_2) (u + v, w) = (u, w) + (v, w)$$

$$a_3) (\alpha u, v) = \bar{\alpha}(u, v) \quad \vee \quad (\alpha u, v) = \alpha(u, v) \text{ si } V \text{ es } \mathbb{R}\text{-ev}$$

$$a_3) (u, u) > 0 \quad \wedge \quad (u, u) = 0 \quad \iff \quad u = 0_V$$

2. Propiedades del pi

$$(i) (u, v + w) = (u, v) + (u, w)$$

$$(ii) (u, \alpha v) = \alpha(u, v)$$

$$(iii) (v, 0_V) = 0$$

El producto interno canónico (pic)

En \mathbb{R}^n : $(u, v) = u^T v$

En \mathbb{C}^n : $(u, v) = u^H v = \overline{(u^T)} v$

En $\mathbb{R}^{n \times n}$: $(A, B) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ij}$

3. Norma y distancia

Sea V un *EVPI* (espacio vectorial con prod. int.), se define como *norma* al número real

$$\|u\| = (u, u)$$

y la *distancia* entre dos elementos u y v de V se define como:

$$d(u, v) = \|v - u\|$$

3.1. Propiedades de la norma

$$(i) \quad \|u\| > 0 \quad \wedge \quad \|u\| = 0 \quad \iff \quad u = 0_V$$

$$(ii) \quad \|ku\| = |k| \|u\| \quad (k \in K)$$

$$(iii) \quad \|u + v\| \leq \|u\| + \|v\| \quad (\text{Desigualdad Triangular})$$

4. Desigualdad de Cauchy-Schwarz

Ver apunte 7.

5. Ortogonalidad

5.1. Definición

Dos elementos u y v de V (*EVPI*) son ortogonales $\iff (u, v) = 0$

Atención: La ortogonalidad depende del producto interno del correspondiente espacio vectorial

5.2. Propiedad Pitagórica

Si u y v son ortogonales $\implies \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$

Si el espacio vectorial es Real entonces se cumple el "si y solo si".

5.3. Conjuntos Ortogonales

Definición: $\{u_1, u_2, \dots, u_r\}$ es un conjunto ortogonal $\iff (u_i, u_j) = 0 \quad \forall i \neq j$

Propiedad: Todo conjunto ortogonal que no contenga al 0_V es LI

B es una base ortogonal (BOG) si es base y es ortogonal

5.4. Conjuntos Ortonormales

Definición: $\{u_1, u_2, \dots, u_r\}$ es un conjunto ortonormal $\iff \begin{cases} (u_i, u_j) = 0 \quad \forall i \neq j \\ \|u_i\| = 1, \quad i = 1, \dots, r \end{cases}$

B es una base ortonormal (BON) si es base y es ortonormal

$\frac{v}{\|v\|}$ es llamado *versor asociado a v* y tiene norma 1.

6. Matriz del Producto Interno (Matriz de Gram)

Sea $B = \{u_1, u_2, \dots, u_r\}$ base de V ($EVPI$), y sean v y w de V , entonces:

$(v, w) = [v]_B^H \cdot G_B \cdot [w]_B \quad // \quad$ Con la otra notación: $(v, w) = C_B(v)^H \cdot G_B \cdot C_B(w)$

donde $G_B = \begin{pmatrix} (u_1, u_1) & (u_1, u_2) & \cdots & (u_1, u_r) \\ (u_2, u_1) & (u_2, u_2) & \cdots & (u_2, u_r) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (u_r, u_1) & (u_r, u_2) & \cdots & (u_r, u_r) \end{pmatrix}$

$G_B \in K^{r \times r}$ (Si $\dim(V) = r$)

- Hermítica (Simétrica)
- Definida Positiva
- Inversible

6.1. Observaciones

- $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ es *hermítica* $\iff A = A^H$ ($a_{ij} = \overline{a_{ji}}$)
- $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ es *simétrica* $\iff A = A^T$ ($a_{ij} = a_{ji}$)
- Si $K = \mathbb{C}$, entonces sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ hermítica $\implies A$ es *definida positiva* $\iff x^H Ax \geq 0$
 $\forall x \wedge x^H Ax = 0 \iff x = 0$
- Si $K = \mathbb{R}$, entonces sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simétrica $\implies A$ es *definida positiva* $\iff x^T Ax \geq 0$
 $\forall x \wedge x^T Ax = 0 \iff x = 0$
- Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ($\mathbb{R}^{n \times n}$) hermítica (simétrica) $\implies A$ es *definida positiva* \iff todos los subdeterminantes (o menores) principales de A son > 0
- Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ($\mathbb{R}^{n \times n}$) hermítica (simétrica) $\implies A$ es *definida positiva* \iff todos los autovalores de A son > 0

6.2. Casos Especiales

- $B = \{g_1, g_2, \dots, g_r\}$ BOG de $V \implies G_B = \begin{pmatrix} (g_1, g_1) & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & (g_2, g_2) & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & (g_r, g_r) \end{pmatrix}$ (Diagonal)
- $B = \{u_1, u_2, \dots, u_r\}$ BON de $V \implies G_B = I$ (pues $\|u_i\| = 1$)

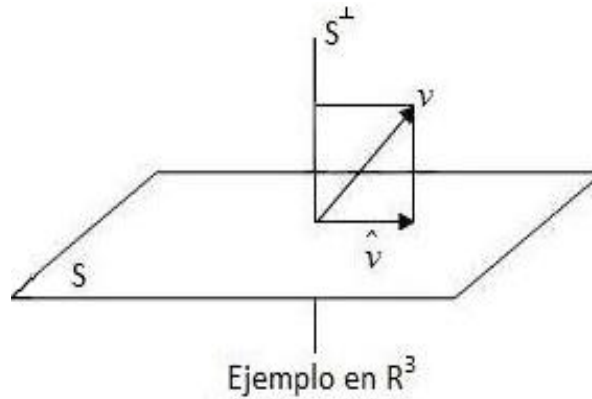
7. Proyecciones Ortogonales

Sea V un *EVPI*, S un subespacio de V y $v \in V$:

7.1. Definición

\hat{v} es la proyección de v sobre $S \iff \begin{cases} \hat{v} \in S \\ v - \hat{v} \perp S \end{cases} \vee (v - \hat{v}, w) = 0 \quad \forall w \in S$

Notación: $\hat{v} = p_S(v)$ ó $\hat{v} = p_S v$



7.2. Propiedades

- Si existe la proyección de v sobre $S \implies p_S(v)$ es única
- $p_S(u + v) = p_S(u) + p_S(v)$
- $p_S(kv) = kp_S(v)$
- $p_S(v) = v \iff v \in S$
- $p_S(v) = 0_V \iff v \perp S$

7.3. Fórmula de proyección

Sea S un subespacio de V y $B = \{g_1, g_2, \dots, g_r\}$ una BOG de S , entonces:

$$p_S(v) = \sum_{i=1}^r \frac{(g_i, v)}{\|g_i\|^2} \cdot g_i$$

Caso particular: Si $B = \{u_1, u_2, \dots, u_r\}$ es BON de S , entonces:

$$p_S(v) = \sum_{i=1}^r (u_i, v) \cdot u_i$$

7.4. Método de Gram-Schmidt (Construcción de una BOG)

Sea S subespacio de V y $B = \{v_1, v_2, \dots, v_r\}$ base de $S \implies \exists B' = \{g_1, g_2, \dots, g_r\}$ BOG de S donde:

$$g_1 = v_1$$

$$g_i = v_i - p_{S_{i-1}}(v_i) \text{ donde } S_{i-1} = \{g_1, \dots, g_{i-1}\} \text{ con } 2 \leq i \leq r$$

7.5. La proyección como mejor aproximación

Sea S subespacio de V y $v \in V$, si $\hat{v} = p_S(v)$ resulta:

$$d(v, \hat{v}) \leq d(v, w) \quad \forall w \in S \quad (\|v - \hat{v}\| \leq \|v - w\|)$$

es decir, \hat{v} es el vector de S que está "más cerca" de v o "mejor aproxima" a v .

7.5.1. Distancia de un vector a un subespacio

$$d(v, S) = \|v - \hat{v}\|$$

7.6. Complemento Ortogonal

7.6.1. Definición

Sea S subespacio de V (EVPI) entonces el *complemento ortogonal de S* se define como:

$$S^\perp = \{v \in V / (v, w) = 0 \quad \forall w \in S\}$$

S^\perp es subespacio de V .

$$\text{Si } S = \text{gen}\{v_1, v_2, \dots, v_q\} \subset V \implies S^\perp = \{v \in V / (v, v_1) = 0, \dots, (v, v_q) = 0\}$$

7.6.2. Propiedad

Sea $S \subseteq V$ un subespacio de V tal que $\forall v \in V$ existe $p_S(v)$

$$\implies S \oplus S^\perp = V \quad (S \cap S^\perp = \{0_V\} \wedge S + S^\perp = V)$$

7.6.3. Corolarios

(i) Si $\dim(S)$ es finita $\implies \exists p_S(v) \forall v \in V \implies S \oplus S^\perp = V$

(ii) Si $\dim(V) = n \implies \dim(S \oplus S^\perp) = \dim(S) + \dim(S^\perp) = n$

(iii) Si $S \oplus S^\perp = V \implies (S^\perp)^\perp = S$

(iv) Si $S \oplus S^\perp = V \implies v = p_S(v) + p_{S^\perp}(v) \forall v \in V$

7.6.4. Casos Especiales

- Si $S = Nul(A) = \{x \in \mathbb{R}^n / Ax = 0\}$,

En general, para *p.i. canónico*:

$$x \in Nul(A) \iff Ax = 0 \iff (F_i^T, x) = 0 \iff x \perp Fil(A) \iff x \in [Fil(A)]^\perp \implies$$

$Nul(A) = [Fil(A)]^\perp$

$$\implies S^\perp = Fil(A)$$

- Si $S = Nul(A^T) = \{x \in \mathbb{R}^n / A^T x = 0\}$,

$$Nul(A^T) \perp Fil(A^T) = Col(A) \implies \boxed{Nul(A^T) = [Col(A)]^\perp} \implies S^\perp = Col(A)$$

7.8. Matriz de Proyección

Atención: A partir de ahora usamos sólo *p.i. canónico*.

Sea $V = K^n$ (p.i.c.), S subespacio de V :

7.8.1. Definición

$P \in K^n$ es la *matriz de proyección sobre S* si $P.v = p_S(v)$ tal que $P = QQ^H$, con $Q = [u_1 \ u_2 \ \dots \ u_r]$ y $B = \{u_1, u_2, \dots, u_r\}$ una BON de S.

7.8.2. Propiedades

- P es única
- $Q = [u_1 \ u_2 \ \dots \ u_r] \implies \text{Col}(Q) = \text{gen}\{u_1, u_2, \dots, u_r\} = S$
- $Q^H Q = I$
- $\text{Col}(P) = \text{Col}(Q) = S$
- $P^H = P$ (Hermítica) $\wedge P^2 = P$ (Idempotente)

Obs: $\text{rg}(P) = \dim(S) = r$

7.8.3. Relación entre P_S y P_{S^\perp}

Si P_S la matriz de proyección sobre S y P_{S^\perp} la matriz de proyección sobre S^\perp entonces:

$$v = p_S(v) + p_{S^\perp}(v) \quad \forall v \in R^n$$

$$v = P_S \cdot v + P_{S^\perp} \cdot v$$

$$I \cdot v = (P_S + P_{S^\perp}) \cdot v \implies \boxed{P_S + P_{S^\perp} = I}$$

7.8.4. Un par de observaciones

- $P \cdot v \in \text{Col}(P) \implies v - P \cdot v \in [\text{Col}(P)]^\perp$
- P es inversible $\iff \det(P) \neq 0 \iff \dots \iff \underline{P = I}$
- Si $P \neq I \implies \text{rg}(P) \leq (n - 1)$
- $P^T = P \implies \text{Nul}(P^T) = [\text{Col}(P)]^\perp \implies \text{Nul}(P) = [\text{Col}(P)]^\perp \implies \underline{\text{Nul}(P) \perp \text{Col}(P)}$
 $\implies \boxed{\text{Nul}(P) \oplus \text{Col}(P) = R^n}$