

MA1102-3: Álgebra Lineal

Profesor: Jaime San Martín

Auxiliar: Felipe Hernández Castro



Resumen - C3

22 de diciembre 2018

6.-Valores y vectores propios

▪ **[Vector y valor propio]:**

Diremos que $x \in V$ es vector propio de $L : V \rightarrow V$ si:

1. $x \neq 0$
2. $\exists \lambda \in \mathbb{K}$ tal que $L(x) = \lambda x$.

Observación: De igual manera, diremos que $x \in V - \{0\}$ es vector propio de la matriz A , si es vector propio de la aplicación lineal $L(x) = Ax$, en donde:

$$Ax = \lambda x$$

.De la misma manera decimos que λ es valor propio de A .

▪ **[Proposición 1]:**

Dado $A \in \mathcal{M}_{nn}$, son equivalentes:

1. $\exists x \neq 0, Ax = \lambda x$.
2. $\exists x$ solución no trivial del sistema $(A - \lambda I)x = 0$
3. $\text{Ker}(A - \lambda I) \neq \{0\}$
4. $(A - \lambda I)$ no es invertible.

▪ **[Polinomio Característico]:**

Llamaremos polinomio característico de una matriz A a $P(\lambda) = |A - \lambda I|$.

▪ **[Propiedades varias]:**

1. Todo vector propio tiene asociado un único valor propio.
2. Cada valor propio tiene un subespacio de vectores propios asociados, el cual llamaremos subespacio propio W_λ .
3. Si A y B son similares entonces tienen el mismo polinomio característico, es decir $|A - \lambda I| = |B - \lambda I|$ y por ende los mismo valores propios asociados.

4. La traza de una matriz es igual a la suma de sus valores propios: $\sum_{i=1}^n a_{ii} = \sum_{i=1}^n \lambda_i$

[Algunas propiedades del determinante]:

1. $|I| = 1$ donde I es la identidad.
2. Si A es triangular superior entonces $|A| = \prod_{i=1}^n a_{ii}$
3. A es invertible si y solo si $|A| \neq 0$
4. $|AB| = |A||B|$
5. $|A| = |A^t|$

▪ **[Similar a una diagonal]:**

Si una matriz $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ es similar a una matriz D ($A = PDP^{-1}$) se tendrán las siguientes propiedades:

1. $r(A) = r(D) =$ Valores propios no nulos
2. Si A es invertible $A^{-1} = PD^{-1}P^{-1}$
3. $A^m = PD^mP^{-1}$

▪ **[Matriz diagonalizable]:**

Diremos que $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ es diagonalizable si y sólo si admite una base de vectores propios de A .

▪ **[Vectores propios l.i.]:**

Sea $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$, si $\{\lambda_i\}_{i=1,\dots,k}$ son valores propios distintos de A asociados a los vectores propios $\{v_i\}_{i=1,\dots,k}$, entonces $\{v_i\}_{i=1,\dots,k}$ es l.i. .

▪ **[Suma directa multiple]:**

Sea V e.v. y $\{U_i\}_{i=1,\dots,k}$ una familia de s.e.v's de V . Diremos que $Z = +_{i=1}^k U_i$ es suma directa, notado $Z = \bigoplus_{i=1}^k U_i$ si para todo $v \in Z$, v se escribe de manera unica como:

$$v = \sum_{i=1}^k u_i, \quad \text{con } u_i \in U_i, \quad \forall i \in \{1, \dots, k\}.$$

Observación: Para ver equivalencias, favor leer proposición 5.4 del apunte.

▪ **[Multiplicidad geométrica y algebraica]:**

Sea $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ y λ un valor propio de A . Definimos:

1. La multiplicidad geométrica de λ , $\gamma_A(\lambda)$, como la dimension del espacio propio $W_\lambda = \text{Ker}(A - \lambda I)$.
2. La multiplicidad algebraica de λ , $\alpha_A(\lambda)$, como la máxima potencial de $(x - \lambda)$ que divide al polinomio característico de A .

- **[Desigualdad de multiplicidades]:**
Sea $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ y λ un valor propio. Entonces:

$$1 \leq \gamma_A(\lambda) \leq \alpha_A(\lambda) \leq n$$

- **[Equivalencias Diagonalizable]:**
Sea $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$, las siguientes proposiciones son equivalentes:

1. A es diagonalizable.
2. A es similar a una matriz diagonal.
3. La suma de las multiplicidades geométricas es n .
4. Para cada valor propio λ se tiene $\alpha_A(\lambda) = \gamma_A(\lambda)$
5. Si $\{\lambda_i\}_{i=1, \dots, k}$ son los valores propios distintos de A , se tiene $\mathbb{R}^n = W_{\lambda_1} \oplus W_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus W_{\lambda_k}$

7.-Ortogonalidad

- **[Conjunto ortonormal]:**
Un conjunto $\{v_i\}_{i=1}^k \subset \mathbb{R}^n$ se dice ortogonal si $\langle v_i, v_j \rangle = 0$ para todo $i \neq j$. Si además $\|v_i\| = 1$ para todo i , entonces diremos que el conjunto es ortonormal.

- **[Propiedades]:**
 - (a) Un conjunto ortogonal es l.i.
 - (b) Todo subespacio vectorial de \mathbb{R}^n posee una base ortonormal.

- **[Proyección]:**
Sea W un s.e.v. de \mathbb{R}^n , con $\{v_i\}_{i=1}^k$ una base ortonormal de W y sea $x \in \mathbb{R}^n$. Llamaremos proyección ortogonal de x sobre W al vector:

$$P(x) = \sum_{i=1}^k \langle x, v_i \rangle v_i \in W$$

Se cumple que:

- (a) $P(x) - x \perp w, \forall w \in W$
- (b) $x \in W \iff P(x) = x$
- (c) $P(x)$ minimiza la distancia entre x y W :
 $d(x, P(x)) = \min_w d(x, w)$.
- (d) P es una transformación lineal.

- **[Subespacio ortogonal]:**
Sea W un subespacio de \mathbb{R}^n , se define el ortogonal de W como:

$$W^\perp = \{u \in \mathbb{R}^n \mid \forall w \in W, \langle w, u \rangle = 0\}$$

Este conjunto cumple las siguientes propiedades:

- (a) W^\perp es un subespacio de \mathbb{R}^n .
- (b) $\mathbb{R}^n = W \oplus W^\perp$.

- **[Producto hermítico]:**
Dados $u, v \in \mathbb{C}^n$, definimos el producto hermítico como:

$$\langle u, v \rangle_H = \sum_{i=1}^n u_i \bar{v}_i$$

- **[Adjunta]:**
Se define la adjunta de una matriz A como $A^* = \bar{A}^t$. Si $A^* = A$, decimos que A es hermítica.

Observación: Si $A \in \mathcal{M}_{nm}(\mathbb{R})$ es hermítica, entonces $A = A^t$

- **[Espectro]:**
Se define el espectro de una matriz A como:

$$\sigma(A) = \{\lambda \in \mathbb{C} \mid |A - \lambda I| = 0\}$$

- **[Vectores propios ortogonales]:**
Si A es simétrica (o hermitica) y v_1, v_2 son dos vectores propios asociados a dos valores propios distintos, entonces $\langle v_1, v_2 \rangle = 0$

- **[Diagonalización de simétricas]:**
Si A es simétrica, entonces existe una base ortonormal $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ de vectores propios, luego existen P y D tales que $A = PDP^t$ donde $P^{-1} = P^t$

[Metodo de G-S]

Dado un conjunto $V = \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$ l.i., el método de Gram-Schmidt entrega una base ortonormal $U = \{u_1, u_2, \dots, u_k\}$ del subespacio generado por V ($\langle V \rangle$). El método se define como sigue:

1. **(Caso base)** Se parte extrayendo un elemento arbitrario de V normalizándolo: $u_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|}$, de manera que en el primer paso obtenemos el conjunto $U_1 = \{u_1\}$
2. **(Iteración)** Dado $U_i = \{u_1, \dots, u_i\}$, se obtiene u_{i+1} como sigue:

$$u_{i+1} = \frac{v_{i+1} - P_{U_i}(v_{i+1})}{\|v_{i+1} - P_{U_i}(v_{i+1})\|}$$

Donde $P_{U_i}(v_{i+1})$ es la proyección ortogonal de v_{i+1} sobre U_i . Así se obtiene $U_{i+1} = \{u_1, \dots, u_i, u_{i+1}\}$.

Así, el método parte con U_1 , con el cual se genera U_2 , y así iterativamente, hasta formar $U_k = U$ (pues V tiene k elementos).