

CLASE 2 - 17/02/2025

Matrices semejantes

Aplicaciones

1. La definición de matriz semejante es muy útil a la hora de calcular potencias; sean A, B dos matrices semejantes, entonces:

- $B^2 = (P^{-1}AP)(P^{-1}AP) = P^{-1}A^2P$

En general:

- $B^n = P^{-1}A^nP \quad \forall n \geq 1$

Esto puede ser útil cuando tenemos que alguna de las dos matrices A, B tiene una forma más sencilla de elevar (por ejemplo que alguna sea diagonal)

Teorema

Sea $A, B \in \mathcal{M}_{n \times n}$; decimos que A, B son semejantes sii:

$\exists T : V \rightarrow V$; con $\dim(V) = n$ y bases $\mathcal{C}, \mathcal{C}'$ tales que:

$$A = {}_{\mathcal{C}}(T)_{\mathcal{C}} \quad B = {}_{\mathcal{C}'}(T)_{\mathcal{C}'}$$

Demostración En el libro rojo

Teorema

Si $A, B \in \mathcal{M}_{n \times n}$ son matrices semejantes. Entonces:

1. $rg(A) = rg(B)$
2. $tr(A) = tr(B)$
3. $det(A) = det(B)$

Demostración

PARTE 1 Por el anterior teorema, como A, B son semejantes, entonces: $\exists T : V \rightarrow V$ y bases $\mathcal{C}, \mathcal{C}'$ tal que: $A = {}_{\mathcal{C}}(T)_{\mathcal{C}}$ y $B = {}_{\mathcal{C}'}(T)_{\mathcal{C}'}$

Entonces:

- $rg(A) = rg({}_{\mathcal{C}}(T)_{\mathcal{C}}) = \dim(\text{Im}(T))$
- $rg(B) = rg({}_{\mathcal{C}'}(T)_{\mathcal{C}'}) = \dim(\text{Im}(T))$

Por lo tanto:

$$\Rightarrow rg(A) = rg(B)$$

PARTE 2 Recordatorio: 1. La traza es la suma de los elementos de la diagonal de la matriz
2. $tr(AB) = tr(BA)$

Veamos que:

$$tr(B) = tr(P^{-1}AP) = tr(AP^{-1}P) = tr(A)$$

PARTE 3: Recordatorio: $\det(AB) = \det(A) \cdot \det(B)$

Entonces:

$$\det(B) = \det(P^{-1}AP) = \det(P^{-1}) \cdot \det(A) \cdot \det(P) = \det(A)$$

Observación El recíproco NO es cierto, veamos un ejemplo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ y } B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Veamos que:

- $rg(A) = rg(B)$
- $tr(A) = tr(B)$
- $\det(A) = \det(B)$

Supongamos que SI son semejantes, es decir que: $\exists P$ tal que:

$$B = P^{-1}AP = (I)$$

Pero $B \neq (I)$, entonces esto es absurdo.

Valores y vectores propios

Definición

Sea V un espacio vectorial sobre $\mathbb{K} \mid (\mathbb{R} \text{ o } \mathbb{C})$ y una transformación lineal $T : V \rightarrow V$. Decimos que un vector $v \in V, v \neq \vec{0}$ es **vector propio** de T si existe $\lambda \in \mathbb{K}$ tal que:

$$T(v) = \lambda v$$

Decimos que v es un vector propio asociado al valor propio λ

Ejemplo Sea $T : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definida por $T(x, y) = (-2x + y, 6x - y)$. Veamos que se cumple que:

- $T(1, 3) = (1, 3)$
- $T(1, -2) = (-4, 8) = (-4)(1, -2)$

Entonces:

- $(1, 3)$ es **vep** de T asociado a $\lambda = 1$
- $(1, -2)$ es **vep** de T asociado a $\lambda = -4$

Definición (subespacio propio)

Sea $T : V \rightarrow V$ un operador lineal, con λ un valor propio de T . Se define el subespacio propio asociado a λ de la siguiente forma:

$$S_\lambda = \{v \in V : T(v) = \lambda v\}$$

Proposición S_λ es un subespacio vectorial de V

Demostración

- $\vec{0} \in S_\lambda$ ($S_\lambda \neq \emptyset$)
- Si $v \in S_\lambda, \alpha \in \mathbb{K}$ entonces $T(\alpha v) = \alpha T(v) = \alpha \lambda v = \lambda(\alpha v)$. Entonces $\alpha v \in S_\lambda$
- Si $v, w \in S_\lambda$ entonces: $T(v + w) = T(v) + T(w) = \lambda v + \lambda w = \lambda(v + w)$. Entonces $(v + w) \in S_\lambda$

Entonces S_λ es un subespacio vectorial de V

Observación $S_\lambda = \text{Ker}(T - \lambda \mathbb{I})$

Demostración Tenemos que:

$$\begin{aligned} v \in S_\lambda &\iff \\ T(v) &= \lambda v \iff \\ T(v) - \lambda v &= 0 \iff \\ (T - \lambda \mathbb{I})(v) &= 0 \iff \\ v &\in \text{Ker}(T - \lambda \mathbb{I}) \end{aligned}$$