

# Álgebra Lineal I

Usando Beamer (nunca ppt)

William Carlos Echegaray Castillo

Universidad Nacional de Ingeniería  
Facultad de Ciencias  
Escuela Profesional de Matemática

2 de diciembre de 2020

# Transformaciones Lineales

Sean  $U, V$  espacios vectoriales,  $T : U \longrightarrow V$  una transformación, entonces la transformación  $T^\nabla : V^* \longrightarrow U^*$  definida por

$$T^\nabla(f) = f \circ T,$$

se verifica fácilmente que  $T^\nabla$  (también se le denota por  $T^t$ ) es lineal, la cual es llamada la **transpuesta** de  $T$ .

$$U \xrightarrow{T} V \xrightarrow{f} \mathbb{K}$$

1.  $(\lambda T)^\nabla = \lambda T^\nabla, \lambda \in \mathbb{K}.$
2.  $(T_1 + T_2)^\nabla = T_1^\nabla + T_2^\nabla.$
3.  $(T_1 \circ T_2)^\nabla = T_2^\nabla \circ T_1^\nabla,$  donde

$$U \xrightarrow{T_2} V \xrightarrow{T_1} W$$

4. Si  $T$  es inversible, entonces  $(T^{-1})^\nabla = (T^\nabla)^{-1}.$
5. Si  $I : V \longrightarrow V$  es la identidad en  $V$ , entonces  $I^\nabla : V^* \longrightarrow V^*$  es la identidad en  $V^*.$

En efecto:

1. Sea  $f \in V^*$ , entonces para todo  $\lambda \in \mathbb{K}$  tenemos
$$(\lambda T)^\nabla(f) = f \circ (\lambda T) = \lambda(f \circ T) = \lambda T^\nabla(f).$$
2. Ejercicio.
3. Ejercicio.
4. Ejercicio.
5. Ejercicio.

## Proposición

Sean  $U, V$  espacios vectoriales,  $T \in \mathcal{L}(U, V)$  una transformación, entonces

1.  $(T(U))^{\circ} = \mathcal{N}(T^{\nabla})$ .
2.  $T^{\nabla}(V^*) \subset (\mathcal{N}(T))^{\circ}$ .
3. Si  $U$  y  $V$  son de dimensión finita, entonces

$$\dim(T(U)) = \dim(T^{\nabla}(V^*)).$$

4. Con la hipótesis de (3), tenemos

$$(\mathcal{N}(T))^{\circ} = T^{\nabla}(V^*).$$

1. Ejercicio.

2. Sabemos que  $T^\nabla \in \mathcal{L}(V^*, U^*)$ .

Si  $f \in T^\nabla(V^*)$ , entonces  $(\exists g \in V^*)(f = T^\nabla(g))$ .

Luego,

$$(\forall u \in \mathcal{N}(T)) (f(u) = (g \circ T)(u) = g(T(u)) = g(\mathbf{0}) = 0),$$

entonces  $f \in (\mathcal{N}(T))^\circ$ .

3. Como  $T^\nabla \in \mathcal{L}(V^*, U^*)$ , entonces

$$\begin{aligned} \dim(V^*) - \dim(T^\nabla(V^*)) &= \dim(\mathcal{N}(T^\nabla)) \\ &= \dim((T(U))^\circ) \\ &= \dim(V) - \dim(T(U)), \end{aligned}$$

además, tenemos que  $\dim(V^*) = \dim(V) < \infty$ , luego

$$\dim(T^\nabla(V^*)) = \dim(T(U)).$$

4. Ejercicio.

## Ejemplo

*Pruebe que*

$$\mathcal{N}(T) = \left(T^{\nabla}(V^*)\right)^{\circ}.$$

## Definición

Sean  $V, W$   $\mathbb{C}$ –espacios vectoriales, una aplicación  $T : V \longrightarrow W$  se les llama **transformación lineal conjugada** si para todo  $u, v \in U$ , para todo  $\lambda \in \mathbb{C}$  tenemos

$$\begin{aligned}T(u + v) &= T(u) + T(v) \\T(\lambda u) &= \bar{\lambda}T(u).\end{aligned}$$

Además, si  $T$  es biyectiva, entonces  $T$  se llama **isomorfismo conjugado**.

Sea  $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un espacio vectorial sobre  $\mathbb{K}$  ( $\mathbb{R}$  ó  $\mathbb{C}$ ), con producto interno y  $\dim(V) < \infty$ . Consideremos  $u \in V$  y la función  $f_u : V \rightarrow \mathbb{K}$  definida por

$$f_u(v) = \langle v, u \rangle.$$

Observe que  $f_u$  es lineal, es decir,  $f_u \in V^*$ .

Ahora, definamos la aplicación  $\psi : V \rightarrow V^*$  mediante

$$\psi(u) = f_u.$$

## Proposición

*Con las notaciones anteriores*

1. Si  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ , entonces  $\psi$  es un isomorfismo.
2. Si  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ , entonces  $\psi$  es un isomorfismo conjugado.

## Prueba:

1. Como  $\dim(V) < \infty$ , entonces  $V$  y  $V^*$  son isomorfos.



Veamos que  $\psi$  es lineal:

Como  $f_u$  es lineal, es decir,

$(\forall u^1, u^2 \in V)(f_{u^1+u^2} = f_{u^1} + f_{u^2})$  y  $(\forall \lambda, \forall u \in V)(f_{\lambda u} = \lambda f_u)$ ,  
entonces  $\psi$  es una transformación lineal, es decir,  $\psi \in \mathcal{L}(V, V^*)$ .

Veamos  $\mathcal{N}(\psi) = \{0\}$ :

Sea  $v \in \mathcal{N}(\psi)$ , luego  $\psi(v) = 0$ , es decir,  $(\forall v \in V)(\langle v, u \rangle = 0)$ .

Entonces  $v = \mathbf{0}$ , por tanto  $\mathcal{N}(\psi) = \{0\}$  si, solo si  $\psi$  es inyectiva.

Compruebe que  $\psi$  es sobreyectiva, y así  $\varphi$  es un isomorfismo.

## 2. Ejercicio

### Nota

*El isomorfismo de  $\psi$  no indica que para cada  $f \in V^*$ , existe un único  $u \in V$  tal que*

$$(\forall v \in V)(f(v) = \langle v, u \rangle)$$

## Ejemplo

Sea  $\mathbb{K} = (\mathbb{R} \text{ ó } \mathbb{C})$ .

Toda aplicación lineal  $f : \mathbb{K}^2 \longrightarrow \mathbb{K}$  es de la forma

$$f(x, y) = ax + by = \langle (a, b), (x, y) \rangle,$$

para todo  $a, b, x, y \in \mathbb{K}$ , con  $a, b$  fijos

## Ejercicio

Pruebe que toda aplicación lineal  $h : \mathbb{C}^2 \longrightarrow \mathbb{C}$  es de la forma

$$\psi(v^0) = h, \text{ con } v^0 \in \mathbb{C}^2.$$

Debido a la proposición anterior, para cada aplicación lineal  $f \in V^*$ , existe un único  $v \in V$  tal que

$$(\forall u \in V)(f(u) = \langle u, v \rangle).$$

## Proposición

Sean  $V$  un espacio vectorial,  $\{v^1, \dots, v^n\} \subset V$ , y  $\{f_1, \dots, f_n\} \subset V^*$  una base (llamada la **correspondiente base dual** de  $V$ ) tales que

$$(\forall u \in V) (f_j(u) = \langle u, v^j \rangle), \quad j = 1, \dots, n$$

Entonces  $\{v^1, \dots, v^n\}$  es una base de  $V$ .

## Prueba:

Veamos  $\{v^1, \dots, v^n\}$  son linealmente independiente:

sean  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$  tales que

$$\sum_{j=1}^n \alpha_j v^j = \mathbf{0}.$$

Entonces

$$(\forall u \in V) \left( \sum_{j=1}^n \langle u, \alpha_j v^j \rangle = 0 = \sum_{j=1}^n \overline{\alpha_j} \langle u, v^j \rangle \right),$$

de donde

$$(\forall u \in V) \left( \sum_{j=1}^n \overline{\alpha_j} f_j(u) = 0 \right), \text{ esto implica } \sum_{j=1}^n \overline{\alpha_j} f_j = 0,$$

como  $\{f_1, \dots, f_n\}$  es una base de  $V^*$ , entonces  $\alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$ .

Por tanto  $\{v^1, \dots, v^n\}$  son linealmente independientes.

Ejercicio, pruebe que para cada  $v \in V$  existen  $\beta_1, \dots, \beta_n \in \mathbb{K}$  tales que

$$v = \beta_1 v^1 + \dots + \beta_n v^n.$$

Luego  $\{v^1, \dots, v^n\}$  es una base de  $V$ .

Consideremos  $\{w^1, \dots, w^n\}$  una base de  $V$  y su correspondiente base dual  $\{f_1, \dots, f_n\} \subset V^*$  tales que

$$f_i(w^j) = \langle w^j, v^i \rangle = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

en este caso, decimos que  $\{v^1, \dots, v^n\}$  es la base dual de  $\{w^1, \dots, w^n\}$ . como  $\langle w^j, v^i \rangle = \delta_{ij}$  es simétrica, entonces decimos que las bases  $\{v^1, \dots, v^n\}$  y  $\{w^1, \dots, w^n\}$  son **bases duales**.

## Observación

*La base dual de una base ortonormal  $\{e^1, \dots, e^n\}$  es ella misma.*

Consideremos el siguiente sistema de ecuaciones lineales

$$a_{11}x + a_{12}y = b_1$$

$$a_{21}x + a_{22}y = b_2$$

nos conduce a un reordenamiento de la siguiente forma

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix},$$

llamada **matriz** de orden  $2 \times 2$ .

En general, una matriz de orden  $m \times n$  ( $m$  filas y  $n$  columnas), es un ordenamiento de la forma

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix},$$

donde  $a_{ij}$  son escalares (únicos). Denotemos dicho reordenamiento por  $A = [a_{ij}]$ .

Denotemos por  $\mathbb{K}^{m \times n}$  (ó también  $\mathbb{K}(m, n)$ ) al conjunto de matrices de orden  $m \times n$ .



El conjunto  $\mathbb{K}^{m \times n}$  (ó también  $\mathbb{K}(m, n)$ ) está provisto de la operaciones de suma y producto por un escalar de forma análoga a  $\mathbb{K}$ , es decir, sean  $A = [a_{ij}]$ ,  $B = [b_{ij}] \in \mathbb{K}^{m \times n}$ ,  $\lambda \in \mathbb{K}$

$$\begin{aligned}A + B &= [a_{ij} + b_{ij}] \\ \lambda A &= [\lambda a_{ij}].\end{aligned}$$

Con estas operaciones  $\mathbb{K}(m, n)$  es un espacio vectorial.

Además, podemos definir, otra operación, producto de matrices de la siguiente forma:

Sean las matrices  $A \in \mathbb{K}(m, n)$  y  $B \in \mathbb{K}(n, p)$ , entonces definimos la matriz  $C = AB = [c_{ik}] \in \mathbb{K}(m, p)$ , donde

$$c_{ik} = \sum_{j=1}^n a_{ij}b_{jk}, \text{ para } i = 1, \dots, m, \quad k = 1, \dots, p,$$

El producto de matrices, presenta las siguientes propiedades:

1.  $(\forall A \in \mathbb{K}(m, n), B \in \mathbb{K}(n, p), C \in \mathbb{K}(p, q)) (A(BC) = (AB)C)$ .
2.  $(\forall A \in \mathbb{K}(m, n), B, C \in \mathbb{K}(n, p)) (A(B + C) = AB + AC)$  y  $(\forall A, B \in \mathbb{K}(m, n), C \in \mathbb{K}(n, p)) ((A + B)C = AC + BC)$ .
3. En general se tiene  $AB \neq BA$  para  $A \in \mathbb{K}(m, n), B \in \mathbb{K}(n, p)$ .

Por ejemplo

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 8 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}$$

Nota el conjunto de matrices en  $\mathbb{K}(n, n)$ , diremos que son **matrices cuadradas** de orden  $n \times n$ , y lo denotamos por  $\mathbb{K}(n) = \mathbb{K}(n, n)$

Para cada  $n \in \mathbb{N}$ , matrices  $I \in \mathbb{K}(n, n)$  definidas por

$$I = [\delta_{ij}]$$

son llamadas **matrices identidad** de orden  $n \times n$  o simplemente de orden  $n$ , donde  $\delta_{ij}$  es el  $\delta$  **de Kronecker**.

## Definición

*Una matriz  $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$  es llamada **invertible**, si existe una matriz  $B \in \mathbb{K}^{n \times n}$  tal que  $AB = BA = I$ , y lo denotamos por  $B = A^{-1}$ , esta matriz  $A$  también es llamada **no singular** y  $B$  es llamada la **inversa** de  $A$ .*

Consideremos la matriz de orden  $m \times n$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix},$$

los vectores  $(a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$  son llamados **vectores filas** de  $A$  para cada  $i = 1, 2, \dots, n$ , el cual también es una matriz de orden  $1 \times n$ ; y las matrices

$$A = \begin{bmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{bmatrix}, \quad j = 1, 2, \dots, n$$

son llamados vectores columnas de  $A$  de orden  $m \times 1$ .

Para la determinar la inversa de una matriz cuadrada, si existe, lo podemos hacer por operaciones elementales, sistemas de ecuaciones lineales, entre otras técnicas.

Los vectores filas los vectores  $a^i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$ ,  $i = 1, 2, \dots, m$  de una matriz  $A \in \mathbb{K}(m, n)$  puede escribirse de la forma

$$a^i = a_{i1}e^1 + a_{i2}e^2 + \dots + a_{in}e^n, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

donde  $\{e^1, e^2, \dots, e^n\}$  es una base canónica de  $\mathbb{K}^{n \times 1}$ .

Supongamos que  $m = n$  y que  $A$  es inversible. Entonces para cada  $a^j$   $j = 1, 2, \dots, n$  debemos encontrar escalares  $b_{jk}$   $k = 1, 2, \dots, n$  (si existen de forma única) tales que

$$e^j = \sum_{k=1}^n b_{jk} a^k, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

Entonces definimos la matriz inversa de  $A$  por  $B = [b_{ij}]$ , en este caso los vectores filas de  $\{a^1, a^2, \dots, a^n\}$  son linealmente independientes.

Por ejemplo, sea la matriz.

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ 4 & 5 \end{bmatrix},$$

en este caso tenemos  $a^1 = (5; 6)$ ,  $a^2 = (4; 5)$ , entonces

$$a^1 = 5e^1 + 6e^2$$

$$a^2 = 4e^1 + 5e^2,$$

de donde, aplicando la técnica anterior tenemos

$$e^1 = 5a^1 - 6a^2$$

$$e^2 = -4a^1 + 5a^2,$$

luego la inversa de  $A$  es la matriz  $B = \begin{bmatrix} 5 & -6 \\ -4 & 5 \end{bmatrix}$ .

# Matrices Especiales

Sea una matriz  $A \in \mathbb{K}(n, n)$  es llamada

- Diagonal, si  $a_{ij} = 0$  para  $i \neq j$ .
- Triángular superior, si  $a_{ij} = 0$  para  $j < i$ .
- Triángular inferior, si  $a_{ij} = 0$  para  $i < j$ .
- simétrica, si  ${}^tA = A$ .
- anti-simétrica, si  ${}^tA = -A$ .
- Hermitiana, si  $A^* = A$ , aquí  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ .
- anti-Hermitiana, si  $A^* = -A$ ,
- Ortogonal, si  ${}^tAA = I$ .