

UNIVERSIDAD DE BUENOS AIRES FACULTAD DE INGENIERÍA Año 2015 - 1<sup>er</sup> Cuatrimestre

ÁLGEBRA II A (61.08)

# Resumen de Álgebra II

## INTEGRANTE:

Maria Inés Parnisari - 92235 ⟨maineparnisari@gmail.com⟩

Menéndez, Martín Nicolás - 92830 ⟨menendez91@live.com.ar⟩

## Índice

| 1. | Matrices  | 3      |
|----|---|--------|
|    | 1.1. Propiedades generales                                | 3<br>4 |
|    | 1.4. Subespacios fila, columna y null                     | 4      |
| 2. | Espacios vectoriales                                      | 6      |
|    | 2.1. Propiedades de los subespacios                       | 6      |
|    | 2.2. Independencia lineal                                 | 6      |
|    | 2.3. Operaciones con subespacios                          | 6      |
|    | 2.4. Bases  | 7      |
|    | 2.5. Coordenadas de un vector en una base                 | 7      |
|    | 2.6. Matriz de cambio de variable                         | 7      |
|    | 2.7. Teorema de la dimensión                              | 7      |
| 3. | Producto interno  | 8      |
|    | 3.1. Axiomas  | 8      |
|    | 3.2. Producto interno canónico                            | 8      |
|    | 3.3. Definiciones   | 8      |
|    | 3.4. Matriz asociada al producto interno                  | 10     |
| 4. | Proyecciones y matrices de proyección                     | 11     |
|    | 4.1. Propiedades de la proyección                         | 11     |
|    | 4.2. Proyección y reflexión                               | 11     |
|    | 4.2.1. Proyección y transformaciones lineales             | 12     |
|    | 4.2.2. Reflexión y transformaciones lineales              | 12     |
|    | 4.3. Matriz de Householder                                | 13     |
|    | 4.4. Rotaciones en $R^3$                                  | 13     |
|    | 4.5. Proceso de Gram-Schmidt                              | 13     |
|    | 4.6. Matrices de proyección                               | 14     |
|    | 4.7. Inversas y pseudoinversas                            | 14     |
|    | 4.8. Cuadrados mínimos                                    | 15     |
|    | 4.8.1. Norma mínima                                       | 15     |
|    | 4.9. Regresión lineal                                     | 16     |
| 5. | Transformaciones lineales                                 | 16     |
|    |   | 16     |
|    | 5.2. Núcleo e Imágen                                      |        |
|    |   | 16     |
|    | 5.3.1. Monomorfismo(Inyectividad)                         | 16     |
|    | 5.3.2. Epimorfismo(Sobreyectividad)                       | 17     |
|    | 5.3.3. Isomorfismo(Biyectividad)                          | 17     |
|    | 5.4. Matriz asociada a una Transformación lineal          | 17     |
|    | 5.5. Teorema fundamental de las Transformaciones lineales | 17     |
|    | 5.6. Composición de Transformaciones lineales             | 17     |
|    | 5.7. Operadores lineales                                  | 17     |
| 6. | Autovalores y Autovectores                                | 18     |
| 7. | Matrices hermíticas y simétricas                          | 18     |
| 8. | Formas cuadráticas  | 18     |
|    |   |        |
| y. | Descomposición en Valores Singulares (DVS)                | 18     |

Álgebra II (61.08) Página 1 de 18

|   | INDICE |
|---|--------|
|   |        |
| 10. Ecuaciones diferenciales                      | 18     |
| 11. Sistemas de Ecuaciones diferenciales lineales | 18     |

Álgebra II (61.08) Página 2 de 18

#### **Matrices** 1.

## **Propiedades generales**

## Propiedades de matrices

Dadas las matrices A, B, C se tiene que:

$$A + B = B + A$$

$$A \perp (B \perp C) - (A \perp B) \perp C$$

$$\alpha(A+B) = \alpha A + \alpha B$$

$$(\alpha + \beta)A = \alpha A + \beta A$$

$$\alpha (\beta A) = (\alpha \beta) A$$

$$A + 0_n = A$$

$$A + (-A) = 0_n$$

■ 
$$A + (B + C) = (A + B) + C$$
 ■  $A(B + C) = AB + AC$ 

$$(A+B)C = AC + BC$$

$$A(BC) = (AB)C$$

$$a(AB) = (\alpha A)B = A(\alpha B)$$

$$\bullet \ A0_n = 0_n$$

## Ж

## Propiedades de la inversa, la traza y la traspuesta

## Propiedades de matrices

Dadas las matrices A, B, C se tiene que:

Propiedades de la inversa:

$$(A^{-1})^{-1}$$

Propiedades de la traza:

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

$$\bullet (\alpha A)^{-1} = \frac{A^{-1}}{\alpha}, \alpha \neq 0 \qquad \bullet \operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$$

$$A^{-1} = \frac{\operatorname{adj}(A)}{|A|}$$

$$tr(A+B) = tr(A) + tr(B)$$

$$\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$$

• 
$$\operatorname{tr}(\alpha A) = \alpha \operatorname{tr}(A)$$

$$\quad \blacksquare \ \operatorname{tr}(A^T) = \operatorname{tr}(A)$$

Propiedades de la traspuesta:

$$(A+B)^T = A^T + B^T$$

$$(AB)^T = B^T A^T$$

$$(\alpha A)^T = \alpha A^T$$

$$(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

#### Propiedades de los determinantes 1.3.

## Propiedades de determinantes

Sean  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times m}$ 

$$|A^T| = |A| \tag{1.1}$$

$$|A^{T}| = |A|$$
 (1.1)  
 $|AB| = |A||B|$  (1.2)

Si B la obtengo de sumar k veces una fila de A sobre otra:

$$|B| = |A| \tag{1.3}$$

Si B la obtengo de intercambiar k veces las fila de A:

$$|B| = (-1)^k |A| \tag{1.4}$$

Si B la obtengo de multiplicar por k, n veces las filas de A:

$$|B| = k^n |A| \tag{1.5}$$

Si A es una matriz triangular:

$$|A| = \prod_{i=1}^{n} aii \tag{1.6}$$



## Subespacios fila, columna y null

## Espacio fila, columna y nulo de matrices

Sean  $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{r \times n}$ , se define:

- **Espacio Fila:** Fif $(A) = \{x \in R^m | x \text{ es combinación lineal de las filas de } A\}$
- **Espacio Columna:**  $Col(A) = \{b \in R^n | Ax = b \text{ para alguna x} \}$
- Espacio nulo:  $\operatorname{Nul}(A) = \{x \in R^m | Ax = 0\}$



## Propiedades de los espacios definidos

Propiedades:

$$Nul(A) = Nul(A^T A) = Fil(A)^{\perp}$$
(1.7)

$$Nul(A^T) = Nul(AA^T) = Col(A)^{\perp}$$
(1.8)

$$\operatorname{rango}(A) = \operatorname{rango}(A^T A) \Rightarrow A^T A \tag{1.9}$$

$$Dim(Col(A)) = Dim(Fil(A))$$
(1.10)

$$\operatorname{Col}(A) \bigotimes \operatorname{Col}(A)^{\perp} = R^{n} \tag{1.11}$$

$$\operatorname{Fil}(A) \bigotimes \operatorname{Fil}(A)^{\perp} = R^{m} \tag{1.12}$$

$$\operatorname{rango}(A) + \dim \operatorname{Nul}(A) = m \tag{1.13}$$

$$Col(BA) \subseteq Col(B)$$
, Iguales si  $rango(A) = n$  (1.14)

$$Nul(A) \subseteq Nul(BA)$$
, Iguales si rango $(B) = n$  (1.15)

Si 
$$\operatorname{rango}(A) = n \Rightarrow \operatorname{rango}(BA) = \operatorname{rango}(B)$$
 (1.16)

$$Si \operatorname{rango}(B) = n \Rightarrow \operatorname{rango}(BA) = \operatorname{rango}(A) \tag{1.17}$$

$$Col(A) \perp Col(B) \Leftrightarrow A^T B = 0 \tag{1.18}$$

De (1.15) se ve que  $A^T A$  invertible  $\longleftrightarrow A$  invertible

X

### Matrices equivalentes

Dos matrices A y B son equivalentes si existen otras dos matrices E y F regulares tal que:

$$A = EBF (1.19)$$

Dos matrices equivalentes pueden pensarse como dos descripciones de una misma Transformación Lineal, pero con respecto a bases distintas.



## Matrices semejantes

Dos matrices cuadradas A y B son semejantes (notamos  $A \sim B$ ) si y solo si existe una matriz P inversible tal que:

$$B = P^{-1}AP, 6 \tag{1.20}$$

$$A = PBP^{-1} \tag{1.21}$$

ম

### Propiedades de matrices semejantes

Dos matrices semejantes pueden pensarse como dos descripciones de un mismo operador lineal, pero con respecto a bases distintas. Estas dos matrices cumplen que:

$$|A| = |B| \tag{1.22}$$

$$tr(A) = tr(B) (1.23)$$

$$rango(A) = rango(B) \tag{1.24}$$

$$p_A(\lambda) = p_B(\lambda) \Rightarrow \sigma(A) = \sigma(B)$$
 (1.25)

X

Álgebra II (61.08) Página 5 de 18

## 2. Espacios vectoriales

## 2.1. Propiedades de los subespacios

## Propiedades de los subespacios

S es un subespacio vectorial del espacio  $V_K$  si y solo si:

$$0_V \in S \tag{2.1}$$

$$(\alpha X + Y) \in S, \forall X, Y \in V \text{ y } \forall \alpha \in K$$
 (2.2)

ĸ

## 2.2. Independencia lineal

### Combinación lineal

El vector  $\overline{\mathbf{x}}$  es una combinación lineal de  $\overline{\mathbf{v}}_1, \overline{\mathbf{v}}_2, \dots, \overline{\mathbf{v}}_n$  si:

$$\bar{\mathbf{x}} = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i v_i \tag{2.3}$$

Y si  $a_1, \ldots, a_n$  no son todos nulos.

X

### Independencia lineal

 $\bar{\mathbf{x}}$  es linealmente independiente si:

$$\sum_{i=1}^{n} \alpha_i v_i = 0,$$
 (2.4)

$$a_i = 0 \forall i \tag{2.5}$$

Dos vectores son **linealmente dependientes** si son proporcionales. Un subconjunto de un conjunto linealmente dependiente sigue siendo linealmente dependiente

X

## 2.3. Operaciones con subespacios

## Operaciones con subespacios

- Intersección:  $S = \bigcap_{i=1}^n S_i = \{\overline{\mathbf{x}} \in V | \overline{\mathbf{x}} \in S_i , \forall i=1,\dots,n \}$
- Suma:  $S = \sum_{i=1}^{n} S_i = \text{gen}\left\{\bigcup_{i=1}^{m} B_i\right\}$ , donde  $B_i$  es una base de  $S_i$
- Unión:  $S = S_1 \cup S_2$  es un subespacio cuando  $S_1 \subseteq S_2$  ó  $S_2 \subseteq S_1$
- Suma directa:  $S_1, \ldots, S_k$  están en suma directa  $\iff$  la unión de sus bases es base de V

Dos subespacios son suplementarios cuando están en suma directa y su suma es todo el espacio.

X

Álgebra II (61.08) Página 6 de 18

#### **2.4.** Bases

Bases

Si  $Dim(V) = n, \{\overline{\mathbf{v}}_1, \dots, \overline{\mathbf{v}}_n\}$  es base de V si y solo si:

$$\{v_1, \dots, v_n\}$$
 genera  $V$  (2.6)

$$\{v_1, \dots, v_n\}$$
 son linealmente independientes (2.7)

×

#### 2.5. Coordenadas de un vector en una base

Coordenadas de un vector en una base

Si  $\{\overline{\mathbf{v}}_1,\ldots,\overline{\mathbf{v}}_n\}$  es base de un espacio vectorial B y  $\overline{\mathbf{x}}=\sum_{i=1}^n\alpha_i\overline{\mathbf{v}}_i$ , entonces  $C_B(\overline{\mathbf{x}})=(\alpha_1,\ldots,\alpha_n)$ 

Dado un vector y una base, las coordenadas de ese vector en esa base son únicas.

 $\forall \overline{\mathbf{v}}, \overline{\mathbf{w}} \in V \text{ y } \forall k \in K$ :

$$C_B(v+w) = C_B(v) + C_B(w)$$
 (2.8)

$$C_B(k \times v) = k \times C_B(v) \tag{2.9}$$

Finalmente  $\{\overline{\mathbf{v}}_1,\ldots,\overline{\mathbf{v}}_n\}$  son linealmente independientes  $\iff \{C_B(\overline{\mathbf{v}}_1),\ldots,C_B(\overline{\mathbf{v}}_n)\}$  lo son para cualquier base de B.

×

### 2.6. Matriz de cambio de variable

Matriz de cambio de variable

Sean  $B = {\overline{\mathbf{v}}_1, \dots, \overline{\mathbf{v}}_n}$  y  $C = {\overline{\mathbf{w}}_1, \dots, \overline{\mathbf{w}}_n}$  bases del espacio V. Las matrices de cambio de base son:

$$C_{BC} = \begin{bmatrix} & & & & & & \\ C_C(v_1) & C_C(v_2) & \dots & C_C(v_n) \\ & & & & & \end{bmatrix}$$
 (2.10)

$$C_{CB} = \begin{bmatrix} | & | & | \\ C_B(w_1) & C_B(w_2) & \dots & C_B(w_n) \end{bmatrix} = C_{BC}^{-1}$$
(2.11)

Si B y C son bases ortonormales, entonces  $C_{BC}$  es una matriz ortogonal.

×

### 2.7. Teorema de la dimensión

Teorema de la dimensión

Dados los subespacios S, H y T:

$$Dim(S+H) = Dim(S) + Dim(H) - Dim(S \cap H)$$
 (2.12)

$$Dim(S + H + T) = Dim(S) + Dim(H) + Dim(T) - Dim(S \cap (H + T)) - Dim(H \cap T)$$
 (2.13)

×

Álgebra II (61.08) Página 7 de 18

## 3. Producto interno

## 3.1. Axiomas

## Axiomas del producto interno

Sea  $<,>: V_K \times V_K \to R$  un producto interno:

- 1.  $(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) \in K \ \mathbf{y} \ \forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} \in V$
- 2.  $(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) = (\overline{\overline{\mathbf{y}}, \overline{\mathbf{x}}})$ ,  $\forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} \in V$
- 3.  $(\lambda \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) = \overline{\lambda}(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}})$ ,  $\forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} \in V$  y  $\forall \lambda \in K$
- 4.  $(\overline{\mathbf{x}}, \lambda \overline{\mathbf{y}}) = \lambda(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}})$ ,  $\forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} \in V$  y  $\forall \lambda \in K$
- 5.  $(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} + \overline{\mathbf{z}}) = (\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) + (\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{z}})$ ,  $\forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}, \overline{\mathbf{z}} \in V$
- 6.  $(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{x}}) \ge 0, (\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) = 0 \longleftrightarrow \overline{\mathbf{x}} = \overline{\mathbf{0}}$

X

## 3.2. Producto interno canónico

#### Producto interno canónico

Se definen los siguientes productos internos para los siguientes espacios vectoriales:

- Vectores reales:  $R^n: (\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) = \overline{\mathbf{x}}^T \overline{\mathbf{y}}$
- Vectores complejos:  $C^n: (\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) = \overline{\mathbf{x}}^H \overline{\mathbf{y}}$
- Matrices reales:  $R^{n \times m} : (A, B) = \operatorname{tr}(A^T B)$
- Matrices complejas:  $C^{n \times m} : (A, B) = \operatorname{tr}(A^H B)$
- Funciones reales:  $P_R[a,b]:(p,q)=\int_a^b p(t)q(t)dt$
- Funciones complejas:  $P_C[a,b]:(p,q)=\int_a^b \overline{p(t)}q(t)dt$

X

## 3.3. Definiciones

## Ortogonalidad

Dados  $\overline{\mathbf{x}}$ ,  $\overline{\mathbf{y}}$ :

$$(\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{y}}) = 0 \Longleftrightarrow \bar{\mathbf{x}} \perp \bar{\mathbf{y}} \tag{3.1}$$

Los elementos pueden ser de cualquier espacio vectorial, se utilizaron vectores por comodidad.

X

## norma de un vector

Se define la norma de un vector como:

$$|\overline{\mathbf{x}}|^2 = (\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{x}}) \tag{3.2}$$

La norma de un vector depende del producto interno, pero cumple las siguientes propiedades:

- $|\overline{\mathbf{x}}| \in R \forall \overline{\mathbf{x}} \in V$
- $|\overline{\mathbf{x}}| \ge 0 (|\overline{\mathbf{x}}| = 0 \Longleftrightarrow \overline{\mathbf{x}} = 0)$
- $|k \cdot \overline{\mathbf{x}}| = |k| \cdot |\overline{\mathbf{x}}|$
- Desigualdad de Cauchy-Schwarz:

$$|(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}})| \le |\overline{\mathbf{x}}| \cdot |\overline{\mathbf{y}}|, x, y \in V_K \tag{3.3}$$

La igualdad se cumple si  $\bar{\mathbf{x}} \parallel \bar{\mathbf{y}}$ 

Desigualdad triangular:

$$|\overline{\mathbf{x}} + \overline{\mathbf{y}}| \le |\overline{\mathbf{x}}| + |\overline{\mathbf{y}}| \tag{3.4}$$

■ Teorema de pitágoras: Si  $\overline{x} \perp \overline{y}$  entonces:

$$|\overline{\mathbf{x}} + \overline{\mathbf{y}}|^2 = |\overline{\mathbf{x}}|^2 + |\overline{\mathbf{y}}|^2 \tag{3.5}$$

La recíproca solo vale para R

Identidad del paralelogramo:

$$|\overline{\mathbf{x}} + \overline{\mathbf{y}}|^2 + |\overline{\mathbf{x}} - \overline{\mathbf{y}}|^2 = 2(|\overline{\mathbf{x}}|^2 + |\overline{\mathbf{y}}|^2), \forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} \in V$$
(3.6)

Los elementos pueden ser de cualquier espacio vectorial, se utilizaron vectores por comodidad.

## Ángulo entre dos vectores

Dado  $\overline{\mathbf{x}}$ ,  $\overline{\mathbf{y}}$ :

$$\cos(\theta) = \frac{(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}})}{|\overline{\mathbf{x}}| \cdot |\overline{\mathbf{y}}|}$$
(3.7)

Con  $\theta \in [0, \pi], \forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} \neq 0$  para espacios vectoriales reales con producto interno.

Los elementos pueden ser de cualquier espacio vectorial, se utilizaron vectores por comodidad.

## Complemento ortogonal

Sea 
$$A \subset V_K \cdot A^{\perp} = \{ \overline{\mathbf{x}} \in V_K | (\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) = 0, \forall \overline{\mathbf{y}} \in A \}$$

Para el cálculo del complemento ortogonal a un subespacio de dimensión finita, alcanza con exigir la ortogonalidad a un sistema de generadores

Los elementos pueden ser de cualquier espacio vectorial, se utilizaron vectores por comodidad.

Álgebra II (61.08) Página 9 de 18

## Distancia entre vectores

Dados  $\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}$ , se define la función distancia como:

$$d: V_R \times V_R \to R^+: d(\overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}}) = |\overline{\mathbf{x}} - \overline{\mathbf{y}}| = |\overline{\mathbf{y}} - \overline{\mathbf{x}}|$$
(3.8)

Los elementos pueden ser de cualquier espacio vectorial, se utilizaron vectores por comodidad.

×

## 3.4. Matriz asociada al producto interno

## Matriz de producto interno

Sea  $B=\{\overline{\mathbf{v}}_1,\ldots,\overline{\mathbf{v}}_k\}$  base de  $V_K$ . Entonces  $G\in K^{k\times k}$ ,  $g_{ij}=(\overline{\mathbf{v}}_i,\overline{\mathbf{v}}_j)$  es la matriz de producto interno:

$$G = \begin{bmatrix} |\overline{\mathbf{v}}_1|^2 & \dots & (\overline{\mathbf{v}}_1, \overline{\mathbf{v}}_k) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ (\overline{\mathbf{v}}_k, \overline{\mathbf{v}}_1) & \dots & |\overline{\mathbf{v}}_k|^2 \end{bmatrix}$$
(3.9)

Si B es base de  $V_K$  y G es la matriz del producto interno en esa base, entonces  $\forall \overline{\mathbf{x}}, \overline{\mathbf{y}} \in V$ :

$$(\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{y}}) = C_B^H(\bar{\mathbf{x}}) \cdot G \cdot C_B(\bar{\mathbf{y}})$$
(3.10)

Y

## Propiedades de la matriz de producto interno

Dada la matriz G de producto interno se tiene que:

$$g_{ii} \ge 0, \forall i = 1, \dots, k \tag{3.11}$$

$$G^H = H (3.12)$$

$$G$$
 es definida positiva (3.13)

$$\exists G^{-1} \tag{3.14}$$

$$G$$
 de una Base Ortogonal (BOG) es una matriz diagonal (3.15)

G de una Base Ortonornal (BON) es una matriz identidad (3.16)

X

## 4. Proyecciones y matrices de proyección

## 4.1. Propiedades de la proyección

## Propiedades de la proyección

Sea  $S \subset VyS^{\perp}$  su complemento ortogonal, entonces  $\forall \overline{\mathbf{x}} \in V$ :

$$\overline{\mathbf{x}} = \underbrace{\overline{\mathbf{u}}}_{\in S} + \underbrace{\overline{\mathbf{v}}}_{\in S^{\perp}} = P_S(\overline{\mathbf{x}}) + P_S^{\perp}(\overline{\mathbf{x}}) \tag{4.1}$$

Se definen las siguientes propiedades:

- $P_S(\overline{\mathbf{x}})$  es el vector de S mas próximo a  $\overline{\mathbf{x}}$
- $P_S(\overline{\mathbf{v}}) = \overline{\mathbf{v}} \Longleftrightarrow \overline{\mathbf{v}} \in S \text{ y además } P_S(\overline{\mathbf{w}}) = 0 \Longleftrightarrow \overline{\mathbf{w}} \in S^{\perp}$
- Por pitágoras:  $|\overline{\mathbf{x}}|^2 = |P_S(\overline{\mathbf{x}})|^2 + |P_S^{\perp}(\overline{\mathbf{x}})|^2, \forall x \in V$
- $|P_S(\overline{\mathbf{x}})| \leq |\overline{\mathbf{x}}|$ . Si  $|P_S(\overline{\mathbf{x}})| = |\overline{\mathbf{x}}|$  entonces  $\overline{\mathbf{x}} \in S$
- $d(\overline{\mathbf{x}}, S) = |P_S^{\perp}(\overline{\mathbf{x}})|$
- $d(\overline{\mathbf{x}}, S^{\perp}) = |P_S(\overline{\mathbf{x}})|$

## X

## 4.2. Proyección y reflexión

## Proyección y reflexión

Sea S un subespacio de V, y  $B = \{\overline{\mathbf{v}}_1, \dots, \overline{\mathbf{v}}_k\}$  una base ortogonal (BOG) de S. Entonces  $\forall \overline{\mathbf{x}} \in V$ :

$$P_S(\overline{\mathbf{x}}) = \sum_{i=1}^k \frac{(\overline{\mathbf{v}}_i, \overline{\mathbf{x}})}{(\overline{\mathbf{v}}_i, \overline{\mathbf{v}}_i)} \overline{\mathbf{v}}_i$$
(4.2)

$$R_S(\overline{\mathbf{x}}) = 2P_S(\overline{\mathbf{x}}) - \overline{\mathbf{x}} = 2P_S(\overline{\mathbf{x}}) - \left(P_S(\overline{\mathbf{x}}) + P_S^{\perp}(\overline{\mathbf{x}})\right) = P_S(\overline{\mathbf{x}}) - P_S^{\perp}(\overline{\mathbf{x}}) = \overline{\mathbf{x}} - 2P_S^{\perp}(\overline{\mathbf{x}})$$
(4.3)

N

#### 4.2.1. Proyección y transformaciones lineales

### Proyecciones y Transformaciones lineales

Sea  $T:V_K\to V_K$  una transformación lineal tal que:

$$Im(P_S) = S (4.4)$$

$$Nul(P_S) = S^{\perp} \tag{4.5}$$

 $Y \text{ sea } B = \{ \underbrace{\overline{\mathbf{v}}_1, \dots, \overline{\mathbf{v}}_q}_{\in S}, \underbrace{\overline{\mathbf{v}}_{q+1}, \dots, \overline{\mathbf{v}}_n}_{\in S^\perp} \} \text{ una base de V, entonces la matriz de la transformación lineal es: }$ 

$$[P_S]_B = \begin{bmatrix} 1 & & \dots & 0 \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & 1 & & \\ & & & 0 & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ 0 & \dots & & & 0 \end{bmatrix}$$
(4.6)

Tantos 1 como la dimensión del espacio sobre el cual proyecto, y tantos 0 como la dimensión del complemento ortogonal.

*Nota:* La matriz de un operador proyección en una Base Ortonormal (BON) es una matriz de proyección. En cualquiera otra base, no lo es.



### 4.2.2. Reflexión y transformaciones lineales

## Proyecciones y Transformaciones lineales

Sea  $T:V_K\to V_K$  una transformación lineal tal que:

$$T(\overline{\mathbf{v}}) = \overline{\mathbf{v}}, \forall \overline{\mathbf{v}} \in S \tag{4.7}$$

$$T(\overline{\mathbf{v}}) = -\overline{\mathbf{v}}, \forall \overline{\mathbf{v}} \in S^{\perp} \tag{4.8}$$

 $\text{Y sea } B = \{ \underbrace{\overline{\mathbf{v}}_1, \dots, \overline{\mathbf{v}}_q}_{\in S}, \underbrace{\overline{\mathbf{v}}_{q+1}, \dots, \overline{\mathbf{v}}_n}_{\in S^\perp} \} \text{ una base de V, entonces la matriz }$ 

de la transformación lineal es:

$$[T]_{B} = \begin{bmatrix} 1 & & \dots & 0 \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & 1 & & \\ & & & -1 & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ 0 & \dots & & & -1 \end{bmatrix}$$
(4.9)

Tantos 1 como la dimensión del espacio sobre el cual proyecto, y tantos -1 como la dimensión del complemento ortogonal.

*Nota:* La matriz de un operador proyección en una Base Ortonormal (BON) es una matriz de proyección. En cualquiera otra base, no lo es.

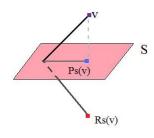


Figura 4.1: Proyección y reflexión

X

Álgebra II (61.08) Página 12 de 18

#### 4.3. Matriz de Householder

## Propiedades de la proyección

La matriz de reflexión sobre un subespacio de dimensión n-1 que es ortogonal a un vector  $\overline{\mathbf{w}}$  en un espacio de dimensión n se puede obtener mediante la expresión:

$$H = I_d - 2\frac{\overline{\mathbf{w}} \cdot \overline{\mathbf{w}}^T}{\overline{\mathbf{w}}^T \cdot \overline{\mathbf{w}}}$$

$$\tag{4.10}$$

Dicha matriz tiene las siguientes propiedades:

- Es involutiva:  $H \circ H = I_d$
- Es simétrica:  $H^T = H$
- Es inversible:  $\exists H^{-1} \ y \ \exists H^{-1} = H$
- Es ortogonal:  $H^TH = HH^T = I_d$

## Rotaciones en $\mathbb{R}^3$

## Rotaciones en $R^3$

Sea  $B = {\bar{\mathbf{v}}_1, \bar{\mathbf{v}}_2, \bar{\mathbf{v}}_3}$  una Base Ortonormal (BON) de  $R^3$  y sea T la rotación  $\theta$  grados alrededor del eje  $v_i$ :

Rotación sobre 
$$\overline{\mathbf{v}}_2 : [T]_B = \begin{bmatrix} \cos(\theta) & 0 & -\sin(\theta) \\ 0 & 1 & 0 \\ \sin(\theta) & 0 & \cos(\theta) \end{bmatrix}$$
 (4.12)

Rotación sobre 
$$\overline{\mathbf{v}}_3 : [T]_B = \begin{bmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) & 0 \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
 (4.13)

(4.14)

#### 4.5. Proceso de Gram-Schmidt

### Proceso de Gram-Schmidt

Dada una base  $\{\overline{\mathbf{x}}_1,\overline{\mathbf{x}}_2,\ldots,\overline{\mathbf{x}}_p\}$  para un subespacio  $W\in R^n$  defina:

1. 
$$\overline{\mathbf{v}}_1 = \overline{\mathbf{x}}_1$$

2. 
$$\overline{\mathbf{v}}_2 = \overline{\mathbf{x}}_2 - \frac{\overline{\mathbf{x}}_2 \cdot \overline{\mathbf{v}}_1}{\overline{\mathbf{v}}_1 \cdot \overline{\mathbf{v}}_1} \overline{\mathbf{v}}_1$$

3. 
$$\overline{\mathbf{v}}_p = \overline{\mathbf{x}}_p - \sum_{i=1}^{p-1} \frac{\overline{\mathbf{x}}_p \cdot \overline{\mathbf{v}}_i}{\overline{\mathbf{v}}_i \cdot \overline{\mathbf{v}}_i} \overline{\mathbf{v}}_i$$

Entonces  $\{\overline{\mathbf{v}}_1, \overline{\mathbf{v}}_2, \dots, \overline{\mathbf{v}}_p\}$  es una Base Ortogonal (BOG) de W.

Si luego se divde a cada componente por la norma de la base se obtiene una Base Ortogonal (BON) de W.

## 4.6. Matrices de proyección

## Matriz de proyección

Utilizando el producto interno canónico de sobre  $K^n$ , con K = R o K = C.

 $P \in K^{n \times n}$  es una matriz de proyección si y solo si:

$$P^2 = P \tag{4.15}$$

$$P^H = P (4.16)$$

Dicha matriz tiene las siguientes propiedades:

- $\operatorname{Col}(P) = \operatorname{Nul}(P)^{\perp}$
- $\bullet \ P \cdot y = y \Longleftrightarrow y \in \operatorname{Col}(P)$
- Si  $P_S$  es matriz de proyección sobre S y  $P_S^{\perp}$  es matriz de proyección sobre  $S^{\perp}$  entonces  $P_S + P_S^{\perp} = I_d$
- Las columnas de P son una base del espacio sobre el cual proyectan
- rango $(P) = \operatorname{tr}(P)$
- $\det P \neq 0$  si  $P \neq I_d$
- Si  $P_1$  y  $P_2$  son matrices de proyección y  $P_1 \cdot P_2 = P_2 \cdot P_1 = 0$ , entonces  $P_1 + P_2$  es matriz de proyección y rango $(P_1 + P_2) = \text{rango}(P_1) + \text{rango}(P_2)$

Obtención de la matriz de proyección:

- 1. Sea Q una matriz cuyas columnas son una Base Ortonormal (BON) de  $S \subset V$ . Entonces la única matriz de proyección sobre S es  $[P_S] = Q \cdot Q^T$ . La matriz de proyección sobre  $S^{\perp}$  es  $[P_S^{\perp}] = I_d [P_S]$
- 2. Sea  $B=\{\overline{\mathbf{v}}_1,\ldots,\overline{\mathbf{v}}_q\}$  una base de S, y A la matriz que tiene por columnas a  $\overline{\mathbf{v}}_1,\ldots,\overline{\mathbf{v}}_q$ . Entonces la única matriz de proyección sobre S se obtiene mediante  $[P_S]=A\left(A^HA\right)^{-1}A^H=AA^\#$



## 4.7. Inversas y pseudoinversas

#### Propiedades de la pseudoinversa

Sea  $A \in K^{n \times q} | \operatorname{rango}(A) = q$ . La matriz pseudoinversa de A es  $A^{\#} = (A^H A)^{-1} A^H$ :

- Si A es cuadrada invertible,  $A^{-1} = A^{\#}$
- $A^\# \in R^{q \times n}$
- $A^{\#}A = I_{d_{(q)}}$
- $AA^{\#} = [P]_{Col(A)}$
- $\operatorname{Nul}(AA^{\#}) = [\operatorname{Col}(A)]^{\perp}$

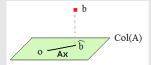
×

## 4.8. Cuadrados mínimos

## Cuadrados mínimos

Sea  $A \in K^{n \times q}, \overline{\mathbf{x}} \in K^q, \overline{\mathbf{b}} \in R^n$ . Si Ax = b tiene una solución extra, entonces  $\overline{\mathbf{b}} \in \operatorname{Col}(A)$ . Si  $b \notin \operatorname{Col}(A)$ , intentamos hallar una solución  $\hat{\overline{\mathbf{x}}} \in K^q$  (la solución por **cuadrados mínimos**) tal que:

- $|A\hat{\overline{\mathbf{x}}} \overline{\mathbf{b}}| < |A\overline{\mathbf{u}} \overline{\mathbf{b}}|, \forall \overline{\mathbf{u}} \in K^q$
- $d(A\hat{\overline{\mathbf{x}}}, \overline{\mathbf{b}}) \leq d(A\overline{\mathbf{u}}, \overline{\mathbf{b}}), \forall \overline{\mathbf{u}} \in K^q$
- $|A\hat{\overline{\mathbf{x}}}| \leq |\overline{\mathbf{b}}|$  (Son iguales si  $\overline{\mathbf{b}} \in \operatorname{Col}(A)$ )
- Ecuaciones normales de cuadrados mínimos:  $A^T A \hat{\overline{\mathbf{x}}} = A^T \overline{\mathbf{b}} = \hat{\overline{\mathbf{b}}}$



•  $A\hat{\bar{\mathbf{x}}} = \hat{\bar{\mathbf{b}}} = P_{\operatorname{Col}(A)}(\bar{\mathbf{b}})$  si y solo si:

Figura 4.2: Cuadrados mínimos

$$A\hat{\overline{\mathbf{x}}} \in \operatorname{Col}(A) \tag{4.17}$$

$$\overline{\mathbf{b}} - A\hat{\overline{\mathbf{x}}} \in \operatorname{Col}(A)^{\perp} \tag{4.18}$$

## X

## Propiedades de Cuadrados mínimos

- 1. Si  $\hat{\bar{\mathbf{x}}} = 0$  entonces  $\bar{\mathbf{b}} \in [\operatorname{Col}(A)]^{\perp}$ . La recíproca solo es cierta si A es invertible.
- 2. Si las columnas de A son linealmente independientes, la solución por cuadrados mínimos es única y se obtiene mediante:

$$\hat{\overline{\mathbf{x}}} = (A^T A)^{-1} A^T \overline{\mathbf{b}} = A^\# \overline{\mathbf{b}}$$
(4.19)

Si las columnas de A son linealmente dependientes, el sistema  $A^T A \hat{\overline{\mathbf{x}}} = A^T b$  tiene infinitas soluciones, y éstas son de la forma  $\hat{\overline{\mathbf{x}}} = \hat{\overline{\mathbf{x}}}_p + \hat{\underline{\mathbf{x}}}_n$ 

- 3. Si  $\overline{\mathbf{b}} \in \operatorname{Col}(A)$ , entonces toda solución de  $A\overline{\mathbf{x}} = \overline{\mathbf{b}}$  es una solución exacta y por cuadrados mínimos
- 4. El error de aproximación  $\epsilon$  es igual a  $|\overline{\mathbf{b}} \hat{\overline{\mathbf{b}}}|$



## 4.8.1. Norma mínima

#### Pseudoinversa de Moore-Pensore

La solución por cuadrados mínimos de norma mínima pertenece al espacio Fil(A)y se obtiene como:

$$\tilde{\overline{\mathbf{x}}} = A^{+} \overline{\mathbf{b}} \tag{4.20}$$

Siendo  $A^+$  la pseudoinversa de Moore-Penrose de A.



Álgebra II (61.08)

## 4.9. Regresión lineal

### Regresión lineal

Sean los puntos  $\overline{\mathbf{P}}_i = (x_i, y_i)$  con  $i = 1, 2, \dots, n$ . La recta que mejor aproxima a los puntos es:

$$\overline{\mathbf{y}} = \alpha_0 \overline{\mathbf{1}} + \alpha_1 \overline{\mathbf{x}} \tag{4.21}$$

Y los coeficientes  $\alpha_i$  se obtienen resolviendo el sistema:

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

$$(4.22)$$

Si se aproxima por una parábola se agrega otro nivel de complejidad, con  $y=\alpha_2 x^2+\alpha_1 x+\alpha_0$ , lo que implica una columna adicional a la matriz para los términos cuadráticos, una fila adicional para la constante  $\alpha_2$  en la variable.

Se siguen agregando columnas a la matriz y filas al vector tantas veces como grados de complejidad se necesiten.



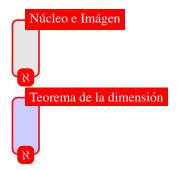
## 5. Transformaciones lineales

Sea  $T \in \ell(V_K, W_K)$  y  $A = [T]_{BC}$  con B base de V y C base de W la matriz de T.

## 5.1. Condiciones para las Transformaciones lineales

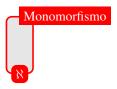


## 5.2. Núcleo e Imágen



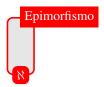
## 5.3. Clasificación de las Transformaciones lineales

#### 5.3.1. Monomorfismo(Inyectividad)



Álgebra II (61.08) Página 16 de 18

## 5.3.2. Epimorfismo(Sobreyectividad)



## 5.3.3. Isomorfismo(Biyectividad)



## 5.4. Matriz asociada a una Transformación lineal



## 5.5. Teorema fundamental de las Transformaciones lineales



## 5.6. Composición de Transformaciones lineales



## 5.7. Operadores lineales



Álgebra II (61.08) Página 17 de 18

- **6.** Autovalores y Autovectores
- 7. Matrices hermíticas y simétricas
- 8. Formas cuadráticas
- 9. Descomposición en Valores Singulares (DVS)
- 10. Ecuaciones diferenciales
- 11. Sistemas de Ecuaciones diferenciales lineales

Álgebra II (61.08) Página 18 de 18