

Ayudantía N<sup>o</sup> 2 - Álgebra Lineal  
SISTEMA DE ECUACIONES

## Resumen

Un sistema de  $n$  ecuaciones y  $m$  incógnitas se puede escribir de la forma  $Ax = b$ , tal que  $A$  es una matriz de  $n \times m$  asociada al sistema, con  $b \in \mathbb{R}^n$  y  $x \in \mathbb{R}^m$ . Además,  $[A \ b]$  es la matriz ampliada del sistema.

### Forma Escalonada (F.E.):

1.  $a_{1,1} \neq 0$ .
2. Si el pivote de la fila  $i$  está en la columna  $j$ , entonces el pivote de la fila  $i+1$  está en la columna  $k$ , tal que  $j < k$ .
3. Las filas nulas están al final de la matriz.

### Forma Escalonada Reducida (F.E.R.):

1. Está en la F.E.
2. Todos los pivotes son iguales a 1.
3. Los vectores columna que contienen pivotes son canónicos.

### Operaciones Fila:

1. Tipo I: Intercambiar dos filas:  $F_i \leftrightarrow F_j$ .
2. Tipo II: Multiplicar una fila por un escalar no nulo:  $F_i \rightarrow \lambda F_i$ .
3. Tipo III: Sumar a una fila, un múltiplo escalar de otra:  $F_i \rightarrow F_i + \lambda F_j$ .

Un sistema  $Ax=b$  es homogéneo si  $b = \vec{0}$  y no homogéneo si  $b \neq \vec{0}$ . El sistema es consistente si tiene solución (única o infinita) e inconsistente si no tiene solución.

Para el caso  $b = \vec{0}$ , el sistema es consistente y de solución única si la F.E. de  $A$  tiene  $m$  pivotes; de lo contrario es consistente y de infinitas soluciones.

Para el caso  $b \neq \vec{0}$ , el sistema es consistente y de solución única si y sólo si la F.E.R. de  $[A \ b]$  tiene  $m$  pivotes, si tiene menos es consistente y de infinitas soluciones. El sistema es inconsistente si y sólo si la F.E.R. de  $[A \ b]$  tiene una fila de la forma  $[0 \ \dots \ 0 \ \alpha]$ , donde  $\alpha \neq 0$ .

## Ejercicios

1. Sean  $v_1, v_2 \in \mathbb{R}^n$ . Demuestre que  $\{v_1, v_2\}$  es L.I. si y sólo si  $\{v_1 - 2v_2, 5v_2 - v_1\}$  es L.I.
2. Demuestre que si  $v_3$  es combinación lineal de  $v_1$  y  $v_2$ , entonces:

$$\langle \{v_1, v_2, v_3\} \rangle = \langle \{v_1, v_2\} \rangle$$

3. Encuentre una matriz A tal que:

$$A \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x - y \\ x + y + 2w \end{bmatrix}$$

4. Demuestre que si un sistema de ecuaciones tiene dos soluciones distintas, entonces tiene una cantidad infinita de soluciones.

5. Encuentre la forma escalonada reducida y el rango de las siguientes matrices:

$$\text{a) } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & -2 \\ 3 & 0 & 0 & 1 \\ 4 & 4 & 0 & 2 \\ 1 & 2 & 0 & -3 \end{pmatrix} \quad \text{b) } B = \begin{pmatrix} -2 & 2 & 0 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 4 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 1 & -3 \\ -1 & 1 & 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\text{c) } C = \begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix} \quad \text{d) } D = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & -4 & 0 & -1 \\ 2 & -3 & 3 & 0 & -4 \end{pmatrix}$$

NOTA: Para revisar los resultados pueden ocupar el siguiente comando en Matlab:

$$A = [1 \ 0 \ 1 \ -2; 3 \ 0 \ 0 \ 1; 4 \ 4 \ 0 \ 2; 1 \ 2 \ 0 \ -3] \\ \text{rref}(A)$$

6. Resolver los siguientes sistemas de ecuaciones:

(a)

$$\begin{aligned}x_2 - x_3 &= 2 \\x_1 + 2x_2 + x_4 &= 8 \\2x_1 + 2x_2 + x_3 &= 11 \\x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 4x_4 &= 11\end{aligned}$$

(b)

$$\begin{aligned}x_1 + x_3 - x_4 &= 0 \\x_1 + 3x_3 - 3x_4 &= 0 \\2x_1 + x_2 + x_4 &= 0 \\x_2 + 2x_3 - x_4 &= 0\end{aligned}$$

7. Encuentre la solución general del siguiente sistema de ecuaciones.

$$\begin{aligned}-x_1 + 3x_2 + 2x_4 &= 1 \\4x_1 - 12x_2 + 2x_3 - 4x_4 &= -4 \\-7x_1 + 21x_2 + 2x_3 + 18x_4 &= 7\end{aligned}$$

NOTA: Para comprobar los resultados de los ejercicios la forma  $Ax=b$  con Matlab:

$$x = A \setminus b$$

8. Determine si existen valores de  $a \in \mathbb{R}$  tal que el sistema  $Ax = b$ :

(i) no tenga solución (ii) tenga solución única (iii) tenga infinitas soluciones, donde

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & -1 & a \end{bmatrix} \text{ y } b = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ a \\ 1 \end{bmatrix}$$

Ayudantía Examen - Álgebra Lineal  
VALORES Y VECTORES PROPIOS

## Resumen

- **Valores Propios**

Se dice que  $\lambda \in \mathbb{R}$  es un valor propio de  $A$  si se cumple lo siguiente:

$$|A - \lambda I| = 0$$

- **Vectores Propios**

Se dice que  $v_i$  es un vector propio asociado a un valor propio  $\lambda_i$  si se cumple lo siguiente:

$$Av_i = \lambda v_i$$

Esto significa que para obtener el vector propio asociado se debe resolver:

$$v_i = \ker(A - \lambda I)$$

- **Multiplicidad Algebraica**

Es la multiplicidad como raíz del valor propio en el polinomio característico. En otras palabras, es el número de veces que aparece repetido el valor propio.

- **Multiplicidad Geométrica**

Es la dimensión de  $\ker(A - \lambda I)$ . En otras palabras, es el número de vectores propios asociados a un vector propio.

## ■ Diagonalización

Una matriz  $A$  es diagonalizable si:

- Se puede expresar de la forma  $A = VDV^{-1}$ .
- Para cada valor propio, la multiplicidad algebraica es igual a la multiplicidad geométrica. Es decir, tiene  $n$  vectores propios L.I.
- El polinomio característico tiene  $n$  raíces reales y distintas. Es decir, tiene  $n$  valores propios distintos.

## ■ Notas

- No todas las matrices son diagonalizables.
- Una matriz diagonalizable no es necesariamente invertible. No tiene relación.
- Una matriz  $A$  no es invertible si y sólo si  $0$  no es un valor propio asociado.
- En una matriz  $A$  simétrica, los valores propios de  $A$  son iguales a los de  $A^T$ .
- En una matriz  $A$  simétrica, si todos los valores propios son positivos, significa que  $A$  es positiva definida.
- La suma de los valores propios asociados a una matriz  $A$  son la suma de los elementos de la diagonal de dicha matriz.
- El producto de los valores propios asociados a una matriz  $A$  son el determinante de la matriz  $A$ .

## Ejercicios

1. **Ker Complicado.** Sea  $A = \begin{bmatrix} 0 & \alpha & \alpha \\ \alpha & 0 & \alpha \\ \alpha & \alpha & 0 \end{bmatrix}$  con  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

- a) Decida justificadamente si  $A$  es diagonalizable.  
b) Calcule  $\ker(A^\beta - \alpha^\beta I)$ , donde  $\beta \in \mathbb{N}$ .

### SOLUCIÓN:

Una forma para demostrar que  $A$  es diagonalizable es mostrar que se puede descomponer en:  $A = PDP^{-1}$ . Es decir, debemos comprobar que cada valor propio tiene un vector propio asociado.

Partimos buscando los valores propios:

$$|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} -\lambda & \alpha & \alpha \\ \alpha & -\lambda & \alpha \\ \alpha & \alpha & -\lambda \end{vmatrix} = -\lambda(\lambda^2 - \alpha^2) - \alpha(-\alpha\lambda - \alpha^2) + \alpha(\alpha\lambda + \alpha^2) = 0$$

$$\rightarrow |A - \lambda I| = -(\lambda + \alpha)^2(\lambda - 2\alpha) = 0.$$

$$\therefore \lambda_1 = \lambda_2 = -\alpha \quad y \quad \lambda_3 = 2\alpha$$

Ahora buscamos el vector propio asociado a cada valor propio:

$$\ker(A + \alpha I) \rightarrow \begin{bmatrix} \alpha & \alpha & \alpha \\ \alpha & \alpha & \alpha \\ \alpha & \alpha & \alpha \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} \alpha & \alpha & \alpha \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \ker(A + \alpha I) = \left\langle \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$$\ker(A - 2\alpha I) \rightarrow \begin{bmatrix} -2\alpha & \alpha & \alpha \\ \alpha & -2\alpha & \alpha \\ \alpha & \alpha & -2\alpha \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} \alpha & -1/2\alpha & -1/2\alpha \\ 0 & \alpha & -\alpha \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \ker(A - 2\alpha I) = \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$

Entonces, como cada valor propio tiene un vector propio asociado, podemos afirmar que A es diagonalizable.

Ahora, buscamos  $\ker(A^\beta - \alpha^\beta I)$ :

De la parte anterior, sabemos que A se puede descomponer en:  $A = PDP^{-1}$ , con

$$D = \begin{bmatrix} -\alpha & 0 & 0 \\ 0 & -\alpha & 0 \\ 0 & 0 & 2\alpha \end{bmatrix} \text{ y } P = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Por lo tanto,  $A^\beta$  se puede escribir de la siguiente forma:

$$A^\beta = (PDP^{-1})(PDP^{-1})(PDP^{-1})\dots(PDP^{-1}) \quad / \beta \text{ veces}$$

Además, como sabemos que  $PP^{-1} = P^{-1}P = I$  podemos llegar a que:

$$A^\beta = PD^\beta P^{-1}$$

Calculamos  $A^\beta - \alpha^\beta I$ :

$$\begin{aligned} A^\beta - \alpha^\beta I &= PD^\beta P^{-1} - \alpha^\beta PP^{-1} \\ \rightarrow A^\beta - \alpha^\beta I &= P(D^\beta - \alpha^\beta I)P^{-1} \end{aligned}$$

Entonces, el cálculo de  $\ker(A^\beta - \alpha^\beta I)$  se reduce a calcular  $\ker(P(D^\beta - \alpha^\beta I)P^{-1})$ , pero cabe destacar lo siguiente:

$$\ker(A^\beta - \alpha^\beta I) \rightarrow (A^\beta - \alpha^\beta I)\vec{x} = \vec{0}$$

$$\ker(P(D^\beta - \alpha^\beta I)P^{-1}) \rightarrow (P(D^\beta - \alpha^\beta I)P^{-1})\vec{x} = \vec{0} \rightarrow (D^\beta - \alpha^\beta I)\vec{y} = \vec{0}$$

Donde  $\vec{y} = P^{-1}\vec{x}$ .

Nota: P no se considera en el último cálculo, ya que no influye. P es una matriz formada por vectores LI.

Calculamos  $\ker(D^\beta - \alpha^\beta I)$ :

$$D^\beta - \alpha^\beta I \rightarrow \begin{bmatrix} (-\alpha)^\beta & 0 & 0 \\ 0 & (-\alpha)^\beta & 0 \\ 0 & 0 & (2\alpha)^\beta \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \alpha^\beta & 0 & 0 \\ 0 & \alpha^\beta & 0 \\ 0 & 0 & \alpha^\beta \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} [(-1)^\beta - 1]\alpha^\beta & 0 & 0 \\ 0 & [(-1)^\beta - 1]\alpha^\beta & 0 \\ 0 & 0 & [2^\beta - 1]\alpha^\beta \end{bmatrix}$$

Notamos que debemos analizar para  $\beta$  par e impar:

$\beta$  par:

$$D^\beta - \alpha^\beta I \rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & [2^\beta - 1]\alpha^\beta \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \ker(D^\beta - \alpha^\beta I) = \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle \quad \therefore \ker(A^\beta - \alpha^\beta I) = \left\langle \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$\beta$  impar:

$$D^\beta - \alpha^\beta I \rightarrow \begin{bmatrix} -2\alpha^\beta & 0 & 0 \\ 0 & -2\alpha^\beta & 0 \\ 0 & 0 & [2^\beta - 1]\alpha^\beta \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \ker(D^\beta - \alpha^\beta I) = \left\langle \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle \quad \therefore \ker(A^\beta - \alpha^\beta I) = \left\langle \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$



**2. Demostración con Valores Propios.** Sea  $A_{3 \times 3}$ , una matriz simétrica que tiene los siguientes valores propios:

$$\begin{aligned}\lambda_1 &= \alpha \\ \lambda_2 &= \beta \\ \lambda_3 &= \beta + 3\end{aligned}$$

Donde  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  y  $\beta > \alpha$ .

Demostrar que existe un  $\gamma \in \mathbb{R}$  y determinar las condiciones necesarias para que la matriz  $A - (3\gamma - 2\beta)I$  sea negativa definida.

SOLUCIÓN:

Otra forma de ver la clasificación de matrices, es analizar los valores propios de la matriz en cuestión.

En este caso tenemos ya sabemos cuales son los valores propios de  $A$ . Ahora, como  $A$  es simétrica también sabemos cuales son los valores propios de  $A - (3\gamma - 2\beta)I$ :

$$\begin{aligned}A &\rightarrow \lambda_1 = \alpha, \quad \lambda_2 = \beta \quad \text{y} \quad \lambda_3 = \beta + 3 \\ A - (3\gamma - 2\beta)I &\rightarrow \lambda_1 = \alpha - (3\gamma - 2\beta), \quad \lambda_2 = \beta - (3\gamma - 2\beta) \quad \text{y} \quad \lambda_3 = \beta + 3 - (3\gamma - 2\beta)\end{aligned}$$

Finalmente:

$$\lambda_1 = \alpha + 2\beta - 3\gamma, \quad \lambda_2 = 3\beta - 3\gamma \quad \text{y} \quad \lambda_3 = 3\beta - 3\gamma + 3$$

Ahora, para que  $A - (3\gamma - 2\beta)I$  sea negativa definida cada valor propio debe ser negativo:

$$\lambda_1 < 0 \rightarrow \gamma > 1/3\alpha + 2/3\beta$$

$$\lambda_2 < 0 \rightarrow \gamma > \beta$$

$$\lambda_3 < 0 \rightarrow \gamma > \beta + 1$$

Con lo anterior notamos que existe un  $\gamma \in \mathbb{R}$  que cumple lo pedido, y la condición va a ser que  $\gamma > \beta + 1$ .

3. **Vector Propio defectuoso.** Sea  $A$ :

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -2 \\ 2 & 6 \end{bmatrix}$$

Calcular  $e^{A^2-I}$ .

SOLUCIÓN:

Para resolver este tipo de ejercicios, lo mejor es ver si  $A$  es diagonalizable. Para eso vamos a hacer lo típico, valores y vectores propios, pero ahora vamos a obtener los estos valores de una manera diferente:

$$Tr(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \quad Det(A) = \prod_{i=1}^n \lambda_i$$

En este caso tenemos:

$$\lambda_1 + \lambda_2 = 8 \quad \lambda_1 \cdot \lambda_2 = 16$$

$$\therefore \lambda_1 = \lambda_2 = 4$$

Ahora buscamos los vectores propios:

$$ker(A - 4I) \rightarrow \begin{bmatrix} -2 & -2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Tenemos un problema, ya que para 2 valores propios sólo tenemos un vector propio, multiplicidad algebraica mayor a multiplicidad geométrica. Por lo tanto, no podemos diagonalizar  $A$  ya que tenemos un vector propio defectuoso.

Pero no todo es tan malo, ya que tenemos otra opción. En un comienzo nosotros queríamos llegar a una matriz de la forma:

$$A = \begin{bmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix}$$

Y podemos notar que  $A$  es similar a una matriz  $J$ , llamada forma canónica de Jordan, que es de la forma:

$$J = \begin{bmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix}$$

Entonces, vamos a poder escribir A de la siguiente forma:

$$A = PJP^{-1}$$

Hay que destacar que P no es igual a la matriz de vectores propios inicial (V).

Ahora comenzamos a resolver de forma análoga al caso normal, sólo que ahora lo vamos a hacer en detalle.

$$AP = PJ$$

$$[Ap_1 | Ap_2] = [\lambda p_1 | p_1 + \lambda p_2]$$

$$\begin{aligned} \rightarrow Ap_1 &= \lambda p_1 & \therefore (A - \lambda I)p_1 &= 0 \\ \rightarrow Ap_2 &= p_1 + \lambda p_2 & \therefore (A - \lambda I)p_2 &= p_1 \end{aligned}$$

Calculamos  $p_1$  y  $p_2$ .

De la primera parte del ejercicio podemos obtener  $p_1$ :

$$p_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

Ahora  $p_2$ :

$$(A - 4I)p_2 = p_1 \rightarrow \begin{bmatrix} -2 & -2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} \cdot p_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$p_2 = \begin{bmatrix} -1/2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Finalmente:

$$P = \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

Por lo tanto:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ -2 & -2 \end{bmatrix}$$

Ahora calculemos  $e^{A^2-I}$ :

$$e^{A^2-I} = P \cdot e^{J^2-I} \cdot P^{-1}$$

Partimos calculando  $e^J$ :

$$e^J = \exp \left\{ \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} \right\} = \exp \left\{ \begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \right\} = \exp \left\{ \begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} \right\} \cdot \exp \left\{ \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \right\}$$

$$e^J = \begin{bmatrix} e^4 & 0 \\ 0 & e^4 \end{bmatrix} \cdot \left\{ \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + \frac{1}{2!} \overbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}^2}^0 + \dots \right\} = \begin{bmatrix} e^4 & 0 \\ 0 & e^4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$e^J = \begin{bmatrix} e^4 & e^4 \\ 0 & e^4 \end{bmatrix}$$

A continuación  $e^{J^2}$ :

$$e^{J^2} = \begin{bmatrix} e^4 & e^4 \\ 0 & e^4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^4 & e^4 \\ 0 & e^4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e^8 & 2e^8 \\ 0 & e^8 \end{bmatrix}$$

Y ahora  $e^{J^2-I}$ :

$$e^{J^2-I} = \begin{bmatrix} e^8 - e & 2e^8 \\ 0 & e^8 - e \end{bmatrix}$$

Finalmente, calculamos  $e^{A^2-I}$ :

$$e^{A^2-I} = \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^8 - e & 2e^8 \\ 0 & e^8 - e \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ -2 & -2 \end{bmatrix}$$

$$e^{A^2-I} = \begin{bmatrix} 1 & -1/2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -4e^8 & e - 5e^8 \\ 2e - 2e^8 & 2e - 2e^8 \end{bmatrix}$$

$$e^{A^2-I} = \begin{bmatrix} -3e^8 - e & -4e^8 \\ 4e^8 & 5e^8 - e \end{bmatrix}$$

4. **Descomposición Espectral.** Para una matriz  $A_{n \times n}$  simétrica que cumpla:

$$A = VDV^T$$

y que su matriz de vectores propios sea ortogonal, se dice que tiene descomposición espectral si puede escribirse de la siguiente forma:

$$A = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i v_i^T$$

Dada la siguiente matriz A, encontrar su descomposición espectral.

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

SOLUCIÓN:

Lo primero que vamos a hacer es diagonalizar A. Para eso, partimos buscando los valores propios:

$$|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 3 - \lambda & 1 & 1 \\ 1 & 3 - \lambda & 1 \\ 1 & 1 & 3 - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

Para obtener los valores propios podemos simplemente sacarlos de la forma tradicional o analizar los ejercicios anteriores para ver que en algunos casos hay métodos más simples.

Del primer ejercicio sabemos que los valores propios son:

$$\lambda_1 = \lambda_2 = -\alpha \quad \text{y} \quad \lambda_3 = 2\alpha \quad / \quad \text{en este caso, con } \alpha = 1$$

Además como A es simétrica, podemos ver el segundo ejercicio y notar que tenemos:

$$A + 3I \rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = -\alpha + 3 \quad \text{y} \quad \lambda_3 = 2\alpha + 3$$

Finalmente:

$$\lambda_1 = \lambda_2 = 2 \quad \text{y} \quad \lambda_3 = 5$$

Ahora, busquemos los vectores propios:

$$\ker(A - 2I) \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \ker(A - 2I) = \left\langle \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$$\ker(A - 5I) \rightarrow \begin{bmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \\ 1 & 1 & -2 \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} 1 & -1/2 & -1/2 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \ker(A - 5I) = \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$

Hay que recordar que  $P$  es ortogonal, por tanto debemos verificar que los vectores que la forman sean ortogonales y luego normalizar. Notamos que  $v_1$  y  $v_2$  no son ortogonales, por eso vamos a ocupar Gram-Schmidt para tener vectores ortogonales:

$$v_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

El último cambio fue sólo para que sea más fácil normalizar. Ahora normalizamos:

$$v_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad v_2 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad v_3 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Finalmente, la descomposición espectral de  $A$  esta dada por:

$$A = 2 \cdot \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} + 2 \cdot \frac{1}{6} \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -2 & 1 & 1 \end{bmatrix} + 5 \cdot \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

5. **Sucesiones Infinitas.** Sea  $A_{2 \times 2}$  una matriz que cumple lo siguiente:

$$\begin{bmatrix} x_{n+1} \\ x_n \end{bmatrix} = A \cdot \begin{bmatrix} x_n \\ x_{n-1} \end{bmatrix} \quad \forall n \in [2, \infty[$$

Además, se define recursivamente la sucesión de la siguiente forma:

$$x_{n+1} = 5/4x_n - 1/4x_{n-1} \quad C.I. \rightarrow x_1 = 1 \text{ y } x_0 = 0$$

Entonces, se pide mostrar:

- i) Si la sucesión converge o no. Si llegase a converger, determinar el vector al cual converge.
- ii) Si la convergencia o divergencia de la sucesión depende de las condiciones iniciales.

SOLUCIÓN:

Lo primero que debemos hacer es buscar la matriz A. En este caso se puede obtener por una simple inspección:

$$\begin{bmatrix} 5/4x_n - 1/4x_{n-1} \\ x_n \end{bmatrix} = A \cdot \begin{bmatrix} x_n \\ x_{n-1} \end{bmatrix} \quad \rightarrow \quad A = \begin{bmatrix} 5/4 & -1/4 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Ahora buscamos valores propios analizando la traza y el determinante de A:

$$\rightarrow \lambda_1 = 1/4 \quad \text{y} \quad \lambda_2 = 1$$

La búsqueda de vectores propios también es trivial:

$$\rightarrow v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix} \quad \text{y} \quad v_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Diagonalizamos A:

$$A = VDV^{-1} \rightarrow A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/4 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1/3 & 1/3 \\ 4/3 & -1/3 \end{bmatrix}$$



Ahora debemos notar lo siguiente:

$$\begin{aligned} A \cdot \begin{bmatrix} x_n \\ x_{n-1} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} x_{n+1} \\ x_n \end{bmatrix} \\ A^2 \cdot \begin{bmatrix} x_{n-1} \\ x_{n-2} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} x_{n+1} \\ x_n \end{bmatrix} \\ &\vdots \\ A^n \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_0 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} x_{n+1} \\ x_n \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Además:

$$A^n = VD^nV^{-1} \rightarrow A^n = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} (1/4)^n & 0 \\ 0 & (1)^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1/3 & 1/3 \\ 4/3 & -1/3 \end{bmatrix}$$
$$n \rightarrow \infty$$

$$A^n = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1/3 & 1/3 \\ 4/3 & -1/3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4/3 & -1/3 \\ 4/3 & -1/3 \end{bmatrix}$$

Es claro que la sucesión converge sin importar el valor de las condiciones iniciales.

Finalmente, buscamos el vector al cual converge la sucesión:

$$\begin{bmatrix} x_{n+1} \\ x_n \end{bmatrix} = A^n \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4/3 & -1/3 \\ 4/3 & -1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4/3 \\ 4/3 \end{bmatrix}$$

Ayudantía Examen - Álgebra Lineal  
ORTOGONALIDAD

## Resumen

### ■ Ortogonalidad

$u$  y  $v$  son ortogonales si su producto interno es cero.

$$u \cdot v = 0$$

### ■ Conjuntos Ortogonales y Ortonormales

- Conjunto Ortogonal: Sea  $S = \{v_1, v_2, \dots, v_n\} \rightarrow v_i \cdot v_j = 0$ .
- Conjunto Ortonormal: Sea  $S$  ortogonal y  $\|v_i\| = 1$ .

### ■ Matrices Ortogonales

Una matriz  $A$  es una matriz ortogonal si es cuadrada y tiene columnas ortonormales.

Una matriz ortogonal cumple:

- $A\vec{u} \cdot A\vec{v} = \vec{u} \cdot \vec{v}$
- $\|A\vec{v}\| = \|\vec{v}\|$

Nota: A este tipo de matrices no se les llama matrices ortonormales.

### ■ Proyecciones

- $U \oplus U^\perp = \mathbb{R}^n$
- P: Proyección ortogonal en  $U$
- P: Proyección ortogonal en  $U^\perp$
- $Im(P) = U \quad ker(P) = U^\perp$
- $Im(Q) = U^\perp \quad ker(Q) = U$

### ■ Matriz de Proyección

- $P + Q = I$
- $P = B(B^T B)^{-1} B^T$

### ■ Matriz de Reflexión

- $R = 2P - I$
- $R^2 = I$
- $R^T = R$

### ■ Gram-Schmidt

Es una forma de transformar una base no ortogonal (U) en una base ortogonal (V).

$$v_1 = u_1$$

$$v_2 = u_2 - \left( \frac{u_2 v_1}{v_1 v_1} \right) v_1$$

$$v_3 = u_3 - \left( \frac{u_3 v_1}{v_1 v_1} \right) v_1 - \left( \frac{u_3 v_2}{v_2 v_2} \right) v_2$$

## ■ Mínimos Cuadrados

Se pretende minimizar la expresión  $\|A\vec{x} - b\|$ . Para eso, debemos proyectar ortogonalmente a  $A\vec{x}$  sobre  $b$ , por lo tanto debemos resolver:

$$A^T A \vec{x} = A^T b$$

Nota: Si  $A^T A$  es invertible, el problema anterior se reduce a:

$$\vec{x} = (A^T A)^{-1} A^T b$$

## ■ Notas

- Los conjuntos ortogonales son L.I.
- Si A y B son matrices ortogonales AB también es una matriz ortogonal.
- Una matriz con columnas ortonormales, pero no cuadrada no es llamada matriz ortogonal.
- Normalizar un vector  $v_i$  significa que su módulo debe ser igual a 1. En la práctica, significa que hay que dividirlo por  $\|v_i\|$ .
- $\ker(A^T) = \text{Im}(A)^\perp$
- $\ker(A^T) \perp \text{Im}(A)$
- $\dim(S \oplus S^\perp) = n$

## Ejercicios

1. **Regresión Lineal.** Se ha hecho un estudio que mide el grado de respuesta de ciertas personas ( $b$ ) frente a 2 tipos de estímulos ( $a_1, a_2$ ).

En la siguiente tabla se adjuntan los datos:

$b$	$a_1$	$a_2$
2	1	0
1	0	0
3	0	1

Para determinar el grado de respuesta esperado, se ha usado el siguiente modelo:

$$b = \alpha_0 + \alpha_1 a_1 + \alpha_2 a_2$$

Entonces, se pide calcular los parámetros  $\alpha_0$ ,  $\alpha_1$  y  $\alpha_2$  mediante el método de mínimos cuadrados para obtener la ecuación del modelo.

### SOLUCIÓN:

Debemos resolver:

$$A^T A \vec{x} = A^T b$$

donde:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{bmatrix} \quad \vec{x} = \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{bmatrix}$$

Calculamos  $A^T A$ :

$$A^T A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Siempre conviene revisar si  $A^T A$  es invertible, ya que en algunos casos resulta muy fácil resolver estos problemas.

En este caso,  $A^T A$  es invertible, ya que  $|A^T A| = 1 \neq 0$ . Por lo tanto vamos a calcular la inversa y el problema se va a reducir a sólo una multiplicación de matrices.

$$(A^T A)^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & 1 \\ -1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

Entonces, debemos calcular:

$$\vec{x} = (A^T A)^{-1} A^T b$$

$$\vec{x} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & 1 \\ -1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$\vec{x} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{bmatrix}$$

Finalmente, tenemos:

$$\begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Y la ecuación del modelo sería:

$$b = 1 + a_1 + 2a_2$$

2. **Proyección Ortogonal.** Dada la siguiente información:

$$\vec{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} \quad \mathbb{V} = \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} \right\rangle$$

Determinar la proyección del vector  $\vec{v}$  sobre el subespacio  $\mathbb{V}$ .

SOLUCIÓN:

Lo primero que debemos hacer es verificar que el subespacio tenga sólo elementos L.I. Es claro que en  $\mathbb{V}$  hay un vector L.D., por lo tanto debemos eliminar el tercer vector.

A continuación, debemos resolver  $A^T \vec{v} = A^T A \vec{x}$ , donde  $A$  es una matriz formada por las bases de  $\mathbb{V}$ .

$$\mathbb{V} = \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle \quad \rightarrow \quad A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Resolvemos  $A^T \vec{v} = A^T A \vec{x}$  :

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \vec{x} \\ \begin{bmatrix} 1 \\ -3 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \cdot \vec{x} \\ \therefore \vec{x} &= \begin{bmatrix} 1/3 \\ -3/2 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Como ya tenemos  $\vec{x}$ , ahora debemos encontrar  $P(\vec{v})$  :

$$P(\vec{v}) = A \cdot \vec{x} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1/3 \\ -3/2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11/6 \\ 1/3 \\ -7/6 \end{bmatrix}$$

A continuación buscamos  $Q(\vec{v})$  :

$$\vec{v} = P(\vec{v}) + Q(\vec{v}) \quad \rightarrow \quad Q(\vec{v}) = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 11/6 \\ 1/3 \\ -7/6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -5/6 \\ 5/3 \\ -5/6 \end{bmatrix}$$

Por lo tanto ya tenemos las proyecciones:

- Proyección de  $\vec{v}$  sobre  $\mathbb{V}$  :  $P(\vec{v}) = \begin{bmatrix} 11/6 \\ 1/3 \\ -7/6 \end{bmatrix}$
- Proyección de  $\vec{v}$  sobre  $\mathbb{V}^\perp$  :  $Q(\vec{v}) = \begin{bmatrix} -5/6 \\ 5/3 \\ -5/6 \end{bmatrix}$

Finalmente comprobamos que  $P(\vec{v})$  y  $Q(\vec{v})$  sean ortogonales:

$$P(\vec{v}) \cdot Q(\vec{v}) = [ 11/6 \quad 1/3 \quad -7/6 ] \cdot \begin{bmatrix} -5/6 \\ 5/3 \\ -5/6 \end{bmatrix} = 0$$

Nota: Cuando se debe proyectar, es mejor hacerlo primero sobre el espacio que tenga menor dimensión, ya que es más fácil.



3. **Dimensiones.** Sea  $A$  una matriz que cumple lo siguiente:

$$\dim(\ker(A)) = 3$$

$$A^T \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad A^T \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Determinar:

- i) Las dimensiones de  $\text{Im}(A)$ ,  $\text{Im}(A^T)$  y  $\ker(A^T)$ .
- ii) Para  $\text{Im}(A)$ , una base ortonormal.

SOLUCIÓN:

Primero debemos ver cuales son las dimensiones de  $A$  y  $A^T$ :

$$A \text{ es de } 4 \times 5 \rightarrow \dim(\ker(A)) + \dim(\text{Im}(A)) = 5$$

$$A^T \text{ es de } 5 \times 4 \rightarrow \dim(\ker(A^T)) + \dim(\text{Im}(A^T)) = 4$$

Hay que recordar que  $\dim(\text{Im}(A)) = \dim(\text{Im}(A^T))$ .

Por lo tanto tenemos:

- $\dim(\ker(A)) = 3$
- $\dim(\ker(A^T)) = 2$
- $\dim(\text{Im}(A)) = 2$
- $\dim(\text{Im}(A^T)) = 2$

Ahora, como sabemos que  $\ker(A^T) = \text{Im}(A)^\perp$ , podemos decir lo siguiente:

$$\text{Im}(A) = \ker(A^T)^\perp = \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle^\perp$$

Buscamos 2 bases para  $Im(A)$ :

$$Im(A) = \left\{ \left[ \begin{array}{c} 1 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{array} \right], \left[ \begin{array}{c} 0 \\ 1 \\ -1 \\ 0 \end{array} \right] \right\}$$

Notamos que estas bases son ortogonales entre si, asique lo único que falta es normalizarlas:

$$Im(A) = \left\{ \left[ \begin{array}{c} 1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 0 \\ -1/\sqrt{2} \end{array} \right], \left[ \begin{array}{c} 0 \\ 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} \\ 0 \end{array} \right] \right\}$$

4. **Matriz de Reflexión.** Sea  $A$ :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 4 & 8 & 12 \end{bmatrix}$$

Calcular la matriz de proyección sobre  $Im(A)^\perp$  y la matriz de reflexión.

SOLUCIÓN:

Primero, debemos notar que  $Im(A)$  tiene una menor dimensión que  $Im(A)^\perp$  ( $1 < 2$ ).

Por lo tanto, es mejor trabajar con  $Im(A)$ , ya que tiene menos trabajo involucrado.

Nota:  $Im(A)$  e  $Im(A)^\perp$  son subespacios ortogonales, y hay que recordar que cumplen:  $P + Q = I$ , por lo tanto da lo mismo con cual trabajar.

Volviendo al ejercicio, tenemos lo siguiente:

$$Im(A) = \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{bmatrix} \right\rangle$$

Calculamos la matriz de proyección sobre  $Im(A)$ :

$$Q_{Im(A)} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{bmatrix} \cdot \left( \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{bmatrix} \right)^{-1} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

$$Q_{Im(A)} = \frac{1}{21} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 2 & 4 & 8 \\ 4 & 8 & 16 \end{bmatrix}$$

Ahora buscamos la matriz de proyección sobre  $Im(A)^\perp$ :

$$P_{Im(A)^\perp} = I - Q_{Im(A)} = \frac{1}{21} \begin{bmatrix} 20 & -2 & -4 \\ -2 & 17 & -8 \\ -4 & -8 & 5 \end{bmatrix}$$

Finalmente, la matriz de reflexión:

$$R = 2P_{Im(A)^\perp} - I = \frac{1}{21} \begin{bmatrix} 19 & -4 & -8 \\ -4 & 13 & -16 \\ -8 & -16 & -11 \end{bmatrix}$$