

**MAT1203 ★ Álgebra Lineal**  
Solución y pauta de corrección del Examen

1. a) [Texto, S 12.5.60]

Encuentre la ecuación cartesiana del plano formado por todos los puntos que equidistan de los puntos  $(1, 1, -2)$  y  $(2, 4, 1)$ .

**Solución:**

Sea  $P$  el punto de coordenadas  $(x, y, z)$ .

La distancia de  $P$  a  $(1, 1, -2)$  es  $\sqrt{(x-1)^2 + (y-1)^2 + (z+2)^2}$ , y la distancia de  $P$  a  $(2, 4, 1)$  es  $\sqrt{(x-2)^2 + (y-4)^2 + (z-1)^2}$ . Si  $P$  equidista de estos dos puntos entonces

$$\sqrt{(x-1)^2 + (y-1)^2 + (z+2)^2} = \sqrt{(x-2)^2 + (y-4)^2 + (z-1)^2},$$

de donde

$$(x-1)^2 + (y-1)^2 + (z+2)^2 = (x-2)^2 + (y-4)^2 + (z-1)^2,$$

lo que simplificado queda

$$2x + 6y + 6z = 15.$$

b) [Texto, S 12.4.50 a y b]

Dados tres vectores no coplanares  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3$  en  $\mathbb{R}^3$ , definimos los vectores  $\mathbf{k}_1, \mathbf{k}_2, \mathbf{k}_3$  por

$$\mathbf{k}_1 = \frac{\mathbf{v}_2 \times \mathbf{v}_3}{\mathbf{v}_1 \cdot (\mathbf{v}_2 \times \mathbf{v}_3)}, \quad \mathbf{k}_2 = \frac{\mathbf{v}_3 \times \mathbf{v}_1}{\mathbf{v}_2 \cdot (\mathbf{v}_3 \times \mathbf{v}_1)}, \quad \mathbf{k}_3 = \frac{\mathbf{v}_1 \times \mathbf{v}_2}{\mathbf{v}_3 \cdot (\mathbf{v}_1 \times \mathbf{v}_2)}.$$

Demuestre que  $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_i = 1$  para  $i = 1, 2, 3$  y que  $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_j = 0$  si  $i, j \in \{1, 2, 3\}$  e  $i \neq j$ .

**Solución:**

Sean  $i, j \in \{1, 2, 3\}$  tales que  $i \neq j$ , y sea  $k$  el tercer elemento de  $\{1, 2, 3\}$ . Vemos que

$$\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_i = \mathbf{v}_i \cdot \frac{\mathbf{v}_j \times \mathbf{v}_k}{\mathbf{v}_i \cdot (\mathbf{v}_j \times \mathbf{v}_k)} = \frac{\mathbf{v}_i \cdot (\mathbf{v}_j \times \mathbf{v}_k)}{\mathbf{v}_i \cdot (\mathbf{v}_j \times \mathbf{v}_k)} = 1.$$

Además

$$\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_j = \mathbf{v}_i \cdot \frac{\mathbf{v}_k \times \mathbf{v}_i}{\mathbf{v}_j \cdot (\mathbf{v}_k \times \mathbf{v}_i)} = \frac{\mathbf{v}_i \cdot (\mathbf{v}_k \times \mathbf{v}_i)}{\mathbf{v}_j \cdot (\mathbf{v}_k \times \mathbf{v}_i)}.$$

Pero  $\mathbf{v}_k \times \mathbf{v}_i$  es un vector perpendicular a  $\mathbf{v}_i$ , por lo que  $\mathbf{v}_i \cdot (\mathbf{v}_k \times \mathbf{v}_i) = 0$ , de donde  $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_j = 0$ .

Otra forma de justificar que  $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_j = 0$  es que  $\mathbf{v}_i \cdot (\mathbf{v}_k \times \mathbf{v}_i)$  es el determinante que tiene por columnas a  $\mathbf{v}_i, \mathbf{v}_k, \mathbf{v}_i$ ; y como dos de estas columnas son iguales el determinante vale cero.

**Puntaje:**

- 1)
  - Por calcular correctamente las distancias entre  $P(x, y, z)$  y cada uno de los puntos dados: 0,5 puntos (en total, 1 punto por ambas distancias).
  - Por plantear que ambas distancias deben ser iguales: 1 punto.
  - Por llegar a la ecuación *cartesiana* del plano (la dada en la solución u otra equivalente): 1 punto.  
Si dan otra ecuación correcta del plano (paramétrica, normal, etc.): 0,5 puntos.
- 2)
  - Por mostrar que *algún par* de vectores  $\{\mathbf{v}_i, \mathbf{k}_i\}$  satisface  $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_i = 1$ , 1 punto.
  - Por mostrar que *algún par* de vectores  $\{\mathbf{v}_i, \mathbf{k}_j\}$  con  $i \neq j$  satisface  $\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{k}_j = 0$ , 1 punto.
  - Por mostrar que estas afirmaciones en realidad se aplican a todos los posibles pares de vectores que nos interesan, se da el último punto (si solo generalizan una se da 0,5 puntos).

A lo anterior se le suma el punto base.

2. a) [Texto, 6.2.29]

Sean  $U$  y  $V$  dos matrices ortogonales de  $n \times n$ . Demuestre que  $UV$  es invertible y que su inversa es  $(UV)^T$ .

**Solución:**

Para probar lo pedido basta probar que  $(UV)(UV)^T = I$ .

En efecto:

Que  $U$  y  $V$  sean ortogonales significa que  $UU^T = VV^T = I$ , por lo que

$$(UV)(UV)^T = (UV)(V^T U^T) = U(VV^T)U^T = UIU^T = UU^T = I.$$

b) [Texto, 6.2.25]

Demuestre que una matriz  $B$  de  $n \times n$  es ortogonal si y solo si, para todo par de vectores  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ , se cumple  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = (B\mathbf{u}) \cdot (B\mathbf{v})$ .

**Solución:**

$\Rightarrow$ ) Si  $B$  es ortogonal entonces  $B^T B = I$ , de donde, dados  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ , se tiene

$$(B\mathbf{u}) \cdot (B\mathbf{v}) = (B\mathbf{u})^T (B\mathbf{v}) = (\mathbf{u}^T B^T) (B\mathbf{v}) = \mathbf{u}^T (B^T B) \mathbf{v} = \mathbf{u}^T I \mathbf{v} = \mathbf{u}^T \mathbf{v} = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v}.$$

$\Leftarrow$ ) Si  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = (B\mathbf{u}) \cdot (B\mathbf{v})$  para todo par de vectores  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ , entonces en particular  $\mathbf{e}_i \cdot \mathbf{e}_j = (B\mathbf{e}_i) \cdot (B\mathbf{e}_j)$  (donde  $\mathbf{e}_i$  es el  $i$ -ésimo vector de la base canónica, o sea, la  $i$ -ésima columna de la matriz identidad).

Pero —si llamamos  $\mathbf{c}_i$  a la  $i$ -ésima columna de  $B$ — esto significa que

$$\mathbf{c}_i \cdot \mathbf{c}_j = (B\mathbf{e}_i) \cdot (B\mathbf{e}_j) = \mathbf{e}_i \cdot \mathbf{e}_j = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j, \\ 0 & \text{si } i \neq j, \end{cases}$$

por lo que  $B$  tiene columnas ortonormales, o sea,  $B$  es una matriz ortogonal.

**Puntaje:**

- 1) ■ Por dar una demostración correcta (esta, u otra), 3 puntos.  
Si la demostración está esencialmente buena, pero tiene algunos errores menores, 2 puntos.
- 2) En cada dirección ( $\Rightarrow$  o  $\Leftarrow$ ):
  - Por dar una demostración correcta (esta, u otra), 1,5 puntos.  
Si la demostración está esencialmente buena, pero tiene algunos errores menores, 1 punto.

A lo anterior se le suma el punto base.

3. [Texto, 6.3.12; 6.4.11, 15]

Sea  $\mathbf{y} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ -3 \\ 4 \end{bmatrix}$ , y sea  $W$  el espacio columna de la matriz  $A = \begin{bmatrix} -1 & 4 \\ 2 & -1 \\ 1 & 0 \\ -2 & 3 \end{bmatrix}$ .

- Encuentre una base ortogonal para  $W$ .
- Determine el punto de  $W$  más cercano a  $\mathbf{y}$ .
- Sea  $Q$  la matriz cuyas columnas son (en orden) los elementos de la base encontrada en (a). Encuentre una matriz  $R$  triangular superior tal que  $A = QR$ .

**Solución:**

- a) Para encontrar una base ortogonal  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\}$  de  $W$ , aplicamos Gram-Schmidt al conjunto  $\{(-1, 2, 1, -2), (4, -1, 0, 3)\}$ . Para ello, debemos:

- Tomar  $\mathbf{v}_1 = (-1, 2, 1, -2)$ .
- Considerar  $\mathbf{p}$  la proyección ortogonal de  $(4, -1, 0, 3)$  sobre  $\text{Gen}\{\mathbf{v}_1\}$ .
- Tomar  $\mathbf{v}_2 = (4, -1, 0, 3) - \mathbf{p}$ .

Haciendo los cálculos,

$$\begin{aligned}\hat{\mathbf{v}}_1 &= \frac{1}{\sqrt{10}}(-1, 2, 1, -2), \\ \mathbf{p} &= ((4, -1, 0, 3) \cdot \hat{\mathbf{v}}_1) \hat{\mathbf{v}}_1 = \frac{1}{10} ((4, -1, 0, 3) \cdot \mathbf{v}_1) \mathbf{v}_1 \\ &= \frac{1}{10} ((4, -1, 0, 3) \cdot (-1, 2, 1, -2)) (-1, 2, 1, -2) \\ &= -\frac{12}{10}(-1, 2, 1, -2) = -\frac{6}{5}(-1, 2, 1, -2), \\ \mathbf{v}_2 &= (4, -1, 0, 3) - \mathbf{p} = (4, -1, 0, 3) + \frac{6}{5}(-1, 2, 1, -2) = \frac{1}{5}(14, 7, 6, 3);\end{aligned}$$

Así, una base ortogonal<sup>1</sup> de  $W$  está dada por cualquier ponderado no nulo de  $\mathbf{v}_1 = (-1, 2, 1, -2)$  y cualquier ponderado no nulo de  $5\mathbf{v}_2 = (14, 7, 6, 3)$ .

De hecho, es más simple renombrar  $\mathbf{v}_2 = (14, 7, 6, 3)$  y tomar como base

$$\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\} = \{(-1, 2, 1, -2), (14, 7, 6, 3)\}$$

En cualquier caso, si se quiere tener una base ortonormal de  $W$ , los vectores adecuados serían  $\hat{\mathbf{v}}_1 = \pm \frac{1}{\sqrt{10}}(-1, 2, 1, -2)$ ,  $\hat{\mathbf{v}}_2 = \pm \frac{1}{290}(14, 7, 6, 3)$ .

---

<sup>1</sup>En todo caso, no toda base ortogonal de  $W$  se obtiene de esta forma. Pero esta es quizás la forma más fácil de obtener una.

b) Buscamos la proyección ortogonal de  $\mathbf{y}$  sobre  $W$ .

De acuerdo al teorema 6.10, si normalizamos la base de (a), la proyección buscada es

$$\text{proy}_W \mathbf{y} = (\mathbf{y} \cdot \hat{\mathbf{v}}_1) \hat{\mathbf{v}}_1 + (\mathbf{y} \cdot \hat{\mathbf{v}}_2) \hat{\mathbf{v}}_2.$$

Una forma equivalente de escribir esto es

$$\begin{aligned} \text{proy}_W \mathbf{y} &= \frac{(\mathbf{y} \cdot \mathbf{v}_1)}{\|\mathbf{v}_1\|^2} \mathbf{v}_1 + \frac{(\mathbf{y} \cdot \mathbf{v}_2)}{\|\mathbf{v}_2\|^2} \mathbf{v}_2 \\ &= \frac{(2, 1, -3, 4) \cdot (-1, 2, 1, -2)}{\|(-1, 2, 1, -2)\|^2} (-1, 2, 1, -2) + \frac{(2, 1, -3, 4) \cdot (14, 7, 6, 3)}{\|(14, 7, 6, 3)\|^2} (14, 7, 6, 3) \\ &= \frac{-11}{10} (-1, 2, 1, -2) + \frac{29}{290} (14, 7, 6, 3) = \frac{-11}{10} (-1, 2, 1, -2) + \frac{1}{10} (14, 7, 6, 3) \\ &= \frac{1}{10} (11 + 14, -22 + 7, -11 + 6, 22 + 3) = \frac{1}{10} (25, -15, -5, 25) = \frac{1}{2} (5, -3, -1, 5) \end{aligned}$$

Otra forma de resolver este problema es planteando el sistema que resulta de considerar  $\text{proy}_W \mathbf{y}$  como combinación lineal de  $\mathbf{v}_1$  y  $\mathbf{v}_2$  (o de las dos columnas de  $A$ ), digamos  $\text{proy}_W \mathbf{y} = \alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2$ , y a partir de aquí plantear el sistema de ecuaciones

$$\begin{aligned} (\text{proy}_W \mathbf{y} - \mathbf{y}) \cdot \mathbf{v}_1 &= 0, \\ (\text{proy}_W \mathbf{y} - \mathbf{y}) \cdot \mathbf{v}_2 &= 0. \end{aligned}$$

o equivalentemente

$$\begin{aligned} (\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2) \cdot \mathbf{v}_1 &= \mathbf{y} \cdot \mathbf{v}_1, \\ (\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2) \cdot \mathbf{v}_2 &= \mathbf{y} \cdot \mathbf{v}_2. \end{aligned}$$

que es lo mismo que

$$\begin{aligned} \alpha \|\mathbf{v}_1\|^2 + \beta (\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_2) &= \mathbf{y} \cdot \mathbf{v}_1, \\ \alpha (\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_2) + \beta \|\mathbf{v}_2\|^2 &= \mathbf{y} \cdot \mathbf{v}_2. \end{aligned}$$

Resolviendo para  $\alpha$  y  $\beta$  y reemplazando en  $\text{proy}_W \mathbf{y} = \alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2$  se obtiene la proyección ortogonal.

c) La respuesta a esta parte depende de la base encontrada en a). Si dicha base es ortonormal ( $\hat{\mathbf{v}}_1 = \frac{1}{\sqrt{10}}(-1, 2, 1, -2)$ ,  $\hat{\mathbf{v}}_2 = \frac{1}{\sqrt{290}}(14, 7.6, 3)$ ), entonces

$$Q = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{10}} & \frac{14}{\sqrt{290}} \\ \frac{2}{\sqrt{10}} & \frac{7}{\sqrt{290}} \\ \frac{1}{\sqrt{10}} & \frac{6}{\sqrt{290}} \\ -\frac{2}{\sqrt{10}} & \frac{3}{\sqrt{290}} \end{bmatrix}$$

Llamemos  $Q_1$  a esta matriz. En este caso, la matriz  $R$  puede ser obtenida como

$$R = Q_1^T A = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{10}} & \frac{2}{\sqrt{10}} & \frac{1}{\sqrt{10}} & -\frac{2}{\sqrt{10}} \\ \frac{14}{\sqrt{290}} & \frac{7}{\sqrt{290}} & \frac{6}{\sqrt{290}} & \frac{3}{\sqrt{290}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 4 \\ 2 & -1 \\ 1 & 0 \\ -2 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{10} & -\frac{6\sqrt{10}}{5} \\ 0 & \frac{\sqrt{290}}{5} \end{bmatrix}.$$

¿Qué pasa si  $Q$  no tiene columnas ortonormales? Por ejemplo, si

$$Q = \begin{bmatrix} -1 & 14 \\ 2 & 7 \\ 1 & 6 \\ -2 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{\sqrt{10}} & \frac{14}{\sqrt{290}} \\ \frac{2}{\sqrt{10}} & \frac{7}{\sqrt{290}} \\ \frac{1}{\sqrt{10}} & \frac{6}{\sqrt{290}} \\ -\frac{2}{\sqrt{10}} & \frac{3}{\sqrt{290}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{10} & 0 \\ 0 & \sqrt{290} \end{bmatrix} = Q_1 D$$

(donde  $D = \begin{bmatrix} \sqrt{10} & 0 \\ 0 & \sqrt{290} \end{bmatrix}$ ) entonces el  $R$  adecuado no es  $Q^T A$  ya que en este caso

$$QQ^T A = (Q_1 D)(D^T Q_1^T) A = Q_1 D^2 Q_1^T A,$$

o sea, aparece un factor  $D^2$  que cambia el producto.

Pero si en lugar de  $Q^T A$  tomamos  $R = (D^{-1})^2 Q^T A$  entonces

$$\begin{aligned} QR &= (Q_1 D)R = (Q_1 D)(D^{-1})^2 Q^T A = Q_1 (DD^{-1}) D^{-1} Q^T A \\ &= Q_1 D^{-1} Q^T A = Q_1 (QD^{-1})^T A = Q_1 Q_1^T A = A. \end{aligned}$$

Así,

$$\begin{aligned} R &= (D^{-1})^2 Q^T A = \begin{bmatrix} \frac{1}{10} & 0 \\ 0 & \frac{1}{290} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 & -2 \\ 14 & 7 & 6 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 4 \\ 2 & -1 \\ 1 & 0 \\ -2 & 3 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \frac{1}{10} & 0 \\ 0 & \frac{1}{290} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 10 & -12 \\ 0 & 58 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{6}{5} \\ 0 & \frac{1}{5} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

**Puntaje:**

- a) Por encontrar una base ortogonal (cualquiera, no necesariamente ortogonal) de  $W$ , 2 puntos.

Si se equivocan al aplicar Gram-Schmidt, *cometiendo algún pequeño error de cálculo*, pero queda en evidencia que tienen claro cómo aplicar el método, 1 punto.

- b) ■ Por plantear correctamente una forma de encontrar la proyección ortogonal, 1 punto.
- Por realizar los cálculos en la forma correcta, 1 punto. Si cometen *pequeños errores de cálculo*, reciben 0,5 puntos.
- c) ■ Por plantear correctamente alguna forma de calcular  $R$  (que sea acorde a la base hallada en a)), 1 punto.
- Si la matriz  $R$  no es consistente con la base encontrada en a), sino que corresponde a otra elección de ponderados de la base, se descuentan 0,5 puntos.
- Por realizar los cálculos en la forma correcta, 1 punto. Si cometen *pequeños errores de cálculo*, reciben 0,5 puntos.

A lo anterior se le suma el punto base.

4. [Texto, 6.6.9]

Un cierto experimento genera los datos  $(1, 3)$ ,  $(2, 5)$  y  $(3, 4)$ . Describa el modelo que da un ajuste de mínimos cuadrados de esos puntos mediante una recta de la forma  $y = Ax + B$ .

**Nota:** Basta que describa el modelo, no es necesario que lo resuelva.

**Solución:**

Se busca una recta de la forma  $y = B + Ax$ .

La *matriz de diseño*  $X$  y el *vector de observaciones*  $\mathbf{y}$  están dados por las ecuaciones

$$X = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

Nos interesa encontrar el *vector de parámetros*  $\beta = \begin{bmatrix} B \\ A \end{bmatrix}$  que es la solución de mínimos cuadrados de  $X\beta = \mathbf{y}$ .

Para esto, es necesario resolver las ecuaciones normales  $X^T X \beta = X^T \mathbf{y}$ , o sea,

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B \\ A \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

**Esto es suficiente para describir completamente el modelo.**

Si se desea resolver completamente el problema, basta realizar las multiplicaciones expresadas en la última ecuación:

$$\begin{bmatrix} 3 & 6 \\ 6 & 14 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B \\ A \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12 \\ 25 \end{bmatrix}.$$

La solución de este sistema es

$$\begin{bmatrix} B \\ A \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 6 \\ 6 & 14 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 12 \\ 25 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7/3 & -1 \\ -1 & 1/2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 12 \\ 25 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1/2 \end{bmatrix}.$$

O sea, la recta de mínimos cuadrados es la recta de ecuación  $y = \frac{1}{2}x + 3$ .

**Puntaje:**

- Por identificar correctamente la matriz de diseño  $X$ , 2 puntos.
- Por identificar correctamente el vector de observaciones  $\mathbf{y}$ , 1 punto.
- Por indicar que las ecuaciones normales que debe cumplir la solución buscada son  $X^T X \beta = X^T \mathbf{y}$ , 1 punto.



- Por escribir explícitamente las ecuaciones normales, por ejemplo

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B \\ A \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 4 \end{bmatrix},$$

2 puntos.

A lo anterior se le suma el punto base.

5. [Texto, 7.1.28]

Demuestre que si  $A$  es una matriz de  $n \times n$  que satisface que para todo  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$  en  $\mathbb{R}^n$  se tiene  $(A\mathbf{x}) \cdot \mathbf{y} = \mathbf{x} \cdot (A\mathbf{y})$ , entonces  $A$  es simétrica.

**Solución:**

Dados  $i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$ , consideremos el caso en que  $\mathbf{x} = \mathbf{e}_i$ ,  $\mathbf{y} = \mathbf{e}_j$  (aquí  $\mathbf{e}_i$  es el  $i$ -ésimo vector de la base canónica, o sea, la  $i$ -ésima columna de la matriz identidad).

Así,  $A\mathbf{x} = A\mathbf{e}_i$  es  $\mathbf{c}_i$ , la  $i$ -ésima columna de  $A$ , y el resultado de  $(A\mathbf{x}) \cdot \mathbf{y} = \mathbf{c}_i \cdot \mathbf{e}_j$  es el  $j$ -ésimo elemento de  $\mathbf{c}_i$ , o sea, es el elemento  $a_{ji}$  de la matriz  $A$ .

Por otra parte,  $\mathbf{x} \cdot (A\mathbf{y}) = \mathbf{e}_i \cdot (A\mathbf{e}_j) = \mathbf{e}_i \cdot \mathbf{c}_j$  es el  $i$ -ésimo elemento de  $\mathbf{c}_j$ , o sea, es el elemento  $a_{ij}$  de la matriz  $A$ .

De esta forma, la condición  $(A\mathbf{x}) \cdot \mathbf{y} = \mathbf{x} \cdot (A\mathbf{y})$  para todo  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$  en  $\mathbb{R}^n$  implica que  $a_{ij} = a_{ji}$  para todo  $i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$ , de donde  $A$  es simétrica.

**Puntaje:**

- Por dar una demostración correcta (esta, u otra), 6 puntos.
- Si la demostración está esencialmente buena, pero tiene algunos errores menores, recibe 5 puntos.
- Una demostración “a medias” (en que está la idea general, pero falta justificar algunos pasos, o hay algunos mal justificados) recibe 3 puntos.
- Una demostración que evidencia que “se tiene la idea” pero no llega ni siquiera a mitad de camino recibe 2 puntos.
- Finalmente, una demostración que no evidencia ni siquiera que se tenga claro qué hay que demostrar o que no hay una idea para demostrarlo, recibe 0 puntos.

A lo anterior se le suma el punto base.

6. Sea  $A = \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ -3 & 9 \end{bmatrix}$ .

- a) Encuentre una matriz  $L$  cuadrada, triangular inferior con números 1 en la diagonal, y una matriz diagonal  $D$  tal que  $A = LDL^T$ .

**Primera Solución:**

Una idea es usar la factorización  $A = LU$ , que nos da

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -3 & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

Necesitamos expresar  $U$  de la forma  $U = DL^T$ , con  $D$  diagonal. Como  $L^T$  es invertible,

$$D = U(L^T)^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

$$\text{Así, } A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -3 & 1 \end{bmatrix}^T = LDL^T.$$

**Segunda Solución:**

Una segunda idea es usar *fuerza bruta* (sí, a veces resulta).

Si es posible escribir  $A$  como  $A = LDL^T$  con  $L$  triangular inferior y 1s en la diagonal, y  $D$  diagonal, entonces existen  $x, y, z \in \mathbb{R}$  que satisfacen

$$\begin{bmatrix} 1 & -3 \\ -3 & 9 \end{bmatrix} = LDL^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ x & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y & 0 \\ 0 & z \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & x \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y & 0 \\ xy & z \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & x \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y & xy \\ xy & x^2y + z \end{bmatrix}.$$

De aquí se deduce que  $y = 1$ ,  $x = -3$  y finalmente  $z = 0$ , de donde

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -3 & 1 \end{bmatrix} \text{ y } D = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \text{ o sea, } A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -3 & 1 \end{bmatrix}^T.$$

- b) Realice un cambio de variable  $\mathbf{x} = P\mathbf{y}$  que transforme la forma cuadrática

$$Q\left(\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} A \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

en una sin términos con producto cruzado (o sea, sin términos con  $x_1x_2$ ).

**Primera Solución:**

Como  $A = LDL^T$ ,

$$Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T (LDL^T) \mathbf{x} = (bfx^T L) D (L^T \mathbf{x}) = (L^T \mathbf{x})^T D (L^T \mathbf{x}).$$

Así, si tomamos  $\mathbf{y} = L^T \mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 - 3x_2 \\ x_2 \end{bmatrix}$ , o equivalentemente

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \mathbf{x} = (L^T)^{-1} \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 + 3y_2 \\ y_2 \end{bmatrix},$$

tenemos que

$$Q(\mathbf{x}) = (L^T \mathbf{x})^T D (L^T \mathbf{x}) = \mathbf{y}^T D \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = y_1^2$$

que es una expresión sin término cruzado.

### Segunda Solución:

Siguiendo el método esbozado en el libro, comenzamos buscando los vectores y valores propios de  $A$ .

Los vectores propios son  $\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -3 \end{bmatrix}$  con valor propio 10 y  $\mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix}$  con valor propio 0.

Normalizando estos dos vectores, obtenemos la base ortonormal formada por  $\mathbf{u}_1 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{10} \\ -3/\sqrt{10} \end{bmatrix}$  con valor propio 10 y  $\mathbf{u}_2 = \begin{bmatrix} 3/\sqrt{10} \\ 1/\sqrt{10} \end{bmatrix}$  con valor propio 0.

Así, tomando  $P = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{10} & 3/\sqrt{10} \\ -3/\sqrt{10} & 1/\sqrt{10} \end{bmatrix}$  y  $D = \begin{bmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$  se tiene  $A = PDP^{-1} =$

$$PDP^T \text{ y } D = P^{-1}AP = P^TAP, \text{ por lo que —tomando } \mathbf{x} = P\mathbf{y} = \begin{bmatrix} \frac{y_1 + 3y_2}{\sqrt{10}} \\ \frac{-3y_1 + y_2}{\sqrt{10}} \end{bmatrix},$$

o equivalentemente  $\mathbf{y} = P^{-1}\mathbf{x} = P^T\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \frac{x_1 - 3x_2}{\sqrt{10}} \\ \frac{3x_1 + x_2}{\sqrt{10}} \end{bmatrix}$  — llegamos a

$$Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T A \mathbf{x} = \mathbf{x}^T PDP^T \mathbf{x} = (P^T \mathbf{x})^T D (P^T \mathbf{x}) = \mathbf{y}^T D \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = 10y_1^2.$$

### Tercera Solución:

Podemos seguir la misma idea que en la solución anterior, pero sin normalizar los vectores propios  $\mathbf{v}_1$  y  $\mathbf{v}_2$ .

Así, teniendo como matriz diagonal  $D = \begin{bmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $P$  sería la matriz  $\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ -3 & 1 \end{bmatrix}$ , de donde vemos que

$$P^{-1} = \begin{bmatrix} 1/10 & -3/10 \\ 3/10 & 1/10 \end{bmatrix} = \frac{1}{10} \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 3 & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{10} P^T$$

y por lo tanto podemos expresar

$$A = PDP^{-1} = \frac{1}{10} PDP^T = P \left( \frac{1}{10} D \right) P^T = P \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} P^T.$$

Aquí el cambio de variable está dado por  $\mathbf{x} = P\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 + 3y_2 \\ -3y_1 + y_2 \end{bmatrix}$ , o equiva-

$$\text{lentamente } \mathbf{y} = P^{-1}\mathbf{x} = \frac{1}{10}P^T\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \frac{x_1 - 3x_2}{10} \\ \frac{3x_1 + x_2}{10} \end{bmatrix}. \text{ por lo que}$$

$$\begin{aligned} Q(\mathbf{x}) &= \mathbf{x}^T A \mathbf{x} = \mathbf{x}^T P \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} P^T \mathbf{x} = (P^T \mathbf{x})^T \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} (P^T \mathbf{x}) = \mathbf{y}^T \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \mathbf{y} \\ &= \begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = y_1^2. \end{aligned}$$

### En resumen:

Este problema no tiene una solución única. De partida cualquiera de estas factorizaciones puede ser re-escrita cambiando el orden de las columnas de la matriz  $P$  e intercambiando los elementos de la diagonal de  $D$ . Por ejemplo, podemos tomar:

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ -3 & 1 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{o} \quad P = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 1 & -3 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

(estas matrices son la tercera solución presentada más arriba).

Una solución puede ser transformada multiplicando  $P$  por un escalar  $c \neq 0$ , y dividiendo  $D$  por  $c^2$ . Esto por ejemplo se logra dividiendo  $P$  en la solución anterior por  $\sqrt{10}$  y multiplicando  $D$  por 10:

$$P = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{10} & 3/\sqrt{10} \\ -3/\sqrt{10} & 1/\sqrt{10} \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (\text{segunda solución}).$$

Otra posible solución está dada por la primera solución a la parte (b) (y todas sus variantes):

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, D = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

Cualquiera de estas factorizaciones nos permite transformar la forma cuadrática en otra sin términos con producto cruzado, mediante el cambio de variable  $\mathbf{x} = P\mathbf{y}$ .

- c) Clasifique la forma cuadrática  $Q$ . ¿Es esta forma definida positiva, definida negativa, semi-definida positiva, semi-definitiva negativa o indefinida?

### Solución:

Claramente, en todas las soluciones presentadas a la parte (b), la matriz diagonal correspondiente tiene un elemento diagonal  $a > 0$  y otro  $b = 0$ . Así,  $Q(\mathbf{x}) = ay_1^2 + b \cdot 0 = ay_1^2$ , que es  $> 0$  cuando  $y_1 > 0$  y es  $= 0$  cuando  $y_1 = 0$ .

En otras palabras,  $Q(\mathbf{x}) \geq 0$  para todo  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$ , pero existen  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2$ ,  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  para los que  $Q(\mathbf{x}) = 0$ , por lo que esta forma es semi-definida positiva.

**Puntaje:**

- a)*    ■ Cualquier solución correcta (y completa) recibe 2 puntos.
  - Si la solución está esencialmente correcta, pero hay errores *menores* de cálculo, o faltan detalles importantes, recibe 1 punto.
- b)*    ■ Una solución correcta (y completa, que muestre que la expresión final no tiene término mixto) recibe 2 puntos.
  - Si la solución está esencialmente correcta, pero hay errores *menores* de cálculo, o faltan detalles importantes, recibe 1 punto.
- c)*    ■ Por decir que la forma es semi-definida positiva, 1 punto.
  - Por justificar correctamente la afirmación, 1 punto.

A lo anterior se le suma el punto base.

7. Sea  $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ . Encuentre una descomposición en valores singulares de  $A$ .

**Solución:**

Seguimos los pasos indicados en la sección 7.4 del texto.

Paso 1: **Encuentre una diagonalización ortogonal de  $A^T A$ .**

Para ello, calculamos los valores propios de  $A^T A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ .

Como  $\det A^T A - \lambda I = -\lambda^3 + 4\lambda^2 - 3\lambda = -\lambda(\lambda^2 - 4\lambda + 3) = -\lambda(\lambda - 3)(\lambda - 1)$ , los valores propios de  $A^T A$  son —en orden descendente— 3, 1 y 0.

Tres vectores propios correspondientes a estos valores propios son, respectivamente,  $\mathbf{v}_1 = (2, 1, 1)$ ,  $\mathbf{v}_2 = (0, -1, 1)$  y  $\mathbf{v}_3 = (-1, 1, 1)$ . Note que estos vectores propios son mutuamente ortogonales.

Normalizando estos vectores, obtenemos los vectores propios unitarios

$$\hat{\mathbf{v}}_1 = \frac{1}{\sqrt{6}}(2, 1, 1), \hat{\mathbf{v}}_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(0, -1, 1) \quad \text{y} \quad \hat{\mathbf{v}}_3 = \frac{1}{\sqrt{3}}(-1, 1, 1).$$

Paso 2: **Obtenga  $V$  y  $\Sigma$ .**

En nuestro caso,

$$V = [\hat{\mathbf{v}}_1 \ \hat{\mathbf{v}}_2 \ \hat{\mathbf{v}}_3] = \begin{bmatrix} \frac{2}{\sqrt{6}} & 0 & \frac{-1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}.$$

Los valores singulares son  $\sigma_1 = \sqrt{3}$ ,  $\sigma_2 = \sqrt{1} = 1$  y  $\sigma_3 = \sqrt{0} = 0$ , por lo que

$$D = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{y} \quad \Sigma = [D \ 0] = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

Paso 3: **Construya  $U$ .**

Como  $A$  tiene 2 filas, necesitamos una base ortonormal  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$  de  $\mathbb{R}^2$ . Como el rango de  $A$  es 2, estos vectores están dados por

$$\mathbf{u}_1 = \frac{1}{\sigma_1} A \hat{\mathbf{v}}_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{2} \\ \frac{\sqrt{6}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{u}_2 = \frac{1}{\sigma_2} A \hat{\mathbf{v}}_2 = \frac{1}{1} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}.$$

Así,

$$A = U\Sigma V^T = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{2}{\sqrt{6}} & 0 & \frac{-1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{bmatrix}^T.$$

**Puntaje:**

Cada uno de los siguientes indicadores tiene 0,5 puntos, excepto *c)* y *d)* (marcados en negrita) que tienen 1 punto cada uno.

- a) Calcular correctamente  $A^T A$ .
- b) Encontrar correctamente los valores propios de  $A^T A$ .
- c) **Encontrar correctamente los vectores propios de  $A^T A$ .**
- d) **Normalizar correctamente dichos vectores.**
- e) Calcular correctamente los valores singulares de  $A$ .
- f) Determinar correctamente  $V$  (o, equivalentemente,  $V^T$ ).
- g) Determinar correctamente  $\Sigma$ .
- h) Calcular correctamente  $\mathbf{u}_1$ .
- i) Calcular correctamente  $\mathbf{u}_2$ .
- j) Determinar correctamente  $U$ .

A lo anterior se le suma el punto base.



8. En cada caso, determine si la afirmación es VERDADERA o FALSA, y justifique su respuesta (el indicar correctamente si es V o F sin una justificación adecuada no tiene puntos):

- a) Toda matriz que es diagonalizable ortogonalmente debe ser simétrica.
- b) Si  $A$  es una matriz simétrica e invertible, entonces la forma cuadrática  $Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T(A^T A)\mathbf{x}$  es definida positiva.
- c) Si  $A$  y  $B$  son dos matrices simétricas de  $n \times n$ , y  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\}$  es una base ortonormal de  $\mathbb{R}^n$  con la propiedad de que cada vector  $\mathbf{v}_i$  de esta base es vector propio tanto de  $A$  como de  $B$ , entonces  $AB = BA$ .

**Solución:**

a) **Verdadero.**

Si  $A$  es diagonalizable, entonces  $A = PDP^{-1}$  con  $D$  diagonal. Si además  $A$  es diagonalizable ortogonalmente entonces  $P^{-1} = P^T$  ( $P$  es una matriz ortogonal) y por lo tanto  $A = PDP^T$ .

Pero entonces

$$A^T = (PDP^T)^T = (P^T)^T D^T P^T = PD^T P^T = A,$$

por lo que  $A$  es simétrica.

b) **Verdadero.**

Sea  $A$  de  $n \times n$ , y sea  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ . Debemos probar que  $Q(\mathbf{x}) > 0$ .

En efecto: por ser  $A$  invertible,  $\mathbf{y} = A\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ . Pero entonces

$$Q(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T(A^T A)\mathbf{x} = (\mathbf{x}^T A^T)(A\mathbf{x}) = (A\mathbf{x})^T(A\mathbf{x}) = \mathbf{y}^T \mathbf{y} = \mathbf{y} \cdot \mathbf{y} = \|\mathbf{y}\|^2 > 0$$

ya que  $\mathbf{y} \neq \mathbf{0} \rightarrow \|\mathbf{y}\| > 0$ .

c) **Verdadero.**

Para probar que  $AB = BA$ , debemos probar que dado cualquier vector  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $AB\mathbf{x} = BA\mathbf{x}$ . Para esto es suficiente que  $AB\mathbf{v}_i = BA\mathbf{v}_i$  para cada  $\mathbf{v}_i$  de la base ortonormal (¿por qué?).

Sea  $\mathbf{v}$  cualquiera de los vectores de la base dada. Como  $\mathbf{v}$  es vector propio tanto de  $A$  como de  $B$ , existen escalares  $\lambda, \mu$  tales que  $A\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}$ ,  $B\mathbf{v} = \mu\mathbf{v}$ .

Pero entonces

$$AB\mathbf{v} = A(B\mathbf{v}) = A(\mu\mathbf{v}) = \mu(A\mathbf{v}) = \mu(\lambda\mathbf{v}) = \lambda(\mu\mathbf{v}) = \lambda(B\mathbf{v}) = B(\lambda\mathbf{v}) = B(A\mathbf{v}) = BA\mathbf{v}.$$

**Puntaje:**

Cada parte vale dos puntos, los que se dan solo si está la respuesta correcta con una justificación adecuada.

A lo anterior se le suma el punto base.