

# Repaso de Álgebra

## Matrices Positivas y Raíz Cuadrada de una Matriz

---

Santiago Alférez

Agosto de 2020

Análisis Estadístico de Datos

MACC

Universidad del Rosario

Matrices definidas positivas

Raíz Cuadrada de una Matriz

# Matrices definidas positivas

---

## Algunas consideraciones

- Frecuentemente, el estudio de la variación y las interrelaciones en los datos se basan en **distancias** y en la suposición de que los datos multivariados están **normalmente distribuidos**.
- Las **distancias** al cuadrado y **la densidad normal multivariada** se pueden expresar en términos de productos de matriz llamados **formas cuadráticas**.
- Por lo tanto, las formas cuadráticas desempeñan un papel central en el análisis multivariado.
- Veremos **formas cuadráticas** que siempre son **no negativas** y las **matrices definidas positivas** asociadas.
- Generalmente, los resultados que involucran formas cuadráticas y matrices simétricas son una consecuencia directa de una expansión para las matrices simétricas conocida como **descomposición espectral**.

## Descomposición espectral

La descomposición espectral para una **matriz simétrica**  $\mathbf{A}$  de  $k \times k$  es:

$$\underset{(k \times k)}{\mathbf{A}} = \lambda_1 \underset{(k \times 1)}{\mathbf{e}_1} \underset{(1 \times k)}{\mathbf{e}_1'} + \cdots + \lambda_2 \underset{(k \times 1)}{\mathbf{e}_2} \underset{(1 \times k)}{\mathbf{e}_2'} + \cdots + \lambda_k \underset{(k \times 1)}{\mathbf{e}_k} \underset{(1 \times k)}{\mathbf{e}_k'}$$

donde  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$  son los valores propios de  $\mathbf{A}$  y  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_k$  son los vectores propios normalizados asociados. Entonces,  $\mathbf{e}_i' \mathbf{e}_i = 1$  para  $i = 1, 2, \dots, k$ , y  $\mathbf{e}_i' \mathbf{e}_j = 0$  para  $i \neq j$

La descomposición espectral es una herramienta muy útil para derivar ciertos resultados estadísticos. Por ejemplo, **la explicación matricial de la distancia.**

## Ejemplo 1

Dada la siguiente matriz simétrica,

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 13 & -4 & 2 \\ -4 & 13 & -2 \\ 2 & -2 & 10 \end{bmatrix}$$

Expresa la descomposición espectral, dado que los valores propios son  $\lambda_1 = 9$ ,  $\lambda_2 = 9$ , y  $\lambda_3 = 18$  (encontrados mediante  $|\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}|$ ).

# Matriz definida positiva

## Forma cuadrática

La expresión  $\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$  solo tiene términos al cuadrado  $x_i^2$  y términos del producto  $x_i x_k$ .

## Matriz definida no negativa

Cuando una matriz simétrica  $\mathbf{A}$  de  $k \times k$  es tal que,

$$0 \leq \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$$

para todo  $\mathbf{x}' = [x_1, x_2, \dots, x_k]$ , la matriz  $\mathbf{A}$  ( o su forma cuadrática) es **definida no negativa**.

## Matriz definida positiva

Si la igualdad en la expresión anterior se mantiene solo para el vector  $\mathbf{x}' = [0, 0, \dots, 0]$  entonces  $\mathbf{A}$  (o su forma cuadrática) se dice que es definida positiva. En otras palabras,  $\mathbf{A}$  es **definida positiva** si

$$0 < \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$$

para todos los vectores  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ .

## Ejemplo 2

Muestre que la matriz para la siguiente forma cuadrática es definida positiva:

$$3x_1^2 + 2x_2^2 - 2\sqrt{2}x_1x_2$$



## Ejercicio 1

Muestre que la forma cuadrática  $3x_1^2 + 3x_2^2 - 2x_1x_2$  es definida positiva

## Conociendo la definición con los valores propios

- Una matriz es definida como **no negativa** si y sólo si todos sus valores propios son mayores o iguales que cero.
- Una matriz es **definida positiva** si y sólo si todos sus valores propios son positivos.

## Consideraciones

- Si los elementos de un vector  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_p)$  son valores de  $p$  **variables aleatorias**  $X_1, X_2, \dots, X_p$ , estos elementos pueden considerarse cómo un punto en el espacio  $p$ -dimensional y la **distancia** del punto al origen puede interpretarse en términos de (las unidades de) la desviación estándar.
- De esta forma, podemos tener en cuenta la **incertidumbre** o variabilidad en las observaciones.
- Puntos con la misma **incertidumbre** se consideran a la **misma distancia** respecto al origen.

# Distancia, variables aleatorias y matriz definida positiva

## Distancia estadística general

$$\begin{aligned}(\text{distancia})^2 &= a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \cdots + a_{pp}x_p^2 \\ &\quad + 2(a_{12}x_1x_2 + a_{13}x_1x_3 + \cdots + a_{p-1,p}x_{p-1}x_p)\end{aligned}$$

siempre que  $(\text{distancia})^2 > 0$  para todo  $[x_1, x_2, \dots, x_p] \neq [0, 0, \dots, 0]$ .

## Distancia positiva

Haciendo que  $a_{ij} = a_{ji}$  para  $i \neq j, i = 1, 2, \dots, p, j = 1, 2, \dots, p$ , tenemos que

$$0 < (\text{distancia})^2 = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_p \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{p1} & a_{p2} & \cdots & a_{pp} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_p \end{bmatrix}$$

$$0 < (\text{distancia})^2 = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} \quad \text{para } \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$$

$$0 < (\text{distancia})^2 = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} \quad \text{para } \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$$

## Observaciones sobre la distancia y su forma cuadrática

- De la **expresión anterior**, la matriz  $\mathbf{A}$  simétrica de  $p \times p$  es **definida positiva**.
- Así, la distancia es determinada a partir de una **forma cuadrática definida positiva**  $\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$ .
- Por el contrario, una **forma definida positiva** puede ser interpretada como una **distancia cuadrada**.
- El cuadrado de la distancia **desde  $\mathbf{x}$  a un punto fijo arbitrario  $\boldsymbol{\mu}' = [\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_p]$**  es dado por la expresión  $(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})'\mathbf{A}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})$

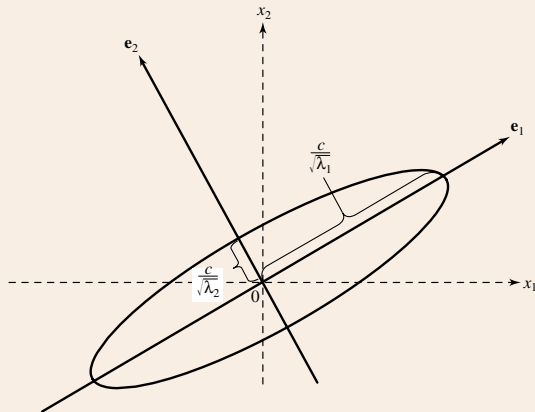
# Interpretación geométrica de la distancia

Se puede obtener una interpretación geométrica, al expresar la distancia como la raíz cuadrada de una forma cuadrática definida positiva, con base en los valores y vectores propios de la matriz  $\mathbf{A}$ .

- Para  $p = 2$ , el punto  $\mathbf{x}' = [x_1, x_2]$  a una distancia constante  $c$  respecto al origen, satisface:  $\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} = a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + 2a_{12}x_1x_2 = c^2$ .
- Mediante descomposición espectral, la expresión anterior resulta en:  
 $\mathbf{A} = \lambda_1\mathbf{e}_1\mathbf{e}_1' + \lambda_2\mathbf{e}_2\mathbf{e}_2'$ . Así,  $\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda_1 (\mathbf{x}'\mathbf{e}_1)^2 + \lambda_2 (\mathbf{x}'\mathbf{e}_2)^2$
- Ahora,  $c^2 = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2$  es una elipse en  $y_1 = \mathbf{x}'\mathbf{e}_1$  y  $y_2 = \mathbf{x}'\mathbf{e}_2$  porque  $\lambda_1, \lambda_2 > 0$  cuando  $\mathbf{A}$  es definida positiva.
- Se puede mostrar que  $\mathbf{x} = c\lambda_1^{-1/2}\mathbf{e}_1$  satisface  $\mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda_1 \left(c\lambda_1^{-1/2}\mathbf{e}_1'\mathbf{e}_1\right)^2 = c^2$
- Del mismo modo,  $\mathbf{x} = c\lambda_2^{-1/2}\mathbf{e}_2$  da la apropiada distancia en la dirección  $\mathbf{e}_2$ .

# Interpretación geométrica de la distancia

Por lo tanto, los puntos a la distancia  $c$  se encuentran en una elipse cuyos ejes están dados por los vectores propios de  $\mathbf{A}$  con longitudes proporcionales a los recíprocos de las raíces cuadradas de los valores propios.



# **Raíz Cuadrada de una Matriz**

---



# Raíz cuadrada de una matriz

La idea es expresar la inversa de una matriz cuadrada en términos de sus valores y vectores propios, mediante la descomposición espectral.

## Construyendo la raíz cuadrada

Sea  $\mathbf{A}$  una matriz definida positiva de  $k \times k$  con la descomposición espectral  $\mathbf{A} = \sum_{i=1}^k \lambda_i \mathbf{e}_i \mathbf{e}_i'$ . Sean los **vectores propios normalizados** las columnas de otra matriz  $\mathbf{P} = [\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_k]$ . Entonces

$$\underset{(k \times k)}{\mathbf{A}} = \sum_{i=1}^k \lambda_i \underset{(k \times 1)}{\mathbf{e}_i} \underset{(1 \times k)}{\mathbf{e}_i'} = \underset{(k \times k)}{\mathbf{P}} \underset{(k \times k)}{\mathbf{\Lambda}} \underset{(k \times k)}{\mathbf{P}'}$$

donde  $\mathbf{P}\mathbf{P}' = \mathbf{P}'\mathbf{P} = \mathbf{I}$  y  $\mathbf{\Lambda}$  es la matriz diagonal

$$\underset{(k \times k)}{\mathbf{\Lambda}} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_k \end{bmatrix} \quad \text{con } \lambda_i > 0$$

## Construyendo la raíz cuadrada

Dado que  $(\mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^{-1}\mathbf{P}') \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}' = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}' (\mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^{-1}\mathbf{P}') = \mathbf{P}\mathbf{P}' = \mathbf{I}$ :

$$\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^{-1}\mathbf{P}' = \sum_{i=1}^k \frac{1}{\lambda_i} \mathbf{e}_i \mathbf{e}_i'$$

## Raíz cuadrada de una matriz

Sea  $\mathbf{\Lambda}^{1/2}$  la matriz diagonal con  $\sqrt{\lambda_i}$  como el  $i$ -ésimo elemento diagonal. La matriz  $\sum_{i=1}^k \sqrt{\lambda_i} \mathbf{e}_i \mathbf{e}_i' = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^{1/2}\mathbf{P}'$  se llama raíz cuadrada de  $\mathbf{A}$  y se denota por  $\mathbf{A}^{1/2}$

## Propiedades de la raíz cuadrada de una matriz

La raíz cuadrada de una matriz definida positiva  $\mathbf{A}$ ,

$$\mathbf{A}^{1/2} = \sum_{i=1}^k \sqrt{\lambda_i} \mathbf{e}_i \mathbf{e}_i' = \mathbf{P} \mathbf{\Lambda}^{1/2} \mathbf{P}'$$

tiene las siguientes propiedades:

1.  $(\mathbf{A}^{1/2})' = \mathbf{A}^{1/2}$  (es decir que,  $\mathbf{A}^{1/2}$  es simétrica).
2.  $\mathbf{A}^{1/2} \mathbf{A}^{1/2} = \mathbf{A}$
3.  $(\mathbf{A}^{1/2})^{-1} = \sum_{i=1}^k \frac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \mathbf{e}_i \mathbf{e}_i' = \mathbf{P} \mathbf{\Lambda}^{-1/2} \mathbf{P}'$ , donde  $\mathbf{\Lambda}^{-1/2}$  es una matriz diagonal con  $1/\sqrt{\lambda_i}$  como el  $i$ -ésimo elemento diagonal.
4.  $\mathbf{A}^{1/2} \mathbf{A}^{-1/2} = \mathbf{A}^{-1/2} \mathbf{A}^{1/2} = \mathbf{I}$ , y  $\mathbf{A}^{-1/2} \mathbf{A}^{-1/2} = \mathbf{A}^{-1}$ , donde  $\mathbf{A}^{-1/2} = (\mathbf{A}^{1/2})^{-1}$