

Sea A una matriz simétrica de dimensión p
y $x \in \mathbb{R}^p$, decimos que

$$Q_A(x) = x^T A x = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p a_{ij} x_i x_j$$

es la forma cuadrática correspondiente a A .

Nos interesarán los casos ^(a) $Q_A(x) > 0$; $\forall x \neq 0$ y
 $Q_A(x) \geq 0$; $\forall x$, de los cuales clasificaremos
a la matriz A como:

- (1) A positivo definida si $Q_A(x) > 0$.
- (2) A positivo semi-definida si $Q_A(x) \geq 0$.

Denotaremos el caso (1) como " $A > 0$ ".

- (a) Para A simétrica de dimensión p , también puede suceder
que $Q_A(x) < 0$ (negativo definida) ó que $Q_A(x) \leq 0$
(negativo semi-definida), pero estos casos no los trataremos
aquí.

Descomposiciones Espectrales para matrices

Descomposición de Jordan

Teorema (DJ) Toda matriz simétrica A de dimensión p se puede escribir como

$$A = \Gamma \Delta \Gamma^{-1} = \sum_{j=1}^p \lambda_j \mathbf{v}_j \mathbf{v}_j^\top,$$

donde

$$\Delta = \text{DIAG}(\lambda_1, \dots, \lambda_p)$$

y

$$\Gamma = (\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_p)$$

es una matriz ortogonal cuyas columnas son los vectores propios de A

Ejemplo: Sea $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}$, para encontrar los valores propios de A , resolvemos la ecuación

$$\begin{vmatrix} 1-\lambda & 2 \\ 2 & 3-\lambda \end{vmatrix} = (1-\lambda)(3-\lambda) - 4 = 0 \quad \dots \quad (1)$$

Las soluciones de (1) (i.e. los valores propios de A) son $\lambda_1 = 2 + \sqrt{5}$ y $\lambda_2 = 2 - \sqrt{5}$ y los vectores propios son soluciones de

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = (2 + \sqrt{5}) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \quad \dots \quad (I)$$

3

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = (2-\sqrt{5}) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \quad \text{--- (II)}$$

La ecuación (I) tiene un número infinito de soluciones no triviales (no cero), podemos caracterizar una de ellas

$$x_1 + 2x_2 = (2+\sqrt{5})x_1 \rightarrow 0 = (1+\sqrt{5})x_1 - 2x_2$$

$$2x_1 + 3x_2 = (2+\sqrt{5})x_2 \rightarrow 0 = (\sqrt{5}-1)x_2 - 2x_1$$

$$\rightarrow x_1 = \frac{2}{1+\sqrt{5}}x_2$$

$$\rightarrow x_1 = \frac{\sqrt{5}-1}{2}x_2 = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{1+\sqrt{5}}x_2 = \frac{2}{1+\sqrt{5}}x_2$$

∴ cualquier solución no trivial de (I) satisface

$$x_1 = \frac{2}{1+\sqrt{5}}x_2$$

Por ejemplo $\mathbf{v}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1+\sqrt{5} \end{pmatrix}$, pero consideraremos

$$\mathbf{u}_{11} = \frac{\mathbf{v}_1}{\|\mathbf{v}_1\|} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3.804} \\ \frac{1+\sqrt{5}}{3.804} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.5257 \\ 0.8506 \end{pmatrix}$$

Análogamente para $x_2 = 2-\sqrt{5}$ usando (II)

podemos determinar $\mathbf{u}_{12} = \begin{pmatrix} 0.8506 \\ -0.5257 \end{pmatrix}$

notemos que U_1 y U_2 son ortogonales

$$U_1^T U_2 = 0$$

$$\Gamma = \begin{pmatrix} 0.5257 & 0.8506 \\ 0.8506 & -0.5257 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 0.5257 & 0.8506 \\ 0.8506 & -0.5257 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2+\sqrt{5} & 0 \\ 0 & 2-\sqrt{5} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.5257 & 0.8506 \\ 0.8506 & -0.5257 \end{pmatrix}$$

$$= \Gamma \Delta \Gamma^{-1}$$

Descomposición de Valores Singulares

Teorema (SVD)

Toda matriz A de dimensiones $n \times p$ y con rango r se puede descomponer como

$$A = \Gamma \Delta \Delta'$$

donde: las matrices $\Gamma_{n \times r}$ y $\Delta_{p \times r}$ son ortonormales (en sus columnas)

$$\Gamma^T \Gamma = I_r = \Delta^T \Delta \quad I_r \leftarrow \text{matriz identidad de } r \times r.$$

La matriz Δ es diagonal $\Delta = \text{DIA6}(\lambda_1^{1/2}, \dots, \lambda_r^{1/2})$, $\lambda_j > 0$, $j=1, 2, \dots, r$. Los valores $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ son

los valores propios (diferentes de 0) de las matrices AA' y $A'A$. Π y Δ consisten de los r vectores propios de estas matrices (las columnas de Π' son los r vectores propios asociados a $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ en AA' ; las columnas de Δ son los r vectores propios asociados a $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ en $A'A$).

No probaremos los teoremas (JD) y (SVD) aquí, para su demostración hay varios libros de álgebra lineal que se pueden consultar, por ejemplo "Introduction to Linear Algebra", Gilbert Strang, Wellesley College (2016), capítulos 6 y 7, Quinta Edición.

Los teoremas (JD) y (SVD) son cruciales en álgebra lineal y en particular en el estudio de matrices, los usaremos para revisar algunos resultados útiles.

Teorema A Si A es una matriz simétrica y $Q_A(x) = x^T A x$ es la forma cuadrática correspondiente, entonces existe una

transformación $T(\underline{x}) = \Gamma' \underline{x} \equiv \underline{y}$, tal que

$$\underline{x}' A \underline{x} = \sum_{i=1}^p \lambda_i y_i^2,$$

en donde $\underline{y} = (y_1, y_2, \dots, y_p)'$ y $\lambda_1, \dots, \lambda_p$ son los valores propios de A

Dam

Por el teorema (DJ) podemos escribir $A = \Gamma \Lambda \Gamma'$.

Se $\underline{y} = \Gamma' \underline{x}$ para $\underline{x} \in \mathbb{R}^p$, entonces

$$\underline{x}' A \underline{x} = \underline{x}' (\Gamma \Lambda \Gamma') \underline{x} = \underline{y}' \Lambda \underline{y} = \sum_{i=1}^p \lambda_i y_i^2$$

$$\therefore Q_A(\underline{x}) = \underline{x}' A \underline{x} = \sum_{i=1}^p \lambda_i y_i^2$$

■

También se puede probar una relación existente entre matrices positivo definidas y sus valores propios

Teorema B Si A es una matriz simétrica de dimensión p , $A > 0$ si y sólo si

$\lambda_i > 0$, $\forall i = 1, 2, \dots, p$, donde $\lambda_1, \dots, \lambda_p$ son los valores propios de A

★ NOTA:

Antes de proceder a probar el resultado, notemos que si $x \in \mathbb{R}^P$ y $\underline{\underline{x}} \neq 0$, entonces $\Pi x \neq 0$.

Si esto último NO sucediera entonces

$$0 = \Pi x \quad \dots \text{(u)}$$

pero como las columnas de Π son vectores ortogonales entonces Π es no singular, es decir existe Π^{-1} y de la ecuación (u)

$$0 = \Pi^{-1}0 = x \quad \text{lo cual es矛盾}$$

ya que se asumió $x \neq 0$. Análogamente se tiene que si $y = \Pi x$ es diferente de 0 , entonces $x \neq 0$.

Procedemos a probar el teorema B

Dem (teor B)

Supóngase $\lambda_i > 0$; $i=1,2,\dots,P$, por el teor A,

para $x \in \mathbb{R}^P$ con $x \neq 0$ tenemos

$$Q_A(x) = x^T A x = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_P y_P^2$$

y por la NOTA ★ y no es el vector 0

$$\therefore Q_A(x) > 0 \quad \therefore A > 0$$

Supóngase ahora que $A > 0$, entonces $\forall x \in \mathbb{R}^P$

L.q. $x \neq 0$

$$(d) \dots 0 < Q_A(x) = x^T A x \stackrel{\text{Teor A}}{=} \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_P y_P^2$$

Sean $y \in \mathbb{R}^p$ dado por $y = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ y

$x \in \mathbb{R}^p$, como $y \neq 0$ entonces $x \neq 0$

y $Ax = y$. Usando (d)

$$0 < Q_A(x) = x^T A x = \lambda_1.$$

Ahora sean $y = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ y $x \in \mathbb{R}^p$, entonces

$x \neq 0$ y $Ax = y$. Usando (d)

$$0 < Q_A(x) = x^T A x = \lambda_2 \dots \text{etc.}$$



Recordemos que en un curso de álgebra lineal se suele probar que para una matriz de dimensión p

$$|A| = \prod_{j=1}^p \lambda_j \quad \lambda_1, \dots, \lambda_p \text{ valores propios de } A$$

Entonces si A es una matriz simétrica y $A > 0$ por el Teorema B $|A| > 0$ lo cual implica que A^{-1} existe. Se tiene el siguiente

Corolario Si $A > 0$, entonces $|A| > 0$ y existe A^{-1} .

Teorema C Si A y B son matrices simétricas y $B > 0$, entonces el máximo de $\frac{x^T A x}{x^T B x}$ está dado por el más grande valor propio de la matriz $B^{-1}A^{(b)}$. De hecho, si $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ son los valores propios de $B^{-1}A$ listados en orden decreciente, entonces

$$(B) \dots \min \left\{ \frac{x^T A x}{x^T B x} : x \in \mathbb{R}^n; x \neq 0 \right\} = \lambda_p \leq \lambda_{p-1} \leq \dots \leq \lambda_2 \leq \lambda_1 \\ = \max \left\{ \frac{x^T A x}{x^T B x} : x \in \mathbb{R}^n; x \neq 0 \right\}$$

Para demostrar el teorema C se usan los teoremas (JD) y (SVD). En lugar de demostrar el teorema C nos enfocaremos en estudiar su utilidad para la definición de COMPONENTES PRINCIPALES.

El teorema C nos dice que si vemos al cociente $\frac{x^T A x}{x^T B x}$ como función de x para $x \in \mathbb{R}^P$ y $x \neq 0$

- (b) Asumiendo que los valores propios de $B^{-1}A$ son reales, esto último es cierto si por ejemplo $B^{-1}A$ fuera simétrica

el más grande valor que $\frac{x^T A x}{x^T B x}$ puede tomar es λ_1 el mayor de los valores propios de $B^{-1}A$ ¿Para qué valor de x alcanza $\frac{x^T A x}{x^T B x}$ este máximo?

Supóngase que x_{λ_1} es el vector propio de $B^{-1}A$ asociado a λ_1 , entonces

$$B^{-1}A x_{\lambda_1} = \lambda_1 x_{\lambda_1}$$

$$\Rightarrow A x_{\lambda_1} = \lambda_1 B x_{\lambda_1} \quad \text{porque } B > 0$$

$$\Rightarrow x_{\lambda_1}^T A x_{\lambda_1} = \lambda_1 x_{\lambda_1}^T B x_{\lambda_1}$$

$$\Rightarrow \frac{x_{\lambda_1}^T A x_{\lambda_1}}{x_{\lambda_1}^T B x_{\lambda_1}} = \lambda_1 \quad \text{porque } B > 0$$

Lo anterior nos dice que el máximo se alcanza en $x = x_{\lambda_1}$ el vector propio de $B^{-1}A$ asociado a λ_1

Notemos además que en el caso particular en que $B = I_{p \times p}$ tenemos $B^{-1}A = A$

Entonces $B^{-1}A$ es una matriz simétrica entonces sus valores propios son reales y de hecho son los valores propios de A , $\lambda_1, \dots, \lambda_p$. El teorema C nos dice que

$$\lambda_p \leq \frac{x_1^T A x}{x_1^T x} \leq \lambda_1$$

Sea x_1 el valor propio asociado a λ_1 normalizado, es decir $\|x_1\| = x_1^T x_1 = 1$

Entonces

$$Ax_1 = \lambda_1 x_1$$

$$x_1^T Ax_1 = \lambda_1 x_1^T x_1 = \lambda_1$$

Es decir, el valor de x_1 en donde

$\frac{x_1^T Ax_1}{x_1^T x_1}$ alcanza el valor λ_1 es

el valor propio de A asociado a λ_1 , si además este vector se normaliza para tener norma 1 entonces:

$$\max \{ x^T A x : x \in \mathbb{R}^P \text{ y } \|x\|=1 \} = \lambda_1$$

este máximo se alcanza para $x = x_1$

x_{λ_1} = vector propio asociado a λ_1 , normalizado