

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

$$A = \Gamma \Lambda \Gamma' = \sum_{j=1}^p \lambda_j \mathbf{x}_j \mathbf{x}_j',$$

donde

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

y

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

$$\rightarrow x_1 = \frac{\sqrt{5} - 1}{2} x_2 = \frac{4}{2} \frac{1}{1 + \sqrt{5}} x_2 = \frac{2}{1 + \sqrt{5}} x_2$$

\therefore cualquier solución no trivial de (I) satisface

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

Por ejemplo $v_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 + \sqrt{5} \end{pmatrix}$, pero consideraremos

$$u_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3.804} \\ \frac{1 + \sqrt{5}}{3.804} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.5257 \\ 0.8506 \end{pmatrix}$$

Análogamente para $\lambda_2 = 2 - \sqrt{5}$ usando (II)

podemos determinar $v_2 = \begin{pmatrix} 0.8506 \\ -0.5257 \end{pmatrix}$

notemos que u_1 y u_2 son ortogonales

$$u_1^T u_2 = 0$$

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

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

$$= \Gamma \Lambda \Gamma^T$$

Descomposición de valores Singulares
Teorema (SVD)

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

$$A = \Gamma \Lambda \Delta^T,$$

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 Λ es diagonal $\Lambda = \text{DIA}(\lambda_1^{1/2}, \dots, \lambda_r^{1/2})$,
 $\lambda_j > 0$, $j=1, 2, \dots, r$. Los valores $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ son

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

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 $Q(x) = x^t A x$ es la forma cuadrática correspondiente, entonces existe una

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

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

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

Dem

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

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

$$x'Ax = x' \Gamma \Lambda \Gamma' x = y' \Lambda y = \sum_{i=1}^p \lambda_i y_i^2$$

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



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