

Descomposición «ortogonal» de \mathbb{R}^m

Sea \mathbf{A} una matriz $m \times n$ de números reales. Consideramos los subespacios $\text{nul } \mathbf{A}^T$ y $\text{col } \mathbf{A}$ de \mathbb{R}^m . Se verifica

$$(1) \quad \mathbb{R}^m = \text{nul } \mathbf{A}^T \oplus \text{col } \mathbf{A}.$$

Obtenemos esta descomposición de \mathbb{R}^m como consecuencia del siguiente

Lema. Para todo $\mathbf{x} \in \text{nul } \mathbf{A}^T$ y todo $\mathbf{y} \in \text{col } \mathbf{A}$ se verifica

$$(2) \quad \mathbf{x}^T \mathbf{y} = 0.$$

En particular,

$$(3) \quad \text{nul } \mathbf{A}^T \cap \text{col } \mathbf{A} = \{\mathbf{0}\}.$$

DEMOSTRACIÓN. Como es $\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{z}$ para algún $\mathbf{z} \in \mathbb{R}^n$, resulta

$$\mathbf{x}^T \mathbf{y} = \mathbf{x}^T \mathbf{A}\mathbf{z} = \mathbf{0}\mathbf{z} = 0.$$

Para demostrar (3): Si $\mathbf{y} \in \text{nul } \mathbf{A}^T \cap \text{col } \mathbf{A}$ entonces

$$0 = \mathbf{y}^T \mathbf{y} = \sum_{i=1}^m y_i^2,$$

luego ha de ser $y_1 = y_2 = \dots = y_m = 0$.

DEMOSTRACIÓN DE (1). Sea $r = \text{rango } \mathbf{A}$. Sabemos que $\dim \text{nul } \mathbf{A}^T = m - r$. Por consiguiente,

$$\dim (\text{nul } \mathbf{A}^T + \text{col } \mathbf{A}) = (m - r) + r - 0 = m,$$

luego tenemos

$$\mathbb{R}^m = \text{nul } \mathbf{A}^T + \text{col } \mathbf{A}$$

además de (3).

Definición. Se define el producto escalar euclideo de dos vectores \mathbf{x} e \mathbf{y} de \mathbb{R}^m mediante

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle_2 = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_m y_m.$$

Es decir, $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle_2$ es el único elemento de la matriz $\mathbf{x}^T \mathbf{y}$, que es una matriz 1×1

$$\mathbf{x}^T \mathbf{y} = [x_1, x_2, \dots, x_m] \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = [x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_m y_m] .$$

Identificamos las matrices $\mathbb{R}^{1 \times 1}$ con los números reales \mathbb{R} . En consecuencia, utilizaremos $\mathbf{x}^T \mathbf{y}$ para calcular el producto escalar euclideo de los vectores \mathbf{x} e \mathbf{y} .

Observación. Tal y como hemos observado en la demostración de (3), se verifica

1. Para todo $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ es $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle_2 \geq 0$.
2. $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ satisface $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle_2 = 0$ si y solamente si $\mathbf{x} = \mathbf{0}$.

Definición. Se llama norma¹ del vector \mathbf{x} a

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle_2} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_m^2} .$$

Ortogonalidad

Definición. Decimos que los vectores \mathbf{x} e \mathbf{y} de \mathbb{R}^m son ortogonales cuando satisfacen

$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle_2 = 0 .$$

Decimos que los subespacios E y F de \mathbb{R}^m son ortogonales cuando para todo $\mathbf{x} \in E$ y todo $\mathbf{y} \in F$ se verifica que \mathbf{x} e \mathbf{y} son ortogonales.

Observación. La propiedad (2) expresa que $\text{nul } \mathbf{A}^T$ y $\text{col } \mathbf{A}$ son subespacios ortogonales en \mathbb{R}^m .

La descomposición (1) se llama «descomposición ortogonal» de \mathbb{R}^m asociada a \mathbf{A} y escribimos

$$(4) \quad \mathbb{R}^m = \text{nul } \mathbf{A}^T \oplus \text{col } \mathbf{A} \quad \text{y} \quad \text{nul } \mathbf{A}^T \perp_2 \text{col } \mathbf{A} .$$

Teorema. Si E y F son subespacios ortogonales, entonces $E \cap F = \{\mathbf{0}\}$.

DEMOSTRACIÓN. Si $\mathbf{x} \in E \cap F$ entonces

$$0 = \langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle_2 = \sum_{i=1}^m x_i^2$$

¹ Asociada al producto escalar euclideo.

luego ha de ser $x_1 = x_2 = \dots = x_m = 0$.

Teorema. Si $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_k$ son vectores no nulos y ortogonales dos a dos, entonces son vectores linealmente independientes.

DEMOSTRACIÓN. Supongamos que

$$\mathbf{0} = x_1 \mathbf{u}_1 + x_2 \mathbf{u}_2 + \dots + x_k \mathbf{u}_k.$$

Para cada $j = 1, 2, \dots, k$ hacemos el producto escalar por \mathbf{u}_j y resulta

$$0 = \langle \mathbf{0}, \mathbf{u}_j \rangle_2 = \sum_{i=1}^k x_i \langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j \rangle_2 = x_j \langle \mathbf{u}_j, \mathbf{u}_j \rangle_2,$$

de donde se deduce que $x_j = 0$ ya que $\mathbf{u}_j \neq \mathbf{0}$.

Definición. Decimos que los vectores $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_m$ forman una base ortonormal de $(\mathbb{R}^m, \langle \cdot, \cdot \rangle_2)$ cuando satisfacen, para cada i, j ,

$$\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_j \rangle_2 = \begin{cases} 0, & \text{si } i \neq j, \\ 1, & \text{si } i = j. \end{cases}$$

Es decir, los vectores son ortogonales dos a dos y además todos tienen norma 1.

Observación. Si $\mathcal{B} = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_m\}$ es una base ortonormal de $(\mathbb{R}^m, \langle \cdot, \cdot \rangle_2)$ entonces para todo vector $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$ se verifica

$$[\mathbf{x}]_{\mathcal{B}} = \begin{bmatrix} \langle \mathbf{x}, \mathbf{u}_1 \rangle_2 \\ \langle \mathbf{x}, \mathbf{u}_2 \rangle_2 \\ \vdots \\ \langle \mathbf{x}, \mathbf{u}_m \rangle_2 \end{bmatrix} = \mathbf{P}^T \mathbf{x},$$

donde \mathbf{P} es la matriz $\mathbf{P} = [\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_m]$.

Teorema. Sea \mathbf{P} una matriz $m \times m$ de números reales. Son equivalentes:

1. \mathbf{P} es invertible y $\mathbf{P}^{-1} = \mathbf{P}^T$
2. Las columnas de \mathbf{P} forman una base ortonormal de $(\mathbb{R}^m, \langle \cdot, \cdot \rangle_2)$.

DEMOSTRACIÓN. Basta observar que

$$(\mathbf{P}^T \mathbf{P})_{i,j} = (\mathbf{P}_{:,i})^T \mathbf{P}_{:,j} = \langle \mathbf{P}_{:,i}, \mathbf{P}_{:,j} \rangle_2.$$

Definición. Decimos que la matriz $\mathbf{P} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ es ortogonal cuando sus columnas forman una base ortonormal de \mathbb{R}^m .

Factorización ortogonal de $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$

Sea \mathbf{A} una matriz $\mathbb{R}^{m \times n}$ con rango $\mathbf{A} = r$. Utilizando la descomposición ortogonal de $(\mathbb{R}^m, \langle \cdot, \cdot \rangle_2)$ asociada a \mathbf{A} obtenemos

$$(5) \quad \mathbb{R}^m = \text{nul } \mathbf{A}^T \oplus \text{col } \mathbf{A} \quad \text{y} \quad \text{nul } \mathbf{A}^T \perp_2 \text{col } \mathbf{A}$$

y utilizando la descomposición ortogonal de $(\mathbb{R}^n, \langle \cdot, \cdot \rangle_2)$ asociada a \mathbf{A}^T ,

$$(6) \quad \mathbb{R}^n = \text{nul } \mathbf{A} \oplus \text{col } \mathbf{A}^T \quad \text{y} \quad \text{nul } \mathbf{A} \perp_2 \text{col } \mathbf{A}^T.$$

Sean $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_{m-r}\}$ una base ortonormal de $\text{nul } \mathbf{A}^T$ y $\{\mathbf{u}'_1, \dots, \mathbf{u}'_r\}$ una base ortonormal de $\text{col } \mathbf{A}$. Entonces, $\mathcal{B}_m = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_{m-r}; \mathbf{u}'_1, \dots, \mathbf{u}'_r\}$ es una base ortonormal de \mathbb{R}^m . O igualmente, la matriz

$$\mathbf{U} = [\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_{m-r}; \mathbf{u}'_1, \dots, \mathbf{u}'_r]$$

es una matriz $m \times m$ y ortogonal.

De igual forma, sean $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{n-r}\}$ una base ortonormal de $\text{nul } \mathbf{A}$ y $\{\mathbf{v}'_1, \dots, \mathbf{v}'_r\}$ una base ortonormal de $\text{col } \mathbf{A}^T$. Entonces, $\mathcal{B}_n = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{n-r}; \mathbf{v}'_1, \dots, \mathbf{v}'_r\}$ es una base ortonormal de \mathbb{R}^n . Es decir, la matriz

$$\mathbf{V} = [\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{n-r}; \mathbf{v}'_1, \dots, \mathbf{v}'_r]$$

es una matriz $n \times n$ y ortogonal.

Ahora calculamos $\mathbf{U}^T \mathbf{A} \mathbf{V}$. Las primeras $m - r$ filas de este producto son de la forma

$$\mathbf{u}_i^T \mathbf{A} \mathbf{V} = \mathbf{0} \mathbf{V} = \mathbf{0},$$

ya que cada $\mathbf{u}_i \in \text{nul } \mathbf{A}^T$. Las primeras $n - r$ columnas son de la forma

$$\mathbf{U}^T \mathbf{A} \mathbf{v}_j = \mathbf{U}^T \mathbf{0} = \mathbf{0},$$

pues cada $\mathbf{v}_j \in \text{nul } \mathbf{A}$. Por consiguiente,

$$\mathbf{U}^T \mathbf{A} \mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix}$$

donde la matriz \mathbf{C} es $r \times r$ y de rango $\mathbf{C} = r$ pues \mathbf{U} y \mathbf{V} son invertibles.

En definitiva, hemos obtenido

Teorema. Para cada \mathbf{A} matriz $m \times n$ de números reales existen matrices $\mathbf{U} \in \mathbb{R}^{m \times m}$ y $\mathbf{V} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ortogonales y tales que

$$(7) \quad \mathbf{A} = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \mathbf{V}^T,$$

donde \mathbf{C} es $r \times r$ e invertible, siendo $r = \text{rango } \mathbf{A}$.

Observación. El recíproco de este teorema también es cierto. Supongamos que \mathbf{A} admite una factorización como la obtenida en el teorema. De

$$\mathbf{A} \mathbf{V} = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{0}, \mathbf{U} \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{C} \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

resulta que las primeras $n-r$ columnas de \mathbf{V} son vectores de $\text{nul } \mathbf{A}$. Como las columnas de \mathbf{V} forman una base ortonormal de \mathbb{R}^n , que a su vez se descompone según (6), las últimas r columnas de \mathbf{V} han de ser vectores de $\text{col } \mathbf{A}^T$.

De igual forma,

$$\mathbf{U}^T \mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \mathbf{V}^T = \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \mathbf{V}^T$$

nos dice que las primeras $m-r$ columnas de \mathbf{U} son vectores de $\text{nul } \mathbf{A}^T$. Como \mathbf{U} es ortogonal, sus primeras $m-r$ columnas son vectores ortonormales y son tantos vectores como dimensión tiene $\text{nul } \mathbf{A}^T$. La descomposición (5) obliga entonces a que las últimas r columnas de \mathbf{U} sean vectores de $\text{col } \mathbf{A}$, cuya dimensión es r .

Factorización ortogonal de matrices cuadradas y semejanza de matrices

Consideramos ahora las matrices cuadradas $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ que se pueden factorizar en la forma

$$\mathbf{A} = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \mathbf{U}^T,$$

siendo \mathbf{U} una matriz ortogonal. En particular, esta factorización implica que

$$\mathbf{A} \approx \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix}$$

ya que $\mathbf{U}^T = \mathbf{U}^{-1}$.

He aquí una caracterización de este tipo de matrices

Teorema. Sea \mathbf{A} una matriz $n \times n$ de números reales, con $r = \text{rango } \mathbf{A}$. Son equivalentes:

1. Existe una matriz ortogonal \mathbf{U} tal que

$$\mathbf{A}\mathbf{U} = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix},$$

donde \mathbf{C} es $r \times r$ e invertible.

2. $\text{col } \mathbf{A} = \text{col } \mathbf{A}^T$.
3. $\text{nul } \mathbf{A} = \text{nul } \mathbf{A}^T$.
4. $\text{nul } \mathbf{A} \perp_2 \text{col } \mathbf{A}$.

DEMOSTRACIÓN. La equivalencia de 2., 3. y 4. es consecuencia de las descomposiciones ortogonales de \mathbb{R}^n asociadas a \mathbf{A} y a \mathbf{A}^T . Estas condiciones implican 1., pues permiten tomar $\mathbf{U} = \mathbf{V}$ en la factorización ortogonal (7) de \mathbf{A} .

Demostración de «1. implica 3.» De 1. se deduce

$$\mathbf{A} \sim_f \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \mathbf{U}^T,$$

que es lo mismo que

$$\text{nul } \mathbf{A} = \text{nul } \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \mathbf{U}^T.$$

Escribiendo $\mathbf{U} = [\mathbf{U}_1, \mathbf{U}_2]$ tenemos

$$\text{nul } \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \mathbf{U}^T = \text{nul } \mathbf{C} \mathbf{U}_2^T = \text{nul } \mathbf{U}_2^T$$

pues \mathbf{C} es invertible. De igual forma,

$$\mathbf{A}^T \sim_f \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C}^T \end{bmatrix} \mathbf{U}^T$$

y

$$\text{nul } \mathbf{A}^T = \text{nul } \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C}^T \end{bmatrix} \mathbf{U}^T = \text{nul } \mathbf{C}^T \mathbf{U}_2^T = \text{nul } \mathbf{U}_2^T.$$

Corolario. Si \mathbf{A} es $n \times n$ y satisface $\text{nul } \mathbf{A} \perp_2 \text{col } \mathbf{A}$, entonces $\text{índice } \mathbf{A} \leq 1$.

Definición. Decimos que la matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ es normal cuando

$$\mathbf{A} \mathbf{A}^T = \mathbf{A}^T \mathbf{A}.$$

Observamos que toda matriz normal cumple las condiciones del teorema anterior, pues sabemos que toda matriz satisface $\text{col } \mathbf{A} = \text{col } \mathbf{A}^T \mathbf{A}$.

Sin embargo, la matriz

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ & & 0 \end{bmatrix}$$

satisface las condiciones del teorema anterior y no es normal.