# TEMA 2: Factorización de matrices. Factorización QR: Método de Gram-Schmidt

# Álgebra Lineal Numérica para Ciencia de Datos

Máster Universitario en Estadística Computacional y Ciencia de Datos para la Toma de Decisiones Curso 2022-2023

Prof. María Victoria Herranz

Introducción

- Ortonormalización de Gram-Schmidt
  - Bases ortonormales
  - Algoritmo de Ortonormalización de Gram-Schmidt
  - Algoritmo de la Factorización QR

# Índice

Introducción

- Ortonormalización de Gram-Schmidt
  - Bases ortonormales
  - Algoritmo de Ortonormalización de Gram-Schmidt
  - Algoritmo de la Factorización QR

Dada una matriz A (no necesariamente cuadrada), con columnas linealmente independientes, encontraremos matrices Q, R tales que:

- A = QR.
- ullet Las columnas de Q son un conjunto de vectores ortonormales.
- Q es del mismo tamaño que A.
- R es triangular superior invertible.

La forma de obtener la factorización QR de A, es aplicando el proceso de Gram-Schmidt a las columnas de A.

# Índice

Introducción

- Ortonormalización de Gram-Schmidt
  - Bases ortonormales
  - Algoritmo de Ortonormalización de Gram-Schmidt
  - Algoritmo de la Factorización QR

### Bases ortonormales

La ortogonalidad es equivalente a la perpendicularidad clásica cuando trabajamos en el espacio euclídeo usual. Cuando utilizamos otro producto escalar diferente al usual la ortogonalidad puede tener otras interpretaciones geómetricas distintas de la perpendicularidad que, en la mayoría de ocasiones, carece de importancia. Lo realmente atractivo de la ortogonalidad en álgebra lineal es que sirve como medio de simplificación en numerosos cálculos.

#### Definición

Sea E un espacio vectorial euclídeo.

- Se dice que  $u \in E$  y  $v \in E$  son ortogonales  $(u \perp v)$  si  $\langle u, v \rangle = 0$ .
- Un vector  $u \in E$  se dice unitario si  $||u|| = 1 \Leftrightarrow \langle u, u \rangle = 1$ .
- Un conjunto de vectores  $\{u_1, \ldots, u_p\}$  se dice ortogonal si todos los  $u_i$  son ortogonales dos a dos.
- Un conjunto de vectores  $\{w_1, \ldots, w_p\}$  se dice ortonormal si es ortogonal y todos los vectores  $w_i$  son unitarios.

4□ > 4回 > 4 重 > 4 重 > ■ 9 Q ○

### Bases ortonormales

#### Nota

• Si  $\mathcal{B}^o = \{u_1, \dots, u_p\}$  es un conjunto ortogonal de vectores, entonces el conjunto

$$\left\{ w_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|}, w_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|}, \dots, w_p = \frac{u_p}{\|u_p\|} \right\}$$

es un conjunto ortonormal.

### Ortonormalización de Gram-Schmidt

#### Ortonormalización de Gram-Schmidt

Se E un espacio euclídeo de dimension finita n y  $\mathcal{B} = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  una base de E. Entonces existe una base ortogonal (ortonormal)  $\mathcal{B}^{\circ} = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  verificando:

$$\langle \{v_1, v_2, \dots, v_k\} \rangle = \langle \{u_1, u_2, \dots, u_k\} \rangle$$
 para todo  $1 \le k \le n$ .

4□ > 4□ > 4 = > 4 = > = 90

### Ortonormalización de Gram-Schmidt

### **Ejemplo**

Sea  $E=(\mathbb{R}^3,\langle\cdot,\cdot\rangle)$  el espacio euclídeo usual. Utilizando el método de Gram-Schmidt, vamos a ortonormalizar la base

$$\mathcal{B} = \{v_1 = (1, 1, 2), v_2 = (3, 1, 1), v_3 = (-2, -1, 2)\}.$$

En primer lugar normalizamos el vector  $u_1 = v_1$ , esto es, hallamos un vector unitario en la dirección de  $u_1$ . Para este fin, basta dividir por su norma:

$$w_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|} = \frac{1}{\|(1,1,2)\|}(1,1,2) = \frac{1}{\sqrt{6}}(1,1,2).$$

Seguidamente, encontramos un vector (que llamamos  $u_2$ ) ortogonal a  $u_1$  y tal que  $L[\{v_1, v_2\}] = L[\{u_1, u_2\}]$ :

$$\begin{split} u_2 &= v_2 - \frac{\langle v_2, u_1 \rangle}{\langle u_1, u_1 \rangle} u_1 = v_2 - \frac{1}{\|u_1\|^2} \langle v_2, u_1 \rangle u_1 \\ &= (3, 1, 1) - \frac{1}{6} \langle (3, 1, 1), (1, 1, 2) \rangle (1, 1, 2) = (3, 1, 1) - (1, 1, 2) = (2, 0, -1). \end{split}$$

< □ > < □ > < 亘 > < 亘 > □

### Ortonormalización de Gram-Schmidt

Normalizamos  $u_2$  y obtenemos un vector unitario  $w_2$  en la misma dirección:

$$w_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|} = \frac{(2,0,-1)}{\|(2,0,-1)\|} = \frac{1}{\sqrt{5}}(2,0,-1).$$

Por último, debemos encontrar un vector  $u_3$ , ortogonal a  $u_1$  y  $u_2$  verificando  $L[\{v_1, v_2, v_3\}] = L[\{u_1, u_2, u_3\}]$ , y para hallar  $w_3$  bastará con normalizar  $u_3$ ,

$$\begin{split} u_3 &= v_3 - \frac{\langle v_3, u_2 \rangle}{\langle u_2, u_2 \rangle} u_2 - \frac{\langle v_3, u_1 \rangle}{\langle u_1, u_1 \rangle} u_1 \\ &= v_3 - \frac{1}{\|u_2\|^2} \langle v_3, u_2 \rangle u_2 - \frac{1}{\|u_1\|^2} \langle v_3, u_1 \rangle u_1 \\ &= (-2, -1, 2) + \frac{6}{5} (2, 0, -1) - \frac{1}{6} (1, 1, 2) \\ &= \frac{7}{30} (1, -5, 2). \end{split}$$

Finalmente

$$w_3 = \frac{(1,-5,2)}{\|(1,-5,2)\|} = \frac{1}{\sqrt{30}}(1,-5,2).$$

- 《ロ》 《御》 《意》 《意》 - 意 - 幻久()

Dada una matriz  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , con columnas linealmente independientes, aplicamos el proceso de Gram-Schmidt a las columnas de A.

#### Proceso de Gram-Schmidt

A partir de las columnas linealmente independientes de A,  $v_1$ ,  $v_2$ , ...,  $v_m$ , se construyen los vectores

$$u_1 = v_1,$$
  $u_k = v_k - \sum_{j=1}^{k-1} \frac{\langle v_k, u_j \rangle}{\|u_j\|^2} u_j, \quad k = 1, 2, \dots, m$ 

Entonces, los vectores  $\{u_1, u_2, \dots, u_m\}$  son ortogonales.

### Ejemplo

Determina la factorización QR de la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Observemos que las columnas de A son linealmente independientes. Por tanto, podemos aplicar el algoritmo de la factorización QR, obteniendo vectores ortonormales a partir de las columnas de A.

- $u_1 = v_1 = (1,1)$
- $u_2 = v_2 \frac{\langle v_2, u_1 \rangle}{\|u_1\|^2} u_1 = (-2, 1) \frac{\langle (-2, 1), (1, 1) \rangle}{\|(1, 1)\|^2} (1, 1) = (-2, 1) \frac{1}{2} (1, 1) = \left(\frac{-3}{2}, \frac{3}{2}\right)$
- Normalizamos los vectores anteriores:

$$w_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$$

$$w_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|} = \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$$

- (ロ) (個) (差) (差) 差 り(G

Por tanto, la matriz Q será

$$Q = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

Y la matriz R la obtendremos como

$$R = Q^{T} A = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{2}} & \frac{-2}{\sqrt{2}} \\ 0 & \frac{3}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

### Ejercicio

Halla la factorización QR de las matrices

$$\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \qquad \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$