

# Programación: ortogonalización con el algoritmo modificado de Gram–Schmidt

**Objetivos.** Aplicar el algoritmo modificado de Gram–Schmidt a cuatro vectores, luego generalizar la idea al caso de  $m$  vectores.

**Requisitos.** Proyección ortogonal de un vector al subespacio generado por un vector no nulo, estructura del producto de matrices, ciclos de tipo `for`.

## Proyección ortogonal de un vector al subespacio generado por un vector no nulo (repaso)

**1. Proyección ortogonal sobre el subespacio generado por un vector normalizado (repaso).** Sea  $a \in \mathbb{R}^n$  con  $\|a\|_2 = 1$ . Escriba la fórmula para la matriz de proyección ortogonal sobre el subespacio generado por  $a$ :

$$P_a =$$

Calcule la transpuesta de la matriz  $P_a$ , el cuadrado de la matriz  $P_a$  y el vector  $P_a a$ :

$$P_a^\top =$$

$$P_a^2 =$$

$$P_a a =$$

**2. Cálculo de la proyección ortogonal sobre el subespacio generado por un vector normalizado (repaso).** Si  $v \in \mathbb{R}^n$ , entonces el producto  $P_a v$  se puede escribir de varias maneras equivalentes; la forma más útil es

$$P_a v = \quad ( \quad v ).$$

**3. Proyección ortogonal simultánea de varios vectores sobre el subespacio generado por un vector (repaso).** Sea  $a \in \mathbb{R}^n$  con  $\|a\|_2 = 1$  y sea  $V \in \mathcal{M}_{n \times m}(\mathbb{R})$ . Usemos la siguientes notación:

- $v_1, \dots, v_m$  son las columnas de  $V$ , esto es,  $v_k = V_{*,k}$ ;
- $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  son los productos internos de  $a$  con  $v_1, \dots, v_m$ :  $\lambda_k = \langle a, v_k \rangle = a^\top v_k$ .
- $\Lambda$  es el renglón formado por  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ :  $\Lambda = [\lambda_1, \dots, \lambda_m]$ .

Expresé en estos términos el producto  $a^\top V$ :

Encuentre una fórmula para calcular la matriz formada por las columnas  $P_a v_1, \dots, P_a v_m$ :

$$[P_a v_1, \dots, P_a v_m] = \quad = \underbrace{\quad}_? \underbrace{\quad}_\Lambda V.$$

**4. Función que calcula la proyección simultanea de varios vectores sobre el subespacio generado por un vector (repasso).**

```
function [U] = orthproj(a, V),
    Lambda =
    U =
end
```

**5. Propiedades de la proyección complementaria (repasso).** Sea  $a \in \mathbb{R}^n$ ,  $\|a\|_2 = 1$ . Definimos  $P_a$  como en los ejercicios anteriores. Consideremos la matriz

$$Q_a := I_n - P_a.$$

Usando la propiedad  $P_a^\top = P_a$  muestre que  $Q_a$  es simétrica:

$$Q_a^\top =$$

Usando la propiedad  $P_a^2 = P_a$  calcule  $Q_a^2$ :

$$Q_a^2 = \underbrace{\hspace{10em}}_{?}.$$

Calcule  $Q_a a$ :

$$Q_a a =$$

Muestre que si  $v \in \mathbb{R}^n$  y  $w = Q_a v$ , entonces  $a \perp w$ :

$$\langle a, w \rangle = \langle a, Q_a v \rangle = a^\top Q_a v = a^\top Q_a^\top v = (\hspace{2em})^\top v =$$

Muestre que si  $v \in \mathbb{R}^n$  y  $w = Q_a v$ , entonces  $w \in \ell(a, v)$  y  $v \in \ell(a, w)$ :

$$\begin{aligned} w &= \hspace{10em} \in \ell(a, v); \\ v &= \hspace{10em} \in \ell(a, w). \end{aligned}$$

Decimos que  $w$  es el complemento ortogonal de  $v$  respecto  $a$ .

**6. Cálculo de la proyección ortogonal complementaria (repasso).** En la siguiente función se supone que la matriz  $V$  tiene  $n$  renglones, donde  $n$  es la longitud del vector  $a$ . La función debe regresar la matriz  $W = Q_a V$ .

```
function [W] = orthcomplement(a, V),
    Lambda =
    W =
end
```

## Algoritmo modificado de Gram–Schmidt para 4 vectores

**7. Fórmulas matemáticas.** Sean  $a_1, a_2, a_3, a_4 \in \mathbb{R}^n$  algunos vectores linealmente independientes. Los guardamos en  $b_1^{(0)}, b_2^{(0)}, b_3^{(0)}, b_4^{(0)}$ .

En el paso 1 calculamos  $b_1^{(1)}$  como  $b_1^{(0)}$  normalizado, luego calculamos  $b_2^{(1)}, b_3^{(1)}, b_4^{(1)}$  como los complementos ortogonales de  $b_2^{(0)}, b_3^{(0)}, b_4^{(0)}$  respecto al vector  $b_1^{(1)}$ :

$$\nu_1 := \|b_1^{(0)}\|_2,$$

$$b_1^{(1)} := \quad / \nu_1,$$

$$\lambda_{1,2} := (b_1^{(1)})^\top \underbrace{\quad}_?, \quad \lambda_{1,3} := (b_1^{(1)})^\top \underbrace{\quad}_?, \quad \lambda_{1,4} := (b_1^{(1)})^\top \underbrace{\quad}_?,$$

$$b_2^{(1)} := b_2^{(0)} - b_1^{(1)} \underbrace{\quad}_?, \quad b_3^{(1)} := b_3^{(0)} - b_1^{(1)} \underbrace{\quad}_?, \quad b_4^{(1)} := b_4^{(0)} - b_1^{(1)} \underbrace{\quad}_?.$$

En el paso 2 calculamos  $b_2^{(2)}$  como  $b_2^{(1)}$  normalizado, luego calculamos  $b_3^{(2)}, b_4^{(2)}$  como los complementos ortogonales de  $b_3^{(1)}, b_4^{(1)}$  respecto al vector  $b_2^{(2)}$ :

$$\nu_2 :=$$

$$b_2^{(2)} :=$$

$$\lambda_{2,3} :=$$

$$\lambda_{2,4} :=$$

$$b_3^{(2)} :=$$

$$b_4^{(2)} :=$$

En el paso 3 calculamos  $b_3^{(3)}$  como  $b_3^{(2)}$  normalizado, luego calculamos  $b_4^{(3)}$  como el complemento ortogonal de  $b_4^{(2)}$  respecto al vector  $b_3^{(3)}$ :

$$\nu_3 :=$$

$$b_3^{(3)} :=$$

$$\lambda_{3,4} :=$$

$$b_4^{(3)} :=$$

En el paso 4 calculamos  $b_4^{(4)}$  como  $b_4^{(3)}$  normalizado:

$$\nu_4 :=$$

$$b_4^{(4)} :=$$

**8. Fórmulas matemáticas más compactas.** Sean  $a_1, a_2, a_3, a_4 \in \mathbb{R}^n$  algunos vectores linealmente independientes. Los guardamos en  $b_1^{(0)}, b_2^{(0)}, b_3^{(0)}, b_4^{(0)}$ .

En el paso  $p = 1$  calculamos  $b_1^{(1)}$  como  $b_1^{(0)}$  normalizado, luego calculamos  $b_2^{(1)}, b_3^{(1)}, b_4^{(1)}$  como los complementos ortogonales de  $b_2^{(0)}, b_3^{(0)}, b_4^{(0)}$  respecto al vector  $b_1^{(1)}$ :

$$\begin{aligned} \nu_1 &:= \\ b_1^{(1)} &:= \\ [\lambda_{1,2}, \lambda_{1,3}, \lambda_{1,4}] &:= (b_1^{(1)})^\top [ \quad , \quad , \quad ]; \\ [b_2^{(1)}, b_3^{(1)}, b_4^{(1)}] &:= [b_2^{(0)}, b_3^{(0)}, b_4^{(0)}] - b_1^{(1)} [ \underbrace{\quad}_?, \underbrace{\quad}_?, \underbrace{\quad}_? ]. \end{aligned}$$

En el paso  $p = 2$  calculamos  $b_2^{(2)}$  como  $b_2^{(1)}$  normalizado, luego calculamos  $b_3^{(2)}, b_4^{(2)}$  como los complementos ortogonales de  $b_3^{(1)}, b_4^{(1)}$  respecto al vector  $b_2^{(2)}$ :

$$\begin{aligned} \nu_2 &:= \\ b_2^{(2)} &:= \\ [\lambda_{2,3}, \lambda_{2,4}] &:= \\ [b_3^{(2)}, b_4^{(2)}] &:= \end{aligned}$$

En el paso  $p = 3$  calculamos  $b_3^{(3)}$  como  $b_3^{(2)}$  normalizado, luego calculamos  $b_4^{(3)}$  como el complemento ortogonal de  $b_4^{(2)}$  respecto al vector  $b_3^{(3)}$ :

$$\begin{aligned} \nu_3 &:= \\ b_3^{(3)} &:= \\ [\lambda_{3,4}] &:= \\ [b_4^{(3)}] &:= \end{aligned}$$

En el paso  $p = 4$  calculamos  $b_4^{(4)}$  como  $b_4^{(3)}$  normalizado:

$$\begin{aligned} \nu_4 &:= \\ b_4^{(4)} &:= \end{aligned}$$

**9. Programa para el caso de cuatro vectores.** Dados cuatro vectores  $a_1, a_2, a_3, a_4 \in \mathbb{R}^5$ , construimos cuatro vectores ortonormales  $b_1, b_2, b_3, b_4 \in \mathbb{R}^5$  aplicando el algoritmo de Gram–Schmidt modificado a los vectores dados  $a_1, a_2, a_3, a_4$ . Al final comprobamos que los vectores  $b_1, b_2, b_3, b_4$  son ortogonales a pares y calculamos su matriz de Gram. El siguiente código se puede guardar en un archivo `MGSexample4.m`.

```
function [] = MGSexample4(),
    a1 = [-2; 5; 1; -1; 4]; a2 = [-1; 6; 3; 4; 3];
    a3 = [-11; 20; 9; 7; 2]; a4 = [4; 2; 1; -2; 5];
    # Copy:
    b1 = a1; b2 = a2; b3 = a3; b4 = a4;

    # Step 1
    nu1 = norm(b1);
    b1 = b1 / nu1;
    la12 = b1' * b2
    la13 =
    la14 =
    b2 = b2 - la12 * b1
    b3 =
    b4 =

    # Step 2
    nu2 = norm(b2)
    b2 =
    la23 = b2' * b3
    la24 =
    b3 =
    b4 =

    # Step 3
    nu3 =
    b3 =
    la34 =
    b4 =

    # Step 4
    nu4 =
    b4 =

    # Verify that the obtained vectores form an orthonormal list:
    B = [b1, b2, b3, b4]; G = B' * B
end
```

**10. Código en forma matricial.** Modificar el programa anterior de la siguiente manera: guardar los vectores en una matriz, guardar los coeficientes “lambdas” en un renglón.

```
function [] = MGSexample4matr(),
    a1 = [-2; 5; 1; -1; 4]; a2 = [-1; 6; 3; 4; 3];
    a3 = [-11; 20; 9; 7; 2]; a4 = [4; 2; 1; -2; 5];
    # Copy:
    B = [a1, a2, a3, a4];

    # Step 1
    nu1 = norm(B(:, 1));
    B(:, 1) = B(:, 1) / nu1;
    Lambdas1 = B(:, 1)' * B(:, 2 : 4);
    B(:, 2 : 4) = B(:, 2 : 4) - B(:, 2 : 4) * Lambdas1;

    ...
end
```

**11. Programar el algoritmo modificado de Gram–Schmidt en forma matricial.**

```
function [B] = MGS(A),
    [n, m] = size(A);
    B = A;
    for p = 1 : ???,
        nu = ???;
        B(:, ???) = ???;
        Lambdas = ???;
        B(:, ???) = ??? - ??? * Lambdas;
    end
end
```

Prueba:

```
function [] = testMGS(),
    m = 4; n = 5; A = rand(n, m);
    B = MGS(A); display(B' * B);
end
```

**12. Complejidad del algoritmo modificado de Gram–Schmidt.** Contar el número de multiplicaciones y divisiones que se realizan en la función MGS, si la matriz  $A$  es de tamaño  $n \times m$ . Se puede suponer que la función norm, aplicada a un vector de longitud  $n$ , hace  $n$  multiplicaciones.