

# MÍNIMOS CUADRADOS - ECUACIONES NORMALES Y FACTORIZACIÓN QR

1. Use mínimos cuadrados, las ecuaciones normales, el proceso de Gram-Schmidt y la factorización QR para encontrar la ecuación lineal  $y = ax + b$  que mejor ajuste los tres puntos  $(1, 3)$ ,  $(2, 4)$  y  $(3, 4)$ .

2. Considere la siguiente secuencia de matrices tridiagonales  $T_n \in \mathbb{R}^{(n+1) \times n}$ ,

$$T_n = \begin{bmatrix} a_1 & c_1 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ b_1 & a_2 & c_2 & 0 & \dots & \dots & \vdots \\ 0 & b_2 & a_3 & c_3 & 0 & \dots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 & b_{n-2} & a_{n-1} & c_{n-1} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 & b_{n-1} & a_n \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 & b_n \end{bmatrix},$$

donde los coeficientes  $a_i$ ,  $b_i$  y  $c_i$  son conocidos. Note que  $T_n$  no es una matriz cuadrada, dado que tiene una fila más que la cantidad de columnas. Considere que usted tiene acceso a la factorización QR reducida de la matriz  $T_n$ , es decir, tiene acceso a,

$$T_n = \widehat{Q}_n \widehat{R}_n = \begin{bmatrix} \mathbf{q}_1^{[n]} & \mathbf{q}_2^{[n]} & \dots & \mathbf{q}_n^{[n]} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r_{1,1} & r_{1,2} & r_{1,3} & \dots & r_{1,n} \\ 0 & r_{2,2} & r_{2,3} & \dots & r_{2,n} \\ 0 & 0 & r_{3,3} & \dots & r_{3,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & r_{n,n} \end{bmatrix},$$

donde  $\widehat{Q}_n \in \mathbb{R}^{(n+1) \times n}$  y  $\widehat{R}_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . En este caso se usa el súper-índice “[ $n$ ]” para denotar que el vector  $\mathbf{q}_i^{[n]} \in \mathbb{R}^{n+1}$ , y está asociado a la matriz  $T_n$ .

Como se indicó al principio,  $T_n$  denota una secuencia de matrices tridiagonales, esto significa que la siguiente matriz de esta secuencia es,

$$T_{n+1} = \begin{bmatrix} a_1 & c_1 & 0 & \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ b_1 & a_2 & c_2 & 0 & \dots & \dots & \dots & \vdots \\ 0 & b_2 & a_3 & c_3 & 0 & \dots & \dots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 & b_{n-2} & a_{n-1} & c_{n-1} & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 & b_{n-1} & a_n & c_n \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 & b_n & a_{n+1} \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 & b_{n+1} \end{bmatrix},$$

la cual se diferencia de  $T_n$  solamente porque se agregó una columna y una fila adicional. Este patrón puede representarse de la siguiente forma,

$$T_{n+1} = \left( \begin{array}{cccc|c} & & & & 0 \\ & & & & \vdots \\ & & & & 0 \\ & & & & c_n \\ & & & & a_{n+1} \\ \hline 0 & \dots & 0 & & b_{n+1} \end{array} \right),$$

es decir, la mayor parte de la matriz  $T_{n+1}$  corresponde a la matriz  $T_n$ . La tarea a resolver es obtener la factorización QR reducida de la matriz  $T_{n+1}$  dado que conocemos la factorización QR reducida de la matriz  $T_n$ . Para su desarrollo considere la siguiente identidad,

$$\begin{aligned}
 T_{n+1} &= \left( \begin{array}{ccc|ccc} & & & 0 & & \\ & & & \vdots & & \\ & & & 0 & & \\ & & & c_n & & \\ & & & a_{n+1} & & \\ \hline 0 & \dots & 0 & b_{n+1} & & \end{array} \right) \\
 &= \left( \begin{array}{ccc|ccc} & & & 0 & & \\ & & & \vdots & & \\ & & & 0 & & \\ & & & c_n & & \\ & & & a_{n+1} & & \\ \hline 0 & \dots & 0 & b_{n+1} & & \end{array} \right) \\
 &= \hat{Q}_{n+1} \hat{R}_{n+1} \\
 &= \begin{bmatrix} \mathbf{q}_1^{[n+1]} & \mathbf{q}_2^{[n+1]} & \dots & \mathbf{q}_n^{[n+1]} & \mathbf{q}_{n+1}^{[n+1]} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r_{1,1} & r_{1,2} & r_{1,3} & \dots & r_{1,n} & r_{1,n+1} \\ 0 & r_{2,2} & r_{2,3} & \dots & r_{2,n} & r_{2,n+1} \\ 0 & 0 & r_{3,3} & \dots & r_{3,n} & r_{2,n+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & r_{n,n} & r_{n,n+1} \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 0 & r_{n+1,n+1} \end{bmatrix}.
 \end{aligned}$$

A partir de las identidades anteriores, usted debe determinar los vectores  $\mathbf{q}_i^{[n+1]}$  para  $i \in \{1, 2, 3, \dots, n+1\}$  y la última columna de  $R_{n+1}$ .

Recuerde que  $\mathbf{q}_i^{[n]} \in \mathbb{R}^{n+1}$ , pero  $\mathbf{q}_i^{[n+1]} \in \mathbb{R}^{n+2}$ . Es decir, tiene una diferencia de una unidad en la dimensión del espacio vectorial asociado. Lo importante es que esta diferencia puede ser resuelta convenientemente para obtener las primeras  $n$  columnas de la matriz  $\hat{Q}_{n+1}$ .

- *Hint 1: You may consider useful this relationship:  $\mathbf{q}_j^{[n+1]} = [(\mathbf{q}_j^{[n]})^T, 0]^T$ , for  $j \in \{1, 2, 3, \dots, n\}$  and  $T$  is the transpose operator.*
- *Hint 2: Notice that the coefficients  $r_{i,j}$  do not have a super index, this means that the only missing part of  $R_{n+1}$  is actually its last column!*

## Preguntas

- (a) Explique teóricamente como obtendrá la factorización QR reducida de  $T_{n+1}$  a partir de la factorización QR reducida de  $T_n$ .
- (b) Construya la función “incrementalQR” que obtiene la factorización QR reducida de la matriz  $T_{n+1}$  a partir de la factorización reducida de  $T_n$ . El input de esta función corresponde a  $Q_n$ ,  $R_n$ ,  $a_{n+1}$ ,  $b_{n+1}$ , y  $c_n$ . IMPORTANTE: Esta función se considerará correcta si obtiene adecuadamente la factorización QR reducida de  $T_{n+1}$  a partir de la factorización QR reducida de  $T_n$ . Si se obtiene la factorización QR reducida directamente de la matriz  $T_{n+1}$ , no se considerará correcta. La importancia de esto es que obtener la factorización QR reducida de esta forma reduce significativamente la cantidad de operaciones elementales requerida, acelerando la computación significativamente.

, , ,

INPUT:

```

Qn      : (ndarray) Matriz unitaria Q_n de la factorización QR reducida de la matriz
           T_n = Q_n * R_n.
Rn      : (ndarray) Matriz triangular superior R_n de la factorización QR reducida de
           la matriz T_n = Q_n * R_n.
a       : (float)   Coeficiente a_{n+1} de la matriz T_{n+1}.
b       : (float)   Coeficiente b_{n+1} de la matriz T_{n+1}.
c       : (float)   Coeficiente c_n de la matriz T_{n+1}.

```

OUTPUT:

```

Q_next: (ndarray) Matriz unitaria Q_{n+1} de la factorización QR reducida de la
           matriz T_{n+1} = Q_{n+1} * R_{n+1}.

```

```

R_next: (ndarray) Matriz triangular superior  $R_{\{n+1\}}$  de la factorización QR
          reducida de la matriz  $T_{\{n+1\}} = Q_{\{n+1\}} * R_{\{n+1\}}$ .
,,,
def incrementalQR(Qn, Rn, a, b, c):
    # Your own code.
    Q_next = np.zeros(2, 1) # Remover esta línea si usted implementa esta función.
    R_next = np.zeros(1, 1) # Remover esta línea si usted implementa esta función.
    return Q_next, R_next

```