

6.4 SOLUCIÓN DE SISTEMAS LINEALES CON QR

- Sea $A \in \mathbb{C}^{m \times m}$ invertible, y sea $A = QR$

queremos resolver $Ax = b$

$$QRx = b \Leftrightarrow Rx = Q^*b$$

$\hookrightarrow \sim 2n^2 \text{ flop}$

\hookrightarrow sistema triangular $\sim n^2 \text{ flop}$

↑
QR completa
Q unitaria
R triang. sup. e invertible

- pregunta: si no conocemos explícitamente Q , y conocemos solo los vectores $\{v^{(k)}\}_{k=1}^m$ de Householder ¿es posible resolver con el mismo número de flop?

triangularización de Householder:

$$A = \underbrace{Q_1 Q_2 \dots Q_m}_{Q} R$$

$$\Rightarrow Q^*b = Q_m^* Q_{m-1}^* \dots Q_1^* b = Q_m (Q_{m-1} \dots (Q_1 b))$$

↑ ↑ ↑
productos matriz por vector

para $k \in \{1 \dots m\}$, $Q_k = \left(\begin{array}{c|c} I_{(k-1) \times (k-1)} & 0 \\ \hline 0 & I_{(m-k+1) \times (m-k+1)} - 2P_{v^{(k)}} \end{array} \right)$

si $u \in \mathbb{C}^m$, decimos $u = \left(\begin{array}{c} u(1:k-1) \\ \hline u(k:m) \end{array} \right)$

$$\Rightarrow Q_k u = \left(\begin{array}{c} u(1:k-1) \\ \hline u(k:m) - 2 \langle u(k:m), v^{(k)} \rangle v^{(k)} \end{array} \right)$$

algoritmo para calcular Q^*b a partir de $\{v^{(k)}\}_{k=1}^m$

for $k = 1:m$

$$b(k:m) = b(k:m) - 2 \langle b(k:m), v^{(k)} \rangle v^{(k)}$$

end

$$\begin{array}{ccc} \downarrow & \underbrace{\hspace{1.5cm}} & \downarrow \\ (m-k+1) & 2(m-k+1)-1 & (m-k+1) \end{array}$$

↳ el vector b de output de este algoritmo es el resultado de Q^*b_{input}

¿cuántas flop?

$$\text{flop} \simeq 4 \sum_{k=1}^m \overbrace{(m-k)}^{\ell} = 4 \sum_{\ell=0}^{m-1} \ell \simeq 2m^2$$

7 PROBLEMAS DE MÍNIMOS CUADRADOS

7.1 Problema I : sea $A \in \mathbb{C}^{n \times m}$ $\text{rg}(A) = m < n$

$$\begin{matrix} & \overbrace{\hspace{2cm}}^m \\ \left. \begin{matrix} n \\ \vdots \end{matrix} \right\} & \begin{bmatrix} A \\ \vdots \end{bmatrix} \end{matrix} \begin{bmatrix} x \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b \\ \vdots \end{bmatrix}$$

sistema sobredeterminado
o incompatible : más
ecuaciones que incógnitas

• si $b \in \text{Ran}(A) = \{v \in \mathbb{C}^n : v = Ax\}$

$\Rightarrow \exists$ sol. , y se puede
encontrar con $A = \hat{Q} \hat{R}$

$$Ax = b \Leftrightarrow \hat{R}x = \hat{Q}^* b$$

\uparrow triang.
invert

observación : $\forall b \in \mathbb{C}^n$
podemos calcular

$$\hat{R}^{-1} \hat{Q}^* b$$

pero si $b \notin \text{Ran}(A)$, esta no resuelve $Ax = b$

\downarrow
en este caso \nexists solución

def : la solución de mínimos cuadrados
de $Ax = b$ es $x_b \in \mathbb{C}^m$ t.q.

$$\|Ax_b - b\|_2 \leq \|Ax - b\|_2 \quad \forall x \in \mathbb{C}^m$$

minimización de $f(x) = \|Ax - b\|_2^2$

significado y relevancia

$$\begin{matrix} & \overbrace{\hspace{2cm}}^m \\ \left. \begin{matrix} n \\ \vdots \end{matrix} \right\} & \begin{bmatrix} | & | & | & | \\ A^{(j)} & & & \\ | & | & | & | \end{bmatrix} \end{matrix} \begin{bmatrix} x \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b \\ \vdots \end{bmatrix}$$

$A \quad x$

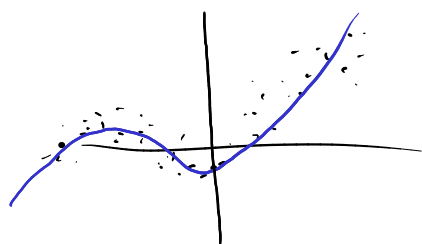
$$= \sum_{j=1}^m x_j A^{(j)}$$

combinación lineal
de las columnas de A

- situación: tenemos a disposición $m < n$ vectores lin. indep. para representar un vector cualquiera de \mathbb{C}^n

↳ problema I: encontrar la combinación lineal de las columnas que más se acerca a b en $\|\cdot\|_2$

↳ problema de aproximación



ejemplo: best fit polinomial

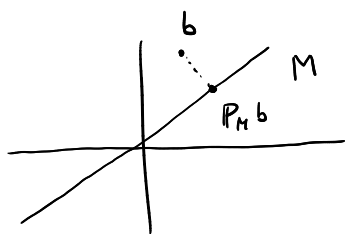
- geométricamente, este problema es equivalente al siguiente:

- tenemos: $M \subset \mathbb{C}^n$ subespacio vectorial de dimensión $m < n$

$b \in \mathbb{C}^n$

- queremos encontrar el $v \in M$ que esté más cerca a b

- equivalencia: si $M = \text{Ran}(A)$, $v \in M \Leftrightarrow v = Ax$



$v \in M$ tal que $\|v - b\|_2 \leq \|v' - b\|_2$
 $\forall v' \in M$ es dado por $v = P_M b$

→ este enunciado se puede demostrar a partir de la solución de mínimos cuadrados de $Ax = b$