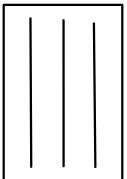
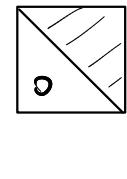


Ejemplos de factorización QR (resumida)

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 5 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 5 & 0 \end{pmatrix} = \hat{Q} \hat{R}$$

$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 1 \end{pmatrix} \quad A^{(3)} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$q_1 = \frac{A^{(1)}}{\|A^{(1)}\|} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}$$

$$q_2 = \frac{V^{(2)}}{\|V^{(2)}\|}, \quad V^{(2)} = A^{(2)} - \underbrace{\langle A^{(2)}, q_1 \rangle}_{t_{12}} q_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$t_{12} = (1, 5, 1) \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix} = 6$$

$$q_3 = \frac{V^{(3)}}{\|V^{(3)}\|}, \quad V^{(3)} = A^{(3)} - \underbrace{\langle A^{(3)}, q_1 \rangle}_{t_{13}} q_1 - \underbrace{\langle A^{(3)}, q_2 \rangle}_{t_{23}} q_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

$$t_{13} = 2, \quad t_{23} = -1$$

$$\Rightarrow \hat{Q} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}, \quad \hat{R} = \begin{pmatrix} 2 & 6 & 2 \\ 0 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \hat{Q} \hat{R} = A.$$

6.3 TRIANGULARIZACIÓN DE HOUSEHOLDER

1. en ciertas ocasiones es útil tener una factorización QR en la que Q es UNITARIA

$$A \in \mathbb{C}^{m \times m} \quad Q \in \mathbb{C}^{m \times m} \quad R \in \mathbb{C}^{m \times m}$$

$$t.q. Q^*Q = QQ^* = I \quad \leftarrow \text{unitaria (ortogonal en } \mathbb{R})$$

observaciones sobre QR completa:

- Q se puede obtener por Gram-Schmidt construyendo \hat{Q} y completando la base
 - cualquier algoritmo que produce la QR completa construye una Q cuyas primeras columnas generan el mismo subespacio generado por las columnas de A
- se escogen vectores aleatorios y se procede con Gram-Schmidt
 → la R tiene ceros debajo de la \hat{R}

2. problema: el método de Gram-Schmidt es intrínsecamente instable:

ejemplo ilustrativo: sean $A^{(1)}, A^{(2)} \in \mathbb{R}^n$ normalizados tales que $\langle A^{(1)}, A^{(2)} \rangle = 1 - \varepsilon$ para un ε pequeño

↓ casi perpendiculares

. $V^{(2)} = A^{(2)} - (1-\varepsilon) A^{(1)}$ ← diferencia de números cercanos: pérdida de precisión en la representación float

. $\|V^{(2)}\|^2 = \|A^{(2)}\|^2 + (1-\varepsilon)^2 \|A^{(1)}\|^2 - 2(1-\varepsilon) \langle A^{(2)}, A^{(1)} \rangle = 1 - (1-\varepsilon)^2$

el dividir los componentes de $V^{(2)}$ por este se amplifican los errores

↑ número pequeño
↓

ideas de Householder: buscan Q_1 unitaria t.g.

$$\begin{array}{c|c} \boxed{} & \boxed{| | |} \\ \end{array} = \begin{array}{c|c} * & | | | \\ 0 & | | | \\ 0 & | | | \\ 0 & | | | \end{array}$$

Q_1, A

si sabemos encontrar una Q_1 , así, entonces podemos hacer la misma operación para la segunda columna de $Q_1 A$, mirando solo e partir del segundo elemento

en la primera columna ponemos a cero todos los elementos excepto por el primero

$$\begin{array}{c|c} * & | \\ 0 & | \\ 0 & | \\ \vdots & | \\ 0 & | \end{array} = \begin{array}{c|c} * & | \\ 0 & * \\ 0 & 0 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 0 \end{array}$$

\Rightarrow si A tiene m columnas, podemos construir m matrices unitarias $\{Q_j\}_{j=1}^m$ tales que

$Q_m Q_{m-1} \dots Q_1 A =$

productos de matrices unitarias: sigue siendo una matriz unitaria

$$\begin{array}{c|c} * & \cdot \\ 0 & * \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 0 \end{array}$$

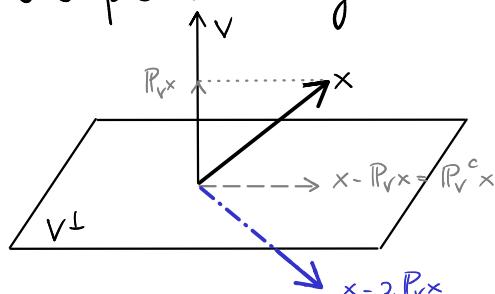
triangular superior ↘

construcción: reflexión de Householder

Lemma: sea $x \in \mathbb{C}^k$, $x \neq 0$, y sea $e_1 = (1, 0, \dots, 0)^t \in \mathbb{C}^k$
 $\Rightarrow \exists v \in \mathbb{C}^k$, $\beta \in \mathbb{C}$, $\beta \neq 0$ t.g. $(I - 2P_v)x = \beta e_1$.

observaciones:

- $I - 2P_v$ es unitaria: $(I - 2P_v)^*(I - 2P_v) = I - 4P_v + 4P_v^2 = I$
 \Rightarrow el Lemma nos dice que es una matriz del tipo deseado: es unitaria y manda cualquier x en un múltiplo de e_1
- geometricamente $I - 2P_v$ es una reflexión respecto al plano ortogonal a v . Ejemplo: sea $v \in \mathbb{R}^3$, $\|v\|=1$



$I - P_v$ es una proyección ortogonal sobre v^\perp que se obtiene restando $P_v x$ a x . restarlos $P_v x$ una vez más se manda x a su simétrico respecto al plano v^\perp

demonstración (en \mathbb{R}^k): queremos hallar β, ν t.q. $(I - 2P_v)x = \beta e_1$

recordar que $P_v x = \langle x, \frac{v}{\|v\|} \rangle \frac{v}{\|v\|}$

$$\begin{aligned} P_v x = \frac{1}{2}(x - \beta e_1) &\Leftrightarrow \langle x, v \rangle v = \frac{\|v\|^2}{2}(x - \beta e_1) \\ &\Leftrightarrow v = \alpha(x - \beta e_1) \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} \Rightarrow \alpha \langle x, v \rangle = \frac{\|v\|^2}{2} \\ \text{para cualquier } \alpha \end{array} \right\}$$

$$\left. \begin{array}{l} \langle x, v \rangle = \alpha \left(\|x\|^2 - \beta \underbrace{\langle x, e_1 \rangle}_{x_1} \right) \end{array} \right\}$$

$$\|v\|^2 = \alpha^2 \langle x - \beta e_1, x - \beta e_1 \rangle = \alpha^2 (\|x\|^2 + \beta^2 - 2\beta \langle x, e_1 \rangle)$$

• desde la identidad $\alpha \langle x, v \rangle = \frac{\|v\|^2}{2}$ obtenemos

$$\|x\|^2 - \beta x_1 = \frac{\|x\|^2 + \beta^2 - 2\beta x_1}{2} \Rightarrow \beta = \pm \|x\| \quad \#$$

• ~.

Estabilidad de esta operación respecto al problema de manejar vectores casi paralelos:

- siendo un x , hemos encontrado (en \mathbb{R}^k) otros vectores que pueden generar una reflexión que cumple con nuestros requisitos: $v = x \pm \|x\| e_1$
- si x es casi paralelo a e_1 , elegiremos el signo - tenemos el mismo problema de antes: podemos precisar en v y simplificaremos este error al normalizarlo para construir P_v . por la misma razón, si x es casi paralelo a $-e_1$, queremos usar el signo - y no el signo +

$$\bullet \Rightarrow v = x + \text{signo}_+(x_1) \|x\| e_1, \text{ donde } \text{signo}_+(0) = 1$$



lo único que importa para ver si x es casi paralelo a e_1 o a $-e_1$ es el signo de $x_1 = \langle x, e_1 \rangle$. si $x_1 = 0$ es indiferente, y se elige +.

¿cómo cambia la demostración en \mathbb{C}^k ?

- las diferencias están en α y en el producto escalar $\langle x, e_i \rangle = x_i$, que podrían ser complejos
 - para $\beta \in \mathbb{R}$, tenemos $\begin{cases} \langle x, v \rangle = \bar{\alpha} (\|x\|^2 - \beta x_1) \\ \|v\|^2 = |\alpha|^2 (\|x\|^2 + \beta^2 - 2\beta \operatorname{Re}(x)) \end{cases}$
- la identidad $\alpha \langle x, v \rangle = \frac{\|v\|^2}{2}$ sigue eliminando α de la ecuación \rightarrow solo hay que ocuparse de x_1 .

La última identidad es entonces:

$$\|x\|^2 - \beta x_1 = \frac{\|x\|^2 + \beta^2 - 2\beta \operatorname{Re}(x)}{2} \Leftrightarrow \beta^2 = \|x\|^2 - 2i\beta \operatorname{Im}(x_1)$$

\Rightarrow si $\operatorname{Im}(x_1) \neq 0$ no existe solución con β real

- para $\beta \in \mathbb{C}$, tenemos $\begin{cases} \langle x, v \rangle = \bar{\alpha} (\|x\|^2 - \bar{\beta} x_1) \\ \|v\|^2 = |\alpha|^2 (\|x\|^2 + |\beta|^2 - 2 \operatorname{Re}(\bar{\beta} x_1)) \end{cases}$

desde aquí se obtiene

$$\|x\|^2 - \bar{\beta} x_1 = \frac{\|x\|^2 + |\beta|^2 - 2 \operatorname{Re}(\bar{\beta} x_1)}{2} \Leftrightarrow |\beta|^2 = \|x\|^2 - 2i \operatorname{Im}(\bar{\beta} x_1)$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} |\beta|^2 = \|x\|^2 \\ \bar{\beta} x_1 \in \mathbb{R} \end{cases} : \quad \beta = \begin{cases} \pm \frac{x_1}{\|x\|} \|x\| & \text{si } x_1 \neq 0 \\ \|x\| & \text{si } x_1 = 0 \end{cases}$$

en \mathbb{C}^k se elige $v = x + \sigma_+(x_1) \|x\| e_1$

donde $\sigma_+(z) = \begin{cases} \frac{z}{|z|} & \text{si } z \neq 0 \\ 1 & \text{si } z = 0 \end{cases}$ para $z \in \mathbb{C}$.

notar que $\sigma_+(x_1) = \operatorname{signo}_+(x_1)$ si $x_1 \in \mathbb{R}$.