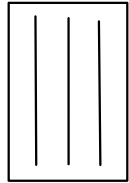
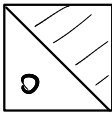


# Ejemplo de factorización QR (reducida)

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



$$A^{(1)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix} \quad A^{(3)} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$q_1 = \frac{A^{(1)}}{\|A^{(1)}\|} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} \quad \text{where } \|A^{(1)}\| = t_{11} = 2$$

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

$t_{12} = (1, 5, 1, 5) \cdot \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} = 6$

$\|V^{(2)}\| = t_{22} = 4$

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

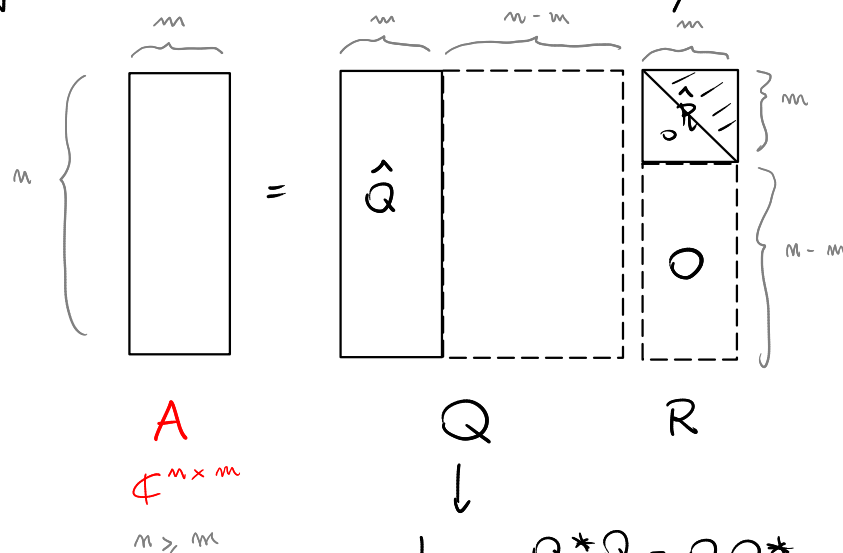
$t_{13} = 2, \quad t_{23} = -1$

$\|V^{(3)}\| = t_{33} = 1$

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

## 6.3 TRIANGULARIZACIÓN DE HOUSEHOLDER

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



factorización  
QR completa

$$Q \in \mathbb{C}^{m \times m}$$

$$R \in \mathbb{C}^{m \times m}$$

← 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 produzca 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 inestable:

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

↓ casi paralelos

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

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

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

↑ número pequeño

idea de Householder: buscar  $Q_i$  unitaria t.g.

$$Q_1 = \begin{bmatrix} * & & \\ 0 & & \\ \vdots & & \\ 0 & & \end{bmatrix} A = \begin{bmatrix} * & & \\ 0 & & \\ \vdots & & \\ 0 & & \end{bmatrix}$$

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

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

$$Q_2 = \begin{bmatrix} * & \cdot & \\ 0 & & \\ \vdots & & \\ 0 & & \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} * & \cdot & \\ 0 & * & \\ \vdots & & \\ 0 & & \end{bmatrix}$$

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

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

producto de matrices unitarias: sigue siendo una matriz unitaria

$$\begin{bmatrix} * & \cdot & \cdot \\ 0 & * & \cdot \\ 0 & 0 & * \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

triangular superior

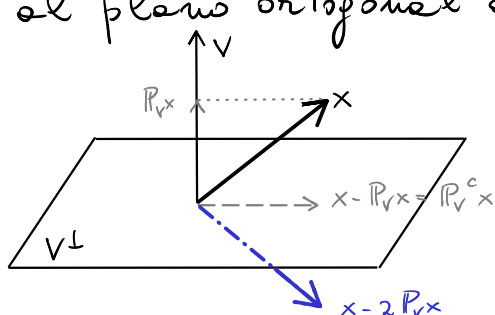
**construcción: reflexión de Householder**

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

observaciones:

•  $I - 2P_v$  es unitaria:  $(I - 2P_v)^*(I - 2P_v) = I - 4P_v + 4P_v^2 = I$   
 ⇒ el lema nos dice que es una matriz del tipo deseado: es unitaria y manda cualquier  $x$  en un múltiplo de  $e_1$

• geométricamente  $I - 2P_v$  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  $x$ .  
 restando  $P_v x$  una vez más se manda  $x$  a su simétrico respecto al plano  $v^\perp$

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

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

$$\bullet \quad P_v x = \frac{1}{2}(x - \beta e_1) \Leftrightarrow \langle x, v \rangle v = \frac{\|v\|^2}{2}(x - \beta e_1) \quad \Rightarrow \alpha \langle x, v \rangle = \frac{\|v\|^2}{2}$$

$$\Leftrightarrow v = \alpha(x - \beta e_1) \quad \text{para cualquier } \alpha$$

$$\bullet \quad \begin{cases} \langle x, v \rangle = \alpha(\|x\|^2 - \beta \underbrace{\langle x, e_1 \rangle}_{x_1}) \\ \|v\|^2 = \alpha^2 \langle x - \beta e_1, x - \beta e_1 \rangle = \alpha^2(\|x\|^2 + \beta^2 - 2\beta \langle x, e_1 \rangle) \end{cases}$$

• 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:

- dado un  $x$ , hemos encontrado (en  $\mathbb{R}^k$ ) dos vectores que pueden generar una reflexión que cumple con nuestros requisitos:  $v = x \pm \|x\| e_1$
- si  $x$  es casi paralelo a  $e_1$ , eligiendo el signo - tenemos el mismo problema de antes: perdemos precisión en  $v$  y amplifiquemos 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 +

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



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  $\alpha$  y en el producto escalar  $\langle x, e_1 \rangle = x_1$ , que podrían ser complejos

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

↳ la identidad  $\alpha \langle x, v \rangle = \frac{\|v\|^2}{2}$  sigue eliminando  $\alpha$  de la ecuación } solo hay que ocuparse de  $x_1$

la última identidad es entonces:

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

⇒ si  $\operatorname{Im}(x_1) \neq 0$  no existe solución con  $\beta$  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

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

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

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

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

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