



UNIVERSIDAD TECNICA  
FEDERICO SANTA MARIA

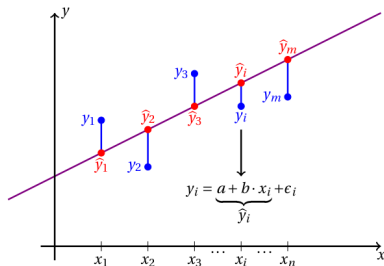
DEPARTAMENTO  
DE INFORMÁTICA

INF 285 - Computación Científica  
Ingeniería Civil Informática

10: Mínimos Cuadrados +  $QR$

# Mínimos Cuadrados

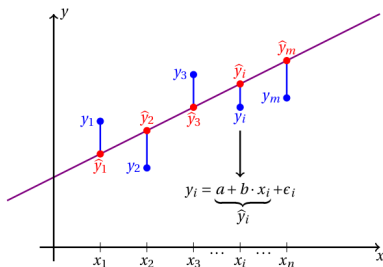
## 2ª alternativa - Álgebra Lineal



$$\begin{array}{rcl} a + b x_1 & = & y_1 \\ a + b x_2 & = & y_2 \\ a + b x_3 & = & y_3 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a + b x_m & = & y_m \end{array} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ 1 & x_3 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} \Rightarrow A \mathbf{x} = \mathbf{b}$$

# Mínimos Cuadrados

## 2ª alternativa - Álgebra Lineal

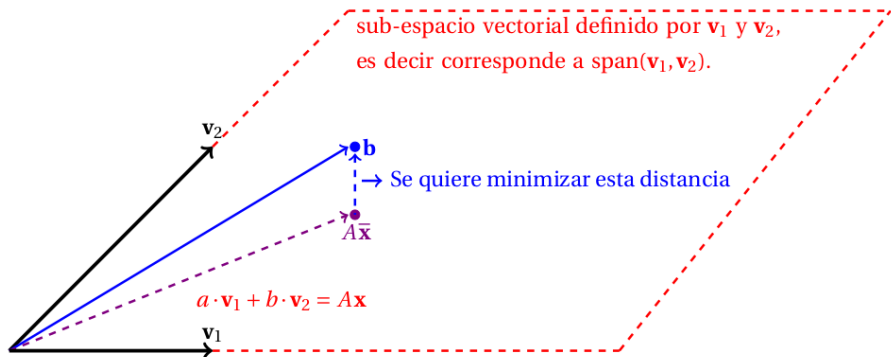


$$A \mathbf{x} = \mathbf{b} \Rightarrow \begin{bmatrix} v_1 & v_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \mathbf{b} \Rightarrow a v_1 + b v_2 = \mathbf{b}$$

# Mínimos Cuadrados

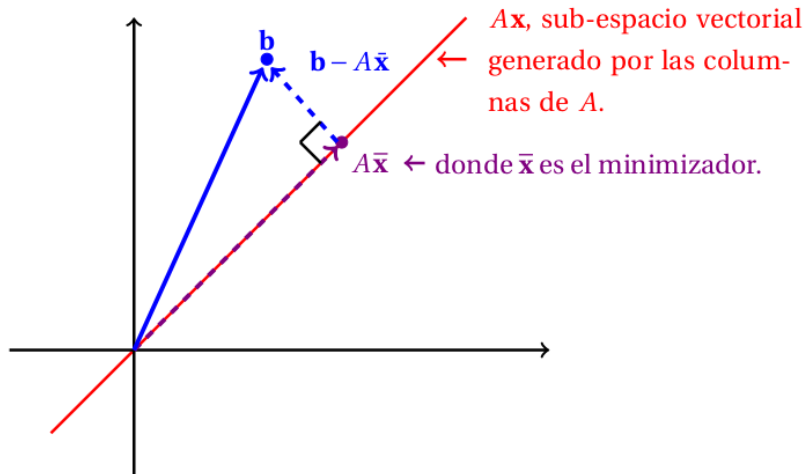
## 2ª alternativa - Álgebra Lineal

$$A \mathbf{x} = \mathbf{b} \Rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \mathbf{b} \Rightarrow a \mathbf{v}_1 + b \mathbf{v}_2 = \mathbf{b}$$



# Mínimos Cuadrados

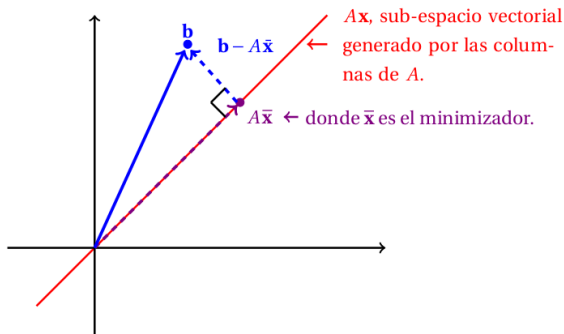
2ª alternativa - Álgebra Lineal



¿Qué relación podemos determinar para  $\bar{\mathbf{x}}$ ?

# Mínimos Cuadrados

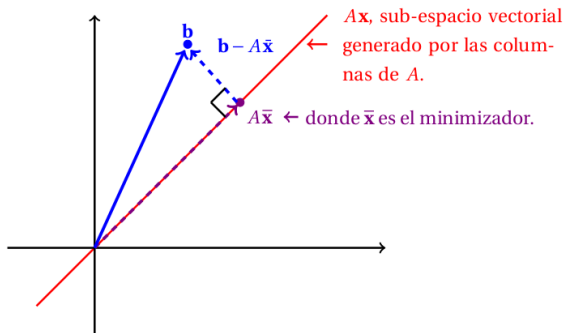
## 2ª alternativa - Álgebra Lineal



$$\mathbf{r} = \mathbf{b} - A\bar{\mathbf{x}} \perp \text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n)$$

# Mínimos Cuadrados

## 2ª alternativa - Álgebra Lineal



$$(A \mathbf{x})^* (\mathbf{b} - A \bar{\mathbf{x}}) = 0$$

$$\mathbf{x}^* (A^* \mathbf{b} - A^* A \bar{\mathbf{x}}) = 0$$

$$\text{pero } \mathbf{x}^* \neq 0$$

$$\text{Ecuaciones Normales} \Rightarrow A^* A \bar{\mathbf{x}} = A^* \mathbf{b}$$

# Mínimos Cuadrados

2ª alternativa - Álgebra Lineal

## Ejemplo 1

*Considere el siguiente problema de mínimos cuadrados,*

$$\begin{bmatrix} 1 & -4 \\ 2 & 3 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 \\ 15 \\ 9 \end{bmatrix}$$



$$A \mathbf{x} = \mathbf{b} \Rightarrow [\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \mathbf{b}$$

Idea:

$$\text{span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = \text{span}(\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2)$$

$$\langle \mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2 \rangle = 0 \text{ y } \|\mathbf{q}_i\| = 1$$

$$\mathbf{a}_1 = r_{11} \mathbf{q}_1$$

$$\mathbf{a}_2 = r_{12} \mathbf{q}_1 + r_{22} \mathbf{q}_2$$

¿Cómo obtenemos  $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n$ ?

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{bmatrix}}_A = \underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{q}_1 & \mathbf{q}_2 & \cdots & \mathbf{q}_n \end{bmatrix}}_Q \underbrace{\begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \cdots & r_{1n} \\ & r_{22} & \cdots & r_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & r_{nn} \end{bmatrix}}_R$$

# Ortogonalización de Gram-Schmidt

$$\mathbf{a}_1 = r_{11} \mathbf{q}_1 \Rightarrow \|\mathbf{a}_1\| = |r_{11}| \|\mathbf{q}_1\|$$

Pero  $\|\mathbf{q}_1\| = 1$ , luego  $|r_{11}| = r_{11}$ , entonces

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1}{r_{11}}$$

# Ortogonalización de Gram-Schmidt

$$\mathbf{a}_1 = r_{11} \mathbf{q}_1 \Rightarrow \|\mathbf{a}_1\| = |r_{11}| \|\mathbf{q}_1\|$$

Pero  $\|\mathbf{q}_1\| = 1$ , luego  $|r_{11}| = r_{11}$ , entonces

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1}{r_{11}}$$

Ahora, tenemos que  $\mathbf{a}_2 = r_{12} \mathbf{q}_1 + r_{22} \mathbf{q}_1$

¿Cómo obtenemos  $r_{22}$ ?

# Ortogonalización de Gram-Schmidt

Recordemos que  $\mathbf{q}_1$  y  $\mathbf{q}_2$  ortogonales!

$$\mathbf{a}_2 = r_{12} \mathbf{q}_1 + r_{22} \mathbf{q}_2$$

$$\begin{aligned}\mathbf{q}_1^* \mathbf{a}_2 &= \mathbf{q}_1^* (r_{12} \mathbf{q}_1 + r_{22} \mathbf{q}_2) \\ &= r_{12} \underbrace{\mathbf{q}_1^* \mathbf{q}_1}_1 + r_{22} \underbrace{\mathbf{q}_1^* \mathbf{q}_2}_0 \\ &= r_{12}\end{aligned}$$

Luego,

$$\mathbf{a}_2 = r_{12} \mathbf{q}_1 + r_{22} \mathbf{q}_2$$

$$\mathbf{a}_2 - r_{12} \mathbf{q}_1 = r_{22} \mathbf{q}_2$$

$$\|\mathbf{a}_2 - r_{12} \mathbf{q}_1\| = r_{22}$$

Entonces,

$$\mathbf{q}_2 = \frac{\mathbf{a}_2 - r_{12} \mathbf{q}_1}{r_{22}}$$

# Ortogonalización de Gram-Schmidt

## Forma matricial

En forma general se obtiene que:

$$\mathbf{a}_k = r_{1k} \mathbf{q}_1 + r_{2k} \mathbf{q}_2 + \cdots + r_{k-1,k} \mathbf{q}_{k-1} + r_{kk} \mathbf{q}_k$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{bmatrix}}_A = \underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{q}_1 & \mathbf{q}_2 & \cdots & \mathbf{q}_n \end{bmatrix}}_{\tilde{Q}} \underbrace{\begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \cdots & r_{1n} \\ & r_{22} & \cdots & r_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & r_{nn} \end{bmatrix}}_{\tilde{R}}$$

Factorización  $QR$  reducida

# Factorización $QR$

Hasta ahora entonces tenemos un conjunto de  $n$  vectores ortogonales que permiten abarcar un subespacio de  $\mathbb{R}^m$ . Pero ¿podemos abarcar el espacio completo?

Nos faltan  $m - n$  vectores, los cuales pueden ser agregados a la matriz  $Q$ :

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{bmatrix}}_A = \underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{q}_1 & \cdots & \mathbf{q}_n & \mathbf{q}_{n+1} & \cdots & \mathbf{q}_m \end{bmatrix}}_Q \underbrace{\begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \cdots & r_{1n} \\ & r_{22} & \cdots & r_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & r_{nn} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{bmatrix}}_R$$

## Factorización $QR$ completa

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n \end{bmatrix}}_{\substack{A \\ m \times n}} = \underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{q}_1 & \mathbf{q}_2 & \cdots & \mathbf{q}_m \end{bmatrix}}_{\substack{Q \\ m \times m}} \underbrace{\begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \cdots & r_{1n} \\ & r_{22} & \cdots & r_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & r_{nn} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \vdots & & & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{bmatrix}}_{\substack{R \\ m \times n}}$$



## Definición 1

Una matriz  $Q$  es **unitaria** si  $Q^* = Q^{-1}$

La principal propiedad de las matrices unitarias, es que la norma Eucladiana de un vector se preserva:

$$\|Q \mathbf{x}\|_2^2 = (Q \mathbf{x})^* (Q \mathbf{x}) = \mathbf{x}^* Q^* Q \mathbf{x} = \mathbf{x}^* \mathbf{x} = \|\mathbf{x}\|_2^2 \quad (1)$$

# Factorización $QR$

## Algoritmo clásico

---

```
1 for k in range(1, n+1):  
2      $\mathbf{y} = \mathbf{a}_k$   
3     for i in range(1, k):  
4          $r_{ik} = \mathbf{q}_i^T \mathbf{a}_k$   
5          $\mathbf{y} = \mathbf{y} - r_{ik} \mathbf{q}_i$   
6      $r_{k,k} = \|\mathbf{y}\|_2$   
7      $\mathbf{q}_k = \frac{\mathbf{y}}{r_{k,k}}$ 
```

---

# Factorización $QR$

Algoritmo modificado

---

```
1 for k in range(1,n+1):
2     y = ak
3     for i in range(1,k):
4          $r_{ik} = \mathbf{q}_i^T \mathbf{y}$ 
5         y = y -  $r_{ik} \mathbf{q}_i$ 
6      $r_{k,k} = \|\mathbf{y}\|_2$ 
7      $\mathbf{q}_k = \frac{\mathbf{y}}{r_{k,k}}$ 
```

---