

# Análisis Numérico

Profa. Úrsula Iturrán Viveros

Ayudantes: Iván Méndez, Jorge Salazar

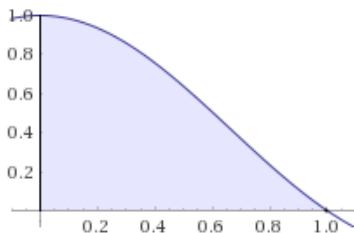
Facultad de Ciencias

# Cuadratura Gaussiana

Ejemplo: aproximar

$$\int_0^1 \frac{\text{sen}(\pi x)}{\pi x} dx$$

por cuadratura gaussiana de 3 puntos



$$f(x) = \frac{\text{sen}(\pi x)}{\pi x}$$

**Observación:**  $f(0) = 1$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

1 Cambio de intervalo de  $[1,0]$  a  $[-1,1]$

$$\int_0^1 f(x)dx = \int_{-1}^1 \lambda'(t)f(\lambda(t))dt$$

$\lambda(t)$  es recta tal que  $\lambda(-1) = 0$  y  $\lambda(1) = 1$

$$\begin{aligned}\lambda(t) &= \frac{\lambda(1) - \lambda(-1)}{1 - (-1)}(t - (-1)) + \lambda(-1) \\ &= \frac{1}{2}(t + 1)\end{aligned}$$

$$\lambda'(t) = \frac{1}{2}$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

1 Cambio de intervalo de  $[1,0]$  a  $[-1,1]$

Así

$$\int_0^1 f(x) dx = \frac{1}{2} \int_{-1}^1 f\left(\frac{1}{2}t + \frac{1}{2}\right) dt$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## 2 La forma de la cuadratura

Cuadratura en intervalo  $[-1,1]$  de la forma

$$\int_{-1}^1 \text{función}(t) dt \approx p_1 \cdot \text{función}(t_1) + p_2 \cdot \text{función}(t_2) + p_3 \cdot \text{función}(t_3)$$

pesos  $p_1, p_2, p_3$

nodos  $t_1, t_2, t_3$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## 2 La forma de la cuadratura

Cuadratura en intervalo  $[-1,1]$

$$\underbrace{\int_{-1}^1 f\left(\frac{1}{2}t + \frac{1}{2}\right) dt}_{\text{función}(t)} \approx p_1 f\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right) + p_2 f\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right) + p_3 f\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right)$$

pesos  $p_1, p_2, p_3$

nodos  $t_1, t_2, t_3$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## 2 La forma de la cuadratura

Cuadratura en intervalo  $[0,1]$

$$\int_0^1 f(x) dx \approx \frac{1}{2} \left[ p_1 f\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right) + p_2 f\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right) + p_3 f\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right) \right]$$

pesos  $\frac{1}{2}p_1, \frac{1}{2}p_2, \frac{1}{2}p_3$

nodos  $\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}, \frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}, \frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## 2 La forma de la cuadratura

Cuadratura en intervalo  $[0,1]$

$$\int_0^1 \frac{\sin(\pi x)}{\pi x} dx \approx \frac{1}{2} \left[ p_1 \frac{\sin\left(\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right)\pi} + p_2 \frac{\sin\left(\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right)\pi} + p_3 \frac{\sin\left(\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right)\pi} \right]$$

pesos  $\frac{1}{2}p_1, \frac{1}{2}p_2, \frac{1}{2}p_3$

nodos  $\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}, \frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}, \frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}$



## Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

*¿cómo obtener los 3 pesos  $p_i$  y los 3 nodos  $t_i$  de la cuadratura sobre intervalo  $[-1, 1]$ ?*

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

3 Crea sucesión de polinomios  $\{q_k\}$  por recurrencia

- ▶ dame los dos primeros polinomios  $q_0, q_1$
- ▶ genero  $q_k$  usando los dos anteriores  $q_{k-1}, q_{k-2}$

$$\begin{aligned}q_0(t) &= 1 \\q_1(t) &= t \\kq_k(t) &= (2k-1)tq_{k-1}(t) - (k-1)q_{k-2}(t)\end{aligned}$$

Cuadratura de 3 puntos  $\longrightarrow$  buscamos  $q_3$  (grado 3)

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

**3** Crea sucesión de polinomios  $\{q_k\}$  por recurrencia

- ▶ dame los dos primeros polinomios  $q_0$ ,  $q_1$
- ▶ genero  $q_k$  usando los dos anteriores  $q_{k-1}$ ,  $q_{k-2}$

$$\begin{aligned}q_0(t) &= 1 \\q_1(t) &= t \\kq_k(t) &= (2k-1)tq_{k-1}(t) - (k-1)q_{k-2}(t)\end{aligned}$$

Cuadratura de 3 puntos  $\longrightarrow$  buscamos  $q_3$  (grado 3)

$$\begin{aligned}k=2 \quad q_2(t) &= \frac{3}{2}t^2 - \frac{1}{2} \\k=3 \quad q_3(t) &= \frac{5}{3}t^3 - \frac{3}{2}t\end{aligned}$$

## Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

4 Los nodos de la cuadratura en  $[-1, 1]$  son los ceros de  $q_3$

$$\begin{aligned}q_3(t) = 0 &\implies \frac{5}{3}t^3 - \frac{3}{2}t = 0 \\&\implies t \left( t^2 - \frac{3}{5} \right) = 0\end{aligned}$$

nodos

$$t_1 = -\sqrt{\frac{3}{5}}, \quad t_2 = 0, \quad t_3 = \sqrt{\frac{3}{5}}$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

5 Hallar los pesos de cuadratura sobre  $[-1, 1]$

**idea:** cuadratura gaussiana de 3 puntos es exacta para los primeros 3 polinomios  $1, t, t^2$  de la base canónica  $\{1, t, t^2, t^3, t^4, \dots\}$

$$\int_{-1}^1 p(t) dt = p_1 p(t_1) + p_2 p(t_2) + p_3 p(t_3), \quad p(t) \in \{1, t, t^2\}$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

5 Hallar los pesos de cuadratura sobre  $[-1, 1]$

Sistema de ecuaciones lineales de  $3 \times 3$

$$\begin{aligned} p_1 + p_2 + p_3 &= \int_{-1}^1 dt \\ p_1 t_1 + p_2 t_2 + p_3 t_3 &= \int_{-1}^1 t dt \\ p_1 t_1^2 + p_2 t_2^2 + p_3 t_3^2 &= \int_{-1}^1 t^2 dt \end{aligned}$$

## Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

5 Hallar los pesos de cuadratura sobre  $[-1, 1]$

$$p_1 + p_2 + p_3 = 2$$

Sistema de ecuaciones lineales  $2 \times 2$

$$\begin{aligned} -\sqrt{\frac{3}{5}}p_1 + \sqrt{\frac{3}{5}}p_3 &= 0 \\ \frac{3}{5}p_1 + \frac{3}{5}p_3 &= \frac{2}{3} \end{aligned}$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

5 Hallar los pesos de cuadratura sobre  $[-1, 1]$

$$p_1 + p_2 + p_3 = 2$$

Sistema de ecuaciones lineales  $2 \times 2$

$$\begin{array}{rclcl} -\sqrt{\frac{3}{5}}p_1 & + & \sqrt{\frac{3}{5}}p_3 & = & 0 \\ \frac{3}{5}p_1 & + & \frac{3}{5}p_3 & = & \frac{2}{3} \end{array} \quad \longrightarrow \quad \begin{array}{l} p_1 = \frac{5}{9} \\ p_3 = \frac{5}{9} \end{array}$$



# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

5 Hallar los pesos de cuadratura sobre  $[-1, 1]$

$$p_1 + p_2 + p_3 = 2 \quad \longrightarrow \quad p_2 = 2 - p_1 - p_3 = \frac{8}{9}$$

Sistema de ecuaciones lineales  $2 \times 2$

$$\begin{aligned} -\sqrt{\frac{3}{5}}p_1 + \sqrt{\frac{3}{5}}p_3 &= 0 \\ \frac{3}{5}p_1 + \frac{3}{5}p_3 &= \frac{2}{3} \end{aligned} \quad \longrightarrow \quad \begin{aligned} p_1 &= \frac{5}{9} \\ p_3 &= \frac{5}{9} \end{aligned}$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## 6 Sustituir

$$\begin{aligned} p_1 &= \frac{5}{9}, & p_2 &= \frac{8}{9}, & p_3 &= \frac{5}{9} \\ t_1 &= -\sqrt{\frac{3}{5}}, & t_2 &= 0, & t_3 &= \sqrt{\frac{3}{5}} \end{aligned}$$

en cuadratura sobre  $[0,1]$

$$\int_0^1 \frac{\text{sen}(\pi x)}{\pi x} dx \approx \frac{1}{2} \left[ p_1 \frac{\text{sen}\left(\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right)\pi} + p_2 \frac{\text{sen}\left(\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right)\pi} + p_3 \frac{\text{sen}\left(\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right)\pi} \right]$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## 6 Sustituir

$$\begin{aligned} p_1 &= \frac{5}{9}, & p_2 &= \frac{8}{9}, & p_3 &= \frac{5}{9} \\ t_1 &= -\sqrt{\frac{3}{5}}, & t_2 &= 0, & t_3 &= \sqrt{\frac{3}{5}} \end{aligned}$$

en cuadratura sobre  $[0,1]$

$$\begin{aligned} \int_0^1 \frac{\text{sen}(\pi x)}{\pi x} dx &\approx \frac{1}{2} \left[ p_1 \frac{\text{sen}\left(\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_1 + \frac{1}{2}\right)\pi} + p_2 \frac{\text{sen}\left(\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_2 + \frac{1}{2}\right)\pi} + p_3 \frac{\text{sen}\left(\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right)\pi\right)}{\left(\frac{1}{2}t_3 + \frac{1}{2}\right)\pi} \right] \\ &= 0.5895 \end{aligned}$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

**Observación 1:**

$$\int_{-1}^1 q_2(t)q_3(t)dt = 0$$

porque

$$\int_{-1}^1 q_2(t)q_3(t)dt = \frac{15}{4} \int_{-1}^1 t^5 dt - \frac{14}{4} \int_{-1}^1 t^3 dt + \frac{3}{4} \int_{-1}^1 t dt$$

y la integral de una función impar sobre  $[-1, 1]$  es cero.

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## **Observación 1:**

En general, si tomamos polinomios distintos  $q_i, q_j$  generados por la recurrencia, entonces

$$\int_{-1}^1 q_i(t)q_j(t)dt = 0$$

En este sentido los polinomios de la sucesión son ortogonales

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## **Observación 2:**

La cuadratura gaussiana de 3 puntos sobre intervalo  $[-1,1]$  es exacta para polinomios de grado  $2(3) - 1$

$$\int_{-1}^1 t^k dt = p_1 t_1^k + p_2 t_2^k + p_3 t_3^k, \quad k = 0, \dots, 5$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## Observación 2:

La cuadratura gaussiana de 3 puntos sobre intervalo  $[-1,1]$  es exacta para polinomios de grado  $2(3) - 1$

$$\int_{-1}^1 t^k dt = \frac{5}{9} \left( -\sqrt{\frac{3}{5}} \right)^k + \frac{8}{9} (0)^k + \frac{5}{9} \left( \sqrt{\frac{3}{5}} \right)^k, \quad k = 0, \dots, 5$$

# Cuadratura Gaussiana de 3 puntos

## Observación 2:

La cuadratura gaussiana de 3 puntos sobre intervalo  $[-1,1]$  es exacta para polinomios de grado  $2(3) - 1$

$$\int_{-1}^1 t^k dt = \frac{5}{9} \left( -\sqrt{\frac{3}{5}} \right)^k + \frac{8}{9} (0)^k + \frac{5}{9} \left( \sqrt{\frac{3}{5}} \right)^k, \quad k = 0, \dots, 5$$

*Si uso cuadratura gaussiana de 2 puntos sobre intervalo  $[-1,1]$   
¿cuál es el grado máximo del polinomio donde es exacta?*



# Cuadratura Gaussiana

## TAREA MORAL

1. Aproximar

$$\int_0^{1/2} \frac{\text{sen}(\pi x)}{\pi x} dx$$

por cuadratura gaussiana de 2 puntos

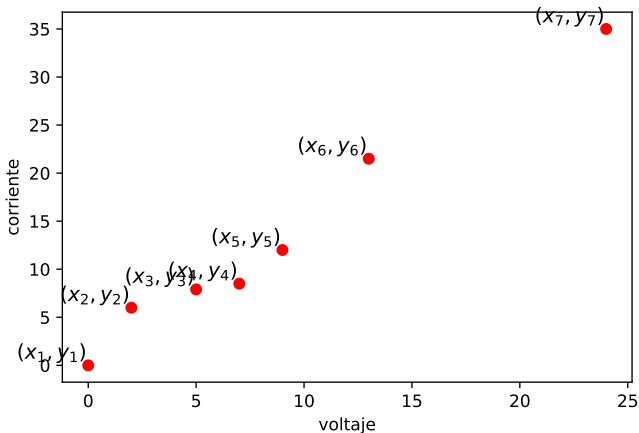
2. Aproximar

$$\int_{-1/2}^{1/2} e^{-x^2} dx$$

por cuadratura gaussiana de 3 puntos

# Mínimos Cuadrados

**Ejemplo:** Ajuste una recta  $y = d + m \cdot x$  por los 7 puntos  $(x_i, y_i)$



x = voltaje	0	2	5	7	9	13	24
y = corriente	0	6	7.9	8.5	12	21.5	35

# Mínimos Cuadrados

Estimar los parámetros  $p, d$

Modelo Lineal

$$y_1 = d + m \cdot x_1 + \epsilon_1,$$

$$y_2 = d + m \cdot x_2 + \epsilon_2,$$

$$y_3 = d + m \cdot x_3 + \epsilon_3,$$

$$y_4 = d + m \cdot x_4 + \epsilon_4,$$

$$y_5 = d + m \cdot x_5 + \epsilon_5,$$

$$y_6 = d + m \cdot x_6 + \epsilon_6,$$

$$y_7 = d + m \cdot x_7 + \epsilon_7$$



errores

# Mínimos Cuadrados

Estimar los parámetros  $p, d$

Modelo Lineal

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & x_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_7 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \epsilon_1 \\ \vdots \\ \epsilon_7 \end{pmatrix}$$
$$\mathbf{y} = \mathbf{X} \boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\epsilon}$$

# Mínimos Cuadrados

Estimar los parámetros  $d, m$

Modelo Lineal

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 6 \\ 7.9 \\ 8.5 \\ 12 \\ 21.5 \\ 35 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 2 \\ 1 & 5 \\ 1 & 7 \\ 1 & 9 \\ 1 & 13 \\ 1 & 24 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d \\ p \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \epsilon_1 \\ \vdots \\ \epsilon_7 \end{pmatrix}$$

$\mathbf{y} = \mathbf{X} \boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\epsilon}$

# Mínimos Cuadrados

Estimar los parámetros  $p, d$

Modelo Lineal

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 6 \\ 7.9 \\ 8.5 \\ 12 \\ 21.5 \\ 35 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 2 \\ 1 & 5 \\ 1 & 7 \\ 1 & 9 \\ 1 & 13 \\ 1 & 24 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \epsilon_1 \\ \vdots \\ \epsilon_7 \end{pmatrix}$$

$\mathbf{y} \quad = \quad \mathbf{X} \quad \boldsymbol{\beta} \quad + \quad \boldsymbol{\epsilon}$

- ▶ NO conocemos los errores  $\epsilon_i$
- ▶ número de ecuaciones  $>$  número de parámetros
- ▶ columnas de matriz  $X$  son linealmente independientes

# Mínimos Cuadrados

Estimar los parámetros  $d, m$   $\longrightarrow$  estimador  $\hat{\beta}$  para  $\beta = \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix}$

**Idea:** minimizar tamaño del error  $\epsilon = X\beta - y$

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^2} \|\epsilon\|_2^2$$

$\hat{\beta}$  es el mínimo

# Mínimos Cuadrados

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^2} \|\epsilon\|_2^2$$



**Problema Lineal de Mínimos Cuadrados**

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^2} \|X\beta - \mathbf{y}\|_2^2$$



# Mínimos Cuadrados

Estimar los parámetros  $p, d$   $\longrightarrow$  estimador  $\hat{\beta}$  para  $\beta$

minimizar tamaño de  $\epsilon = X\beta - y$



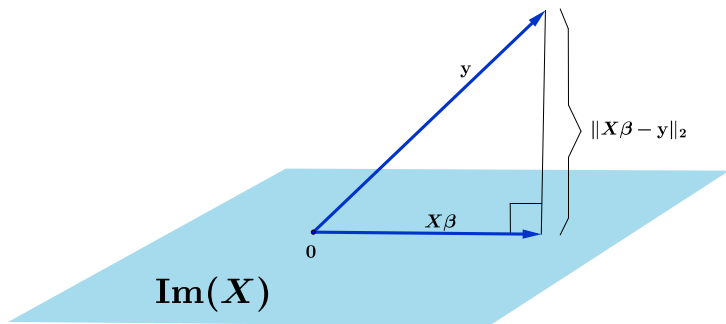
## Problema Lineal de Mínimos Cuadrados

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^2} \|X\beta - y\|_2^2$$

Como ajustamos recta  $y = d + m \cdot x$ ,

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^2} \|X\beta - y\|_2^2 = \min_{d, m \in \mathbb{R}} \sum_{i=1}^7 ((d + m \cdot x_i) - y_i)^2$$

# Mínimos Cuadrados



buscar vector  $X\beta$  en la imagen de matriz  $X$  tal que la distancia  $\|\mathbf{X}\beta - \mathbf{y}\|_2$  sea mínima

# Mínimos Cuadrados

$$f(\beta) := \|X\beta - \mathbf{y}\|_2^2$$



## Problema Lineal de Mínimos Cuadrados

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^2} f(\beta)$$

Hallar puntos críticos:

puntos donde el gradiente de  $f$  es cero

$$\nabla f(\hat{\beta}) = \mathbf{0}$$

# Mínimos Cuadrados

$$f(\beta) := \|X\beta - \mathbf{y}\|_2^2$$



## Problema Lineal de Mínimos Cuadrados

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^2} f(\beta)$$

Hallar puntos críticos:

$$\nabla f(\hat{\beta}) = 0 \quad \Longleftrightarrow \quad X^T X \hat{\beta} = X^T \mathbf{y}$$

Estimador de cuadrados mínimos  $\hat{\beta}$  dado por la solución de ecuaciones normales

# Ecuaciones Normales

$$\begin{matrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 5 & 7 & 9 & 13 & 24 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 2 \\ 1 & 5 \\ 1 & 7 \\ 1 & 9 \\ 1 & 13 \\ 1 & 24 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} & = & \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 5 & 7 & 9 & 13 & 24 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} 0 \\ 6 \\ 7.9 \\ 8.5 \\ 12 \\ 21.5 \\ 35 \end{pmatrix} \\ X^T & X & \hat{\beta} & = & X^T & y \end{matrix}$$

$$\begin{pmatrix} 7 & 60 \\ 60 & 904 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} \stackrel{\downarrow}{=} \begin{pmatrix} 90.9 \\ 1338.5 \end{pmatrix}$$

## Ecuaciones Normales

$$\begin{matrix} \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & \cdots & x_7 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} 1 & x_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_7 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} & = & \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & \cdots & x_7 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_7 \end{pmatrix} \\ X^T & X & \hat{\beta} & = & X^T & y \end{matrix}$$

$$\downarrow$$
$$\begin{pmatrix} 7 & \sum_{i=1}^7 x_i \\ \sum_{i=1}^7 x_i & \sum_{i=1}^7 x_i^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^7 y_i \\ \sum_{i=1}^7 x_i y_i \end{pmatrix}$$

Usar matriz  $X$  del modelo lineal en ecuaciones normales

# Solución de las Ecuaciones Normales

## Ecuación

$$X^T X \hat{\beta} = X^T y$$

$$\begin{pmatrix} 7 & 60 \\ 60 & 904 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 90.9 \\ 1338.5 \end{pmatrix}$$

## Solución Mínimos Cuadrados

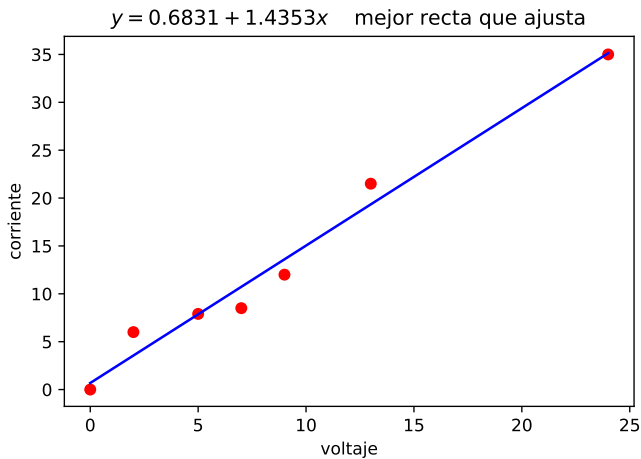
$$\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} X^T y$$

$$\begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.6831 \\ 1.4353 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 7 & \sum_{i=1}^7 x_i \\ \sum_{i=1}^7 x_i & \sum_{i=1}^7 x_i^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^7 y_i \\ \sum_{i=1}^7 x_i y_i \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} d \\ m \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\left(\sum_{i=1}^7 x_i^2\right)\left(\sum_{i=1}^7 y_i\right) - \left(\sum_{i=1}^7 x_i y_i\right)\left(\sum_{i=1}^7 x_i\right)}{7 \sum_{i=1}^7 x_i^2 - \left(\sum_{i=1}^7 x_i\right)^2} \\ \frac{7 \sum_{i=1}^7 x_i y_i - \left(\sum_{i=1}^7 x_i\right)\left(\sum_{i=1}^7 y_i\right)}{7 \sum_{i=1}^7 x_i^2 - \left(\sum_{i=1}^7 x_i\right)^2} \end{bmatrix}$$

*misma ecuación*

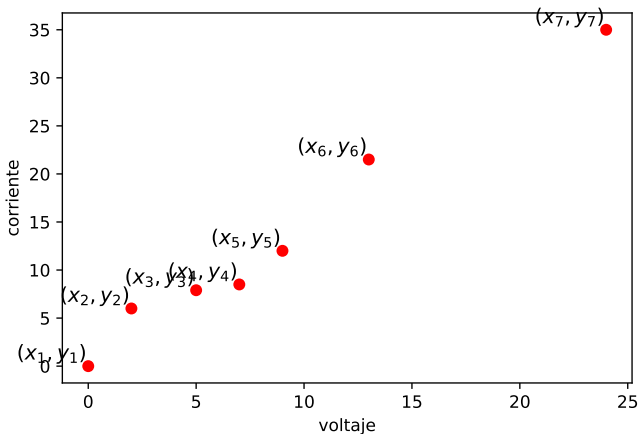
# Mínimos Cuadrados





# Mínimos Cuadrados

**Ejemplo:** Ajuste una cuadrática  $y = c + b \cdot x + a \cdot x^2$  por los 7 puntos



x = voltaje	0	2	5	7	9	13	24
y = corriente	0	6	7.9	8.5	12	21.5	35

# Mínimos Cuadrados

**Ejemplo:** Ajuste una cuadrática  $y = c + b \cdot x + a \cdot x^2$  por los 7 puntos

Modelo Lineal

$$y_i = c + b \cdot x_i + a \cdot x_i^2 + \epsilon_i, \quad i = 1, \dots, 7$$

# Mínimos Cuadrados

**Ejemplo:** Ajuste una cuadrática  $y = c + b \cdot x + a \cdot x^2$  por los 7 puntos

Modelo Lineal

$$y_i = c + b \cdot x_i + a \cdot x_i^2 + \epsilon_i, \quad i = 1, \dots, 7$$

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 6 \\ 7.9 \\ 8.5 \\ 12 \\ 21.5 \\ 35 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 2^2 \\ 1 & 5 & 5^2 \\ 1 & 7 & 7^2 \\ 1 & 9 & 9^2 \\ 1 & 13 & 13^2 \\ 1 & 24 & 24^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c \\ b \\ a \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \epsilon_1 \\ \vdots \\ \epsilon_7 \end{pmatrix}$$
$$\mathbf{y} = \mathbf{X} \boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\epsilon}$$

# Mínimos Cuadrados

Hallar estimador de cuadrados mínimos  $\hat{\beta}$  para  $\beta$



Problema Lineal de cuadrados mínimos

$$\min_{\beta \in \mathbb{R}^3} \|X\beta - \mathbf{y}\|_2^2$$



Ecuaciones Normales

$$X^T X \hat{\beta} = X^T \mathbf{y}$$

# Ecuaciones Normales

$$\begin{matrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 5 & 7 & 9 & 13 & 24 \\ 0 & 2^2 & 5^2 & 7^2 & 9^2 & 13^2 & 24^2 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 2^2 \\ 1 & 5 & 5^2 \\ 1 & 7 & 7^2 \\ 1 & 9 & 9^2 \\ 1 & 13 & 13^2 \\ 1 & 24 & 24^2 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} c \\ b \\ a \end{pmatrix} & = & \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 5 & 7 & 9 & 13 & 24 \\ 0 & 2^2 & 5^2 & 7^2 & 9^2 & 13^2 & 24^2 \end{pmatrix} & \begin{pmatrix} 0 \\ 6 \\ 7.9 \\ 8.5 \\ 12 \\ 21.5 \\ 35 \end{pmatrix} \\ X^T & X & \hat{\beta} & = & X^T & y \end{matrix}$$

↓

$$\begin{pmatrix} 7 & 60 & 904 \\ 60 & 904 & 17226 \\ 904 & 17226 & 369940 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c \\ b \\ a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 90.9 \\ 1338.5 \\ 25404 \end{pmatrix}$$

# Ecuaciones Normales

Solución por Factorización de Cholesky

$$\begin{pmatrix} c \\ b \\ a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.8977 \\ 1.3695 \\ 0.0027 \end{pmatrix}$$

# Mínimos Cuadrados

