



# Modelos de Regresión y Series de Tiempo (MRST)

## 2025 - 02

### Clase 2 – Estimación de parámetros del MRLS

**Docente:** Natalia Jaramillo Quiceno

Escuela de Ingenierías

[natalia.jaramilloq@upb.edu.co](mailto:natalia.jaramilloq@upb.edu.co)

# Regresión lineal simple

## Definición



### Análisis de regresión

Técnica estadística que permite modelar la relación entre dos variables relacionadas en una forma no determinística.

### Modelo de regresión lineal simple (RLS)

El modelo de RLS se define de la siguiente forma:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 x + \epsilon$$

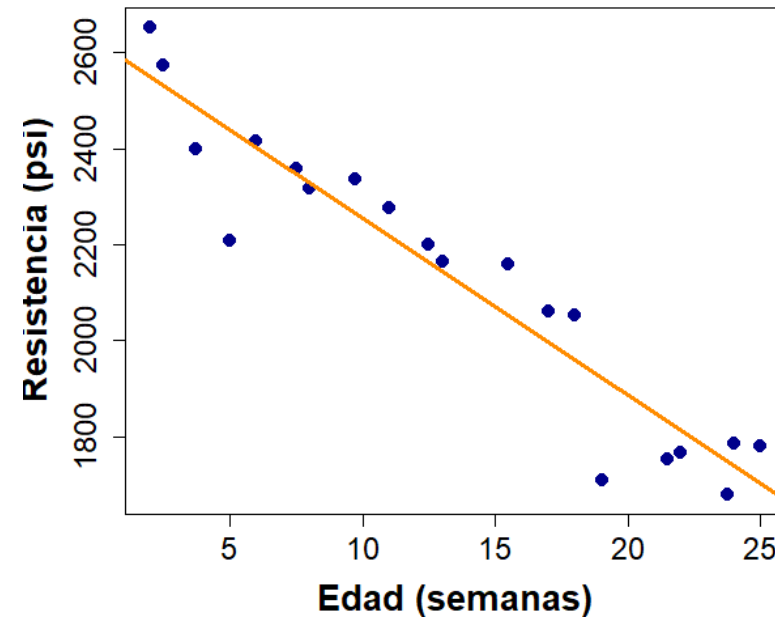
Donde,

**Y**: Variable respuesta (variable aleatoria)

**x**: Variable independiente (variable fija)

**$\beta_0$  y  $\beta_1$** : Parámetros del modelo. Deben ser estimados a partir de datos muestrales.

**$\epsilon$** : Componente de error aleatorio con,  $E(\epsilon) = 0$  y  $V(\epsilon) = \sigma^2$  **Miremos este concepto primero...**



# Residuales

## Definición



### Residual, error residual o error aleatorio

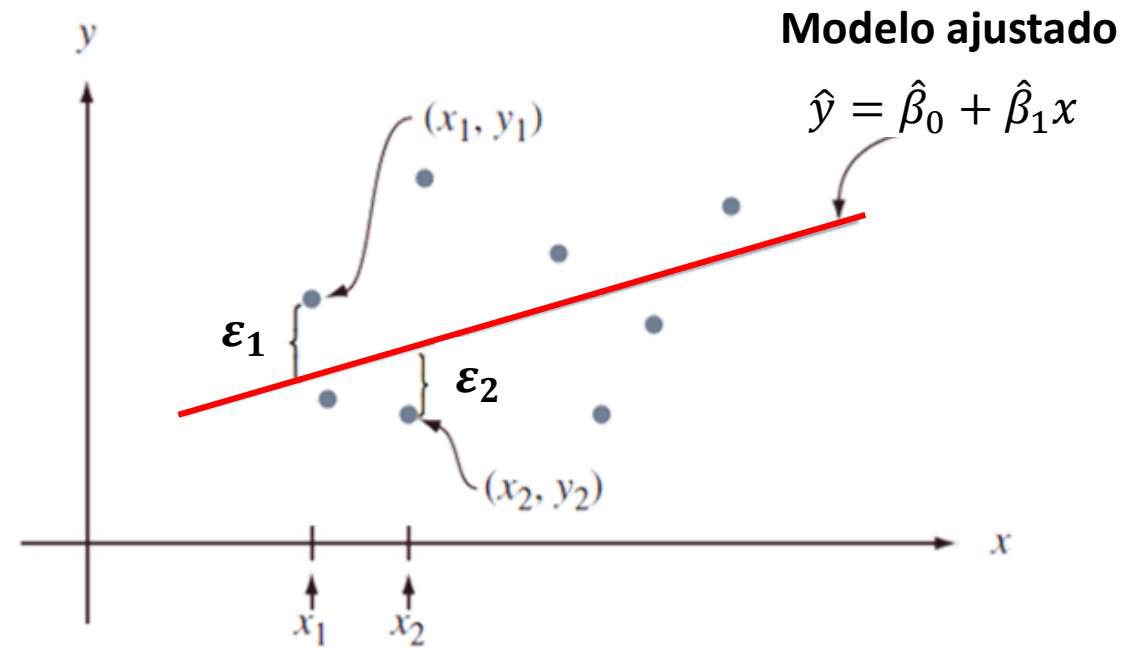
- Restos del modelo ajustado
- Denotados por la letra griega  $\varepsilon$  o  $\epsilon$
- Cada dato  $(x, y)$  tiene un residual asociado, denotado por  $\varepsilon_i$  o  $\epsilon_i$
- **Cada dato está dado por:** valor ajustado + error
- Diferencia entre el **valor observado** y el **valor ajustado** (dado por el modelo) de  $y$ :

Error o Residual

$$\varepsilon_i = y_i - \hat{y}_i$$

↑  
observado

↓  
ajustado



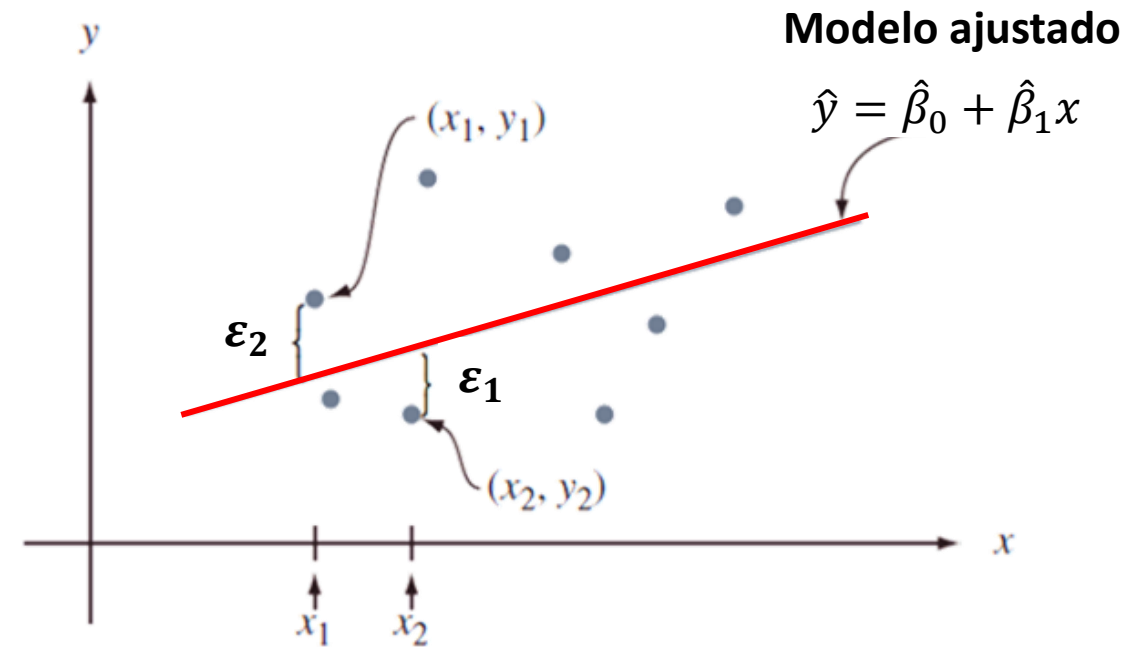
# Residuales

## Preguntas de interpretación



### Residuales o errores

- 1 Si se tiene que, para un dato específico, el valor predicho o ajustado de la variable respuesta es superior al valor observado ¿el residual resultante sería positivo o negativo?
- 2 En caso de que, para un dato específico, el valor predicho o ajustado de la variable dependiente es menor que el valor observado ¿se diría que el modelo subestima o sobrestima dicho dato?



# Regresión lineal simple

## Principio de los mínimos cuadrados



### Mínimos cuadrados

**Idea general** – Minimizar la suma de los residuales al cuadrado

$$\varepsilon_1^2 + \varepsilon_2^2 + \cdots + \varepsilon_n^2$$

Esta sumatoria también la podemos expresar como la función L:

$$L = \sum_{i=1}^n \epsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n \underbrace{(y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)}_{\text{despejando}}^2$$

**Modelo general**

$$Y = \beta_0 + \beta_1 x + \epsilon$$

despejando

- Las estimaciones puntuales de  $\beta_0$  y  $\beta_1$ , denotadas  $\hat{\beta}_0$  y  $\hat{\beta}_1$ , son aquellos valores que **minimizan L**.
- La línea de regresión estimada es entonces la línea cuya ecuación es:

$$\hat{y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x$$

# Regresión lineal simple

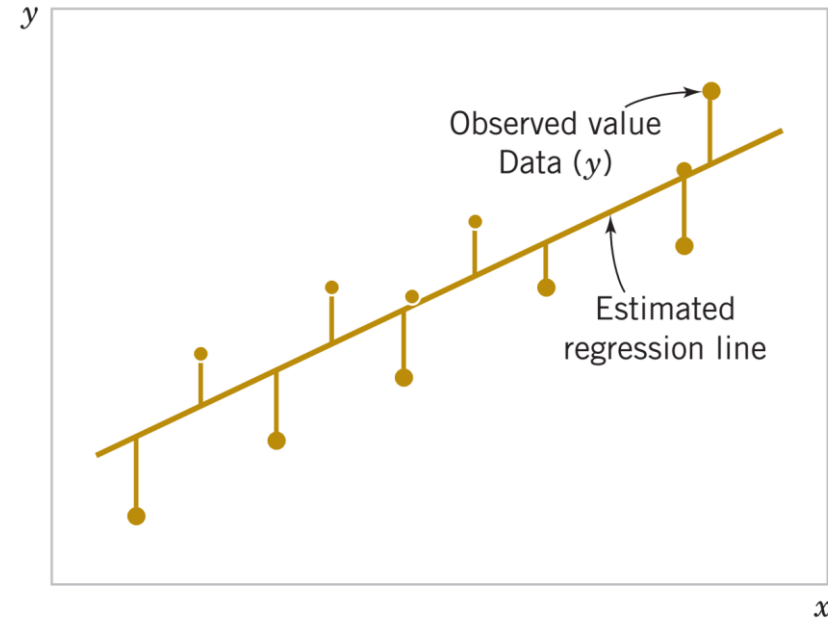
## Principio de los mínimos cuadrados



Se tiene entonces que los estimadores por mínimos cuadrados de  $\beta_0$  y  $\beta_1$ , estos son  $\hat{\beta}_0$  y  $\hat{\beta}_1$ , deben satisfacer

$$\left. \frac{\partial L}{\partial \beta_0} \right|_{\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1} = -2 \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_i) = 0$$

$$\left. \frac{\partial L}{\partial \beta_1} \right|_{\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1} = -2 \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_i) x_i = 0$$



Simplificando se obtiene el siguiente sistema de ecuaciones, llamado **ecuaciones normales de mínimos cuadrados**:

$$n\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n y_i \quad \boxed{1}$$

$$\hat{\beta}_0 \sum_{i=1}^n x_i + \hat{\beta}_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n y_i x_i \quad \boxed{2}$$

# Regresión lineal simple

## Principio de los mínimos cuadrados



La solución de las ecuaciones normales de mínimos cuadrados es la siguiente:

Pendiente

$$\hat{\beta}_1 = \underset{\substack{\uparrow \\ \text{Coeficiente de} \\ \text{correlación}}}{R} * \frac{S_y}{S_x} \begin{array}{l} \rightarrow \text{Desviación estándar de las } y \\ \rightarrow \text{Desviación estándar de las } x \end{array}$$

Intercepto

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x} \quad \leftarrow$$

Este resultado además demuestra que la línea de regresión siempre pasa por los valores medios de  $x$  y  $y$

# Regresión lineal simple



El vicepresidente de I+D de una empresa cree que las ganancias anuales de la empresa dependen de la cantidad de dinero invertida en I+D. El nuevo presidente no está de acuerdo y ha solicitado pruebas. Los datos de los últimos años son:

año	Inversión en I+D [Millones USD anual]	Ganancias empresa [Millones USD anual]
1	2	20
2	3	25
3	5	34
4	4	30
5	11	40
6	5	31

**¿Cuál es la variable dependiente y cuál la independiente?**



# Regresión lineal simple

## ¿Cómo interpretar el modelo?



- El modelo de RLS es:  $y = 20 + 2x$

Cuántas ganancias se esperan si no hay inversión en I+D.

- $\beta_0$  es el intercepto →

En promedio, las ganancias anuales de la compañía serán de 20 millones de USD si la inversión en I+D es de 0 millones de USD anuales.

**Ojo, el intercepto no siempre tiene una interpretación práctica.**

Cuánto se espera que aumenten las ganancias por cada millón USD adicional invertido en I+D.

- $\beta_1$  es la pendiente →

Por cada millón USD adicional invertido en I+D, **en promedio** la empresa incrementará sus ganancias anuales en 2 millones USD.



**MUCHAS GRACIAS**

Natalia Jaramillo Quiceno

e-mail: [natalia.jaramilloq@upb.edu.co](mailto:natalia.jaramilloq@upb.edu.co)