# Notebook\_Clase2\_y\_3\_Regresiones

### Diego Figueroa

### 2025-05-17

## Regresión Lineal

La regresión lineal es una técnica estadística fundamental utilizada para modelar la relación lineal entre una variable dependiente (o de respuesta) y una o más variables independientes (o predictoras). El objetivo es encontrar la mejor línea recta (en el caso univariado) o hiperplano (en el caso multivariado) que describa cómo la variable dependiente cambia en función de las variables independientes.

### Regresión Lineal Univariada

La regresión lineal univariada involucra una única variable predictora (X) para modelar una variable de respuesta (Y). El modelo se expresa de la siguiente manera:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \epsilon_i$$

#### Donde:

- Y<sub>i</sub> Representa el valor de la variable dependiente para la i-ésima observación.
- $X_i$  Representa el valor de la variable independiente para la i-ésima observación.
- $\beta_0$  Es la intersección (el valor de Y cuando X es 0).
- $\beta_1$  Es la pendiente (el cambio en Y por cada unidad de cambio en X).
- $\epsilon_i$  Es el error aleatorio o residuo para la i-ésima observación, que representa la diferencia entre el valor observado y el valor predicho por el modelo. Se asume que estos errores tienen una media de cero y una varianza constante.

El objetivo es estimar los coeficientes  $\beta_0$  y  $\beta_1$  que minimizan la suma de los cuadrados de los residuos (método de mínimos cuadrados ordinarios - OLS).

### Regresión Lineal Múltiple

La regresión lineal múltiple extiende el concepto a más de una variable predictora. El modelo general con p variables predictoras se escribe como:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \dots + \beta_p X_{ip} + \epsilon_i$$

En el modelo de regresión lineal múltiple:

- $Y_i$  representa el valor de la variable dependiente para la i-ésima observación.
- $X_{ij}$  representa el valor de la j-ésima variable independiente para la i-ésima observación (donde j = 1, 2, ..., p).
- $\beta_0$  es la intersección.
- $\beta_j$  es el coeficiente asociado con la j-ésima variable predictora, representando el cambio en Y por cada unidad de cambio en  $X_j$ , manteniendo constantes las demás variables predictoras.
- $\epsilon_i$  es el error aleatorio para la *i*-ésima observación.

Al igual que en la regresión univariada, el objetivo es estimar los coeficientes  $\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_p$  utilizando el método de mínimos cuadrados ordinarios, minimizando la suma de los cuadrados de los residuos.

Consideraciones Importantes: \* Linealidad: Se asume una relación lineal entre las variables predictoras y la variable de respuesta. \* Independencia de los errores: Los errores deben ser independientes entre sí. \* Homocedasticidad: La varianza de los errores debe ser constante para todos los niveles de las variables predictoras. \* Normalidad de los errores: Los errores deben seguir una distribución normal (esta asunción es más importante para pruebas de hipótesis e intervalos de confianza). \* Multicolinealidad (en regresión múltiple): Las variables predictoras no deben estar altamente correlacionadas entre sí, ya que esto puede dificultar la interpretación de los coeficientes individuales.