

# Clase 4

# Regresión Lineal Simple

III

Análisis Avanzado de Datos

Gabriel Sotomayor



# Recordatorio de la clase anterior



# Recta de Regresión Mínimo-Cuadrática

La regresión lineal simple se utiliza para describir la relación entre dos variables, una independiente (explicativa) y una dependiente (respuesta), mediante una recta de regresión. A diferencia de la correlación si asume una direccionalidad.

## Fórmula General

La recta de regresión se expresa como:

$$\hat{y} = a + bx$$

**Pendiente  $b$ :** Indica el cambio promedio en la variable respuesta por cada unidad de cambio en la variable explicativa  $x$ .

**Ordenada en el origen  $a$ :** Representa el valor predicho de  $y$  cuando  $x= 0$ . Sólo tiene significado estadístico cuando  $x$  toma valores cercanos a 0.



# Características de la Regresión

- Distinción entre variable explicativa y variable respuesta:
  - La regresión mínimo-cuadrática considera sólo las distancias verticales de los puntos a la recta.
  - Cambiar los papeles de las dos variables resulta en una recta de regresión distinta.



# Características de la Regresión

**Conexión entre correlación y regresión:** - La pendiente de la recta de regresión mínimo-cuadrática se calcula como:

$$b = r \frac{s_y}{s_x}$$

- A lo largo de la recta de regresión:
  - Un cambio de una desviación típica en x provoca un cambio de  $r$  desviaciones típicas en y.
  - Cuando  $r = 1$  o  $r = -1$ , el cambio en y predicho es igual al cambio en x, en términos de desviaciones estándar.
  - Si  $-1 \leq r \leq 1$ , el cambio en y es menor que el cambio en x.
  - A menor correlación, menor es la predicción de y en respuesta a x.



# Características de la Regresión

- Punto de paso de la recta de regresión:
  - La recta de regresión mínimo-cuadrática siempre pasa por el punto  $(\bar{x}, \bar{y})$ .
  - La recta de regresión se describe completamente con  $\bar{x}, s_x, \bar{y}, s_y$  y  $r$ .
  - Correlación  $r$  y la fuerza de la relación lineal:
  - El cuadrado de la correlación,  $r^2$ , indica la fracción de la variación de  $y$  explicada por la recta de regresión.
  - $r^2$  se utiliza para medir la calidad de la predicción proporcionada por la regresión.
- Relación entre  $r$  y  $r^2$ :
  - Una correlación perfecta ( $r = \pm 1$ ) implica que  $r^2 = 1$ , lo que significa que toda la variación de  $y$  se explica por la relación lineal con  $x$ .
  - Si  $r = \pm 0.7$ , entonces  $r^2 = 0.49$ , indicando que aproximadamente la mitad de la variación se explica con la relación lineal.



# Evaluaciones

**Tarea 1: 4 de septiembre (la pauta está arriba)**

- Gestión de datos
- Estadística bivariada
- Regresión lineal simple

**Prueba 1: 9 de Septiembre**

- Uso de modelos en ciencias sociales
- Estadística bivariada
- Regresión lineal simple



# Objetivo de la sesión

Profundizar en la interpretación de la regresión lineal simple y el análisis de los residuos.



# Residuos: Definición y Significado

*¿Qué son los Residuos?*

Un residuo es la diferencia entre el valor observado de la variable respuesta ( $Y$ ) y el valor predicho por la recta de regresión ( $\hat{y}$ ).

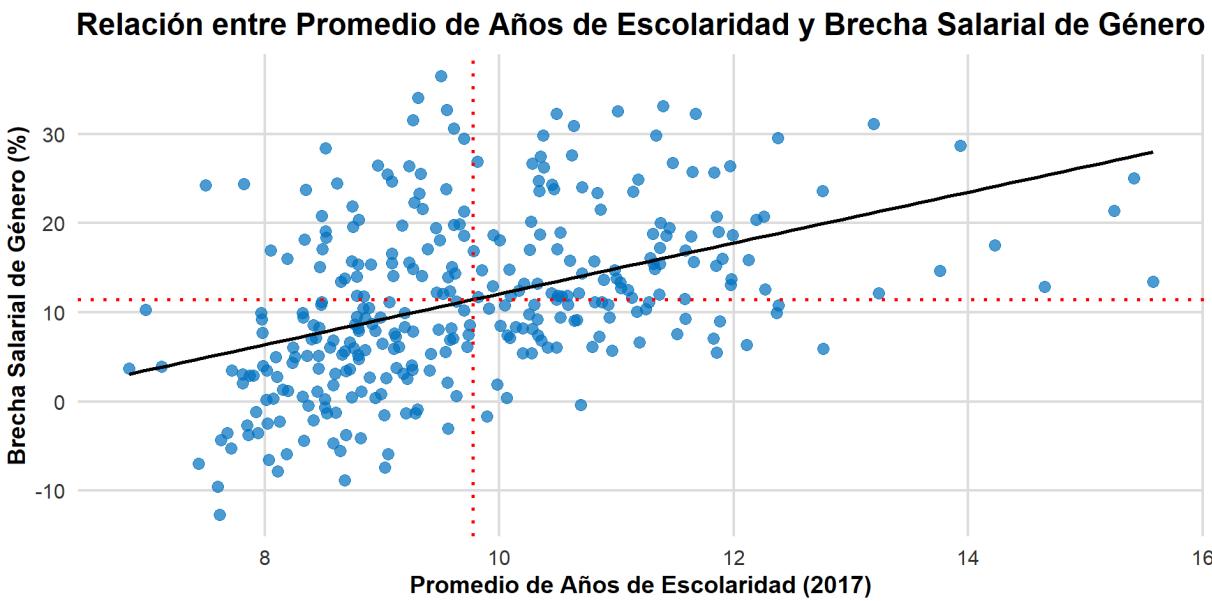
Fórmula: residuo =  $Y$  observada –  $Y$  predicha =  $Y - \hat{y}$ .

*Importancia de los Residuos:*

- Los residuos representan las desviaciones de los datos respecto a la recta de regresión, indicando qué tan bien el modelo captura la relación entre  $X$  e  $Y$ .
- La media de los residuos es siempre cero, lo que significa que, en promedio, los puntos están equidistantes de la recta.



# Gráfico de dispersión con recta de regresión



$$\hat{brecha} = -16.451 + 2.852 * escolaridad$$



# Componentes del $Y$ observado

Después de realizar una regresión, podemos descomponer  $Y_i$  en tres componentes:

$$Y_i = \bar{Y} + (\hat{Y}_i - \bar{Y}) + (Y_i - \hat{Y}_i)$$

Donde:

- **Media General ( $\bar{Y}$ )**: Es constante para todas las observaciones.
- **Componente Explicado ( $\hat{Y}_i - \bar{Y}$ )**: Es la parte de  $Y_i$  que es explicada por el modelo a partir de  $X$ .
- **Componente No Explicado (Residuos,  $Y_i - \hat{Y}_i$ )**: Es la parte de  $Y_i$  que no es explicada por el modelo, representando el error de predicción.



# Componentes del Y observado

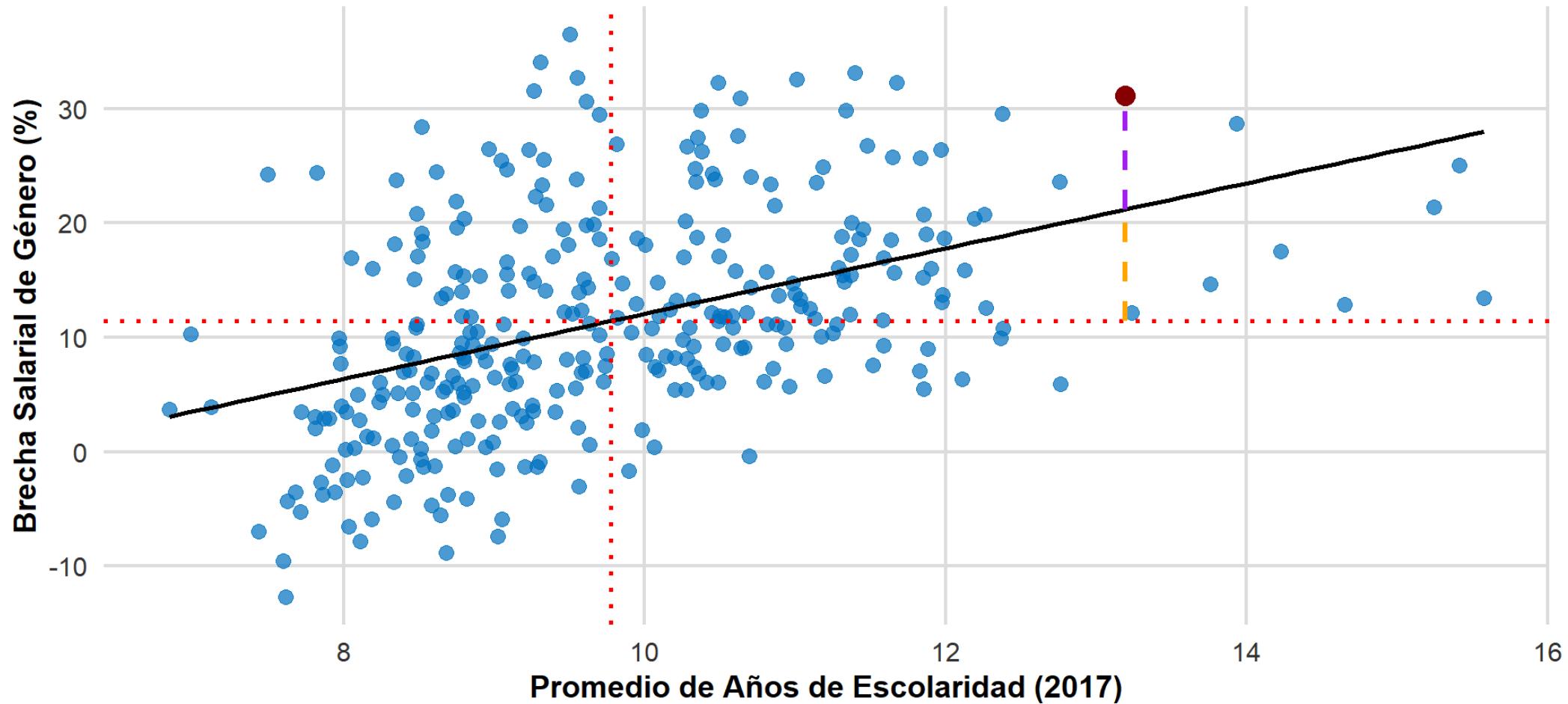
Por ejemplo: La comuna de Sierra Gorda tiene una brecha salarial de género de 31,13%, y una escolaridad de 13,19 años. Para ese caso el modelo predice un valor de  $-16,451 + 2,852 * 13,19 = 21,17$ . Es decir el residuo es igual a  $31,13 - 21,17 = 9,96$ .

$$\begin{aligned}\text{Brecha de Sierra Gorda} &= 11,42\% \text{ (Media General)} \\ &+ 9,75\% \text{ (Componente Explicado)} \\ &+ 9,96\% \text{ (Residuos)} \\ &= 31,13\%\end{aligned}$$



# Gráfico de componentes de Y

Relación entre Promedio de Años de Escolaridad y Brecha Salarial de Género



# Residuos como Y ajustado por X

Cuando se predice Y a partir de X, los residuos pueden interpretarse como una nueva variable: Y ajustado por X.

Interpretación de los Residuos:

- Si un individuo tiene un residuo positivo, esto indica que su valor de Y es mayor de lo esperado dado su valor de X.
- Si un individuo tiene un residuo negativo, esto indica que su valor de Y es menor de lo esperado dado su valor de X.



# Diagrama de Residuos

*¿Qué es un Diagrama de Residuos?*

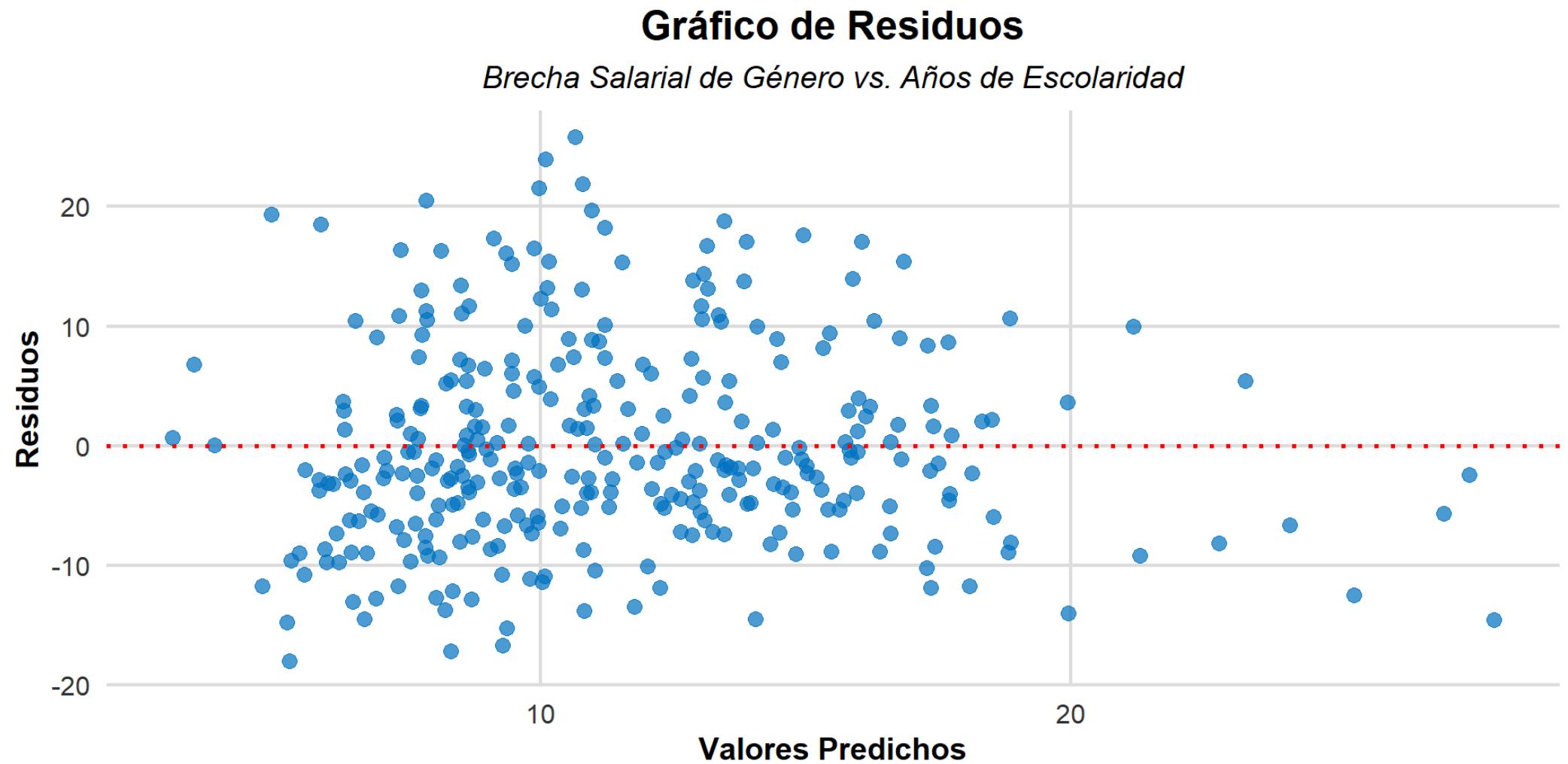
Un diagrama de residuos es un gráfico de los residuos contra la variable explicativa. Es una herramienta clave para evaluar el ajuste del modelo.

**Interpretación del Diagrama de Residuos:**

- Distribución Uniforme: Indica un buen ajuste del modelo. Este caso se denomina homocedasticidad.
- Formas Curvas: Señalan que la relación no es lineal.
- Dispersión Creciente/Decreciente: Indica variabilidad no constante en Y, lo que puede afectar la precisión de las predicciones. Esto se denomina heterocedasticidad.

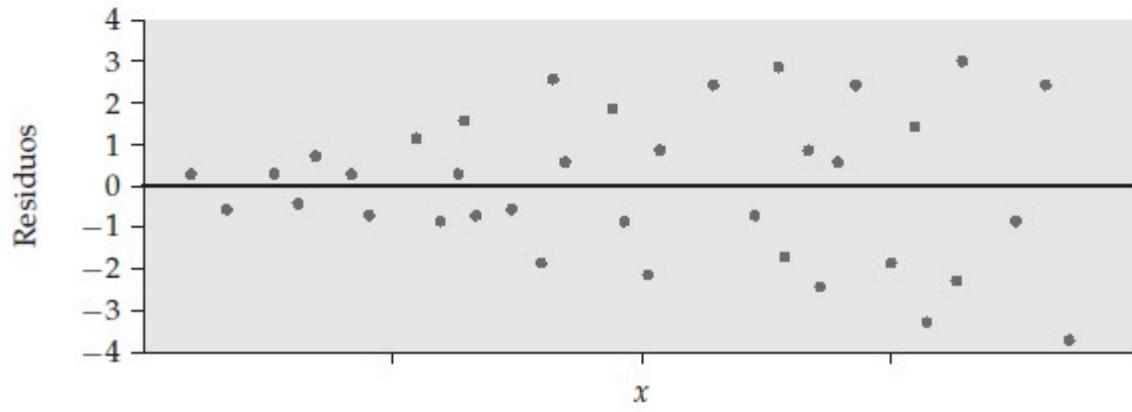
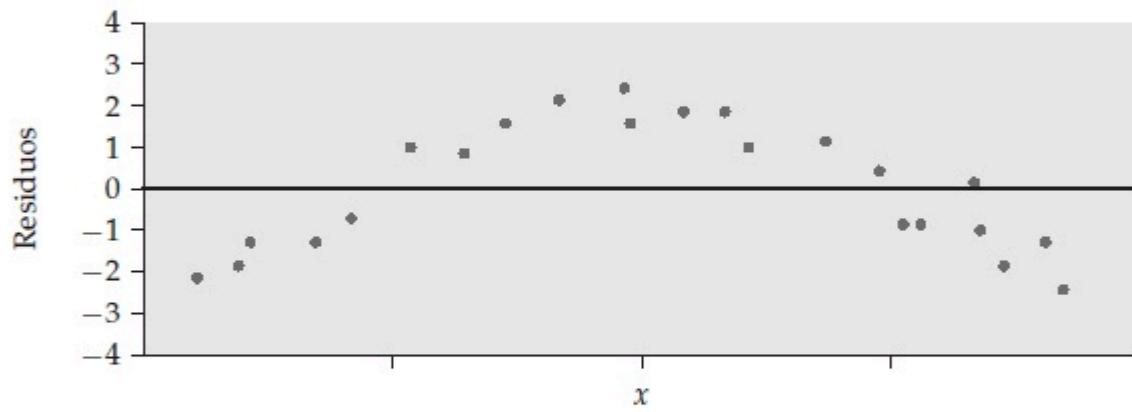
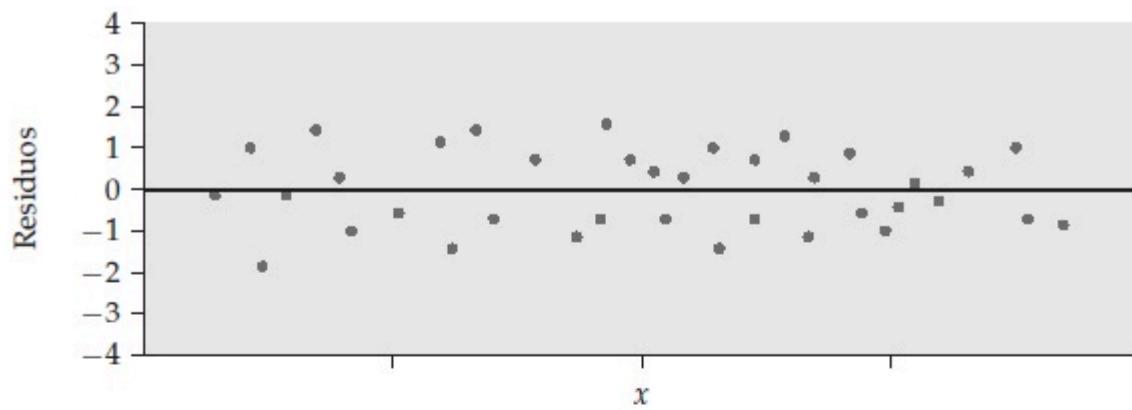


# Digrama de residuos



# Diagramas de residuos





color="white"}  
.smaller

background-



# Coeficiente de Determinación $R^2$ y Varianza Residual

¿Qué es  $R^2$ ? -  $R^2$ , conocido como el coeficiente de determinación, es una medida estadística que indica la proporción de la varianza en la variable dependiente  $Y$  que es explicada por la variable independiente  $X$  en un modelo de regresión.

- Se calcula como:

$$R^2 = 1 - \frac{\text{Varianza Residual}}{\text{Varianza Total de } Y}$$

Donde:

- **Varianza Residual:** Es la varianza de los residuos, es decir, la parte de  $Y$  que no es explicada por  $X$ .
- **Varianza Total de  $Y$ :** Es la varianza de los valores observados de  $Y$ .



# Coeficiente de Determinación $R^2$ y suma de cuadrados

Otra forma de expresar el  $R^2$  es la siguiente:

- Se calcula como:

$$R^2 = \frac{\text{SSR}}{\text{SST}} = 1 - \frac{\text{SSE}}{\text{SST}}$$

Donde:

- **SSR (Sum of Squares Regression):** Es la suma de los cuadrados de las diferencias entre los valores predichos  $\hat{Y}$  y la media  $\bar{Y}$ .
- **SSE (Sum of Squares Error):** Es la suma de los cuadrados de los residuos, es decir, la parte de  $Y$  que no es explicada por  $X$ .
- **SST (Sum of Squares Total):** Es la suma de los cuadrados de las diferencias entre los valores observados  $Y$  y la media  $\bar{Y}$ .



# Descomposición de $Y$ : Relación con $R^2$

- Cuando descomponemos  $Y_i$  en sus componentes, tenemos:

$$Y_i = \bar{Y} + (\hat{Y}_i - \bar{Y}) + (Y_i - \hat{Y}_i)$$

- $Y_i$ : Valor observado.
- $\hat{Y}_i - \bar{Y}$ : Componente explicado por  $X$ .
- $Y_i - \hat{Y}_i$ : Residuos o componente no explicado por  $X$ .
- **Varianza Residual**: Corresponde a la varianza del componente no explicado  $Y_i - \hat{Y}_i$ .



# $R^2$ como Proporción Explicada

- $R^2$  indica cuánta de la varianza total de  $Y$  es explicada por el modelo.
- Un  $R^2$  cercano a 1 sugiere que la mayor parte de la varianza de  $Y$  es explicada por  $X$ .
- Un  $R^2$  cercano a 0 sugiere que el modelo no explica bien la varianza de  $Y$ , y la varianza residual es alta.

**Interpretación Práctica de  $R^2$ :** - Un  $R^2$  de 0.18 indica que el 19% de la varianza en  $Y$  es explicada por  $X$ , mientras que el 81% restante es debido a factores no capturados por el modelo (varianza residual).



# Observaciones atípicas y observaciones influyentes en regresión

- Una observación **atípica** es aquélla que queda separada de las restantes observaciones.
- Una observación es **influente** con relación a un cálculo estadístico si al eliminarla cambia el resultado del cálculo. En regresión mínimocuadrática, las observaciones atípicas en la dirección del eje de las abscisas son, en general, observaciones influyentes.



# Precauciones con la Correlación y la Regresión

La correlación y la regresión son herramientas poderosas, pero tienen limitaciones.

Precauciones:

- *Extrapolación*: Evita predecir fuera del rango de valores utilizados para calcular la recta de regresión, ya que esto puede llevar a resultados no fiables.
- *Medias*: Los estudios que usan medias pueden mostrar correlaciones demasiado altas cuando se aplican a individuos.
- *Variables Latentes*: Considera la posibilidad de variables no medidas que pueden estar influyendo en la relación observada.
- *Asociación No Implica Causalidad*: Una fuerte asociación entre dos variables no garantiza una relación causa-efecto.



