

- MSE (mean squared error)
 - Es el promedio cuadrado de los errores. Toma en consideración más fuertemente a los errores grandes, por eso se eleva al cuadrado. Es útil para comparar modelos de regresión. Cuánto más bajo, mejor es el ajuste.

$$\text{MSE} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

- MAE (mean absolute error)
 - Es el promedio del valor absoluto de los errores. Mide la magnitud. Media del error sin considerar su dirección. Se usa para saber cuánto se equivocó el modelo en promedio. Es más robusto ante valores atípicos que el MSE.

$$\text{MAE} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |y_i - \hat{y}_i|$$

- RMSE (root mean squared error)
 - Es similar al MSE, pero al sacar la raíz jarrada, vuelve a las mismas unidades que la variable original, lo que facilita la interpretación. Es una de las métricas más comunes. También penaliza los errores grandes, pero es más interpretable que el MSE.

$$\text{RMSE} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2} = \sqrt{\text{MSE}}$$

- R-squared (coeficiente determinación)
 - Mide la proporción de la varianza de los datos que es explicada por el modelo. Es una medida relativa de ajuste. Cuando su valor es uno, el ajuste es perfecto y cuando es cero el modelo no explica nada, puede ser negativo si el modelo es peor que simplemente predecir el promedio. Entonces, evalúa qué tan bien el modelo explica la variabilidad de la variable objetivo.

$$R^2 = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}$$