Métricas de Evaluación para modelos de regresión

Coeficiente de determinación - R2

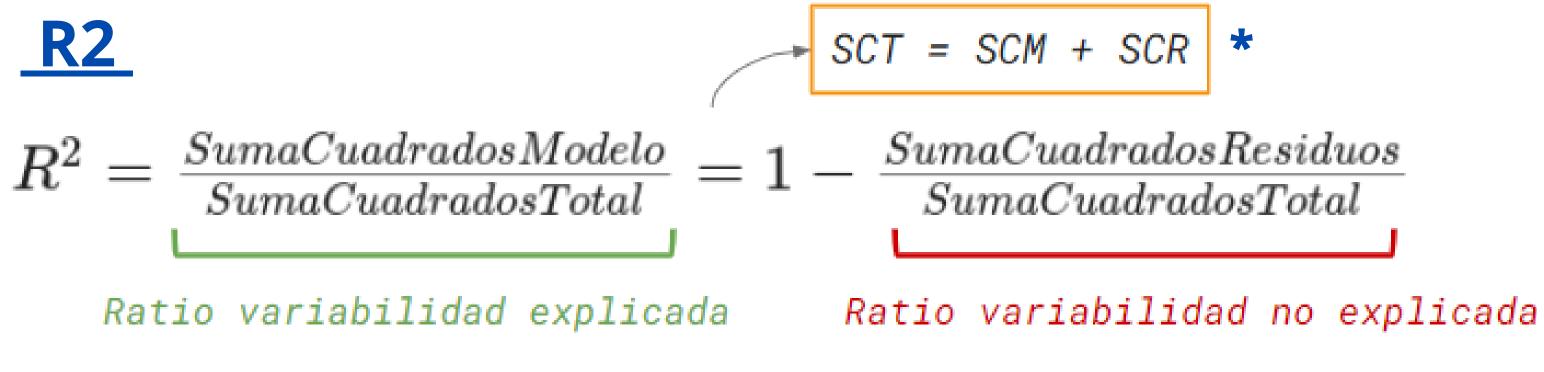
Es una métrica que permite medir qué porcentaje de la variabilidad de la variable Y es explicada por el modelo. Para calcularlo son necesarios:

$$SumaCuadradosTotal = \sum_{i=1}^{n} (Y_i - \bar{Y})^2$$
 Suma de las diferencias cuadráticas entre la observación y la predicción base (promedio)

$$SumaCuadradosResiduos = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y_i})^2$$
 Suma de las diferencias cuadráticas entre la observación y la predicción

$$SumaCuadradosModelo = \sum_{i=1}^n (\hat{Y_i} - \bar{Y})^2 \longrightarrow \begin{array}{c} \text{Suma de las diferencias cuadráticas} \\ \text{entre la predicción y predicción} \\ \text{base} \end{array}$$





R2 ajustado

$$R_A^2 = 1 - \frac{SumaCuadradosResiduos}{SumaCuadradosTotal} \cdot \frac{NumObservaciones-1}{NumObservaciones-NumVariables}$$

ratio variabilidad no explicada

Una limitación del R2 es que tiende a aumentar incluso cuando se agregan más variables predictoras al modelo, independientemente de si esas variables son relevantes o no. Para sobrellevar esta limitación podemos utilizar R2 ajustado, este penaliza el uso de variables predictoras adicionales que no mejoran significativamente la capacidad de predicción del modelo.

"penalización"

 $0 \le R2 \le 1$

Cuanto más

cercano sea el

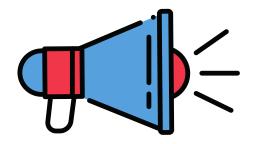
valor del R2 a 1,

mejor es el ajuste

del modelo a los

datos

^{*} La nomenclaruta puede variar



Cuanto más cercano sea a cero, mejor es el rendimiento del modelo, ya que significa que las predicciones se ajustan muy bien a los valores reales.

<u>Error Cuadrático Medio (Mean Squared Error)</u>

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

Calcula la diferencia cuadrática media entre los valores estimados y los valores reales. Es decir, la media de los cuadrados de los residuos

Raíz Error Cuadrático Medio (Root Mean Squared Error)

$$RMSE = \sqrt{MSE}$$

Error Absoluto Medio (Mean Absolute Error)

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |Y_i - \hat{Y}_i|$$

 $MAE = rac{1}{n}\sum_{i=1}^n |Y_i - \hat{Y_i}|$ Calcula la diferencia absoluta promedio entre las predicciones y los valores reales