MetricasRegresión - Velásquez Luna Elí Jafet

May 24, 2024

1 EJERCICIO

[1]: import pandas as pd

```
import numpy as np
     data_url = "http://lib.stat.cmu.edu/datasets/boston"
     raw_df = pd.read_csv(data_url, sep="\s+", skiprows=22, header=None)
     data = np.hstack([raw_df.values[::2, :], raw_df.values[1::2, 1:2]])
     target = raw_df.values[1::2, 2]
     frame = pd.DataFrame(data)
[2]: # Muestra las variables predictoras
     frame
[2]:
               0
                      1
                             2
                                  3
                                          4
                                                 5
                                                        6
                                                                7
                                                                     8
                                                                             9
                                                                                   10
                                              6.575
                                                     65.2
                                                                          296.0
     0
          0.00632
                    18.0
                           2.31
                                 0.0
                                       0.538
                                                            4.0900
                                                                    1.0
                                                                                 15.3
     1
          0.02731
                     0.0
                           7.07
                                 0.0
                                       0.469
                                              6.421
                                                     78.9
                                                            4.9671
                                                                    2.0
                                                                          242.0
                                                                                 17.8
          0.02729
                     0.0
                           7.07
                                 0.0
                                       0.469
                                              7.185
                                                     61.1
                                                            4.9671
                                                                    2.0
                                                                          242.0
                                                                                 17.8
     3
          0.03237
                     0.0
                           2.18
                                 0.0
                                       0.458
                                              6.998
                                                     45.8
                                                            6.0622
                                                                    3.0
                                                                          222.0
                                                                                 18.7
          0.06905
                     0.0
                           2.18 0.0
                                      0.458
                                              7.147
                                                     54.2
                                                            6.0622
                                                                    3.0
                                                                          222.0
     4
                                                                                 18.7
                                                                    1.0
     501
         0.06263
                     0.0
                          11.93
                                0.0
                                      0.573
                                              6.593 69.1
                                                            2.4786
                                                                          273.0
                                                                                 21.0
     502
          0.04527
                     0.0
                          11.93
                                 0.0
                                      0.573
                                              6.120
                                                     76.7
                                                            2.2875
                                                                    1.0
                                                                          273.0
                                                                                 21.0
     503
                                              6.976
         0.06076
                     0.0
                          11.93
                                 0.0
                                       0.573
                                                     91.0
                                                            2.1675
                                                                    1.0
                                                                         273.0
                                                                                 21.0
     504
          0.10959
                          11.93
                                 0.0
                                       0.573
                                              6.794
                                                     89.3
                                                            2.3889
                                                                    1.0
                                                                          273.0
                                                                                 21.0
     505
         0.04741
                          11.93 0.0
                                      0.573
                                              6.030 80.8
                                                           2.5050
                                                                    1.0
                                                                          273.0
            11
          4.98
     0
     1
          9.14
     2
          4.03
     3
          2.94
          5.33
     501
          9.67
     502 9.08
```

```
503 5.64
     504 6.48
     505 7.88
     [506 rows x 12 columns]
[3]: from sklearn.model_selection import train_test_split
     from sklearn import linear_model
     X = frame
     y = target
[4]: # Separación del conjunto de datos
     X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X,y,test_size=0.2)
[5]: # Definición y ajuste del modelo de regresión lineal
     modelo = linear model.LinearRegression()
     modelo.fit(X_train,y_train)
[5]: LinearRegression()
[6]: # Coeficientes lineales (pesos)
     modelo.coef_
[6]: array([-1.29806349e-01, 4.91324828e-02, 4.01810373e-02, 2.49924995e+00,
            -1.83611894e+01, 3.46829661e+00, 1.11801499e-02, -1.39355872e+00,
            2.96290706e-01, -1.32695552e-02, -9.88299982e-01, -5.67182050e-01])
[7]: # Intercepto del modelo lineal
     modelo.intercept_
[7]: 42.72186724415589
```

Métricas

```
[8]: # Se obtiene la predicción del conjunto de prueba
y_pred = modelo.predict(X_test)
```

2.1 RMSE

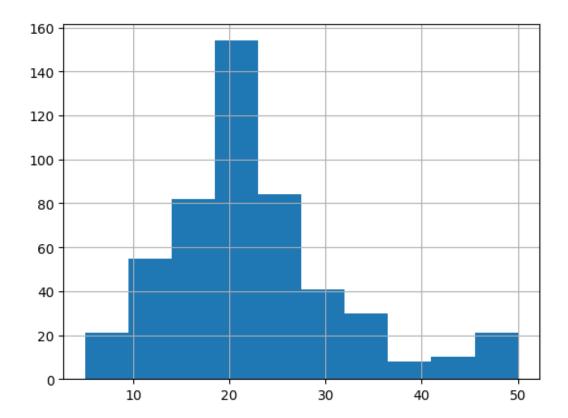
```
[9]: from sklearn.metrics import mean_squared_error
```

```
[10]: # RMSE contra la etiqueta real y_test
mean_squared_error(y_test,y_pred,squared=False)
```

[10]: 4.490349736693195

[15]: pd.Series(target).hist()

[15]: <Axes: >



El error $RMSE \approx 4.5$ es considerado alto en el contexto de los resultados del problema, al ser casi el 10% del rango de valores resultantes. Aunque es menor a la desviación estándar.

2.2 R^2

[11]: from sklearn.metrics import r2_score

[12]: # R2 contra la etiqueta real y_test r2_score(y_test,y_pred)

[12]: 0.7808334786469185

El modelo explica el 78.08% de la variabilidad en los datos. Lo cual no es satisfactoriamente alto, quizás se podría aumentar usando un subconjunto más pequeño de variables predictorias que estén altamente correlacionadas.