RegresionLineal

July 2, 2020

```
[11]: import pandas as pd
      import numpy as np
      import statsmodels.api as sm
      import matplotlib.pyplot as plt
      df = pd.read_csv('cars.csv')
      df.tail()
[11]:
          modelo cilindraje potencia peso
                                               consumo
                         1998
      20 Citroen
                                     89
                                         1140
                                                   8.8
      21
         Peugeot
                         1998
                                     89
                                         1560
                                                  10.8
      22
            Fiat
                          899
                                     29
                                         730
                                                   6.1
      23
             Seat
                         1984
                                     85
                                         1635
                                                  11.6
      24
            Ford
                         1242
                                     55
                                          940
                                                   6.6
 [2]: Y=df['consumo'].values
      Z=df['modelo']
      df = df.drop(['consumo', 'modelo'], axis=1)
      X=df.values
 [3]: print(Y,X)
     [14.5 5.7 7.1 8.6 10.8 12.7 12.8 11.7 7.7 9.5 5.8 11.9 18.7 10.8
       6.5 11.7 6.8 7.4 9.
                                7.6 8.8 10.8 6.1 11.6 6.6] [[2789 209 1485]
      [ 846
              32 650]
      Γ1331
              55 1010]
      [1390
              54 1110]
      [2497 122 1330]
      [2473 125 1570]
      [2438
             97 1800]
      [2165 101 1500]
             66 1140]
      [1396
      [1984
              85 1155]
      [ 993
              39 790]
      [2958 150 1550]
      [5987
             300 2250]
      [2435 106 1370]
      [1390
              44 955]
      [2972 107 1400]
```

```
[1195 33 895]

[1597 74 1080]

[1761 74 1100]

[1998 66 1300]

[1998 89 1140]

[1998 89 1560]

[ 899 29 730]

[1984 85 1635]

[1242 55 940]]
```

```
[4]: olsmod = sm.OLS(Y, X)
    olsres = olsmod.fit()
    print(olsres.summary())
```

OLS Regression Results

======

Dep. Variable: y R-squared (uncentered):

0.995

Model: OLS Adj. R-squared (uncentered):

0.994

Method: Least Squares F-statistic:

1497.

Date: Thu, 02 Jul 2020 Prob (F-statistic):

1.43e-25

Time: 20:54:51 Log-Likelihood:

-26.818

No. Observations: 25 AIC:

59.64

Df Residuals: 22 BIC:

63.29

Df Model: 3
Covariance Type: nonrobust

========	coef	std err	t	P> t	[0.025	0.975]
x1 x2 x3	-0.0006 0.0267 0.0066	0.001 0.008 0.000	-1.091 3.405 13.614	0.287 0.003 0.000	-0.002 0.010 0.006	0.001 0.043 0.008
Omnibus: 0.523 Prob(Omnibus): 0.770 Skew: -0.264 Kurtosis: 2.430		770 Jarqu 264 Prob(-	:	2.458 0.629 0.730 135.	

Warnings:

[1] Standard Errors assume that the covariance matrix of the errors is correctly

specified.

```
[5]: for i in range(0,20):
        print('El valor calculado es', olsres.predict(X[i]), ' y debía ser', Y[i], u

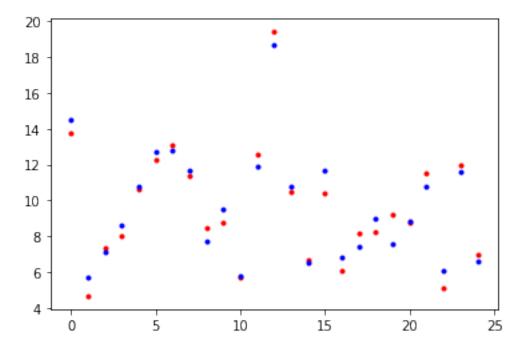
¬' con un error de', abs(olsres.predict(X[i])-Y[i])/Y[i]*100, '%')

    El valor calculado es [13.77501134] y debía ser 14.5 con un error de
    [4.99992177] %
    El valor calculado es [4.66186803] y debía ser 5.7 con un error de
    [18.21284159] %
    El valor calculado es [7.3749134] y debía ser 7.1 con un error de [3.87201968]
    El valor calculado es [7.97559553] y debía ser 8.6 con un error de
    [7.26051704] %
    El valor calculado es [10.60040557] y debía ser 10.8 con un error de
    [1.84809659] %
    El valor calculado es [12.28216487] y debía ser 12.7 con un error de
    [3.29004041] %
    El valor calculado es [13.07793536] y debía ser 12.8 con un error de
    [2.17137002] %
    El valor calculado es [11.35830944] y debía ser 11.7 con un error de
    [2.9204321] %
    El valor calculado es [8.49041894] y debía ser 7.7 con un error de
    [10.26518109] %
    El valor calculado es [8.75447112] y debía ser 9.5 con un error de
    [7.84767238] %
    El valor calculado es [5.68929023] y debía ser 5.8 con un error de
    [1.90878911] %
    El valor calculado es [12.53440195] y debía ser 11.9 con un error de
    [5.33110882] %
    El valor calculado es [19.4038855] y debía ser 18.7 con un error de
    [3.76409357] %
    El valor calculado es [10.4746309] y debía ser 10.8 con un error de
    [3.01267682] %
    El valor calculado es [6.68358025] y debía ser 6.5 con un error de
    [2.82431153] %
    El valor calculado es [10.38781176] y debía ser 11.7 con un error de
    [11.2152841] %
    El valor calculado es [6.10672029] y debía ser 6.8 con un error de
    [10.1952898] %
    El valor calculado es [8.18990647] y debía ser 7.4 con un error de
    [10.67441182] %
    El valor calculado es [8.22695735] y debía ser 9.0 con un error de
    [8.58936276] %
    El valor calculado es [9.199279] y debía ser 7.6 con un error de [21.04314473]
    %
```

```
[6]: error = (abs(Y-olsres.predict(X)))/Y*100
print('Con un error de ',np.mean(error),'%')
```

Con un error de 6.944927486209475 %

[18]: plt.plot(olsres.predict(),'r.',Y,'b.')
plt.show()



[]: