Correlacion De Pearson

January 2, 2022

0.0.1 INTRODUCCIÓN A LA ESTADÍSTICA - CORRELACIÓN

```
[1]: # Importamos las librerías a emplear
    import pandas as pd
    import numpy as np
    import matplotlib.pyplot as plt
    # Temas de Jupyter para fondo negro
    #from jupyterthemes import jtplot
    #jtplot.style(theme='onedork')
    # Por si no se nos autocompleta el código
    %config IPCompleter.greedy=True
[2]: # Cargamos el archivo .csv
    data = pd.read_csv(r"D:
     {\tt \hookrightarrow \corrse\datasets\ads\Advertising.}
     ⇔csv")
    data.head() # Visualizamos los primeros 5 datos
[2]:
          TV Radio Newspaper Sales
    0 230.1
                         69.2
              37.8
                                22.1
       44.5
             39.3
                         45.1 10.4
    1
              45.9
    2
        17.2
                         69.3
                                 9.3
    3 151.5 41.3
                         58.5
                                18.5
    4 180.8
             10.8
                         58.4 12.9
[3]: len(data) # Tamaño del dataframe
[3]: 200
    Coeficiente de correlación de Pearson ¿Qué tan buena es la relación entre variables?
```

```
[4]: def corr_pearson(df, var1, var2):

# Numerador

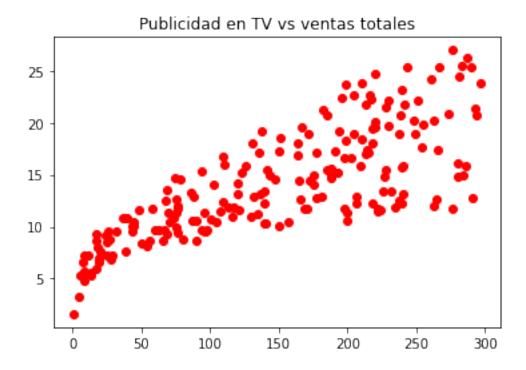
df["corrn"] = (data[var1] - np.mean(data[var1]))*(data[var2] - np.

→mean(data[var2]))

# Denominador
```

```
data["corrd1"] = (data[var1] - np.mean(data[var1]))**2
        data["corrd2"] = (data[var2] - np.mean(data[var2]))**2
         # Coeficiente de correlación de Pearson
        r = (sum(data["corrn"]))/(np.sqrt(sum(data["corrd1"]) *__
      return r
[5]: corr_pearson(data, "TV", "Sales")
     # Obtenemos una correlación de 0.78 (valor entre 0.5 y 1)
     # Cuanto más se gaste en TV también se aumentarán las ventas.
     # El coste de TV es positivo para las ventas
[5]: 0.782224424861606
[6]: # Cargamos nuevamente el archivo .csv
    data = pd.read_csv(r"D:
     →\Curso-Jupyter-Notebook\GitHub\python-ml-course\datasets\ads\Advertising.
    cols = data.columns.values
    cols
[6]: array(['TV', 'Radio', 'Newspaper', 'Sales'], dtype=object)
[7]: # Hallamos la correlación de Pearson entre todas las variables
    for x in cols:
        for y in cols:
            print(x + " - " + y + ": " + str(corr_pearson(data, x, y)))
    TV - TV: 1.0
    TV - Radio: 0.05480866446583006
    TV - Newspaper: 0.056647874965056993
    TV - Sales: 0.782224424861606
    Radio - TV: 0.05480866446583006
    Radio - Radio: 1.0
    Radio - Newspaper: 0.35410375076117545
    Radio - Sales: 0.576222574571055
    Newspaper - TV: 0.056647874965056993
    Newspaper - Radio: 0.35410375076117545
    Newspaper - Newspaper: 1.0
    Newspaper - Sales: 0.22829902637616534
    Sales - TV: 0.782224424861606
    Sales - Radio: 0.576222574571055
    Sales - Newspaper: 0.22829902637616534
    Sales - Sales: 1.0
[8]: plt.plot(data["TV"], data["Sales"], "ro")
    plt.title("Publicidad en TV vs ventas totales")
```

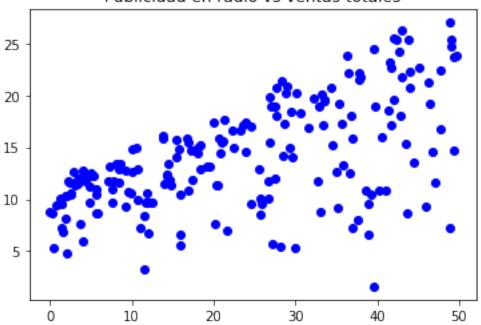
[8]: Text(0.5, 1.0, 'Publicidad en TV vs ventas totales')



```
[9]: plt.plot(data["Radio"], data["Sales"], "bo")
plt.title("Publicidad en radio vs ventas totales")
```

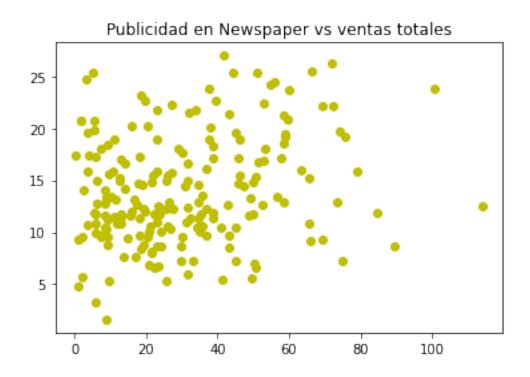
[9]: Text(0.5, 1.0, 'Publicidad en radio vs ventas totales')

Publicidad en radio vs ventas totales



```
[10]: plt.plot(data["Newspaper"], data["Sales"], "yo")
plt.title("Publicidad en Newspaper vs ventas totales")
```

[10]: Text(0.5, 1.0, 'Publicidad en Newspaper vs ventas totales')



```
[11]:
                            Radio Newspaper
                                                Sales
                     TV
     TV
                1.000000 0.054809
                                  0.056648 0.782224
               0.054809
                         1.000000
     Radio
                                   0.354104 0.576223
     Newspaper
                         0.354104
                                   1.000000 0.228299
               0.056648
     Sales
               0.782224 0.576223
                                   0.228299 1.000000
```

```
[12]: # Visualización de la matriz de correlación
plt.matshow(data.corr())
# Correlación positiva (cerca a 1) -> colores claros
# Correlación negativa (cerca a 0) -> colores oscuros
```

[12]: <matplotlib.image.AxesImage at 0x1bb463fcc08>

