```
from google.colab import drive
drive.mount('/gdrive')
    Mounted at /gdrive
%cd /gdrive/MyDrive/TC1002S/
#Importar el Modulo para leer JSON
import json
# Lectura del archivo
with open('credentials.json', 'r') as myfile:
    data = myfile.read()
# Leer el formato del archivo
obj = json.loads(data)
# Vamos a quardar los datos en estas variables
GIT USERNAME = obj['user']
# token
GIT TOKEN = obj['token']
# Repo
GIT REPO = obj['repo']
# Creamos la ruta al repositorio de nuestra cuenta
GIT_PATH = "https://" + GIT_USERNAME + ":" + GIT_TOKEN + "@github.com/" +\
            GIT USERNAME + "/" + GIT REPO + ".git"
print(GIT_PATH)
    /gdrive/MyDrive/TC1002S
    https://DanyGuti:ghp_gkNbryGdSE2gj7dFNtdSScLR7HJYVO2ASQRl@github.com/DanyGuti/SemanaTecTC100
%cd SemanaTecTC1002S/
    /gdrive/MyDrive/TC1002S/SemanaTecTC1002S
!git remote -v
    cursoFuente
                    https://github.com/DanyGuti/SemanaTecTC1002S.git (fetch)
                    https://github.com/DanyGuti/SemanaTecTC1002S.git (push)
    cursoFuente
    origin https://DanyGuti:ghp_gkNbryGdSE2gj7dFNtdSScLR7HJYVO2ASQRl@github.com/DanyGuti/Semana
    origin https://DanyGuti:ghp_gkNbryGdSE2gj7dFNtdSScLR7HJYVO2ASQRl@github.com/DanyGuti/Semana
!git pull
    remote: Enumerating objects: 7, done.
    remote: Counting objects: 100% (7/7), done.
    remote: Compressing objects: 100% (5/5), done.
    remote: Total 6 (delta 2), reused 3 (delta 1), pack-reused 0
    Unpacking objects: 100% (6/6), 560.79 KiB | 1.56 MiB/s, done.
    From https://github.com/DanyGuti/SemanaTecTC1002S
       4668d8f..c46a893 main
                                     -> cursoFuente/main
```

Actividad 8 - Regresión Lineal

• Nombre: Daniel Gutiérrez Gómez

• Matrícula: A01068056

• 03/23/23

Importando las librerías necesarias para realizar la actividad de la regresión lineal:

```
import pandas as pd
import numpy as np
from scipy import stats
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns; sns.set_theme()
import numpy as np
from sklearn.linear model import LinearRegression
```

Cargar el conjunto de datos de presion.csv para poder realizar el análisis de regresión lineal

```
humans_pressure = pd.read_csv('./datasets/presion.csv')
```

Cargar el conjunto de datos de los primeros 6 renglones

```
display(humans_pressure.iloc[:6])
```



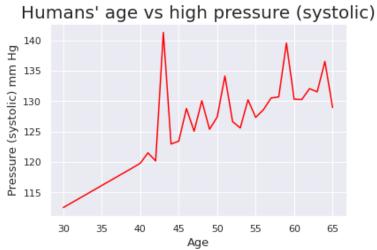
El dataset contiene lo siguiente:

- Age: Edad de la persona
- Average of ap_hi: Promedio de presión alta
- Average of ap_lo: Promedio de presión baja

- Grafica la información de la edad y presión alta

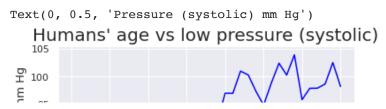
```
plt.plot(humans_pressure["Age"], humans_pressure["Average of ap_hi"], color='red')
plt.title("Humans' age vs high pressure (systolic)", fontsize=20)
plt.xlabel('Age', fontsize=13)
plt.ylabel('Pressure (systolic) mm Hg', fontsize=13)
```

Text(0, 0.5, 'Pressure (systolic) mm Hg')



- Grafica la información de la edad y presión baja

```
plt.plot(humans_pressure["Age"], humans_pressure["Average of ap_lo"], color='blue')
plt.title("Humans' age vs low pressure (systolic)", fontsize=20)
plt.xlabel('Age', fontsize=13)
plt.ylabel('Pressure (systolic) mm Hg', fontsize=13)
```



Generar una regresión lineal

Con la fórmula de: y = ax + b donde 'a' se conoce comúnmente como pendiente, y 'b' se conoce comúnmente como intersección, tanto para presión alta como la presión baja.

Gráfico de la presión alta

```
x high = humans pressure["Age"].values
y_high = humans_pressure["Average of ap_hi"].values
# Set newaxis for x, where there's just one column and the number of rows
# (matricial modeling)
x new high pressure = x high[:, np.newaxis]
x new high pressure.shape
    (28, 1)
model high = LinearRegression(fit intercept=True)
model high.fit(x new high pressure, y high)
xfit high = np.linspace(25, 70, 1000)
yfit_high = model_high.predict(xfit_high[:, np.newaxis])
ax = plt.axes()
ax.set facecolor('#F7D7DA')
plt.title("Humans' age vs High pressure (systolic)", fontsize=20)
plt.xlabel('Age', fontsize=13)
plt.ylabel('Pressure (systolic) mm Hg', fontsize=13)
plt.scatter(x high, y high)
plt.plot(xfit_high, yfit_high, color='black')
plt.plot(x_high, y_high, 'o', color='#0091A9')
plt.plot(np.vstack([x_high,x_high]), np.vstack([y_high, model_high.predict(x_high[:, np.newaxis])
```

```
Humans' age vs High pressure (systolic)

print("Model slope (a value): ", model_high.coef_[0])

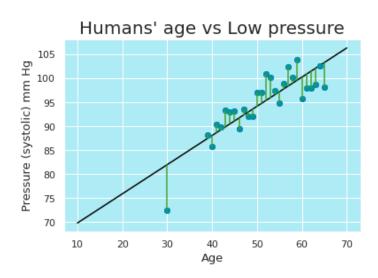
print("Model intercept with pressure of (b value):", model_high.intercept_)

Model slope (a value): 0.47769702977669154

Model intercept with pressure of (b value): 103.3969740964366
```

Gráfico de la presión baja

```
x low = humans pressure["Age"].values
y low = humans pressure["Average of ap lo"].values
\# Set newaxis for x, where there's just one column and the number of rows
# (matricial modeling)
x_new_low_pressure = x_low[:, np.newaxis]
x_new_low_pressure.shape
    (28, 1)
model low = LinearRegression(fit intercept=True)
model low.fit(x new low pressure, y low)
xfit low = np.linspace(10, 70, 1000)
yfit low = model low.predict(xfit low[:, np.newaxis])
ax = plt.axes()
ax.set_facecolor('#ADEBF5')
plt.title("Humans' age vs Low pressure", fontsize=20)
plt.xlabel('Age', fontsize=13)
plt.ylabel('Pressure (systolic) mm Hg', fontsize=13)
plt.scatter(x_low, y_low)
plt.plot(xfit low, yfit low, color='black')
plt.plot(x low, y low, 'o', color='#0091A9')
plt.plot(np.vstack([x_low,x_low]), np.vstack([y_low, model_low.predict(x_low[:, np.newaxis])]), c
```



¿Cual es la presión arterial alta y baja para una persona de cierta edad? Genera dos funciones que calculen los anterior.

Función de la presión arterial alta

```
def pressure_low(age):
    return 0.6089810580238237 * age + 63.726200409422745

query_age = 76
print("El promedio de presión sistólica baja a los 76 es: ", pressure_low(query_age))
    El promedio de presión sistólica baja a los 76 es: 110.00876081923334

def pressure_high(age):
    return 0.47769702977669154 * age + 103.3969740964366

query_age= 76
print("El promedio de presión sistólica alta a los 76 es: ", pressure_high(query_age))
    El promedio de presión sistólica alta a los 76 es: ", pressure_high(query_age))
```

×