# M15uf2: BigData



# Pràctica: Anàlisi de dades amb Python

Curs: 2019-20

CFGS: DAM2

Alumne: Pau Desunvila

Arnau Subirós

**Data**: 03/12/2019



Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

### Pràctica: Anàlisi de dades amb Python

#### Descripció

Aquest projecte consisteix en desenvolupar un projecte que calcula estadístics bàsics d'un conjunt de dades. Cada grup ha de triar un conjunt de dades de

- https://github.com/fivethirtyeight/data
- .Les dades les obtenim de la web FiveThirtyEight
- (https://fivethirtyeight.com/), que realitza articles basats en dades sobre esports i notícies, i que posa a disposició pública els conjunts de dades (https://github.com/fivethirtyeight/data) que recull per als seus articles.

#### Objectius

- > Treballar amb Python, la seva POO, les estructures de dades i la I/O
- Treballar amb JupyterLab i/o Google Colab
- Desenvolupar una solució d'anàlisi de dades amb l'ús de les bibliotegues Pandas,
- NumPy i Matplotlib

#### Lliuraments

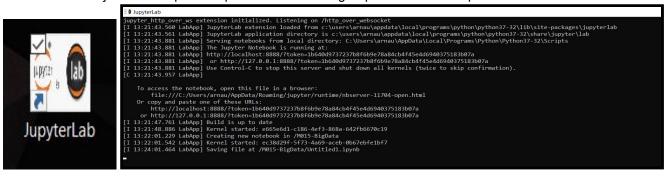
El lliurament es farà en els lliuraments dels treballs en el termini especificat. Es farà mitjançant un notebook de Jupyter. S'adjuntarà amb un PDF explicatiu de les decisions preses i del funcionament de la solució d'anàlisi de dades.



Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

## Comentaris de la pràctica

Abans de començar amb bla pràctica previament hem tingut que instal.lar el Jupiter Notebook i iniciar-lo.



Un cop fet aquest cas, accedim a <a href="https://colab.research.google.com">https://colab.research.google.com</a>

```
Google Colab

https://colab.research.google.com 
These are a few of the notebooks from Goo
course website for more. Intro to Pandas
```

Ens registrem i vinculem la compte al google drive.



I ens conectem a l'entorn de Google on podrem modificar el codi en temps real.



Crearem un nou arxiu amb el nom ProjecteBigData que utilizarà Python(versió 3)

En aquesta pràctica s'ha consultat les dades la següent font :

https://github.com/fivethirtyeight/data/tree/master/hate-crimes



Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

#### Comencem en importar les 3 llibreries :

- Pandas: és una llibreria de Python destinada a l'anàlisi de dades, que proporciona unes estructures de dades flexibles i que permeten treballar amb ells de forma molt eficient. En aquesta pràctica farem servir les següents estructures de dades
  - a) Series: Són arrays unidemensionals amb indexació ( arrays amb índex o etiquetatages) similars als diccionaris. Poden generar-se a partit de llistes o diccionaris
  - b) DataFrame: Són estructures de dades similars a les taules de base de dades realacionas (estil SQL)

**NOTA:** De la llibreria Pandas s'ha utilitzat **dataframe.corr()** s'utilitza per a trobar la correlació per parells de totes les columnes en el marc de dades. Qualsevol na/Na s'exclou automàticament. Per a qualsevol columna de tipus de dades no numèric en el marc de dades, s'ignora

DataFrame.corr( self , method = 'pearson' , min\_periods = 1 )

- o el metode :"pearson" : Que és un coeficioent de correlació estàndar
- el metode :"kendall" : Que és coeficient de correlació de Kendall Tau (" És una mesura de dependència no paramètrica que identifica els parells concordants i discordants de dues variables. Una vegada identificats, es calculen els totals i es fa el quocient.")
- 2) Numpy: és una lliberia de Python que significa "Numerical Python", que proporciona potents estructures de dades, implementant matrius i matrius multidimensionals. Aquestes estructures generen càlcules eficients amb matrius
  - a) En la pràctica es pot veure com l'hem fet servir per crear un array amb les files d'una columna

```
# scatter plot: correlacio entre votants de Trump i crims d'odi
x = np.array(dades['bercentatge_votants_de_trump'])
y = np.array(dades['trims_odi_per_100k'])
plt.scatter(x, y, color='b')
```

- 3) Matlonlib: és una lliberia de traçat per al llenguatge de Python i la seva lliberia matempatica Numpy. Generant gràfiques amb 2D. Hem utilitzat matplotlib.pyplot que és una col.lecció de funcions d'estil de comando que fan l'estil de comandos que fan que matplotlib funcioni como MATLAB. Hem utilitzat les següents funcions:
  - a) scatter(): És una funció incorporada per crear diagramas de dispersió com mostrarem a la pràctica
  - b) title(): És una funció que ens permet cambiar el títol de la figura
  - c) xlabel():És una funció que ens permet cambiar el títol de l'eix X
  - d) ylabel():És una funció que ens permet cambiar el títol de l'eix Y
  - e) matshow():És una funció que ens permet printar mapes de calor
  - f) xticks():És una funció que ens permet fer alteracions ens els indexos de l'eix de X. (Ex. rotació,color,taman,etc..)
  - yticks(): És una funció que ens permet fer alteracions ens els indexos de l'eix de Y. (Ex. rotació, color, taman, etc...)
  - h) bar(): És una funció que ens permet printar i alterar una barra com a llegenda



Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019



Carreguem les dades que hem consultat a :

https://raw.githubusercontent.com/fivethirtveight/data/master/hate-crimes/hate crimes.csv

|   | s.head(n=10)            |                |                   | , "percentatge_desempleats_temporers" | , percendige mortanis areas acco   | ,    |  | ,                   |
|---|-------------------------|----------------|-------------------|---------------------------------------|------------------------------------|--|--|---------------------|
|   | estat mitja             | na_ingresos_fa | miliars percentat | ge_desempleats_temporers percentatg   | _habitants_areas_metropolitanes pe | ercentatge_habitants_amb_titol_high_school | percentatge_habitants_sense_nacionalitat | percentatge_habitan |
| 0 | Alabama                 |                | 42278             | 0.060                                 | 0.64                               | 0.821                                      | 0.02                                     |                     |
| 1 | Alaska                  |                | 67629             | 0.064                                 | 0.63                               | 0.914                                      | 0.04                                     |                     |
| 2 | Arizona                 | d'             | 49254             | 0.063                                 | 0.90                               | 0.842                                      | 0.10                                     |                     |
| 3 | Arkansas                |                | 44922             | 0.052                                 | 0.69                               | 0.824                                      | 0.04                                     |                     |
| 4 | California              |                | 60487             | 0.059                                 | 0.97                               | 0.806                                      | 0.13                                     |                     |
| 5 | Colorado                |                | 60940             | 0.040                                 | 0.80                               | 0.893                                      | 0.06                                     |                     |
| 6 | Connecticut             |                | 70161             | 0.052                                 | 0.94                               | 0.886                                      | 0.06                                     |                     |
| 7 | Delaware                |                | 57522             | 0.049                                 | 0.90                               | 0.874                                      | 0.05                                     |                     |
| 8 | District of<br>Columbia |                | 68277             | 0.067                                 | 1.00                               | 0.871                                      | 0.11                                     |                     |
| 9 | Florida                 |                | 46140             | 0.052                                 | 0.96                               | 0.853                                      | 0.09                                     |                     |

• Exemple de serie utlitant la llibreria Pandas



Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

Amb els objectes del Dataframe hem creat diversos dict per assignar nomes a les columnes utilitzant l'estructura de dades "Series" de Iliberia Pandas

```
*##### Els objectes del Dataframe poden crear un dict que asigni noms de columnes de string a les series corresponents
    estatl=pd.Series(["Alabama","Alaska","Arizona","Arkansas","California","Colorado","Connecticut","Delaware","District of Columbia","Florida"])
    mitjana_ingresos= pd.Series([42278, 67629 , 49254,44922,60487,60940,70161,57522,68277,46140 ])
    mitjana ingresos2 = pd.Series
    percentatge_habitants=pd.Series([0.02,0.04,0.10,0.04,0.13,0.06,0.05,0.11,0.09])
    percentatge_votants_de_trump1=pd.Series([0.63,0.53,0.50,0.60,0.33,0.44,0.41,0.42,0.04,0.049])
    crims_odi=pd.Series([0.125839,0.143740,0.225320,0.069061,0.255805,0.390523,0.335392,0.322754,1.522302,0.187521])
    pd.DataFrame({ 'estat':estati, 'mitjana_ingresos_familiars':mitjana_ingresos, 'percentatge_habitants_sense_nacionalitat':percentatge_habitants, 'percentatge_votants_de_trump':percentatge_votants_de_trump':percentatge_votants_de_trump':percentatge_votants_de_trump'.
                   estat mitjana_ingresos_familiars percentatge_habitants_sense_nacionalitat percentatge_votants_de_trump crims_odi_per_100
                   Alaska
                                                67629
                                                                                              0.04
                                                                                                                            0.530
                                                                                                                                            0.143740
                                                                                                                            0.500
                                                                                                                                            0.225320
                  Arizona
                                                 49254
                 Arkansas
                                                 44922
                                                                                              0.04
                                                                                                                            0 600
                                                                                                                                            0.069061
                                                                                                                                            0.255805
                 California
                                                 60487
                 Colorado
                                                                                              0.06
                                                                                                                            0.440
                                                                                                                                            0.390523
                                                 60940
                                                                                                                            0.410
                                                                                                                                            0.335392
               Connecticut
                                                 57522
                                                                                                                                            0.322754
     8 District of Columbia
                                                 46140
                                                                                                                            0.049
                                                                                                                                            0.187521
```

En primer lloc farem un scatter plot amb la correlacio entre el % de votants de Trump i el numero de crims d'odi per cada estat dels EEUU. Per fer aquest scatter plot farem servir el seguent codi:

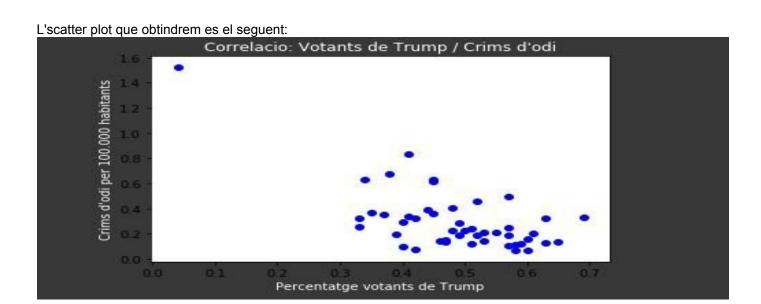
```
[] # scatter plot: correlacio entre votants de Trump i crims d'odi
    x = np.array(dades['percentatge_votants_de_trump'])
    y = np.array(dades['crims_odi_per_100k'])
    plt.scatter(x, y, color='b')
    plt.title('Correlacio: Votants de Trump / Crims d\'odi', color='w')
    plt.xlabel('Percentatge votants de Trump', color='w')
    plt.ylabel('Crims d\'odi per 100.000 habitants', color='w')
```



Nom i Cognoms

Pau Desumvila Arnau Subirós Data

03/12/2019

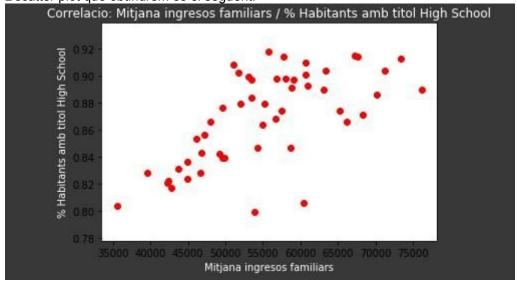


Habiem decidit fer aquesta correlacio per comprobar si els prejudicis de la gent entorn al votants de Trump son certes. Tot i que aquesta taula no demostra res, podem comprobar que hi ha una certa correlacio negativa entre el numero de votants de Trump i la quantitat de crims d'odi que podem trobar en cada estat dels EEUU.

A continuacio farem un scatter plot amb la correlacio entre la mitjana d'ingresos familiars i el % d'habitants amb titol High school. Per fer aquest scatter plot hem fet servir el seguent codi:

```
[ ] # scatter plot: correlacio entre mitjana ingresos familiars i % habitants amb titol high school:
    x = np.array(dades['mitjana_ingresos_familiars'])
    y = np.array(dades['percentatge_habitants_amb_titol_high_school'])
    plt.scatter(x, y, color='r')
    plt.title('Correlacio: Mitjana ingresos familiars / % Habitants amb titol High School', color='w')
    plt.xlabel('Mitjana ingresos familiars', color='w')
    plt.ylabel('% Habitants amb titol High School', color='w')
```

L'scatter plot que obtindrem es el seguent:

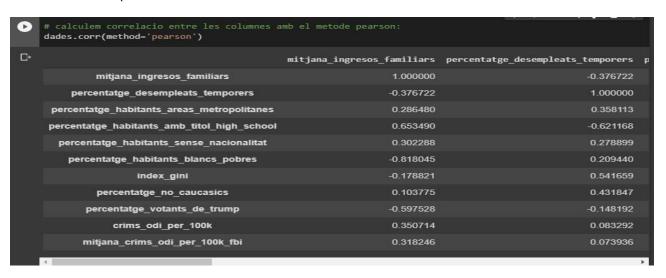


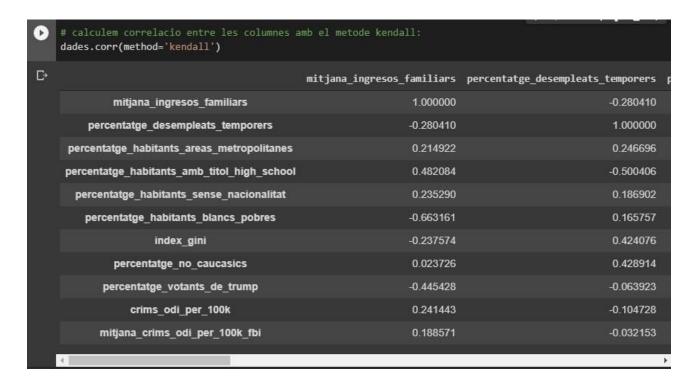


Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

Amb aquest exemple voliem comprobar si es cert que estudiar t'obre portes la vida. Com podem comprobar a la imatge, hi ha una correlacio positiva entre la mitjana d'ingresos familiars i el % d'habitants amb titol d'High school. Es a dir, com mes estudis te la gent, mes beneficis obte del seu treball.

Fins ara hem tractat les nostres dades fent correlacions entre 2 tipus de valors. Tot seguit intentarem fer la correlacio per a totes les colmnes de les nostres dades. En primer lloc farem la correlacio seguint el metode Pearson. Tot seguit farem la correlacio entre les nostres columnes seguint el metode Kendall. En les seguents imatges podem comprobar el codi i el resultat per a les correlacions amb els dos metodes comentats:



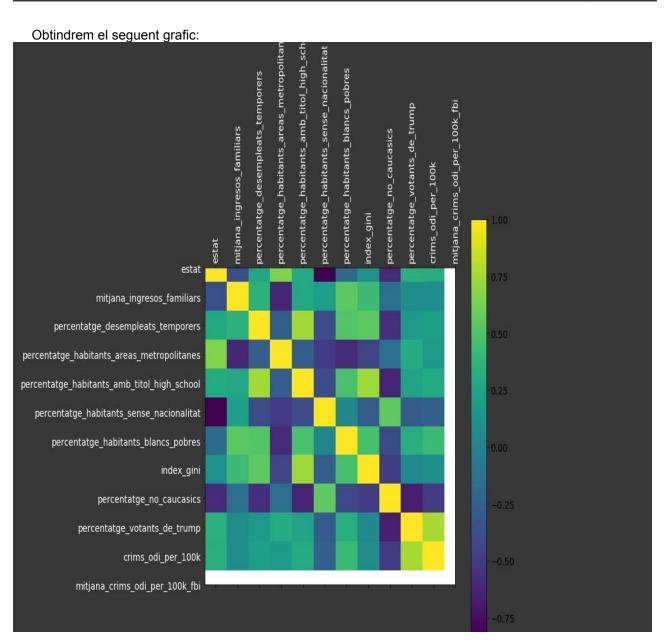




Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

Per intentar graficar la correlacio entre columnes d'una manera atractiva introduirem el seguent codi:

```
[ ] # printem la correlacio entre columnes amb estil personalitzat:
    f = plt.figure(figsize=(10, 10))
    plt.matshow(dades.corr(), fignum=f.number)
    plt.xticks(range(dades.shape[1]), dades.columns, fontsize=14, rotation=90, color='w')
    plt.yticks(range(dades.shape[1]), dades.columns, fontsize=14, color='w')
    cb = plt.colorbar()
    cb.ax.tick_params(labelsize=14)
```





Pau Desumvila 03/12/2019 Arnau Subirós

Podem comprobar que es genera un mapa de calor amb les correlacions entre columnes. Desgraciadament hem sigut incapaços de ajustar la nostra taula i apareixen unes bores blanques no desitjades. Per tal de solucionar-ho intentarem fer una correlacio entre columnes fent servir un altre metode.

Per intenar printar de manera correcte la correlacio entre les diferents columnes en un mapa de calor introduirem el seguent codi:

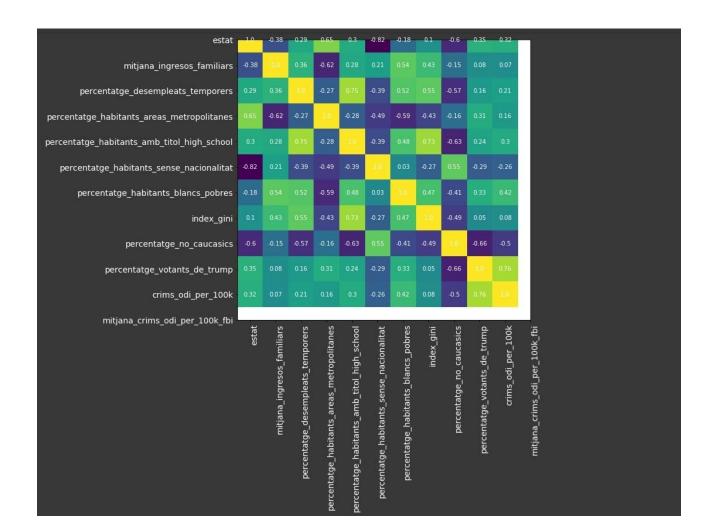
```
# una altra manera de fer la correlacio entre columnes:
    x = dades.columns
    y = dades.columns
    correlation = np.array(dades.corr())
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(12,12))
    im = ax.imshow(correlation)

ax.set_xticks(np.arange(len(x)))
    ax.set_yticks(np.arange(len(y)))
    ax.set_yticklabels(x, color = 'w', fontsize=14)
    ax.set_yticklabels(y, color = 'w', fontsize=14)

plt.setp(ax.get_xticklabels(), rotation = 90, ha = "right", rotation_mode = "anchor")

for i in range(len(x)-1):
    for j in range(len(y)-1):
        text = ax.text(j, i, round(correlation[i, j], 2), ha = "center", va = "center", color = "w")

fig.tight_layout()
    plt.show()
```





Nom i Cognoms

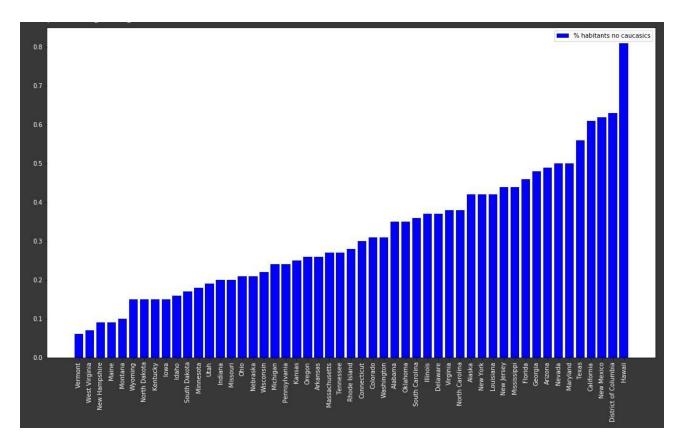
Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

**Data** 

Com podem comprobar a la imatge hem afegit el valor per a cada correlacio calculada. Malauradament les vores blanques continuen apareixent.

Com a ultim grafic intentarem graficar el % d'habitants no caucasics per cada estat dels EEUU, i que aparegui de manera ordenada de menor a mayor. Per fer-ho farem servir el seguent codi:

```
[ ] # grafic de barres que mostra percentatge no caucasics per estat ordenat de menor a major
    g = plt.figure(figsize=(18, 10))
    sorted = dades.sort_values(by=['percentatge_no_caucasics'])
    plt.bar(sorted['estat'], sorted['percentatge_no_caucasics'], label = '% habitants no caucasics', color = 'b')
    plt.xticks(rotation = 90, color = 'w')
    plt.yticks(color = 'w')
    plt.legend()
```



Com podem observar a la imatge la taula s'ha generat correctament. A més a més, els resultats corresponen amb el que esperabem. L'estat amb major % de poblacio no caucasica es Hawai. Seguit d'estats que es troben aprop de la frontera com New mexico, Californa, Texas, etc.



Nom i Cognoms

Pau Desumvila Arnau Subirós **Data** 03/12/2019

Com a segon bloc, hem creat un directori on s'ha creat un exemple de classe amb herència

```
[14] ## accedim al directori
    cd BigData
[15] ### confiremque estem treballant en el directori creat
     pwd
    '/content/BigData'
 ₽
0
    ### Creacio clase principal
     class American:
        def __init__(self,nom,cognom):
            self.nom=nom
            self.cognom=cognom
        def __str__(self):
            cadena=self.nom+","+self.cognom
            return cadena
```



Pau Desumvila Arnau Subirós 03/12/2019

```
[17] ###creacio dels objectes de la clase American
american1=American("Faye C.","Washington")
american2=American("Tameka M.","Johns")
     american3=American("Felicitas A.","Cole")
american4=American("MaAnthony L.","Taylorrtinez")
[18] ## imprimint per pantalla els objectes creats
      print(str(american1)+"-"+str(american2)+"-"+str(american3) +"-"+str(american4))
 Faye C., Washington-Tameka M., Johns-Felicitas A., Cole-MaAnthony L., Taylorrtinez
[19] ###Creació de les subclasses
      class VotantTrump(American):
         pass
[20] ###Creació de les subclasses
      class NoCaucassic(American):
         pass
[23] #####creacio dels objectes de les subclasses
      ##Subclasse VotantTrump
      trump1=VotantTrump("Aaron M.","Merrill")
      trump2=VotantTrump("Margaret R.","Mattia")
      ##Subclasse NoCaucassic
      no_caucassic1=NoCaucassic("Pedro","Lopez")
      no_caucassic2=NoCaucassic("Roberto","Gonzalez")
 #### imprimim els objectes creats
print(str(trump1)+"-"+str(trump2))
print(str(no_caucassic1)+"-"+str(no_caucassic2))
 Aaron M.,Merrill-Margaret R.,Mattia
      Pedro,Lopez-Roberto,Gonzalez
```