Prova d'esame - Introduzione all'analisi dati con Python

June 15, 2023

1 Introduzione all'analisi dati con Python

2 Prova d'esame

Data: 12 giugno 2023 Autore: Michele Tizzoni

3 Istruzioni

La prova consiste in 5 esercizi elencati qui di seguito.

Ad ogni esercizio è assegnato un punteggio di 2 (due) punti. Due punti vengono assegnati per una soluzione completa e corretta. Un punto può essere assegnato se la soluzione è impostata correttamente o se l'esercizio è risolto parzialmente.

E' consigliato aggiungere commenti alle soluzioni proposte, in modo da spiegare che cosa dovrebbe fare il codice che scrivete.

La prova si considera superata con un punteggio finale di 6/10.

A prova conclusa, salvate il file con le vostre soluzione con il nome "Prova d'esame [Nome] [Cognome].ipynb".

4 Esercizio 1 - Lettura di file

Insieme al notebook trovate il file cty_covariates.csv. Questo file contiene i dati che vogliamo analizzare durante la prova. Si tratta di dati demografici e socio-economici degli Stati Uniti, riportati per ogni contea americana. Il dataset proviene dal sito Opportunity Atlas.

Richieste: 1. Usando la libreria pandas importare il file dentro un nuovo dataframe. 2. Mostrare a schermo le prime 5 righe del dataframe. 3. Stampare l'elenco delle variabili che rappresentano le colonne del dataframe.

[1]: #scrivi qui la soluzione
import pandas as pd

```
df = pd.read_csv('cty_covariates.csv')
    #mostro a schermo le prime 5 righe del dataset
[2]:
     df.head()
[2]:
                                              hhinc_mean2000
        state
               county
                             СZ
                                      czname
                                                               mean_commutetime2000
     0
            1
                        11101.0
                                                    74699.969
                                                                           28.490602
                     1
                                 Montgomery
     1
            1
                     3
                        11001.0
                                      Mobile
                                                    76064.086
                                                                           26.501080
     2
            1
                     5
                        10301.0
                                     Eufaula
                                                    51246.004
                                                                           24.047514
                     7
     3
            1
                        10801.0
                                 Tuscaloosa
                                                    55094.492
                                                                           32.875317
                                                                           36.189240
     4
                        10700.0
            1
                     9
                                 Birmingham
                                                    62749.727
        frac_coll_plus2000 frac_coll_plus2010
                                                  foreign_share2010
                                                                      med_hhinc1990
                                                                        29718.635194
     0
                  0.189735
                                        0.221990
                                                            0.020155
     1
                  0.230036
                                        0.260710
                                                            0.037592
                                                                        26435.690624
     2
                  0.107450
                                        0.133496
                                                            0.028144
                                                                        19026.749741
     3
                  0.070026
                                        0.099241
                                                            0.006859
                                                                        19696.785014
     4
                   0.096214
                                        0.126334
                                                            0.047343
                                                                        23159.691502
           singleparent_share1990
                                     singleparent_share2000
                                                             traveltime15_2010
     0
                          0.165540
                                                    0.240811
                                                                        0.204163
                                                                        0.275326
     1
                          0.184214
                                                    0.237883
     2
                          0.271470
                                                    0.393263
                                                                        0.376049
     3
                          0.188628
                                                    0.257294
                                                                        0.252683
                          0.122455
                                                    0.173408
                                                                        0.194344
         emp2000
                  mail_return_rate2010
                                          ln_wage_growth_hs_grad
                                                                  popdensity2010
     0
       0.609586
                              82.333183
                                                        -0.063314
                                                                         91.802681
        0.577026
     1
                              80.034088
                                                         0.030093
                                                                        114.647510
        0.453271
                              74.899071
                                                         0.189366
                                                                         31.029207
        0.494241
                              70.003571
                                                        -0.020073
                                                                         36.806339
        0.577810
                              83.100349
                                                         0.096463
                                                                         88.902191
        popdensity2000
                         ann_avg_job_growth_2004_2013
                                                         job_density_2013
     0
             73.466034
                                              0.010145
                                                                40.719135
     1
             88.323204
                                              0.012950
                                                                50.085987
     2
             32.818073
                                             -0.020756
                                                                 9.230672
     3
             33.450962
                                             -0.004645
                                                                12.875392
             79.148064
                                             -0.008120
                                                                36.175354
     [5 rows x 35 columns]
[4]:
    #stampo le colonne del dataframe
```

2

[5]:

df.columns

5 Esercizio 2 - Selezione e analisi

Dal dataframe precedente, selezionare la variable med_hhinc2016 che rappresenta il reddito mediano delle famiglie residenti nell'anno 2016 e identificare (stampando a schermo):

- 1. La contea degli USA con il valore massimo di med_hhinc2016.
- 2. Il valore medio di med hhinc2016 in tutte le contee degli USA.

```
[6]: #salvo in un dataframe la riga con il valore massimo di med_hhinc2016

df_max = df[df['med_hhinc2016'] == df['med_hhinc2016'].max()]
```

```
[22]: #stampo il nome della contea con il massimo reddito mediano familiare df_max['czname']
```

```
[22]: 2872 Washington DC
Name: czname, dtype: object
```

```
[9]: #stampo la media della variabile med_hhinc2016 su tutte le contee degli USA df['med_hhinc2016'].mean()
```

[9]: 48259.86991227927

6 Esercizio 3 - Visualizzazione

Usando la libreria matplotlib creare una figura che mostri la relazione esistente tra due variabili del dataset importato. In particolare:

- 1. Disegnare un grafico che mostri il reddito mediano famigliare annuo nel 2016 (med_hhinc2016) sull'asse y e la percentuale di popolazione afro-americana nel 2010 (share_black2010) sull'asse x. I valori devono essere visualizzati come punti blu.
- 2. Aggiungere le seguenti etichette sugli assi: houseshold median income 2016 (\$) per l'asse y, share of black population (2010) per l'asse x.

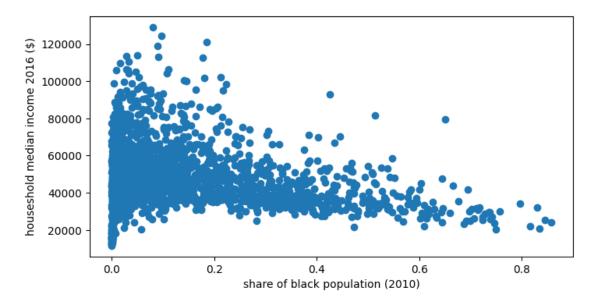
```
[10]: import matplotlib.pyplot as plt %matplotlib inline
```

```
[13]: plt.figure(figsize=(8,4))

plt.plot(df.share_black2010, df.med_hhinc2016, 'o')

plt.xlabel('share of black population (2010)')
 plt.ylabel('houseshold median income 2016 ($)')
```

[13]: Text(0, 0.5, 'houseshold median income 2016 (\$)')



7 Esercizio 4 - Controllo di flusso

Dato il seguente dizionario:

```
states={'California': 6, 'Georgia': 13, 'Maine': 23}
```

che assegna ad ogni stato americano un codice univoco, come quello presente nel dataset, usare un ciclo for, per ogni stato presente come chiave del dizionario e: 1. selezionare nel dataset solo le contee di quello stato (identificato dalla variable numerica state); 2. calcolare il valore medio di med_hhinc2016 in tutte le contee di quello stato; 2. stampare il nome dello stato e il valore medio di med_hhinc2016.

```
[14]: states={'California': 6, 'Georgia': 13, 'Maine':23}
[21]: #inizio il ciclo for sulle chiavi del dizionario
for s in states:
```

```
state_code = states[s] #il codice dello stato è il valore associato a ogniu
chiave

df_state = df[df['state']==state_code] #seleziono solo le contee dellou
stato s

avg_income = df_state['med_hhinc2016'].mean() #calcolo la media

print('In',s,'the average household income in 2016 was')
print(avg_income,'USD')
print('--')
```

```
In California the average household income in 2016 was 60779.70015192415 USD

--
In Georgia the average household income in 2016 was 42518.241208151536 USD

--
In Maine the average household income in 2016 was 48296.17271210717 USD
```

8 Esercizio 5 - Funzioni

Scrivere una funzione chiamata analyze_state che prende come input 3 variabili:

- 1. il dataframe con il dataset che stiamo analizzando;
- 2. il dizionario states definito nell'esercizio 4;
- 3. una stringa che rappresenta il nome di uno stato presente come chiave nel dizionario;

e restituisce come **output** la seguente scritta: 1. "Nel 2010, la percentuale media di popolazione afro-americana in STATE era AVGBLACK"

dove STATE è il nome dello stato e AVGBLACK è la media della variabile share_black2010 nelle contee di quello stato.

Verificare che la funzione dia il risultato atteso per lo stato 'California'.

[20]: analyze_state(df, states, 'California')

Nel 2010, la percentuale media di popolazione afro-americana in California era 0.0362626999087931

[]: