E adesso IA

I dataset

Un dataset è un insieme strutturato di dati che è organizzato in righe e colonne, simile a una tabella.

perchè è importante fare i grafici?

fare i grafici è importante per poter capire i dati a colpo d'occhio, dove altrimenti ci si dovrebbe fermare a leggere

Missing Values

I missing value sono valori che vengono persi nel trasferimento di dati, non registrati o che sono in generale mancanti.

possono essere gestiti in diversi modi:

- 1. eliminazione
- 2. riempimento

eliminazione, semplicemente andiamo ad eliminare l'intera riga in cui è presente un valore mancante (non è largamente utilizzata per l'enorme spreco di dati che genera)

```
import pandas as pd
# Dataset con dati mancanti rappresentati da None o NaN
dataset = [
     {"età": 25, "punteggio": 90, "ammesso": 1},
     {"età": None, "punteggio": 85, "ammesso": 0}, {"età": 28, "punteggio": None, "ammesso": 1}, {"età": None, "punteggio": 75, "ammesso": 1}, {"età": 23, "punteggio": None, "ammesso": None},
     {"età": 23, "punteggio": 77, "ammesso": None},
df = pd.DataFrame(dataset) #dataframe è una tabella
df
            punteggio ammesso
     età
  25.0
                   90.0
                                 1.0
1
     NaN
                   85.0
                                 0.0
2 28.0
                   NaN
                                 1.0
   NaN
                   75.0
                                 1.0
4 23.0
                    NaN
                                 NaN
5 23.0
                   77.0
                                 NaN
```

1. Dataframe creato

(normalmente si tende ad importarli dall'esterno)

```
df['punteggio']
     90.0
0
1
     85.0
2
     NaN
3
     75.0
4
     NaN
5
     77.0
Name: punteggio, dtype: float64
#identificazione delle righe con dati mancanti
righe_con_dati_mancanti = df[df.isnull().any(axis=1)]
righe_con_dati_mancanti
    età
         punteggio ammesso
1
    NaN
              85.0
                        0.0
   28.0
               NaN
                        1.0
3
  NaN
              75.0
                        1.0
               NaN
4 23.0
                        NaN
5 23.0
              77.0
                        NaN
#Conta quante righe con dati mancanti ci sono in totale
totale dati mancanti = righe con dati mancanti.shape[0] #0=righe,
1=colonne
totale dati mancanti
5
```

Mostriamo il totale dei dati mancanti

```
print('righe con dati mancanti:')
print(righe con dati mancanti)
print('Totale dati mancanti: ',totale dati mancanti)
righe con dati mancanti:
    età
        punteggio ammesso
1
    NaN
              85.0
                        0.0
               NaN
   28.0
                        1.0
   NaN
              75.0
                        1.0
  23.0
4
               NaN
                        NaN
  23.0
              77.0
                        NaN
Totale dati mancanti:
import pandas as pd
# Dataset con dati mancanti rappresentati da None o NaN
dataset = [
```

```
{"nome": "Alice", "età": 25, "punteggio": 90, "email":
"alice@email.com"},
    {"nome": "Bob", "età": 22, "punteggio": None, "email": None},
{"nome": "Charlie", "età": 28, "punteggio": 75, "email":
"charlie@email.com"},
# Converti il dataset in un DataFrame
df = pd.DataFrame(dataset)
df
                    punteggio
       nome
              età
                                                email
0
               25
                          90.0
     Alice
                                    alice@email.com
               22
1
        Bob
                           NaN
                                                 None
2 Charlie
               28
                          75.0 charlie@email.com
```

- 1. Prendiamo il dataframe e rimpiazziamone le righe sbagliate
 - creiamo un secondo dataframe senza righe sbagliate

```
#Rimuovi le righe con dati mancanti
df1=df.dropna(inplace=False) #crea un nuovo dataframe in questo caso
senza riga
                             #se è true allora sostituisce il nuovo
dataframe in generale con quello nuovo
df1
            età
                 punteggio
                                        email
      nome
0
     Alice
             25
                      90.0
                              alice@email.com
  Charlie
             28
                      75.0 charlie@email.com
```

Il metodo per riempimento riempe con il valore medio i dati mancanti

andiamo a creare un dataframe e importiamo le librerie necessarie per l'analisi dei dati

```
import pandas as pd
import seaborn as sns
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Genera dati di esempio
data = {
    'Variablel': [1, 2, 3, 4, 5],
    'Variable2': [1, 2, np.nan, 4, np.nan],
    'Missing_Column': ['A', 'B', 'A', 'C', np.nan]
}
# Crea un DataFrame
df = pd.DataFrame(data)
dfl=pd.DataFrame()
df
```

```
Variable2 Missing Column
   Variable1
0
                         1.0
             1
1
             2
                         2.0
                                              В
2
             3
                        NaN
                                              Α
3
                                              \mathbf{C}
             4
                         4.0
4
             5
                         NaN
                                           NaN
```

1. Seleziona le colonne contenenti variabili numeriche

```
#trattamento dei missing values nelle variabili numeriche
numeric_cols = df.select_dtypes(include=['number'])
numeric_cols
   Variable1
              Variable2
0
           1
                     1.0
           2
1
                     2.0
2
           3
                     NaN
3
           4
                     4.0
4
           5
                     NaN
```

mostra le colonne con dati numerici

```
#trattamento dei missing values nelle variabili numeriche
numeric_cols = df.select_dtypes(include=['number']) #include colonne
numeriche e fa vedere solo categoriche
numeric_cols.columns
Index(['Variable1', 'Variable2'], dtype='object')
```

• sostituisce i valori mancanti con la media e li assegna ad un nuovo dataframe assegnare ad un nuovo dataframe è utile per avere quello originale sempre a portata di mano qual'ora sostituissimo o danneggiassimo dati importanti nel processo

```
df1[numeric cols.columns] =
df[numeric cols.columns].fillna(df[numeric cols.columns].mean())
df1
#crea colonne con stessi nomi (var1 e var2) = assegna valori delle
colonne df originale(mean=media)
   Variable1 Variable2
0
              1.000000
           1
1
           2
               2.000000
2
           3
              2.333333
3
           4
               4.000000
4
           5
               2.333333
```

1. trattamento variabili numeriche e categoriche

asseggniamo le variabili categoriche ed esclude i datatype "numbers" (ovvero numeri)

```
#trattamento dei missing values nelle variabili categoriche
categorical_cols = df.select_dtypes(exclude=['number']) #esclude
colonne numeriche e fa vedere solo categoriche
categorical_cols.columns
Index(['Missing_Column'], dtype='object')
```

sostituisce i valori mancanti con la media e li assegna ad un nuovo dataframe
assegnare ad un nuovo dataframe è utile per avere quello originale sempre a portata di
mano qual'ora sostituissimo o danneggiassimo dati importanti nel processo

```
df1[numeric cols.columns] =
df[numeric cols.columns].fillna(df[numeric cols.columns].mean().iloc[1
1)
df1
#iloc[] = gestisce indici
   Variable1 Variable2
0
               1.000000
           1
1
           2
               2.000000
2
           3
               2.333333
3
              4.000000
           4
4
               2.333333
```

Stampa il dataframe

```
print(f"il primo coi valori mancati \n{df} \ne")
il primo coi valori mancati
   Variable1 Variable2 Missing Column
0
                     1.0
           1
1
           2
                     2.0
                                       В
2
           3
                     NaN
                                       Α
3
           4
                     4.0
                                       C
           5
4
                     NaN
                                     NaN
e
```

Analisi dei dati

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Genera dati di esempio
data = {
    'Feature1': [1, 2, np.nan, 4, 5],
    'Feature2': [np.nan, 2, 3, 4, np.nan],
```

```
'Feature3': [1, np.nan, 3, 4, 5]
}
# Crea un DataFrame
df = pd.DataFrame(data)
df
   Feature1 Feature2 Feature3
0
        1.0
                  NaN
                             1.0
        2.0
                   2.0
                             NaN
1
2
        NaN
                   3.0
                             3.0
3
        4.0
                             4.0
                   4.0
4
        5.0
                   NaN
                             5.0
```

1. Creiamo un dataframe

```
df.isnull()
   Feature1 Feature2 Feature3
0
                True
                         False
     False
1
     False
               False
                         True
2
      True
               False
                         False
3
     False
               False
                         False
4
     False
               True
                         False
```

1. Vediamo quanti sono i valori mancanti per ogni colonna

```
df.isnull().sum()
Feature1  1
Feature2  2
Feature3  1
dtype: int64
```

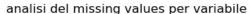
1. calcoliamo la percentuale di essi

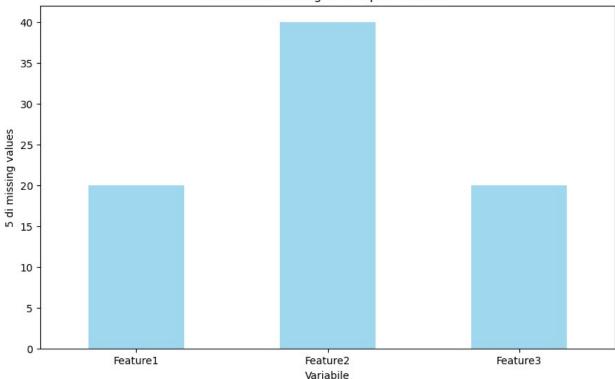
1. Mostriamo questa percentuale su un grafico a barre

```
#Calcola la percentuale di righe con missing values per ciascuna
variabile
missing_percent= (df.isnull().sum()) / len(df) * 100

#crea il grafico a barre
plt.figure(figsize=(10,6))
```

```
missing_percent.plot(kind='bar', color='skyblue', alpha=0.8)
plt.xlabel('Variabile')
plt.ylabel('5 di missing values')
plt.title('analisi del missing values per variabile')
plt.xticks(rotation=0)
plt.show()
```





le heatmap

le heatmap sono usate per avere una visione a matrice dei dati mancanti, anche molto utile per sapere a "colpo dd'occhio" quanto il dataframe sia completo e di qualità

```
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

# Genera dati di esempio
data = {
    'Feature1': [1, 2, np.nan, 4, 5],
    'Feature2': [np.nan, 2, 3, 4, np.nan],
    'Feature3': [1, np.nan, 3, 4, 5]
}

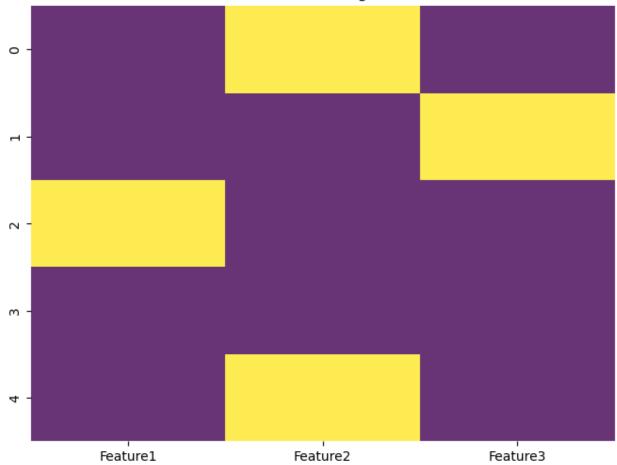
# Crea un DataFrame
```

```
df = pd.DataFrame(data)
# Calcola la matrice di missing values
missing matrix = df.isnull()
missing_matrix
  Feature1 Feature2 Feature3
               True
0
     False
                        False
     False
                        True
1
               False
2
     True
               False
                        False
3
                        False
     False
               False
4
     False
             True
                        False
```

1. Dopo la creazione o importazione di un dataframe andiamo a creare un'heatmap utilizzando seaborn

```
#crea heatmap colorata
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.heatmap(missing_matrix, cmap='viridis', cbar=False,alpha=0.8)
plt.title('matrice di missing values')
plt.show()
```





1. asseggnamo dei valori e una palette a questa heatmap

```
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.heatmap(missing_matrix, cmap='viridis', cbar=True,alpha=0.8)
plt.title('matrice di missing values')
plt.show()
```



```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import plotly.express as px

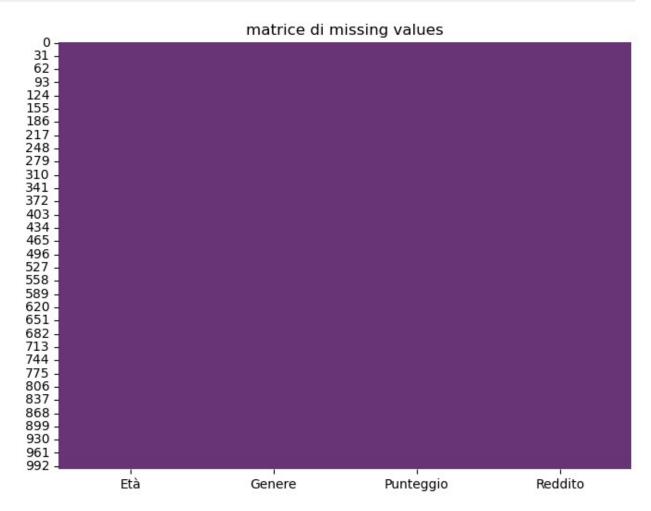
# Genera dati casuali per l'esplorazione
np.random.seed(42)
data = {
    'Età': np.random.randint(18, 70, size=1000),
    'Genere': np.random.choice(['Maschio', 'Femmina'], size=1000),
    'Punteggio': np.random.uniform(0, 100, size=1000),
    'Reddito': np.random.normal(50000, 15000, size=1000)
#distribuzione gaussiana
}

df = pd.DataFrame(data)
```

```
# Visualizza le prime righe del dataset
print(df.head())
   Età
         Genere Punteggio
                                 Reddito
0
    56
        Maschio 85.120691
                            52915.764524
1
    69
       Maschio 49.514653 44702.505608
2
    46 Maschio 48.058658
                            55077.257652
3
        Femmina 59.240778 45568.978848
    32
    60 Maschio 82.468097 52526.914644
#informazioni sul dataset
print(df.info())
#statistiche desrittive
print(df.describe())
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1000 entries, 0 to 999
Data columns (total 4 columns):
#
     Column
                Non-Null Count Dtype
- - -
 0
     Età
                1000 non-null
                                int64
1
     Genere
                1000 non-null
                                object
 2
                1000 non-null
                                float64
     Punteggio
 3
     Reddito
                1000 non-null
                                float64
dtypes: float64(2), int64(1), object(1)
memory usage: 31.4+ KB
None
              Età
                     Punteggio
                                     Reddito
       1000.00000
                   1000.000000
                                 1000.000000
count
         43.81900
                     50.471078
                                50241.607607
mean
std
         14.99103
                     29.014970
                                14573.000585
                      0.321826
min
         18.00000
                                4707.317663
                     24.690382
                                40538.177863
25%
         31.00000
50%
         44.00000
                     51.789520
                                50099.165858
75%
         56.00000
                     75.549365
                                60089.683773
         69.00000
                     99.941373
                                97066.228005
max
#gesione valori mancanti
missing data = df.isnull().sum()
print('valori mancanti per ciascuna colonna: ')
print(missing data)
valori mancanti per ciascuna colonna:
Età
             0
             0
Genere
             0
Punteggio
Reddito
dtype: int64
```

il procedimento è lo stesso del precedente, tranne che in questo caso non ci sono valori mancanti

```
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.heatmap(df.isnull(), cmap='viridis', cbar=False,alpha=0.8)
plt.title('matrice di missing values')
plt.show()
```

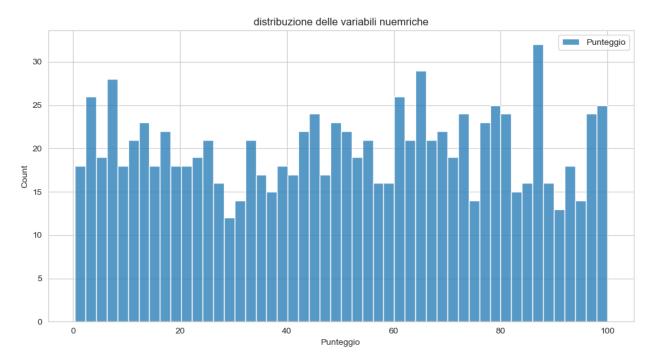


visualizzazione della distribuzione

```
tramite istogramma
```

```
#visualizza la distribuzione dele varibaili numeriche

plt.figure(figsize=(12,6))
sns.set_style('whitegrid')
sns.histplot(df['Punteggio'], kde=False, bins=50, label='Punteggio')
#istogramma
plt.legend()
plt.title('distribuzione delle variabili nuemriche')
plt.show()
```

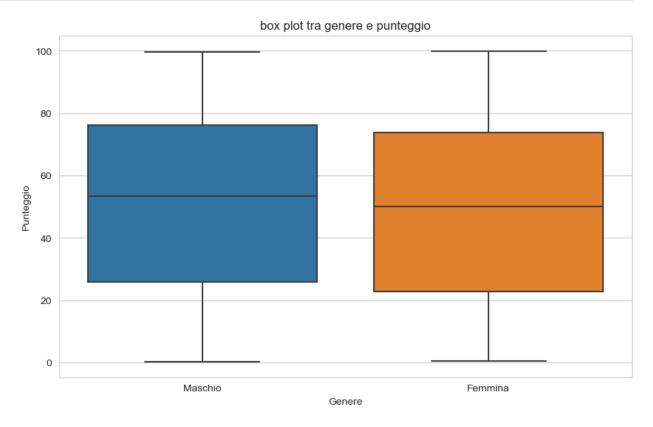


```
#visualizza una matrice di scatter plot tra le variabili numeriche
numeriche features = df.select.dtypes(include=[np.number])
sns.pairplot(df[numeric.columns])
plt.title("matrice di scatter plot fra variabili numeriche")
plt.show()
AttributeError
                                          Traceback (most recent call
last)
Cell In[28], line 2
      1 #visualizza una matrice di scatter plot tra le variabili
numeriche
----> 2 numeriche_features = df.select.dtypes(include=[np.number])
      3 sns.pairplot(df[numeric.columns])
      4 plt.title("matrice di scatter plot fra variabili numeriche")
File
~/anaconda3/lib/python3.11/site-packages/pandas/core/generic.py:5902,
in NDFrame. getattr (self, name)
   5895 if (
   5896
            name not in self._internal_names_set
   5897
            and name not in self. metadata
   5898
            and name not in self. accessors
self. info axis. can hold identifiers and holds name(name)
   5900 ):
   5901
            return self[name]
-> 5902 return object.__getattribute__(self, name)
```

AttributeError: 'DataFrame' object has no attribute 'select'

tramite box plot

```
#visualizza una box plot per una variabile numerica rispetto a un
plt.figure(figsize=(10,6))
sns.boxplot(x='Genere',y='Punteggio', data=df)
plt.title('box plot tra genere e punteggio')
plt.show()
```



I grafici intereattivi

```
#visualizza un grafico a dispersione interattivo utilizzando platly
import plotly.express as px
fig = px.scatter(df, x='Età', y='Reddito', color='Genere',
size='Punteggio')
fig.update_layout(title='Grafico a dispersione interattivo')
fig.show()

{"config":{"plotlyServerURL":"https://plot.ly"},"data":
[{"hovertemplate":"Genere=Maschio<br>Età=%{x}<br>Reddito=%
{y}<br>Punteggio=%{marker.size}<extra></extra>","legendgroup":"Maschio","marker":{"color":"#636efa","size":
```

```
[85.12069140487687,49.51465270139743,48.0586577326648,82.4680965925149
1,34.780920790219305,67.80161525590636,87.8629986355158,79.74260216069
281,65.84518346584255,85.05817290942419,68.01407717603004,61.861137821
51843.75.27166395576413.88.08707591989284.82.58167505647627.12.8869867
47344519,33.51188542591419,16.07598960483082,83.21341779577419,28.7038
13317491278,63.18135270166684,63.40057030996113,77.98453951511436,10.6
98063882695841,93.20281055100175,93.72284872364511,68.78857223008133,3
0.096356694681624, 70.81720886452815, 6.73506014687717, 58.21704601762732
5,62.091551776747714,97.3488969177397,75.82631959290225,48.86431904046
6576, 68.32953766065052, 44.590270637674834, 27.362666628166586, 99.712450
01577111, 42.6181302235973, 45.13870243296755, 79.48095487499293, 8.238104
561584269, 15.105789178090024, 94.36159201675989, 39.75943979627943, 89.40
992036791344, 21.31047040250833, 65.1666825375885, 36.852634372376116, 96.
81934279147217, 18.552551570312115, 77.65968527917417, 13.124487768238758
,92.08478478156869,79.65372909761763,11.730818896239448,12.51857922025
5043, 6.420893707513409, 26.899340443509768, 79.75591006371882, 45.5220149
0818012,1.1620539908100636,7.244688779455888,39.24935564066848,86.0122
3971892045,77.98509888933498,24.204501586252746,61.81557343181191,70.2
464970544104,55.96486834869141,0.9770847419183659,32.64613082439919,51
.771164338471145,8.786649914483336,35.06269312091808,39.69232762015961
,13.271575404306034,68.94649691372658,80.05866991090829,20.01502442448
101,93.62122462436898,54.12963353010704,70.90605194509165,80.172808306
97918,33.94501925428061,81.48251137465122,64.35776951965249,73.1589521
7553319,8.162998203058958,6.03520839905638,21.92139873580443,97.586525
58191314, 33.68957917711069, 18.211791568869927, 78.96985071424791, 65.870
77755008761,99.63339160567419,97.4793162146783,19.954245092914512,25.7
6828885112137,74.2706521199981,42.54933344480754,37.10387629846027,98.
76495637360578, 4.010919141248248, 86.70314961224486, 57.86754085723934, 4
3.86154191895905,72.52576604151365,48.666894142470284,87.3423238081660
6,90.07018640112585,59.23503285933622,62.296658356348274,63.1560220092
52055,73.3113022415281,90.9032520665641,17.968310887024195,23.75433249
2387764,24.723107440317705,87.07499012725114,44.53052550026655,51.4817
3539296902, 16.352387258502276, 39.10815366517607, 25.813343270112753, 32.
51900642246949,77.34731256866006,13.087366071834982,96.98210450785447,
45.37895413836392,23.605046334646396,7.349674733001265,24.871427258762
992,61.714498660403,16.704190790094987,73.64020150656405,66.3804527621
8051,47.46308757498139,80.56701529500532,11.191961939772789,26.9749611
51698963,53.1169528001032,93.66056922949615,3.9343540668509647,93.3875
0175279048,50.723480868839246,4.15728590503921,14.834320096208886,98.6
6301229588468,63.91199378155004,86.79182945200222,45.47398556338591,48
.88465802569202,67.34324333249174,96.99120461072704,44.375021930457116
,69.26259522261645,49.71747640084273,61.78472402012139,86.890498447871
82,93.09486955069778,65.12329770414921,65.7845304603036,4.821203886055
603,40.690796072287064,78.23854840582734,73.84492092513266,40.41403216
51033,32.70331615632387,76.22851347766158,43.5583314812933,81.78342161
750216, 12.020905537060845, 0.575866049812157, 32.45858299002703, 44.86936
226225306, 23.754413087432745, 37.325179162934006, 22.726962726315147, 60.
34485933813779,66.82127985550163,46.34940438005724,37.978578017922985,
86.33336495718252,51.908178513621806,47.9181877629731,2.56420658064356
```

```
88,39.88227808969005,58.017236922733225,60.79050927934446,76.488326154
21283,81.29857387160935,95.55236959549347,19.57779856835461,89.8030548
949987, 92.70345447963066, 93.44360268055144, 35.16226872396344, 48.587175
91863256, 25.677656772050796, 30.728996492628657, 80.30258978326634, 61.03
337833109184,71.61506742231936,12.188609333694755,68.11178539649828,18
.143834769562694,52.516338366706016,70.90462617224327,10.6876923094743
84,80.59925497751581,55.022654215626176,4.341253285481916,63.315137559
40223,60.16118201463312,81.91888594267903,41.10284698067047,83.9861302
8667204,35.34213793027181,23.687055897448207,78.05255152438619,82.2614
3185136785,66.75498992914704,9.553531383466819,62.3859324676573,58.660
84631754741,21.673980009077564,9.571455552016172,2.3638586046336396,64
.1971500443266,39.09059959055147,49.67668588591694,13.643975255673313,
69.51445540475937,99.12559937021884,57.83869170064091,27.4160666559805
86,8.565824959643054,19.18673247187429,32.33715621155208,22.6656402226
988,35.49963058319373,80.03565078223616,65.08773690471942,53.295778655
13353, 32.43337531153756, 66.18391898493786, 55.77834173700249, 46.5205612
2837182,6.0142342600785215,56.22968158779098,95.76252845053801,69.0004
8908206658, 20.093368865905646, 53.582768447308126, 9.667644964671961, 34.
757152423898205,66.4911724487218,79.54499607897291,92.71778194794527,2
3.464208185545353,39.931591580930814,99.24835021583752,84.203329437642
13,78.20280876703859,26.311256991084285,8.764274676383854,55.380224071
23763,30.552431065802356,60.05943333606173,91.93919732144174,49.696348
290583025,99.21580148233127,85.14249577450957,20.85105143573358,11.636
639788547608,81.74497084911916,87.79743204450695,30.46791390980408,8.0
91928305125219, 40.29801787651615, 69.49510889024617, 97.56102008599149, 8
2.24805636343609, 13.252467274184843, 86.20144822726226, 60.6252937750977
45,76.48098009029954,14.63739921622491,6.817230938549357,13.5166289154
82276,50.61418628402441,21.60381825095996,65.02010923981534,78.0761586
0684398,5.816379550547579,99.48663171697672,69.50352288585532,14.22493
6868719617,12.138493942242889,30.327514756759555,10.10458110106467,50.
94221281497897,62.389583629163845,52.70414639116516,13.071037674019948
,88.66042152404667,44.97846488213225,82.75378955668742,1.1031264428647
214, 1.9192276823056686, 25.98132087450342, 76.0289823122135, 1.2120774643
893273, 24.12014575995415, 95.95766443210334, 48.785404392636245, 10.97361
9867750351,54.79594889736929,84.4357082739616,32.467592689006,73.73570
773877996,47.601812936876655,37.58882851457693,45.94467684059866,78.50
165438370568, 95.53346865039283, 46.147746462473414, 63.72014768082804, 65
.93539222057827,89.51177407065364,61.39335847600618,51.84080219452041,
15.016900081704165,73.74337687214856,68.02277792083532,71.632338806268
22,7.208433599867337,7.12567277652586,95.65013982994802,29.65355812876
552,34.97032297458495,17.410933533408436,66.03027197013381,2.094496103
091281,96.78600348450304,29.544477747742025,62.46635688542638,38.19396
396528959, 12.138641815940643, 61.50129680388666, 77.4633780637788, 53.030
213324915835, 79.87141916545745, 29.282203670096475, 97.99703293588506, 58
. 24226582072465, 74.8073179429532, 81.17697880901376, 65.64786073315027, 1
2.809574636620003, 22.461561184385193, 37.21670238375133, 43.207688294419
6,43.940498969445215,94.30758377447076,19.747048985993732,86.136999636
3436,84.6514338690278,25.224102017336158,75.50419287462783,46.05394972
7414,84.19985528900615,72.84906771616131,65.61618376810715,17.74287694
```

```
6970686,54.502691889693835,98.46697395245081,72.59799099852955,21.3511
3663106719,50.5852692951829,84.07030280112,73.28015447662506,54.223720
549184826,68.88853020500906,63.629135397924806,16.0071634954573,46.155
74744197899, 24.667886452162303, 72.64617151130048, 9.917809958721591, 55.
50849493022862,73.30712960296748,61.5985450260179,35.538456868573945,0
.5229613542912737,3.531135494023907,74.57337827312321,20.2480560165237
4,95.80734801193802,36.79407513020845,87.66507618282006,99.63343376272
474,36.83095305068483,72.2070938202737,39.15256981778293,41.2621840848
62376,0.32182636042786816,35.54930104413574,79.41973312770843,58.82022
669483905,64.23255259052274,56.14845879595237,60.34876665964548,67.646
79372263622,80.49889996807697,49.82556822634536,7.705827913433117,33.4
2383186960608,78.48969771114676,78.86149646724064,44.01989979554906,32
.81927536093116,43.40193661738753,22.061195271121125,73.56631142391899
,63.617736470823274,78.56516180802319,38.3832951933044,57.187227122718
65,58.77693608621982,18.447625313363936,2.4191763891355245,83.16970436
757735, 27.30708099728124, 94.06792451153404, 42.96568127389351, 87.273025
04846018, 18.610141784627732, 45.81868867378927, 72.79393069737652, 49.646
115235529976, 76.55128989911097, 15.890816766935355, 61.02251494776413, 75
.13750860290457,65.69551562671396,6.895801635642118,5.705472115125431,
28.218707469320016,77.67105569551812,6.536615756438524,3.3613600183282
633,6.265320345535452,13.924537111759516,53.24206822752171,41.10956026
007065,34.73433262588427,89.98333456872724,56.016818346184195,5.225787
928602377,41.87933190741614,26.015779096205115,73.08209649807299,65.41
746014740745, 56.53302545716099, 60.85272726964666, 11.409578488793336, 22
.53169299512351,25.0966661340298,52.33909113743665,72.28143032084837,6
.766836190000158,54.353821734264606,8.172534574677826,45.8300641528656
46,94.56981470002823,66.90223373291083,41.17655415845085,65.0973467150
9541,6.227310588188562,45.923987759695805,5.195657755426842,20.1363782
1359744, 25.862083488803876, 16.47063534322959, 33.02150648714976, 75.6751
505688635,87.78300781520409,87.95818549515292,87.05784250460069,45.123
93441809881,6.5204591260492055,90.92202058615601,49.781250803429025,65
.6780104724294,38.04200075075623,77.56118509253275,96.44766539008116,2
0.376645912768907,79.28544190338394,63.45824175503038,79.7914159615894
1,91.50900684070432,53.302886724614,69.58991181688025,79.3261350438254
5,31.67616770675267,85.7179256998753,14.071152804875842,20.20156684024
8997,89.39897100078704,65.42925523249619,15.210428322227287,44.0323418
36834895,80.36035354415351,41.77609792750997,98.41103190364979,42.7489
6879206152,55.975568363838256,71.93536223691585,89.02580530178021],"si
zemode": "area", "sizeref": 0.24985343144266664, "symbol": "circle"}, "mode"
: "markers", "name": "Maschio", "orientation": "v", "showlegend": true, "type"
: "scatter", "x":
[56,69,46,60,25,38,40,28,28,41,39,19,41,47,38,50,29,61,66,45,64,61,20,
54,35,42,31,26,43,19,37,64,25,34,21,23,59,21,46,35,43,51,31,31,57,62,4
3,62,46,32,42,24,41,28,34,52,50,22,24,25,29,50,65,40,41,39,44,54,18,22
,43,31,56,44,26,32,59,30,49,56,66,40,62,32,53,30,49,59,23,45,45,47,28,
45, 42, 56, 50, 58, 20, 23, 54, 61, 41, 49, 49, 41, 58, 69, 66, 66, 69, 29, 56, 66, 34, 66, 1
9,40,54,49,61,43,49,23,28,34,41,69,51,23,39,28,65,33,20,37,36,36,37,49
,69,56,35,18,28,45,40,47,59,52,24,69,66,19,65,52,36,20,50,66,25,53,37,
46,63,19,33,53,21,31,38,25,20,34,50,29,68,55,55,62,68,44,44,38,47,50,4
```

```
5,64,50,36,21,66,34,61,47,63,58,41,66,63,52,50,38,49,20,35,48,57,63,41
,67,49,44,59,19,43,57,50,46,59,52,67,42,30,53,62,37,25,29,68,40,32,49,
39, 42, 39, 23, 50, 25, 61, 56, 21, 23, 62, 64, 33, 30, 67, 34, 36, 43, 54, 43, 40, 29, 18, 1
8,64,65,42,57,62,18,33,22,20,46,64,47,69,22,43,65,38,56,53,50,54,40,22
,48,27,36,18,62,33,41,33,45,49,29,52,50,18,60,46,48,19,68,52,43,25,46,
43,51,67,62,46,53,42,54,52,65,53,35,41,40,29,66,30,40,52,66,37,65,42,3
0,36,53,48,69,36,64,22,29,42,69,53,56,62,59,31,52,40,35,29,61,55,24,30
,57,26,67,44,22,55,36,25,62,18,39,69,34,62,21,53,23,36,44,20,62,67,45,
37, 45, 25, 56, 18, 20, 30, 55, 61, 62, 49, 62, 64, 54, 52, 37, 35, 58, 66, 32, 33, 40, 28, 2
7, 25, 29, 41, 45, 25, 45, 67, 45, 45, 58, 34, 26, 37, 45, 65, 30, 52, 68, 64, 42, 19, 67, 62
,50,18,49,66,38,43,39,66,52,18,45,34,22,48,40,54,54,36,38,31,63,68,18,
66,51,45,48,56,43,20,67,29,64,40,54,38,19,28,68,56,55,51,47,32,44,68,5
5,41,59,34,46,21,27,41,22,23,19,30,65,68,40,33,28,21,57,42,20,49,20,44
,67,68,36,22,39,23,22,29,63,51,66,31,44,43,64,64,47,65,34,43,53,52,69,
64,39,31,43,41,43,31,40,64,35,55], "xaxis": "x", "y":
[52915.76452366004,44702.505607839674,55077.25765192536,52526.91464404
421,69763.9630341194,34901.86152080538,48228.97209513382,18172.1765148
7108,40882.670193583515,69454.91819841664,58201.00352302069,46416.0185
1245458,44497.63382277969,36163.84723252246,68257.37781238244,72819.74
077883677,64974.66347221941,56055.95135504914,36444.47208904808,67815.
19082692346,54249.31807319213,58800.40702212912,63069.45946185866,2981
0.304796298773,52693.72672909397,57337.80695221495,59520.82202842655,5
6147.279853927685,46381.13518072186,60088.60551804097,78498.2290234282
3,35382.06042994038,17409.95680978946,54979.70495853522,57696.58697264
124,61082.157213312545,59230.5122601958,35968.41946933107,66289.731742
62549,41960.54832328928,62120.86697421718,77572.75515192683,49708.7059
1168401,33982.9561763121,75659.20058872888,51050.78244669772,64627.964
44673645,52843.724248981154,9451.515605011446,60168.12979296361,57668.
03899287471,70604.87817744436,64293.118208044085,51131.50458352389,463
09.062678050774,82564.1407624672,51848.072101767284,58272.280640607016
,38862.94121452927,40823.46363642072,49444.44804427382,39613.685301892
16,28905.23804492249,48753.41641056958,27429.194389534965,38717.653916
14125,54787.61765628771,47598.00806650039,45214.19096500073,38059.6121
47947664,66140.10707897898,50319.67473007913,78517.86028629511,49090.0
8779278069,39373.898496343056,27294.28411080759,54006.89976517225,5763
0.87534844901,63425.57471114173,42754.08422474841,52201.89517978324,39
212.7002113637,35192.30709273224,48031.145493615426,40249.961287648104
,52529.82007950092,56629.109743541136,53498.24196895253,54306.86247802
736,40813.43938039343,55422.55287809153,46878.2471409119,48071.9373284
1604,21772.264317535413,41769.12638388558,51392.673517116724,52397.845
87996101,56407.91542807527,40306.59035234295,32095.447523652798,70886.
97950096492,47985.368877941786,62162.124097396736,23772.02040142729,69
565.10364317229,25062.620179464884,65488.19306512486,66900.57705241375
,33635.50354677203,43837.78568068123,33414.42997271096,46776.184545668
97,45379.48573721388,70935.25716184934,24748.427116685747,37911.949002
55717,64472.77449646186,41113.036112706584,49603.91364561609,54202.417
3822941,58194.26372005549,50096.33404716407,43454.21164210147,48355.85
2941112535,46118.059059993466,73979.70755757076,45567.795229562595,449
92.70765365985,67596.86956379961,55544.63288297141,48390.467839936566,
```

```
56715.75388715416,26436.85771897251,33098.48796635292,57512.6671241668
5,22984.133987708916,38183.24372137642,42918.64133454309,20310.5028443
63185,61218.65384176301,53588.702961667244,45709.936671798336,66514.39
452497856,31556.756083213746,57450.48834854783,43020.3431482992,27455.
4450740727,57015.3975764815,66286.7948740902,51469.747302063435,54620.
75809256153,59323.57834784076,44455.84495934549,55656.505908532796,668
90.75376158251,70616.57139756226,17964.886790319568,53348.5837119374,5
7816.836425690075,47039.923695390105,47730.90074519732,47076.375794709
784,5894.170480035798,64212.89693184287,56105.78430686802,29305.727528
166044,62935.902085741385,57696.28130145939,57742.67430672437,56478.83
817010911,62006.14287841524,60624.55770801596,66052.25357474641,49602.
1811112641,36771.88023158423,38826.46032790326,39872.325875384275,5319
9.405610594076,50018.082130433366,37743.67053397714,59888.68502648608,
25886.602034465388,38559.12832150679,35901.45348336703,62442.122628976
23,47092.60791840795,46032.27738034084,19942.064533898698,59531.270453
13839,54160.654069372875,70409.87893757976,4707.317662687623,52757.743
171305425,77007.66772266281,53144.891229119385,62106.83894955966,57582
.0523874994,91394.90058366617,42365.54561438752,49616.38531712008,3957
9.303033664124,43860.76342830344,52285.32308050583,37663.70101426699,4
9860.495182920786,45081.579252306234,36993.0467643365,45444.1095683500
3,29811.936147901775,37711.13210417754,42856.68689683011,63115.8377106
9092,55856.972748933345,48451.67370601256,53980.435240994426,41258.620
13582627,47985.81256720544,71341.2220414991,52959.73561108393,40735.22
156848475,59236.56724656712,68058.26655753225,47908.305864785005,50007
.91938284896,28342.177757996873,15557.28570294143,41741.94725762625,42
377.897035290334,54901.1714690348,54507.11539416242,59333.10716065103,
32917.50323328846,33922.14150439767,62268.344870375426,36469.226684637
346,36955.053780879585,59575.87888412575,47558.106408915584,50613.7876
3093582,61112.36518130189,46571.00126989972,35084.75938087232,11564.99
5118070343,47134.58356099747,46056.637561875985,66714.82542003308,6073
0.719731618665,60772.785885619014,58877.212006120666,44689.38933588464
,51527.8444289298,73235.30227242781,31413.393865191487,27987.121013713
4,50763.31552784027,52600.124965556126,53659.29796862751,46651.9661804
77924,37572.54462829631,48451.17859776429,25352.16783268749,47362.1839
3351893,74922.05248592027,50313.29732443942,31097.528522411296,45234.2
7354865649,73708.1102985256,46489.70211339528,64810.01774883653,45202.
28715117734,52276.3698837311,25885.08459322912,80354.0932884446,50101.
99766839996,47149.41447497758,44638.31865784359,47294.12477356388,1682
2.0713300574,73001.50551944488,46000.21506148378,56932.58999122914,803
64.64434930279, 29552.389931107842, 40070.26733305086, 50287.21666123628,
57318.08427306611,77065.22164680115,47136.44312409052,35653.4543477298
7,57086.09416820566,49989.37108135031,59067.7298953305,43218.645007503
794,46294.61448881005,47281.637401728454,69819.56048409519,22001.90072
9590758,39730.55261359994,61859.38398744153,63388.96007448964,50214.09
6017546515,35690.90870905033,43894.455306098294,60294.77685435051,7964
6.60876773228,30045.295613915154,47163.1941383445,48086.763194336985,7
2667.3239537102,28232.364649226616,63303.31085145951,52984.22220194742
,68536.73287733231,33934.19480526427,60203.24158175674,42437.302534884
926,48777.15990347531,39864.37881257582,50512.28626232037,33691.310917
```

```
05796,33712.62306672222,32768.08947262016,39836.530214965176,67911.641
0457106,35282.517032904776,43033.93606535919,61750.85763923893,46226.9
1670933257,71335.54792547761,59756.75138804209,27453.79547360273,65779
.21426584378,35029.090590283806,53753.00309377542,96648.7783400804,591
00.84588704274,47252.05071919418,63314.831388107545,53451.06138787103,
57466.14633637091,59988.86378081692,62584.10750704419,33497.6865054245
7,56592.51845930339,49916.059717564305,33624.486857910284,62736.531661
147164,48926.011222129,27231.89379978786,63355.74745279679,58628.07524
159849,50746.6053077144,50105.94737942264,40095.18290789829,56314.5941
6584085, 17699.856201931336, 66457.29067630543, 42817.438159873935, 60402.
1836787099,44119.81040121306,65899.04576069933,59255.089243650466,6025
3.53984800716,53918.75796850784,44460.84291130695,52150.82701013377,23
356.471506525202,34559.42737726893,66690.32562484888,33252.13340077011
,68537.17430010409,41775.69055264098,52400.273387791814,57526.74104251
3175,66760.9822385369,71727.4884483939,30109.284708769424,43798.022583
15086,53904.20759874329,35543.61610684084,38622.569979498956,36136.502
835975436,63352.9761668718,65528.74002085629,22307.18206642859,36057.3
3709711385,36172.1028031203,53109.00994098416,39173.9366999412,52652.3
1308209097,45925.1733451092,75101.78135447805,30506.281446086035,62281
.66465632291,73068.97877618829,33161.82790633379,65264.922002652536,55
108.83824600745,30102.918075333757,65709.76559932172,67543.8498864166,
46559.13883897958,49347.84575279206,49067.134745010335,66865.300398057
54,44988.84153530089,34705.034919618265,53379.61883061413,44457.096067
499624,62390.707571622595,25901.34348891981,76243.75856308131,30616.05
957341572,42455.37844172985,46483.88299525517,39641.88421525611,36257.
12126778136,37522.66687654333,60230.7809856893,72308.6923300389,53591.
067508030654,57495.27665454401,51139.32901874131,57233.73429020986,630
37.340965839096,63309.36255900113,50569.067531714034,46860.29270630958
,54557.27893407314,60823.43757689215,60393.77934547416,40912.087688616
6,75790.66859310945,79887.73029752178,44193.04025315728,49318.83173101
643,50380.82630813615,39654.08338903739,71654.48005203222,31152.396585
811155, 45815, 55604502287, 61855, 57844077567, 45030, 374252250156, 40816, 44
898238374,94236.41637963089,68670.1937110518,29733.88450687968,57227.9
9092577737,58208.97196066951,46175.66309669453,48118.186099956496,5491
8.19286239036,45297.054707414034,63827.02252965878,56301.417356777616,
59102.758898235064,33036.673470111265,57104.481152171815,36104.2830502
7692,58332.689695133726,36219.70232770858,63776.81665913621,50824.0116
6499773,39356.30217876241,31122.42633986998,46744.74424363444,56494.39
7380410446,41528.389937435866,26210.250316430625,78064.47763057673,369
75.6090218545,58019.43629183653,54917.31759264628,51285.307421050384,3
6118.63060910619,36569.80516455464,43878.48741259669,35062.76907814656
4,46480.69145063879,28271.128780496838,49246.93074437383,89311.8963654
4962,71962.65858128657,76379.307262927,55581.58208910294,49203.1902047
3682,68353.53323627941,66447.03850716326,40614.84068755682,30211.29208
1018488,49047.13138076967,68561.57202026209,43140.47517369815,50870.34
1022125926,53169.25538419209,42621.46328740692,59295.67168949205,32155
.00011364458,47232.11963516226,40928.83003192681,16916.509143513962,63
455.99295330698,32934.714943627754,49902.18027155813,58981.91584342865
,38987.39301832256,51229.933346203405,71837.3348322015,60567.598097370
```

```
85,61835.850310632784,51257.39941894041,71050.54955187786,60468.549088
08541,42807.60548901135,54448.63317711143,56947.77192901377,52959.3839
844681,52859.53386897536,55968.90574920213,77139.59524599665,38228.571
37808445,50234.27500924405,36383.65729779619,72789.25885462653],"yaxis
":"y"},{"hovertemplate":"Genere=Femmina<br>Età=%{x}<br>Reddito=%
{y}<br>Punteggio=%{marker.size}<extra></
extra>","legendgroup":"Femmina","marker":{"color":"#EF553B","size":
[59.24077846595176,56.5731963995791,26.70282701694213,86.7294200959802
3,70.83629767150347,83.7013328363672,69.74714616692836,15.860510529307
37,87.1843527745232,2.9247283034559146,74.35082562916078,81.7967024119
0622,50.746773376083624,0.638587171683358,61.69269183757422,98.1186178
0274235, 25.98035810641598, 53.99853797158555, 76.1027902502028, 54.126657
86761103,96.29920038589947,34.187216603868606,63.26218931339481,10.250
972799067926,6.78370591051719,34.588305695295674,4.5742033812512854,87
.15368061523763,96.88778552856915,74.96518317429248,13.008624013063198
, 2.458691645880151, 2.2123551528997254, 32.36102191495412, 77.04074178077
931,16.362382119166917,69.36822257814886,22.07696127887604,68.04993020
74713,65.45112142811352,27.32595269982093,95.08635622504103,43.2334801
0426019,41.97273169261223,63.85259476640856,27.421520234867003,98.3977
6479598282,40.9334006315043,22.995460589108617,3.113408288451136,86.43
58249839637,47.32099066915572,86.86231679556109,77.0921844644052,84.47
832281168877, 76.10239909429988, 62.62203216314154, 3.2526179491251916, 61
.665031452073805,48.152235151255006,68.55652872289714,43.0305894899462
66,20.052472670033673,49.15945467414369,58.19714019143988,31.036195892
357377,47.99388347171235,60.00205481193037,29.166257870930323,69.49818
861265426, 3.9618825348357145, 48.0506947257829, 10.493017841817487, 98.66
625932671465, 14.249554290151323, 49.888815345135605, 3.3203108791366565,
7.857849715502074,56.75408482615582,16.748258225906977,10.456784033440
025,63.64302495436367,70.64757264869012,3.1586144825642037,5.197128365
1472415,87.09691237460856,71.40869321324278,8.011484638467515,89.48166
560605276, 54.75923761537362, 81.72977699624937, 45.23182845183001, 52.640
266093611324, 24.710323401014644, 15.954468011318834, 87.17835665922017, 4
9.8195716453139,55.53635509376312,71.92017782722638,22.845474133129873
,65.03256863469369,68.02282424312914,7.219840897917584,3.0652502205806
065,46.26229567393163,86.82725054083805,72.7169069766308,34.5934992546
9629,42.17209268734554,27.682779723505156,91.2363345616691,21.06621890
0566657, 13.15676851272598, 71.58249646820886, 97.13950940416396, 18.09769
5270948975,85.4385093369579,49.227785644803475,35.92333693997657,59.29
508514349274, 96.94123223352875, 65.67366645412922, 16.975790508754073, 51
.977394855601766,33.70031764312863,82.88833658826094,43.08875236618059
,70.67772168854458,16.761921628831765,3.667142693354297,84.41704489691
972,58.535436439675216,86.82712805132586,20.584121003676824,5.70868560
8931486, 12.21099140100268, 45.21990282834353, 31.61561049767505, 96.51186
964360456, 0.49399809344096157, 95.18117854232389, 51.55960285792502, 66.6
8642575461044,13.96512547563129,2.9973589872677953,30.79299415911909,7
0.46807627366466, 20.185345212294838, 9.39007157894184, 67.26021182251263
,86.81422543775054,17.71497894473859,83.81152896481102,94.461421947402
33,68.32480282896458,57.060974663882966,3.038705969683686,68.952675103
15611,67.65133857772466,21.567515239771716,65.88854702326572,39.386440
```

```
565415846, 10.659303030799073, 99.94137257706666, 97.71741842213173, 87.07
534503372591,56.70162609866678,87.8515561301348,66.75933855635847,80.7
8459419412586, 79.78136488586345, 54.448909796084955, 36.646153487139784,
39.61726916092554,69.54672066898621,38.85581012703457,7.31959237684436
4,61.94903460096145,34.12478276261564,38.019561878585705,53.3602546726
87844,71.81230762264944,1.823258267636163,0.756287497814212,64.7474714
154603, 24.34822965762993, 6.026739028956085, 10.142082844921651, 28.48729
0196192284,53.91612766752545,31.130769915600364,27.262400073353376,41.
354910152535155, 18.11493495346803, 56.73122196289035, 25.656278370136377
,96.29268752375798,48.35456467199247,95.14033422066571,88.420646334840
78,22.807977194893247,21.204483990822666,61.09809888509917,90.00231233
980112, 27.48060355481361, 42.37382536487628, 45.17676787372291, 16.801420
774486342,73.68737449441821,86.27970775432286,60.70940360887808,54.669
741271407005, 23.194709611597542, 59.4476335186173, 98.77855202148874, 40.
431876810429216, 42.819961492561475, 71.75977656581762, 69.24361513243696
, 12.839428945412523, 10.410964938416633, 72.43388171287411, 7.94193689889
86605,89.41908746641182,6.942384274609337,51.90597909082704,6.76125635
922149,23.3712081910433,54.00119146045106,88.00790875614582,33.3001913
05819794,66.94869551981901,99.41393612211675,73.06505102392461,17.5302
94235765965, 45.037093625818514, 75.61633288952461, 15.241601333041743, 92
.70009679242953,53.99571302805596,52.09579772720422,62.35856880027597,
8.912443211601662,75.52704204968079,12.771348363523483,82.606763025252
83,70.87446977429764,3.6160380524762115,30.31283559453286,36.013640747
15191,93.69578230310628,39.698151707428345,44.72025405048357,51.567942
769649775,93.05952146439162,38.06232934765801,86.80566901074504,80.592
54001176211,79.00304363070614,17.35245149865087,34.609972653778556,64.
0972077345332,92.27571905133944,48.70619188189359,17.483862726041256,5
0.25660764634424, 39.86630277723131, 36.753442229153144, 2.58119069494869
85,96.31151115891738,54.952953589501696,96.582216115322,43.24978783301
32,31.181613308525957,43.95116886329101,10.566468426174392,64.08263146
902063,61.95879548978296,15.20248531286481,6.134962711066816,45.980042
37693202,5.778056099636664,98.36789252634136,23.918010421592562,69.216
1341694132,6.229179813006269,99.66968538529768,81.39702695060188,61.52
194382310109, 30.625362078661166, 42.60833838903715, 19.462251182076507, 3
6.77593508772896, 41.4129752528927, 73.3614380561402, 76.93048936413398, 4
1.615399817976154,48.13441516353236,13.710970572899905,53.531013145259
166, 21.52018720172375, 97.58737549100537, 80.15371118829896, 45.437733455
99609, 9.808258078424458, 48.82411370217782, 15.004866469398426, 39.447627
85700353,89.20846889402344,78.6903386255295,31.540689574801274,68.8134
7060865421,43.760312405539196,25.467062204605117,84.08715794259226,3.8
426348962324997, 90.17619921354235, 63.66696821672073, 6.665204056068996,
51.22219208126745,4.167290060238427,8.479201604580322,1.21084752348874
5,73.75083594590069,35.32514085020642,77.46535311811819,66.13706110704
143, 18.519556786746794, 9.839564971339732, 76.43726622217359, 26.50464283
25004,8.217166747642734,76.92231478381336,20.56872621955551,64.3904253
5411306, 4.195122343163627, 96.84887775943838, 60.18815896363221, 33.82675
059944984,92.80836403260497,61.29395824945255,24.069271183250496,12.15
0137630091805,88.69249002092695,64.5810812655206,28.590678923916013,81
.59469389686173,91.89265336395545,77.64474464997247,93.73880664971189,
```

```
4.317373579701167, 16.481481572943714, 13.172877345456191, 81.77853298569
451,59.03476904587729,50.83605469162799,29.754845131882057,56.50219928
590161,87.33229158608077,76.1121537043158,0.9331619827093296,99.180995
13493634.40.14943158612883.80.00709686991596.20.403563462889885.18.802
473461541613, 78.37917844853972, 55.42265141320166, 76.09907600280938, 32.
69316163380791,14.888805033244468,30.560421549021488,44.86106309545425
6,88.61957804650746,59.304433418678414,69.56181464968068,61.9589337459
8407,9.299063982313216,48.09728898861238,6.485359448296835,57.99837874
281313,56.06600944161709,26.982072012821433,82.5049410180062,5.8550929
2439792,70.76809347409157,51.72690564416094,14.745252670628394,8.86004
2967961723,59.82252940637388,99.83475113929497,93.31133313435576,64.25
651995351916,42.1248053294072,11.833619092338733,40.99048896962883,83.
98022856356172,36.22354416522884,33.451128874193216,2.6196708532064794
,51.80787662388154,29.872557358877305,25.929675886577375,84.1933566791
8087,80.26433097957104,48.29688720853552,13.347997241594378,8.06015137
5712465, 43.68507026151796, 72.95082286523967, 13.535408227768553, 95.6614
621083458, 26.170568373590598, 24.697879907199983, 90.62545805210367, 24.9
5461998495061, 27.1949726128631, 75.93982624179637, 44.973984245054, 48.75
711936733843,90.64374533444109,2.18233967754895,66.37896861755891,96.3
3944342135504,93.68224620330918,98.12970904972467,25.65300624442478,19
.809763275974014,46.39324866883362,97.2005329631537,34.950637208681876
, 15.124682873493455, 85.06160578411378, 56.12227882825249, 11.47688718692
1747,86.0139693349435,70.78350972297687,48.469628713004695,16.57745401
6327575,84.99753714806619,46.22955610006072,54.543186940690546,51.2502
6487703317,80.64036172328395,78.6278199384033,51.93858595039374,20.488
127415071254, 23.87962113815393, 98.49896561408751, 77.20124763099903, 2.7
16742122555982,46.39313768123328,53.870179795271426,10.547369995663058
,82.21031606002255,52.33296311947413,28.713795808457554,57.75933658811
575, 39.59704726624549, 15.7954822835348, 90.61432547657664, 27.6904487377
80894,98.3521472715222,18.422483923802613,61.529802506980204,8.3464084
9893833,88.24163684073388,50.52067735766382,96.71266152591704,66.79199
988036271,63.467127325394145,16.5954895295785,88.1927758304644,16.2233
40578247935,1.260751997575904,52.739962212267635],"sizemode":"area","s
izeref":0.24985343144266664, "symbol": "circle"}, "mode": "markers", "name"
: "Femmina", "orientation": "v", "showlegend": true, "type": "scatter", "x":
[32,56,36,53,57,41,20,61,55,19,39,42,44,59,33,32,68,69,68,24,38,26,56,
21,67,45,24,61,64,52,31,53,67,57,19,61,27,53,48,65,32,25,40,38,33,35,6
4,41,42,58,62,18,26,18,61,25,41,68,25,52,59,56,58,45,26,51,54,52,61,57
,52,18,52,64,31,20,32,43,68,69,49,21,47,54,56,60,46,24,68,39,45,19,62,
61,61,37,18,44,69,30,56,25,44,26,50,68,59,32,19,20,54,66,19,45,50,18,3
6, 19, 49, 21, 55, 22, 50, 26, 23, 33, 46, 53, 43, 20, 24, 58, 50, 57, 57, 42, 67, 48, 33, 43
,65,18,29,22,54,49,26,58,65,33,37,41,41,69,28,55,57,52,65,42,52,42,35,
35,52,58,50,50,65,37,24,65,39,39,63,47,25,51,22,65,52,45,46,23,52,54,4
6,48,69,40,50,42,59,20,64,39,40,19,34,26,60,65,56,43,41,24,18,63,33,31
,45,51,19,40,68,39,66,69,59,32,60,54,61,22,49,69,47,52,57,69,59,47,36,
45, 26, 51, 49, 56, 39, 46, 29, 43, 33, 68, 54, 39, 31, 45, 22, 66, 63, 29, 33, 43, 47, 27, 5
3,51,69,49,22,21,19,66,44,37,41,67,50,68,60,54,29,20,50,57,27,61,30,29
,63,67,40,34,27,43,68,58,24,21,28,38,53,27,26,41,66,52,66,56,49,49,54,
42,58,47,34,39,66,29,58,36,29,26,24,45,31,33,52,38,40,33,56,48,22,46,6
```

```
0, 28, 64, 26, 27, 34, 63, 59, 19, 46, 54, 65, 24, 42, 48, 61, 56, 27, 43, 36, 56, 30, 58, 45
,66,42,50,23,38,33,38,28,53,36,64,31,48,18,20,29,49,33,55,53,43,25,54,
53,44,50,30,46,63,23,35,22,27,47,22,35,64,28,42,44,30,50,51,58,38,65,2
3,22,55,20,27,27,34,26,18,62,30,21,57,49,25,51,18,61,22,47,47,34,65,32
,31,51,55,67,35,51,69,50,32,47,68,22,27,34,34,37,51,60,60,28,64,48,33,
25, 21, 46, 49, 38, 35, 45, 59, 38, 18, 58, 43, 43, 62, 26, 39, 60, 18, 25, 66, 32, 45, 40, 3
1,19,62,68,24,20,64,63,60,62], "xaxis": "x", "y":
[45568.97884791456,67098.17841693568,69756.72601009798,49656.979065516
77,35010.466515576336,42428.376181576736,62609.300397568295,44123.6277
6434267,74230.63534204163,45165.192961829904,43525.695309229275,49637.
06590413626,54865.389225824045,32314.40313260296,43030.7405405241,5301
7.39483809259,46116.42539443884,42876.44515066213,51895.693693196175,7
9083.93498587428,34995.03013091638,39833.82544212723,57708.61774488372
6,55259.45148910339,66645.49762934334,48010.493804261394,66606.2100393
046,48194.282540696026,62711.325157256324,41970.07721069116,48642.0007
6543759,52857.495196685995,60641.77725708559,43467.70444145235,46106.7
9983624124,55509.30970102011,46648.01026442222,44760.24805822704,45452
.303257485866,61999.12852913075,25755.34087345118,34194.76371280469,64
254.61387960364,48433.261721937924,47467.67415214984,67428.17453912286
,36089.70298714139,53575.53474102178,57516.41254909768,65015.691388507
12,40188.864753088645,22540.506547153145,47938.27228058462,74184.17386
982968,69723.7168037607,74599.46794057089,61131.91236607838,25970.5128
21542474,37351.30107025713,47361.712813514954,50654.03669558681,75425.
7656064613,40660.25957398322,52919.11182855864,30199.662331689415,4356
0.4666322411,61400.83945534404,51236.59629401755,28136.72750802604,453
61.863844252046,70106.75669034716,21872.41295531383,51725.39118721126,
60070.101146756984,53197.94942356534,38720.460023917716,22952.90485616
0825, 26237.960854917652, 26282.139469518, 74183.30942383136, 63452.589737
98298,45972.04028141251,36632.11661877069,17722.768980060428,46833.046
417584585,51152.77824438152,46627.16027287882,33644.01383835731,71163.
98569619405,48521.17801573608,50282.744344172716,60623.21634884836,642
97.04950869868,32844.10689019007,51628.39558664785,49501.550140333085,
34584.87288611063,68985.61761297051,37007.377276782485,64541.858007901
05,76629.66338914268,63787.31260415002,65008.734770644674,39940.696863
85033,46249.302281015705,54330.40443919785,53904.82758156831,61902.330
80828319,61694.907984040095,69654.63119179412,41567.47960132547,46861.
671893832085,74233.74235322347,31484.76692180117,37855.94720117531,563
60.915666961344,42892.409793936255,49783.215936825814,48674.5556119199
7,44449.83455176809,58413.791719118584,60454.316067661035,32091.124904
01417,52144.1464214556,75987.72499227637,83469.50219288949,59570.76652
161136,41859.89300398967,40687.28602623326,47477.84272122815,33908.854
613902906,81111.2400462496,36209.23112620365,12045.687158805056,79375.
21181330891,48410.774685437966,89665.15020525552,53806.094922418604,44
125.271488673134,54036.90411867661,44852.11586753884,49561.05779472532
6,49229.094146172705,23404.512976896778,68928.82251070987,36414.015487
060715,40193.504920267704,41065.08058934762,97066.22800489991,65840.85
213599078,49176.5899907557,54283.311122864856,59678.23378925085,58334.
066990051724,51343.71021882873,67006.55145300596,58903.35083421293,598
38.51164794641,52921.04292078162,49719.36865331154,44172.22320366671,6
6861.6907997902,38406.834982645865,35425.14898188071,40599.24163115052
```

```
,64296.8756806413,60876.43680271995,40377.77607165572,61314.3699472036
1,67833.70057211965,55271.72311312374,47553.99554084354,47832.21993926
7234,38113.70118500058,45380.5770554144,21595.779995693214,64063.55206
439838,38462.86475319053,31411.12407719791,50898.989453994924,30367.69
401321332,68584.19529409157,42625.45721551929,35396.80700443297,57145.
36654034329,65903.1486124832,55886.23950768151,23463.861426663225,4213
8.674030981114,66815.46000986706,50003.10597377296,52327.860257884684,
62376.47397001452,40128.25266387115,53938.419935028876,52903.848670513
165,62763.46943251958,47939.42317400905,13417.742625853563,63893.23103
362389,64480.96226886756,68541.96082709327,51329.86386442156,45258.907
15959425, 43247.16102722882, 59018.10123393672, 31689.31361128762, 47783.2
9521773793,43201.2738646548,71787.01301706118,65586.67681130403,48863.
5357019681,60057.20925861819,26693.618509759035,55646.14289146275,6688
1.52176622154,32158.82160699008,74640.09429883945,36490.68898028197,45
070.72286376523,59047.81146623514,41838.289968287114,34967.18816327791
,42301.79650292622,86189.23132419374,61769.06431847036,49711.094303984
08,50336.9883921807,58206.78672762815,32287.807770367326,56577.1360821
4591,50294.249865409845,60092.918539502294,41395.97340654649,52471.412
61854775,72347.95157903123,25986.440322852268,53460.51358578025,40754.
57887940784,44372.054295140944,69224.65692505654,58365.36591087687,333
28.13064594452,53697.571676480075,57473.32622745178,67102.235577819,34
773.58712258197,37837.137331844926,31136.332116280755,56995.3756166950
2,48860.73464536216,37472.856475549655,81343.08082542161,52771.1086834
35865,70592.72712014796,28640.642713247824,43561.33369552007,58828.299
046560795, 26028. 134721743787, 52845. 592514155935, 56388. 30809289554, 4037
7.69636433535,60796.369132222724,30600.905631932543,72261.74042803947,
55334.2002317849,45304.12954215269,31243.883990454236,63234.9959348511
3,42949.36778360748,53988.173444780725,43449.20395939107,49008.0107806
1266,81495.82683749773,44624.89771968167,40286.87291547261,61162.87957
249905,40259.40442517861,71294.04506770456,40993.64651391942,65112.705
347553834,20448.442734322467,31832.42106078828,60961.46178599787,51588
.41679672851,58766.19470708726,26536.37582433423,74258.18862452936,515
65.339062848194,36518.23927515308,63824.75167886689,49818.66578230918,
31214.098333803213,55454.47823937452,43688.5730947842,10936.7921505929
84,56551.07827600264,56064.421324425464,67887.61268716963,23321.186239
902247,54794.777388784656,55215.14725307505,42691.57153829672,60190.59
924434755,59994.68751363818,56938.86939280927,24112.89906814105,56930.
913398778444,41037.347079625375,76083.49495696368,64682.87076172693,51
279.77213847536,37876.0141753861,37543.333901651524,57837.71157898636,
56275.97331333026,71023.97889419644,44240.43092071472,79935.0123467594
7,58017.584727208254,45189.98561664212,76928.17033868484,56323.7991592
1683,40741.20220179615,41625.473690809544,61684.04755268171,56866.5929
9227829,75117.38650021306,60031.12483388769,44193.50446288398,60433.06
6363486665,45590.49578503727,44644.56198790086,57509.985820718146,6048
2.426303038024,57380.28271989199,42109.4773599863,37058.36353935319,29
510.664331991986,68179.159780796,56129.792172210065,29709.945712346984
,27164.612206731632,40561.04909460817,73005.91564874748,41962.97805421
5535, 24389.630636105798, 47661.52733094999, 44603.470313163714, 35642.736
27657436,55156.81822324828,49270.214726443235,50491.9549311738,46543.9
```

```
8928691349,27552.061173648814,40249.64098389653,48748.43045314459,2825
5.321704522048,34940.63941877752,51040.16505554376,41799.79873119102,7
0106.91577685522,62445.98626818762,62170.948317373884,32776.0506687107
26,36237.457684786044,54072.42966238472,58272.144128592845,55860.43881
392216,27033.387461664166,57713.821340267525,58580.86162571216,58469.0
88888404,49646.71773688643,47384.68613145746,48027.911064924985,43448.
53644142674,70721.8111803573,60345.61707867791,53952.30822996589,54413
.3619352024,38243.51501620405,48992.32564925967,39263.60016333872,4129
9.201379449354,57080.03406378911,61140.23627539584,31435.063665090533,
38550.70843732128,60249.93489216604,66094.67071649017,85458.0874192904
2,38210.209510475266,29284.330952693377,46537.00439232847,71798.909949
81551,29920.91300415127,38500.15118324978,41756.6429613713,62893.81830
469703,21204.902657035156,49792.433808586444,42603.15766400342,62198.0
7780121966, 45803.597472562484, 55100.76941853335, 58559.19495829297, 6452
2.769907992915,33722.742101633026,37618.842050315674,30163.13064884644
7,58233.25752976046,51288.39509439996,16710.494408786974,46553.0055413
7209,37228.903486095296,52628.17128362768,94778.88503905115,55512.2249
8211457,57240.31830813819,80848.15347244313,43739.49779592374,45573.65
1286431406,64637.250790170634,31314.239353304234,45372.75817316271,864
00.74729518284,29335.73748868644,65320.74943144098,81326.64159304887,2
1801.134222914323,55844.21266056356,10463.783914746833,50050.632598957
42,63864.05209306745,34791.56071561194,53830.756335114755,59767.043627
354855,62876.76674984998,50573.56992440043,45504.85027989819,33320.494
61338755,64952.881601987116,54209.54606735204,55837.38793501893,46955.
290439065146,37999.421534035304,49357.649280326375,62726.46323307927,1
6296.659990230924,40899.49557852055,68001.18434640292,21851.7094093718
88,40469.56416761556,40634.81915430164,69123.12561918084,59772.8298700
9259,46977.626990787234,60025.107330771214,56859.20606922862,71156.887
17805257,56146.44193939246,37083.68134739644,43354.339683072765,54669.
63010164327,75499.3606186457,66073.14728352329,64119.65871151225,34512
.141447086906,46729.31156911439,37285.49107071373,40218.66667110409,33
655.50443986418,44442.37852114956,28916.49471232037,63534.15760679971]
, "yaxis": "y"}], "layout":{"legend":{"itemsizing": "constant", "title":
{"text": "Genere"}, "tracegroupgap": 0}, "margin": {"t": 60}, "template":
{"data":{"bar":[{"error x":{"color":"#2a3f5f"},"error y":
{"color": "#2a3f5f"}, "marker": {"line":
{"color": "#E5ECF6", "width": 0.5}, "pattern":
{"fillmode": "overlay", "size": 10, "solidity": 0.2}}, "type": "bar"}], "barpo
lar":[{"marker":{"line":{"color":"#E5ECF6","width":0.5},"pattern":
{"fillmode": "overlay", "size": 10, "solidity": 0.2}}, "type": "barpolar"}], "
carpet":[{"aaxis":
{"endlinecolor": "#2a3f5f", "gridcolor": "white", "linecolor": "white", "min
orgridcolor": "white", "startlinecolor": "#2a3f5f"}, "baxis":
{"endlinecolor": "#2a3f5f", "gridcolor": "white", "linecolor": "white", "min
orgridcolor": "white", "startlinecolor": "#2a3f5f"}, "type": "carpet"}], "ch
oropleth":[{"colorbar":
{"outlinewidth":0, "ticks":""}, "type": "choropleth"}], "contour":
[{"colorbar":{"outlinewidth":0,"ticks":""},"colorscale":
[[0,"#0d0887"],[0.1111111111111111,"#46039f"],
```

```
[0.2222222222222, "#7201a8"], [0.33333333333333333, "#9c179e"], [0.44444444444444444, "#bd3786"], [0.55555555555556, "#d8576b"],
[0.666666666666666, "#ed7953"], [0.7777777777778, "#fb9f3a"],
[1, "#f0f921"]], "type": "contour"}], "contourcarpet": [{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""},"type":"contourcarpet"}],"heatmap":
[{"colorbar":{"outlinewidth":0,"ticks":""},"colorscale":
[[0,"#0d0887"],[0.1111111111111111,"#46039f"],
[0.22222222222222, "#7201a8"], [0.333333333333333, "#9c179e"],
[1,"#f0f921"]],"type":"heatmap"}],"heatmapgl":[{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""},"colorscale":[[0,"#0d0887"],
[0.111111111111111, "#46039f"], [0.22222222222222, "#7201a8"], [0.33333333333333333, "#9c179e"], [0.444444444444444, "#bd3786"],
[0.7777777777778, "#fb9f3a"], [0.8888888888888888, "#fdca26"],
[1, "#f0f921"]], "type": "heatmapgl"}], "histogram": [{"marker": {"pattern":
{"fillmode": "overlay", "size": 10, "solidity": 0.2}}, "type": "histogram"}],
"histogram2d":[{"colorbar":{"outlinewidth":0,"ticks":""},"colorscale":
[[0,"#0d0887"],[0.1111111111111111,"#46039f"],
[0.22222222222222, "#7201a8"], [0.333333333333333, "#9c179e"],
[0.44444444444444, "#bd3786"], [0.55555555555556, "#d8576b"],
[0.6666666666666666, "#ed7953"], [0.77777777777778, "#fb9f3a"],
[1, "#f0f921"]], "type": "histogram2d"}], "histogram2dcontour":
[{"colorbar":{"outlinewidth":0,"ticks":""},"colorscale":
[[0,"#0d0887"],[0.1111111111111111,"#46039f"],
[0.22222222222222, "#7201a8"], [0.333333333333333, "#9c179e"],
[0.444444444444444, "#bd3786"], [0.55555555555556, "#d8576b"],
[0.666666666666666, "#ed7953"], [0.77777777777778, "#fb9f3a"],
[1, "#f0f921"]], "type": "histogram2dcontour"}], "mesh3d":[{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""},"type":"mesh3d"}],"parcoords":[{"line":
{"colorbar":{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"type":"parcoords"}],"pie":
[{"automargin":true, "type": "pie"}], "scatter":[{"fillpattern":
{"fillmode": "overlay", "size": 10, "solidity": 0.2}, "type": "scatter"}], "sc
atter3d":[{"line":{"colorbar":{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"marker":
{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"type":"scatter3d"}],"scattercarpet":
[{"marker":{"colorbar":
{"outlinewidth":0, "ticks":""}}, "type": "scattercarpet"}], "scattergeo":
[{"marker":{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"type":"scattergeo"}],"scattergl":
[{"marker":{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"type":"scattergl"}],"scattermapbox":
[{"marker":{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"type":"scattermapbox"}],"scatterpolar"
```

```
:[{"marker":{"colorbar":
{"outlinewidth": 0, "ticks": ""}}, "type": "scatterpolar"}], "scatterpolargl
":[{"marker":{"colorbar":
{"outlinewidth":0, "ticks":""}}, "type": "scatterpolargl"}], "scatterterna"
ry":[{"marker":{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"type":"scatterternary"}],"surface":
[{"colorbar":{"outlinewidth":0,"ticks":""},"colorscale":
[[0, "#0d0887"], [0.1111111111111111, "#46039f"],
[0.22222222222222, "#7201a8"], [0.333333333333333, "#9c179e"],
[1, "#f0f921"]], "type": "surface"}], "table": [{"cells": {"fill":
{"color":"#EBF0F8"},"line":{"color":"white"}},"header":{"fill":
{"color":"#C8D4E3"},"line":
{"color": "white"}}, "type": "table"}]}, "layout": {"annotationdefaults":
{"arrowcolor": "#2a3f5f", "arrowhead": 0, "arrowwidth": 1}, "autotypenumbers
":"strict","coloraxis":{"colorbar":
{"outlinewidth":0,"ticks":""}},"colorscale":{"diverging":
[[0,"#8e0152"],[0.1,"#c51b7d"],[0.2,"#de77ae"],[0.3,"#f1b6da"],
[0.4, "#fde0ef"], [0.5, "#f7f7f7"], [0.6, "#e6f5d0"], [0.7, "#b8e186"],
[0.8, "#7fbc41"], [0.9, "#4d9221"], [1, "#276419"]], "sequential":
[[0, "#0d0887"], [0.1111111111111111, "#46039f"],
[0.22222222222222, "#7201a8"], [0.3333333333333333, "#9c179e"],
[0.444444444444444, "#bd3786"], [0.55555555555556, "#d8576b"],
[0.6666666666666666, "#ed7953"], [0.7777777777778, "#fb9f3a"],
[0.888888888888888, "#fdca26"], [1, "#f0f921"]], "sequentialminus":
[[0, "#0d0887"], [0.1111111111111111, "#46039f"],
[0.2222222222222, "#7201a8"], [0.3333333333333333, "#9c179e"], [0.44444444444444444, "#bd3786"], [0.55555555555556, "#d8576b"],
[0.666666666666666, "#ed7953"], [0.7777777777778, "#fb9f3a"],
[0.8888888888888888, "#fdca26"], [1, "#f0f921"]]}, "colorway":
["#636efa","#EF553B","#00cc96","#ab63fa","#FFA15A","#19d3f3","#FF6692"
"#B6E880", "#FF97FF", "#FECB52"], "font": {"color": "#2a3f5f"}, "geo":
{"bgcolor": "white", "lakecolor": "white", "landcolor": "#E5ECF6", "showlake
s":true, "showland":true, "subunitcolor": "white"}, "hoverlabel":
{"align":"left"}, "hovermode": "closest", "mapbox":
{"style":"light"}, "paper bgcolor": "white", "plot bgcolor": "#E5ECF6", "po
lar":{"angularaxis":
{"gridcolor": "white", "linecolor": "white", "ticks": ""}, "bgcolor": "#E5ECF
6","radialaxis":
{"gridcolor":"white","linecolor":"white","ticks":""}},"scene":
{"xaxis":
{"backgroundcolor": "#E5ECF6", "gridcolor": "white", "gridwidth": 2, "lineco
lor":"white", "showbackground":true, "ticks":"", "zerolinecolor":"white"}
, "yaxis":
{"backgroundcolor": "#E5ECF6", "gridcolor": "white", "gridwidth": 2, "lineco
lor":"white","showbackground":true,"ticks":"","zerolinecolor":"white"}
,"zaxis":
```

```
{"backgroundcolor": "#E5ECF6", "gridcolor": "white", "gridwidth": 2, "lineco
lor":"white","showbackground":true,"ticks":"","zerolinecolor":"white"}
}, "shapedefaults":{"line":{"color":"#2a3f5f"}}, "ternary":{"aaxis":
{"gridcolor": "white", "linecolor": "white", "ticks": ""}, "baxis":
{"gridcolor": "white", "linecolor": "white", "ticks": ""}, "bgcolor": "#E5ECF
6","caxis":
{"gridcolor":"white","linecolor":"white","ticks":""}},"title":
{"x":5.0e-2}, "xaxis":
{"automargin":true, "gridcolor": "white", "linecolor": "white", "ticks": "",
"title":
{"standoff": 15}, "zerolinecolor": "white", "zerolinewidth": 2}, "yaxis":
{"automargin":true,"gridcolor":"white","linecolor":"white","ticks":"",
"title":
{"standoff": 15}, "zerolinecolor": "white", "zerolinewidth": 2}}}, "title":
{"text":"Grafico a dispersione interattivo"},"xaxis":
{"anchor": "y", "domain": [0,1], "title": {"text": "Età"}}, "yaxis":
{"anchor": "x", "domain": [0,1], "title": {"text": "Reddito"}}}}
```

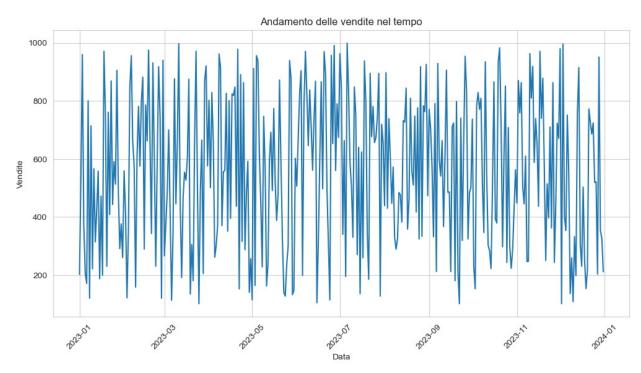
1. inizializziamo il dataframe

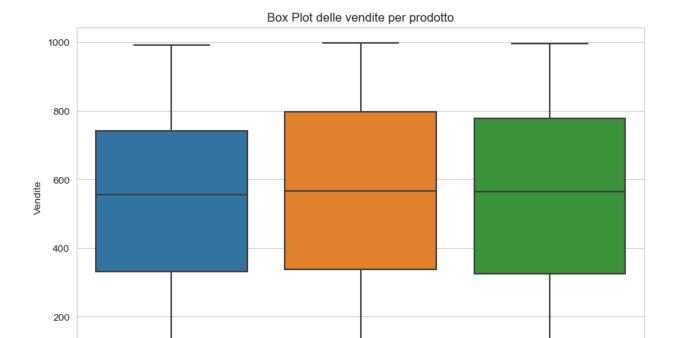
```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
# Genera dati casuali per l'esplorazione
np.random.seed(42)
data = {
    'Data': pd.date range(start='2023-01-01', end='2023-12-31',
freq='D'), #data casuale
    'Vendite': np.random.randint(100, 1000, size=365), #100 numeri
casuali tral 100 e 1000
    'Prodotto': np.random.choice(['A', 'B', 'C'], size=365) #
}
df = pd.DataFrame(data)
# Visualizza le prime righe del dataset
print(df.head())
        Data
              Vendite Prodotto
0 2023-01-01
                  202
1 2023-01-02
                  535
                             Α
                              C
2 2023-01-03
                  960
3 2023-01-04
                  370
                             Α
4 2023-01-05
                  206
                              Α
```

1. facciamo un analisi tramite grafico a linee o a box (o quello che si più addice ai dati)

```
# Visualizza un grafico delle vendite nel tempo
plt.figure(figsize=(12, 6))
sns.lineplot(x='Data', y='Vendite', data=df)
plt.title('Andamento delle vendite nel tempo')
plt.xlabel('Data')
plt.ylabel('Vendite')
plt.xticks(rotation=45)
plt.show()

# Visualizza una box plot delle vendite per prodotto
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.boxplot(x='Prodotto', y='Vendite', data=df)
plt.title('Box Plot delle vendite per prodotto')
plt.xlabel('Prodotto')
plt.ylabel('Vendite')
plt.show()
```





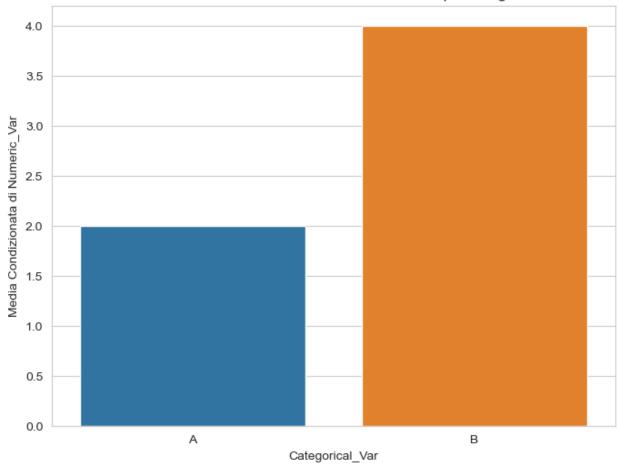
A Prodotto С

В

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import seaborn as sns
# Genera dati di esempio
data = {
    'Numeric_Var': [1, 2, 3, 4, np.nan, 6],
    'Categorical_Var': ['A', 'B', 'A', 'B', 'A', 'B']
}
# Crea un DataFrame
df = pd.DataFrame(data)
print(df)
   Numeric_Var Categorical_Var
0
           1.0
                              Α
           2.0
1
                              В
2
           3.0
                              Α
3
           4.0
                              В
4
           NaN
                              Α
5
           6.0
#calcola la media condizionata
conditional means =
df['Numeric_Var'].fillna(df.groupby('Categorical_Var')
```

```
['Numeric_Var'].transform('mean'))
#aggiorna la colonna numeric_var con la media condizionata
df['Numeric Var'] = conditional means
print(df)
#crea un graico a barre per mostrare la sedia condizionata per ogni
categoria
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.barplot(data=df, x='Categorical Var', y='Numeric Var',
errorbar=None) #errorbar = ci (confident interval)
plt.xlabel('Categorical Var')
plt.ylabel('Media Condizionata di Numeric Var')
plt.title('Media Condizionata delle Variabili numeriche per
categoria')
plt.show()
   Numeric_Var Categorical_Var
           1.0
           2.0
                             В
1
2
           3.0
                             Α
3
                             В
           4.0
4
           2.0
                             Α
5
           6.0
```

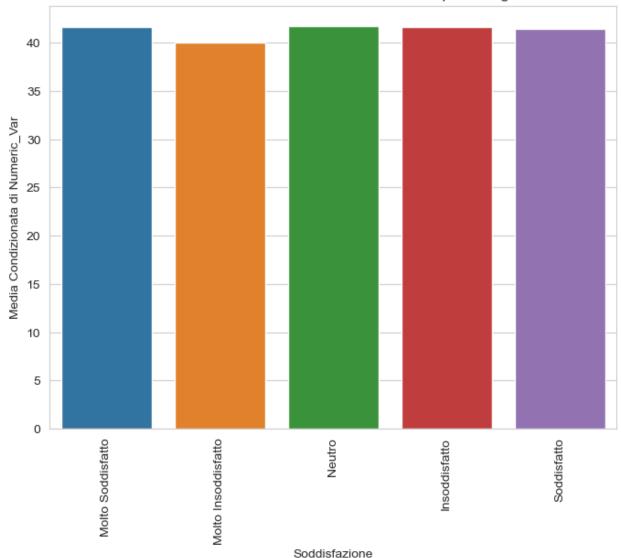
Media Condizionata delle Variabili numeriche per categoria



```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
# Genera dati casuali per l'esplorazione
np.random.seed(42)
data = {
    'Età': np.random.randint(18, 65, size=500),
    'Soddisfazione': np.random.choice(['Molto Soddisfatto',
'Soddisfatto', 'Neutro', 'Insoddisfatto', 'Molto Insoddisfatto'],
size=500)
}
df = pd.DataFrame(data)
print(df)
conditional means = df.groupby('Soddisfazione')
['Età'].transform('mean')
df['Numeric_Var'] = conditional_means
```

```
print(df)
# Crea un grafico a barre per mostrare la media condizionata per ogni
categoria
plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.barplot(data=df, x='Soddisfazione', y='Numeric Var',
errorbar=None)
plt.xlabel('Soddisfazione')
plt.ylabel('Media Condizionata di Numeric Var')
plt.title('Media Condizionata delle Variabili Numeriche per
Categoria')
plt.xticks(rotation=90)
plt.show()
     Età
                Soddisfazione
0
      56
            Molto Soddisfatto
1
      46
          Molto Insoddisfatto
2
      32
3
      60
                       Neutro
4
      25
          Molto Insoddisfatto
495
      37
            Molto Soddisfatto
496
      41
            Molto Soddisfatto
      29
            Molto Soddisfatto
497
498
      52
            Molto Soddisfatto
499
      50
            Molto Soddisfatto
[500 rows x 2 columns]
     Età
                Soddisfazione
                                Numeric Var
0
      56
            Molto Soddisfatto
                                  41.651376
1
      46
          Molto Insoddisfatto
                                  40.054054
2
      32
                       Neutro
                                  41.747368
3
      60
                       Neutro
                                  41.747368
4
          Molto Insoddisfatto
      25
                                  40.054054
            Molto Soddisfatto
495
      37
                                  41.651376
496
            Molto Soddisfatto
      41
                                  41.651376
497
      29
            Molto Soddisfatto
                                  41.651376
498
      52
            Molto Soddisfatto
                                  41.651376
499
      50
            Molto Soddisfatto
                                  41.651376
[500 rows x 3 columns]
```

Media Condizionata delle Variabili Numeriche per Categoria

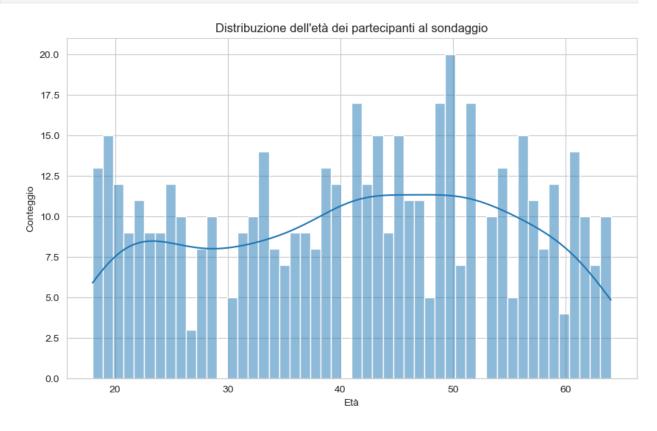


```
# Visualizza le prime righe del dataset
print(df.head())

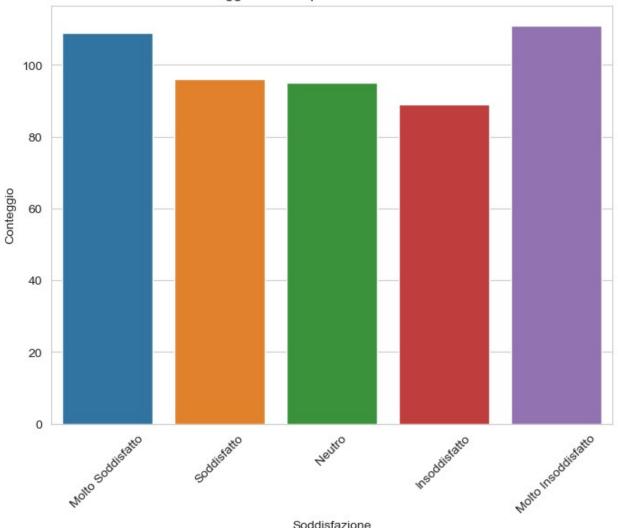
# Visualizza una distribuzione dell'età
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.histplot(df['Età'], bins=50, kde=True)
plt.title('Distribuzione dell\'età dei partecipanti al sondaggio')
plt.xlabel('Età')
plt.ylabel('Conteggio')
plt.show()

# Visualizza un conteggio delle risposte sulla soddisfazione
plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.countplot(x='Soddisfazione', data=df, order=['Molto Soddisfatto',
```

```
'Soddisfatto', 'Neutro', 'Insoddisfatto', 'Molto Insoddisfatto'])
plt.title('Conteggio delle risposte sulla soddisfazione')
plt.xlabel('Soddisfazione')
plt.ylabel('Conteggio')
plt.xticks(rotation=45)
plt.show()
   Età
               Soddisfazione
                                Numeric Var
0
    56
           Molto Soddisfatto
                                  41.651376
1
    46
        Molto Insoddisfatto
                                  40.054054
2
    32
                       Neutro
                                  41.747368
3
                                  41.747368
    60
                       Neutro
4
        Molto Insoddisfatto
    25
                                  40.054054
```



Conteggio delle risposte sulla soddisfazione



```
## import numpy as np
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

# Genera un dataset di esempio con variabili numeriche
np.random.seed(42)
data = pd.DataFrame(np.random.rand(100, 5), columns=['Var1', 'Var2', 'Var3', 'Var4', 'Var5'])

# Aggiungi alcune variabili categoriche generate casualmente
data['Categoria1'] = np.random.choice(['A', 'B', 'C'], size=100)
data['Categoria2'] = np.random.choice(['X', 'Y'], size=100)

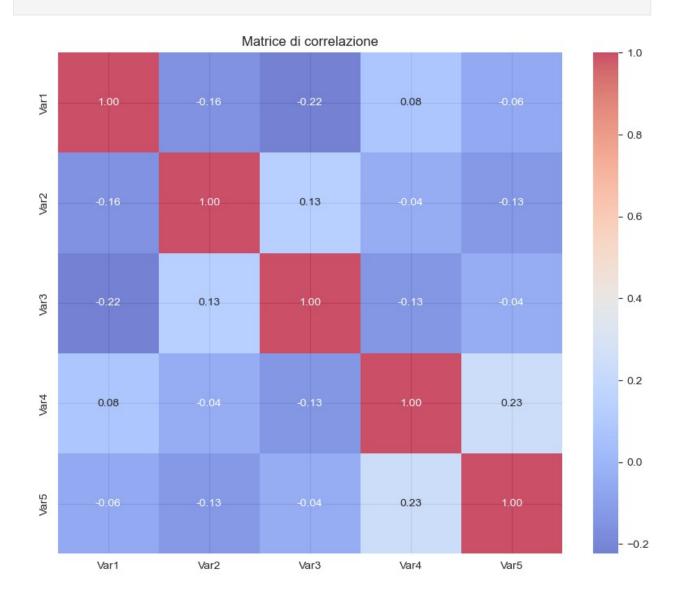
#calcola la matrice di correlazione tra tutte le variabili numerici
(correlazione = )
correlation_matrix = data.corr()
```

```
#visualizza la matrice di correlazione come heatmap
plt.figure(figsize=(10,8))
sns.heatmap(correlation_matrix, annot=True, cmap='coolwarm',
fmt=".2f", alpha=0.7)

plt.title('Matrice di correlazione')
plt.show()

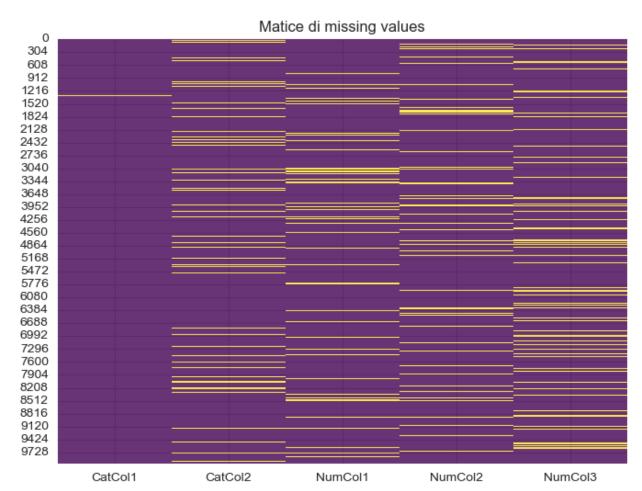
/var/folders/hm/gkr5jwq528304nzg_2t2dgq00000gn/T/
ipykernel_1347/1612240019.py:14: FutureWarning:
```

The default value of numeric_only in DataFrame.corr is deprecated. In a future version, it will default to False. Select only valid columns or specify the value of numeric_only to silence this warning.



```
import pandas as pd
import numpy as np
# Impostare il seed per rendere i risultati riproducibili
np.random.seed(41)
# Creare un dataframe vuoto
df = pd.DataFrame()
# Generare dati casuali
n rows = 10000
d\overline{f}['CatColl'] = np.random.choice(['A', 'B', 'C'], size=n_rows)
df['CatCol2'] = np.random.choice(['X', 'Y'], size=n rows)
df['NumCol1'] = np.random.randn(n rows)
df['NumCol2'] = np.random.randint(1, 100, size=n_rows)
df['NumCol3'] = np.random.uniform(0, 1, size=n rows)
# Calcolare il numero totale di missing values desiderati
total missing values = int(0.03 * n rows * len(df.columns))
# Introdurre missing values casuali
for column in df.columns:
    num missing values = np.random.randint(0, total missing values +
1)
    missing indices = np.random.choice(n rows,
size=num missing values, replace=False)
    df.loc[missing indices, column] = np.nan
df
     CatCol1 CatCol2
                       NumCol1 NumCol2
                                           NumCol3
                 NaN 0.440877
                                   49.0
                                         0.246007
0
           Α
                  Y 1.945879
1
           Α
                                   28.0
                                         0.936825
2
           C
                   X 0.988834
                                   42.0
                                         0.751516
3
           Α
                   Y -0.181978
                                   73.0
                                         0.950696
4
           В
                   X 2.080615
                                   74.0
                                         0.903045
           C
                   Y 1.352114
                                         0.728445
9995
                                   61.0
9996
                   Y 1.143642
           C
                                   67.0
                                         0.605930
           Α
                   X -0.665794
9997
                                   54.0
                                         0.071041
9998
           C
                   Y 0.004278
                                   NaN
                                               NaN
                   X 0.622473
9999
           Α
                                   95.0
                                         0.751384
[10000 \text{ rows } x \text{ 5 columns}]
#identificazione delle righe con dati mancati
righe con dati mancanti = df[df.isnull().any(axis=1)]
len(righe con dati mancanti)
3648
```

```
missing percent = (df.isnull().sum() / len(df) * 100)
missing_percent
CatCol1
            0.29
CatCol2
           10.63
           9.67
NumCol1
NumCol2
           10.48
NumCol3
           12.69
dtype: float64
missing matrix = df.isnull()
#crea una heatmap colorata
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.heatmap(missing_matrix, cmap='viridis', cbar=False,alpha=0.8)
plt.title('Matice di missing values')
plt.show()
```



I missing values

Immaginate di avere una lista di dati, come altezza di persone o temperatura di città. A volte, però, alcuni dati possono mancare o essere incompleti. Questi sono i "missing values"! Ad esempio, se stiamo misurando l'altezza di alcune persone e per una persona non abbiamo questa informazione, abbiamo un "missing value".

Metodo dell'eliminazione: Immagina di avere una lista di persone con informazioni su nome, età e altezza. Se una persona ha almeno una di queste informazioni mancante, invece di cercare di riempire solo quel dato mancante, puoi scegliere di buttare via l'intera riga. È come se, se anche solo una parte del biglietto di un concerto manca, non ti lasciano entrare affatto.

Questo metodo semplifica l'analisi perché non devi preoccuparti dei singoli dati mancanti. Ma, c'è il rischio che buttando via tutta la riga, possiamo perdere informazioni importanti su altre cose. Ad esempio, se buttiamo via l'intera riga solo perché non sappiamo l'età di qualcuno, potremmo perdere anche informazioni su nome e altezza che potrebbero essere utili.

Metodo del riempimento: Un'altra strategia è quella di riempire i "missing values" con dei valori approssimati o medi. Questo significa sostituire i dati mancanti con altri dati simili o con la media degli altri dati disponibili. Ad esempio, se non conosciamo l'altezza di una persona, potremmo decidere di usare l'altezza media delle altre persone nel nostro gruppo.

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import seaborn as sns
# Genera dati di esempio
data = {
    'Numeric_Var': [1, 2, 3, 4, np.nan, 6],
    'Categorical_Var': ['A', 'B', 'A', 'B', 'A', 'B']
}
# Crea un DataFrame
df = pd.DataFrame(data)
print(df)
   Numeric Var Categorical Var
0
           1.0
                              Α
1
           2.0
                              В
2
           3.0
                              Α
3
           4.0
                              В
4
           NaN
                              Α
5
           6.0
                              В
```

1. Importazione delle librerie:

- import pandas as pd: Importa la libreria Pandas con l'alias pd.
- import matplotlib.pyplot as plt: Importa il modulo pyplot dalla libreria Matplotlib con l'alias plt.

- import numpy as np: Importa la libreria NumPy con l'alias np.
- import seaborn as sns: Importa la libreria Seaborn con l'alias sns.

2. Generazione dei dati di esempio:

Viene creato un dizionario data che contiene due chiavi: 'Numeric_Var' e
 'Categorical_Var'. La chiave 'Numeric_Var' contiene una lista di valori numerici, mentre la chiave 'Categorical_Var' contiene una lista di valori categorici.

3. Creazione del DataFrame:

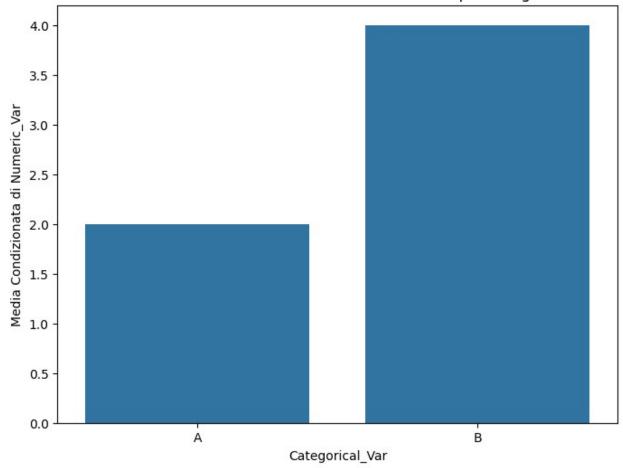
 Viene creato un DataFrame df utilizzando il dizionario data, dove le chiavi diventano i nomi delle colonne e i valori diventano i dati nel DataFrame.

4. Stampa del DataFrame:

 Viene utilizzata la funzione print (df) per stampare il DataFrame df, mostrando così i dati generati.

```
#calcola la media condizionata
conditional means =
df['Numeric Var'].fillna(df.groupby('Categorical Var')
['Numeric_Var'].transform('mean'))
#aggiorna la colonna numeric var con la media condizionata
df['Numeric Var'] = conditional means
print(df)
#crea un graico a barre per mostrare la sedia condizionata per ogni
categoria
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.barplot(data=df, x='Categorical Var', y='Numeric Var',
errorbar=None) #errorbar = ci (confident interval)
plt.xlabel('Categorical Var')
plt.vlabel('Media Condizionata di Numeric Var')
plt.title('Media Condizionata delle Variabili numeriche per
categoria')
plt.show()
   Numeric Var Categorical Var
0
           1.0
                             В
1
           2.0
2
           3.0
                             Α
3
                             В
           4.0
4
           2.0
                             Α
5
           6.0
                             B
```

Media Condizionata delle Variabili numeriche per categoria



1. Calcolo della media condizionata:

- Viene utilizzata la funzione fillna() per sostituire i valori mancanti nella colonna Numeric_Var con la media condizionata di Numeric_Var per ciascuna categoria di Categorical_Var. Questo viene ottenuto tramite la funzione groupby() che raggruppa i dati per Categorical_Var e transform('mean') che calcola la media per ogni gruppo.
- Il risultato è assegnato alla variabile conditional means.

2. Aggiornamento della colonna Numeric Var:

 La colonna Numeric_Var nel DataFrame df viene aggiornata con i valori della media condizionata calcolata in precedenza.

3. Stampa del DataFrame aggiornato:

 Viene utilizzata la funzione print (df) per mostrare il DataFrame df con la colonna Numeric Var aggiornata.

4. Creazione di un grafico a barre:

Viene creato un grafico a barre utilizzando la libreria Seaborn (sns.barplot())
per visualizzare la media condizionata della variabile numerica Numeric_Var per
ogni categoria di Categorical_Var.

- Le barre rappresentano la media condizionata e vengono mostrate divise per categoria.
- Gli error bar non vengono visualizzati (errorbar=None).
- Viene aggiunta un'etichetta sull'asse x (plt.xlabel('Categorical_Var')) e sull'asse y (plt.ylabel('Media Condizionata di Numeric Var')).
- Viene aggiunto un titolo al grafico (plt.title ('Media Condizionata delle Variabili numeriche per categoria')).

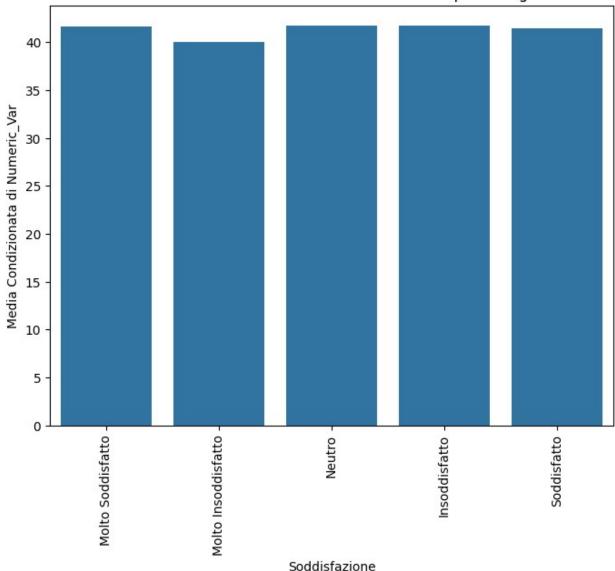
5. Visualizzazione del grafico:

Il grafico a barre viene visualizzato utilizzando la funzione plt.show().

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
# Genera dati casuali per l'esplorazione
np.random.seed(42)
data = {
    'Età': np.random.randint(18, 65, size=500),
    'Soddisfazione': np.random.choice(['Molto Soddisfatto',
'Soddisfatto', 'Neutro', 'Insoddisfatto', 'Molto Insoddisfatto'],
size=500)
}
df = pd.DataFrame(data)
print(df)
conditional means = df.groupby('Soddisfazione')
['Età'].transform('mean')
df['Numeric Var'] = conditional means
print(df)
# Crea un grafico a barre per mostrare la media condizionata per ogni
categoria
plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.barplot(data=df, x='Soddisfazione', y='Numeric Var',
errorbar=None)
plt.xlabel('Soddisfazione')
plt.ylabel('Media Condizionata di Numeric Var')
plt.title('Media Condizionata delle Variabili Numeriche per
Categoria')
plt.xticks(rotation=90)
plt.show()
     Età
                Soddisfazione
0
      56
            Molto Soddisfatto
1
      46 Molto Insoddisfatto
2
      32
                       Neutro
3
      60
                       Neutro
```

```
4
      25
          Molto Insoddisfatto
495
      37
            Molto Soddisfatto
            Molto Soddisfatto
496
      41
497
      29
            Molto Soddisfatto
      52
            Molto Soddisfatto
498
499
      50
            Molto Soddisfatto
[500 rows x 2 columns]
     Età
                 Soddisfazione
                                 Numeric Var
            Molto Soddisfatto
      56
                                   41.651376
1
      46
          Molto Insoddisfatto
                                   40.054054
2
      32
                        Neutro
                                   41.747368
3
      60
                        Neutro
                                   41.747368
4
      25
          Molto Insoddisfatto
                                   40.054054
. .
     . . .
                                         . . .
495
      37
            Molto Soddisfatto
                                   41.651376
            Molto Soddisfatto
496
      41
                                   41.651376
497
      29
            Molto Soddisfatto
                                   41.651376
498
      52
            Molto Soddisfatto
                                   41.651376
            Molto Soddisfatto
499
      50
                                   41.651376
[500 rows x 3 columns]
```





1. Generazione dei dati casuali:

- Viene impostato il seed per la generazione di numeri casuali utilizzando np. random. seed (42).
- Viene creato un dizionario data che contiene due chiavi: 'Età' e 'Soddisfazione'. La chiave 'Età' contiene un array di età generate casualmente tra 18 e 65 anni utilizzando il metodo np.random.randint(). La chiave 'Soddisfazione' contiene un array di livelli di soddisfazione generati casualmente tra 'Molto Soddisfatto', 'Soddisfatto', 'Neutro', 'Insoddisfatto', e 'Molto Insoddisfatto' utilizzando il metodo np.random.choice().

2. Creazione del DataFrame:

 Viene creato un DataFrame df utilizzando il dizionario data, dove le chiavi diventano i nomi delle colonne e i valori diventano i dati nel DataFrame.

3. Calcolo della media condizionata:

- Viene utilizzata la funzione groupby () per raggruppare i dati per livello di soddisfazione.
- Viene applicata la funzione transform ('mean') per calcolare la media dell'età per ciascun gruppo di soddisfazione.
- I risultati sono assegnati alla variabile conditional means.

4. Aggiornamento del DataFrame:

 Viene creata una nuova colonna nel DataFrame df chiamata 'Numeric_Var' e riempita con i valori della media condizionata calcolata in precedenza.

5. Creazione di un grafico a barre:

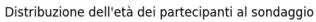
- Viene creato un grafico a barre utilizzando la libreria Seaborn (sns.barplot ())
 per visualizzare la media condizionata della variabile numerica 'Numeric_Var' per
 ogni categoria di 'Soddisfazione'.
- Le barre rappresentano la media condizionata e vengono mostrate divise per categoria.
- Gli error bar non vengono visualizzati (errorbar=None).
- Viene aggiunta un'etichetta sull'asse x (plt.xlabel('Soddisfazione')) e sull'asse y (plt.ylabel('Media Condizionata di Numeric_Var')).
- Viene aggiunto un titolo al grafico (plt.title ('Media Condizionata delle Variabili Numeriche per Categoria')).
- Le etichette sull'asse x vengono ruotate di 90 gradi per una migliore leggibilità (plt.xticks(rotation=90)).

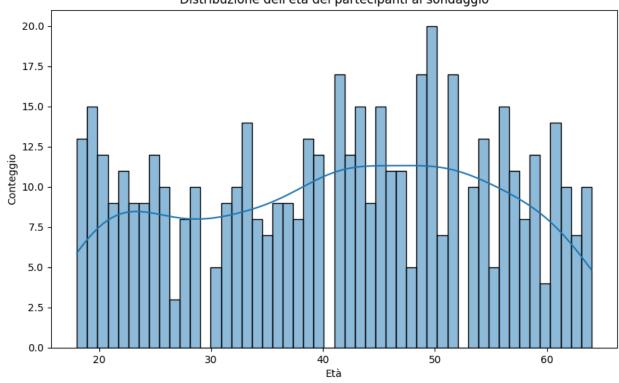
6. Visualizzazione del grafico:

Il grafico a barre viene visualizzato utilizzando la funzione plt.show().

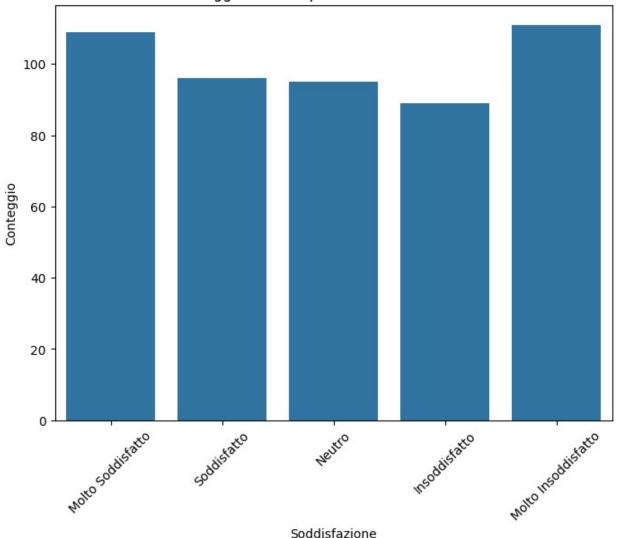
```
# Visualizza le prime righe del dataset
print(df.head())
# Visualizza una distribuzione dell'età
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.histplot(df['Età'], bins=50, kde=True)
plt.title('Distribuzione dell\'età dei partecipanti al sondaggio')
plt.xlabel('Età')
plt.ylabel('Conteggio')
plt.show()
# Visualizza un conteggio delle risposte sulla soddisfazione
plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.countplot(x='Soddisfazione', data=df, order=['Molto Soddisfatto',
'Soddisfatto', 'Neutro', 'Insoddisfatto', 'Molto Insoddisfatto'])
plt.title('Conteggio delle risposte sulla soddisfazione')
plt.xlabel('Soddisfazione')
plt.vlabel('Conteggio')
plt.xticks(rotation=45)
plt.show()
   Età
              Soddisfazione
                             Numeric Var
    56
          Molto Soddisfatto
                               41.651376
0
1
    46 Molto Insoddisfatto
                               40.054054
```

2	32	Neutro	41.747368
3	60	Neutro	41.747368
4	25	Molto Insoddisfatto	40.054054





Conteggio delle risposte sulla soddisfazione



1. Visualizzazione delle prime righe del dataset

Il codice utilizza la funzione print (df.head()) per mostrare le prime righe del dataset df, consentendo una rapida visualizzazione dei dati.

1. Distribuzione dell'età dei partecipanti al sondaggio

Viene creato un istogramma della distribuzione dell'età dei partecipanti al sondaggio utilizzando la libreria Seaborn. Di seguito sono i passaggi principali:

- Viene creato un nuovo grafico utilizzando plt.figure(figsize=(10, 6)), specificando le dimensioni della figura.
- Si utilizza sns.histplot() per creare l'istogramma della distribuzione dell'età (df['Età']). bins=50 specifica il numero di bin utilizzati per l'istogramma, mentre kde=True aggiunge una stima della densità kernel.

- Si aggiungono titoli e etichette all'istogramma utilizzando le funzioni di plt.title(), plt.xlabel() e plt.ylabel().
- Infine, il grafico viene mostrato utilizzando plt.show().
- 1. Conteggio delle risposte sulla soddisfazione

Viene creato un grafico a barre per visualizzare il conteggio delle risposte sulla soddisfazione dei partecipanti al sondaggio. Di seguito sono i passaggi principali:

- Viene creato un nuovo grafico utilizzando plt.figure(figsize=(8, 6)), specificando le dimensioni della figura.
- Si utilizza sns.countplot() per creare il conteggio delle risposte sulla soddisfazione (x='Soddisfazione'). order specifica l'ordine delle categorie sull'asse x.
- Si aggiungono titoli e etichette al grafico utilizzando le funzioni di plt.title(), plt.xlabel() e plt.ylabel().
- Le etichette sull'asse x vengono ruotate di 45 gradi per una migliore leggibilità utilizzando plt.xticks (rotation=45).
- Infine, il grafico viene mostrato utilizzando plt.show().

```
## import numpy as np
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
# Genera un dataset di esempio con variabili numeriche
np.random.seed(42)
data = pd.DataFrame(np.random.rand(100, 5), columns=['Var1', 'Var2',
'Var3', 'Var4', 'Var5'])
# Aggiungi alcune variabili categoriche generate casualmente
data['Categoria1'] = np.random.choice(['A', 'B', 'C'], size=100)
data['Categoria2'] = np.random.choice(['X', 'Y'], size=100)
#calcola la matrice di correlazione tra tutte le variabili numerici
(correlazione = )
correlation matrix = data.corr()
#visualizza la matrice di correlazione come heatmap
plt.figure(figsize=(10,8))
sns.heatmap(correlation matrix, annot=True, cmap='coolwarm',
fmt=".2f", alpha=0.7)
plt.title('Matrice di correlazione')
plt.show()
ValueError
                                          Traceback (most recent call
last)
Cell In[9], line 14
```

```
11 data['Categoria2'] = np.random.choice(['X', 'Y'], size=100)
     13 #calcola la matrice di correlazione tra tutte le variabili
numerici (correlazione = )
---> 14 correlation matrix = data.corr()
     16 #visualizza la matrice di correlazione come heatmap
     17 plt.figure(figsize=(10,8))
File c:\Users\Utente\AppData\Local\Programs\Python\Python310\lib\site-
packages\pandas\core\frame.py:10707, in DataFrame.corr(self, method,
min periods, numeric only)
  10705 cols = data.columns
 10706 \text{ idx} = \text{cols.copy()}
> 10707 mat = data.to numpy(dtype=float, na value=np.nan, copy=False)
  10709 if method == "pearson":
  10710 correl = libalgos.nancorr(mat, minp=min periods)
File c:\Users\Utente\AppData\Local\Programs\Python\Python310\lib\site-
packages\pandas\core\frame.py:1892, in DataFrame.to numpy(self, dtype,
copy, na value)
   1890 if dtype is not None:
   1891 dtype = np.dtype(dtype)
-> 1892 result = self. mgr.as array(dtype=dtype, copy=copy,
na value=na value)
   1893 if result.dtype is not dtype:
  result = np.array(result, dtype=dtype, copy=False)
File c:\Users\Utente\AppData\Local\Programs\Python\Python310\lib\site-
packages\pandas\core\internals\managers.py:1656, in
BlockManager.as array(self, dtype, copy, na value)
   1654
                arr.flags.writeable = False
```

```
1655 else:
-> 1656
            arr = self. interleave(dtype=dtype, na value=na value)
            # The underlying data was copied within interleave, so no
   1657
need
           # to further copy if copy=True or setting na value
  1658
   1660 if na value is lib.no default:
File c:\Users\Utente\AppData\Local\Programs\Python\Python310\lib\site-
packages\pandas\core\internals\managers.py:1715, in
BlockManager. interleave(self, dtype, na value)
   1713
            else:
   1714
                arr = blk.get values(dtype)
-> 1715
            result[rl.indexer] = arr
            itemmask[rl.indexer] = 1
  1716
  1718 if not itemmask.all():
ValueError: could not convert string to float: 'B'
```

1. Generazione del Dataset e Calcolo della Matrice di Correlazione

Il codice fornito genera un dataset di esempio con variabili numeriche e categoriche, quindi calcola la matrice di correlazione tra le variabili numeriche e visualizza questa matrice come una heatmap utilizzando Seaborn.

- 1. Generazione del Dataset
- Viene importata la libreria NumPy con l'alias np, Seaborn con l'alias sns, e Matplotlib con l'alias plt.
- Viene generato un dataset di esempio data utilizzando np. random. rand () per generare valori casuali per 100 righe e 5 colonne, che vengono poi assegnate alle colonne 'Var1', 'Var2', 'Var3', 'Var4', e 'Var5'.
- Vengono aggiunte due variabili categoriche casuali al dataset: 'Categoria1' che contiene valori 'A', 'B', o 'C', e 'Categoria2' che contiene valori 'X' o 'Y'.
- 1. Calcolo della Matrice di Correlazione
- Viene calcolata la matrice di correlazione tra tutte le variabili numeriche utilizzando il metodo .corr() su data. Il risultato è assegnato alla variabile correlation matrix.

- 1. Visualizzazione della Matrice di Correlazione
- Viene creato un nuovo grafico utilizzando plt.figure(figsize=(10,8)), specificando le dimensioni della figura.
- Si utilizza sns.heatmap() per visualizzare la matrice di correlazione come una heatmap. Gli argomenti annot=True mostrano i valori della correlazione all'interno delle celle, cmap='coolwarm' imposta la mappa dei colori a sfumature di blu e rosso, fmt=".2f" formatta i valori annotati con due cifre decimali, e alpha=0.7 imposta la trasparenza della heatmap.
- Si aggiunge un titolo al grafico utilizzando plt.title().
- Infine, il grafico viene mostrato utilizzando plt.show().

```
import pandas as pd
import numpy as np
# Impostare il seed per rendere i risultati riproducibili
np.random.seed(41)
# Creare un dataframe vuoto
df = pd.DataFrame()
# Generare dati casuali
n rows = 10000
df['CatCol1'] = np.random.choice(['A', 'B', 'C'], size=n_rows)
df['CatCol2'] = np.random.choice(['X', 'Y'], size=n_rows)
df['NumCol1'] = np.random.randn(n rows)
df['NumCol2'] = np.random.randint(1, 100, size=n rows)
df['NumCol3'] = np.random.uniform(0, 1, size=n rows)
# Calcolare il numero totale di missing values desiderati
total missing values = int(0.03 * n rows * len(df.columns))
# Introdurre missing values casuali
for column in df.columns:
    num missing values = np.random.randint(0, total missing values +
1)
    missing indices = np.random.choice(n rows,
size=num missing values, replace=False)
    df.loc[missing indices, column] = np.nan
df
```

- 1. **Impostazione del seed**: Il seed di NumPy viene impostato a 41 per rendere i risultati riproducibili.
- 2. **Creazione del DataFrame**: Viene creato un DataFrame vuoto chiamato df.
- 3. **Generazione di dati casuali**: Viene generato un numero specificato di righe di dati casuali per le colonne CatCol1, CatCol2, NumCol1, NumCol2, e NumCol3. Le colonne CatCol1 e CatCol2 contengono valori casuali selezionati da un insieme di categorie, mentre le colonne NumCol1, NumCol2, e NumCol3 contengono numeri casuali generati da diverse distribuzioni.

4. Introduzione di valori mancanti: Viene calcolato il numero totale di valori mancanti desiderati, corrispondente al 3% del totale dei valori nel DataFrame. Successivamente, vengono introdotti valori mancanti casuali nelle colonne del DataFrame. Per ciascuna colonna, viene scelto un numero casuale di valori mancanti, e vengono selezionati casualmente degli indici di riga dove impostare i valori mancanti utilizzando np.nan.

percentuale dei missing values

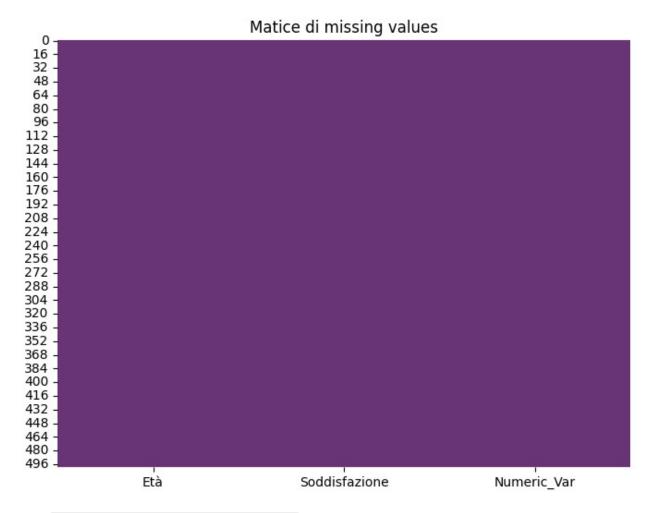
```
#identificazione delle righe con dati mancati
righe_con_dati_mancanti = df[df.isnull().any(axis=1)]
len(righe_con_dati_mancanti)
```

- 1. df.isnull().any(axis=1): Questa parte del codice restituisce una serie booleana che indica per ogni riga se contiene almeno un valore mancante (True) o meno (False). Il metodo isnull() restituisce un DataFrame booleano con lo stesso indice e colonne del DataFrame originale, dove ogni valore è True se il valore corrispondente nel DataFrame originale è mancante (NaN), altrimenti False. Il metodo any(axis=1) restituisce True se almeno un valore nella riga è True (quindi se almeno un valore nella riga è mancante), altrimenti False.
- 2. df[df.isnull().any(axis=1)]: Questa parte del codice seleziona le righe del DataFrame df in cui almeno un valore è mancante. Utilizza la serie booleana restituita dalla parte precedente del codice per selezionare le righe corrispondenti.
- 3. len(righe_con_dati_mancanti): Questa parte del codice calcola la lunghezza (il numero di righe) del DataFrame righe_con_dati_mancanti, cioè il numero di righe nel DataFrame df che contengono almeno un valore mancante. Il risultato rappresenta il conteggio delle righe con dati mancanti nel DataFrame originale.

1. df.isnull().sum(): Questa parte del codice restituisce una Serie che contiene il numero di valori mancanti per ciascuna colonna del DataFrame df. Il metodo isnull() restituisce un DataFrame booleano con gli stessi indici e colonne del DataFrame originale, dove ogni valore è True se il valore corrispondente nel DataFrame originale è mancante (NaN), altrimenti False. Il metodo sum() calcola la somma dei valori True lungo l'asse 0 (per le colonne), restituendo il numero di valori mancanti per ciascuna colonna.

- 2. len(df): Restituisce il numero totale di righe nel DataFrame df.
- 3. df.isnull().sum() / len(df) * 100: Questa parte del codice calcola la percentuale di valori mancanti per ciascuna colonna dividendo il numero di valori mancanti per ciascuna colonna (df.isnull().sum()) per il numero totale di righe nel DataFrame (len(df)), moltiplicando quindi per 100 per ottenere la percentuale.

```
missing_matrix = df.isnull()
#crea una heatmap colorata
plt.figure(figsize=(8,6))
sns.heatmap(missing_matrix, cmap='viridis', cbar=False,alpha=0.8)
plt.title('Matice di missing values')
plt.show()
```



1. missing_matrix = df.isnull(): Questa linea di codice crea una nuova variabile chiamata missing_matrix che contiene un DataFrame booleano con gli stessi indici e colonne del DataFrame originale df. Ogni valore nella missing_matrix è True se il valore corrispondente nel DataFrame originale è mancante (NaN), altrimenti è False.

- 2. plt.figure(figsize=(8,6)): Questo codice crea una nuova figura per il grafico con una dimensione di larghezza 8 pollici e altezza 6 pollici utilizzando plt.figure(figsize=(8,6)).
- 3. sns.heatmap(missing_matrix, cmap='viridis', cbar=False,alpha=0.8): Questa parte del codice crea la heatmap utilizzando Seaborn (sns). Il parametro missing_matrix è la matrice dei valori mancanti ottenuta utilizzando df.isnull(). cmap='viridis' specifica la mappa dei colori da utilizzare per la heatmap. cbar=False rimuove la barra dei colori dalla heatmap. alpha=0.8 imposta la trasparenza della heatmap.
- 4. plt.title('Matrice di missing values'): Aggiunge un titolo alla heatmap.
- 5. plt.show(): Mostra la heatmap.