▼ 6. Домашнее задание по теме

Визуализация данных (MatPlotLib)

Формулировка задания:

С помощью фреймворка MatPlotLib визуализировать результаты аналитики из домашнего задания №5.

Планируемый результат:

В ноутбуке Colab под каждой аналитическим исследованием имеется графическое изображение результатов исследования

Описания плана работы:

Открыть ноутбук в Colab из ДЗ №5. Результаты п.8 с помощью matplotlib визуализировать. Пример: Количество выживших и умерших в зависимости от возраста (*возраст берется в интервалах 10 лет)

Перечень инструментов, необходимых для реализации деятельности:

- 1) Google Colab https://colab.research.google.com/
- 2) Matplotlib

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

#чтоб не подключать диск с датасетом, загружаю по ссылке
import gdown
shareUrl = 'https://drive.google.com/file/d/1HtY8F6wKSBVn8CKSOOGmVDsynlAwhI7f/view?usp=sharing'
token = shareUrl[32:shareUrl.find('/view?usp=sharing')]
url = f'https://drive.google.com/uc?export=download&id={token}'
```

```
Downloading...
From: <a href="https://drive.google.com/uc?export=download&id=1HtY8F6wKSBVn8CKS00GmVDsynlAwhI7f">https://drive.google.com/uc?export=download&id=1HtY8F6wKSBVn8CKS00GmVDsynlAwhI7f</a>
To: /content/Titanic-Dataset.csv
100%| 61.2k/61.2k [00:00<00:00, 3.57MB/s]
```

загрузка данных
df = pd.read_csv('/content/Titanic-Dataset.csv')
df.head()

'Titanic-Dataset.csv'

gdown.download(url, 'Titanic-Dataset.csv', quiet=False)

F	PassengerId	Survived	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Cabin	Embarked
0	1	0	3	Braund, Mr. Owen Harris	male	22.0	1	0	A/5 21171	7.2500	NaN	S
1	2	1	1	Cumings, Mrs. John Bradley (Florence Briggs Th	female	38.0	1	0	PC 17599	71.2833	C85	С
2	3	1	3	Heikkinen, Miss. Laina	female	26.0	0	0	STON/O2. 3101282	7.9250	NaN	S
3	4	1	1	Futrelle, Mrs. Jacques Heath (Lily May Peel)	female	35.0	1	0	113803	53.1000	C123	S

4. Определить количество пустых ячеек print(df.isna().sum()) print(f'Total: {df.isna().sum().sum()}')

PassengerId	0
Survived	0
Pclass	0
Name	0
Sex	0
Age	177
SibSp	0
Parch	0
Ticket	0
Fare	0
Cabin	687
Embarked	2
dtype: int64	

dtype: int64 Total: 866

```
# посмотрим информацию по таблице
print(df.info())
     <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
     RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
     Data columns (total 12 columns):
          Column
                       Non-Null Count Dtype
          PassengerId 891 non-null
                                       int64
          Survived
                       891 non-null
      1
                                       int64
          Pclass
      2
                       891 non-null
                                       int64
                                       object
          Name
                       891 non-null
                       891 non-null
      4
          Sex
                                       object
                       714 non-null
                                       float64
          Age
          SibSp
                       891 non-null
                                       int64
      6
                                       int64
          Parch
                       891 non-null
                       891 non-null
      8
          Ticket
                                       object
          Fare
                       891 non-null
                                       float64
      9
                       204 non-null
      10 Cabin
                                       object
                       889 non-null
                                       object
      11 Embarked
     dtypes: float64(2), int64(5), object(5)
     memory usage: 83.7+ KB
     None
# 5. *Заполнить пустые ячейки используя любую логику замещения данных
# 6. Если пункт 5 не выполнен, то удалить строки имеющие пустые ячейки.
# для возраста возьмем среднее значение
# для порта первое значение
# каюту удалим т.к. большая часть значений пустая
df = df.fillna({'Age' : df.Age.mean()})
df = df.drop(labels='Cabin', axis=1)
df = df.fillna(method='ffill')
print(df.isna().sum())
     PassengerId
                    0
     Survived
                    0
     Pclass
                    0
                    0
     Name
                    0
     Sex
                    0
     Age
     SibSp
                    0
                    0
     Parch
```

0

0

Ticket

dtype: int64

Fare Embarked

	PassengerId	Survived	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare
0	1	0	3	Braund, Mr. Owen Harris	male	22.000000	1	0	A/5 21171	7.2500
1	2	1	1	Cumings, Mrs. John Bradley (Florence Briggs Th	female	38.000000	1	0	PC 17599	71.2833
2	3	1	3	Heikkinen, Miss. Laina	female	26.000000	0	0	STON/O2. 3101282	7.9250
3	4	1	1	Futrelle, Mrs. Jacques Heath (Lily May Peel)	female	35.000000	1	0	113803	53.1000
4	5	0	3	Allen, Mr. William Henry	male	35.000000	0	0	373450	8.0500
886	887	0	2	Montvila, Rev. Juozas	male	27.000000	0	0	211536	13.0000
887	888	1	1	Graham, Miss. Margaret Edith	female	19.000000	0	0	112053	30.0000
888	889	0	3	Johnston, Miss. Catherine Helen "Carrie"	female	29.699118	1	2	W./C. 6607	23.4500
889	890	1	1	Behr, Mr. Karl Howell	male	26.000000	0	0	111369	30.0000
890	891	0	3	Dooley, Mr. Patrick	male	32.000000	0	0	370376	7.7500

891 rows × 12 columns

df.describe(include = 'all')

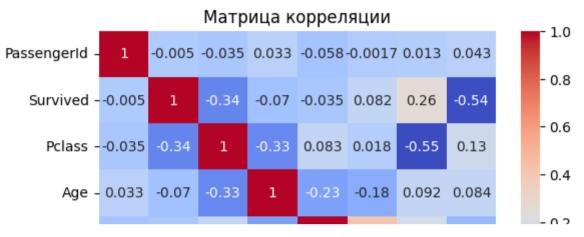
	PassengerId	Survived	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Embarked	
count	891.000000	891.000000	891.000000	891	891	891.000000	891.000000	891.000000	891	891.000000	891	8!
unique	NaN	NaN	NaN	891	2	NaN	NaN	NaN	681	NaN	3	
top	NaN	NaN	NaN	Braund, Mr. Owen Harris	male	NaN	NaN	NaN	347082	NaN	S	
freq	NaN	NaN	NaN	1	577	NaN	NaN	NaN	7	NaN	644	
mean	446.000000	0.383838	2.308642	NaN	NaN	29.699118	0.523008	0.381594	NaN	32.204208	NaN	
std	257.353842	0.486592	0.836071	NaN	NaN	13.002015	1.102743	0.806057	NaN	49.693429	NaN	
min	1.000000	0.000000	1.000000	NaN	NaN	0.420000	0.000000	0.000000	NaN	0.000000	NaN	
25%	223.500000	0.000000	2.000000	NaN	NaN	22.000000	0.000000	0.000000	NaN	7.910400	NaN	

^{# 8. *}C помощью аналитики определить влияние всех признаков на признак Survived (выживание).

```
# вывод корреляционной матрицы sns.heatmap(matrix_corr, annot=True, cmap='coolwarm'); plt.title("Матрица корреляции") plt.show()
```

[#] потстроим матрицу корреляций
matrix_corr = df.corr();

<ipython-input-30-3b745cd5fda3>:3: FutureWarning: The default value of numeric_only in DataFrame.corr is deprecated. In a future version,
 matrix_corr = df.corr();



```
print('При общем отношении ж-м')
print(df.groupby(['Sex']).size().transform(lambda x: x/x.sum()))
print('Среди выживших явно преобладает количество женщин')
print(df.groupby(['Survived', 'Sex']).size().transform(lambda x: x/x.sum()))
```

```
При общем отношении ж-м
Sex
female
          0.352413
male
          0.647587
dtype: float64
Среди выживших явно преобладает количество женщин
Survived Sex
0
          female
                    0.090909
          male
                    0.525253
                    0.261504
1
          female
                    0.122334
          male
dtype: float64
```

```
df.groupby(['Survived', 'Sex']).size().transform(lambda x: x/x.sum()).plot()
```

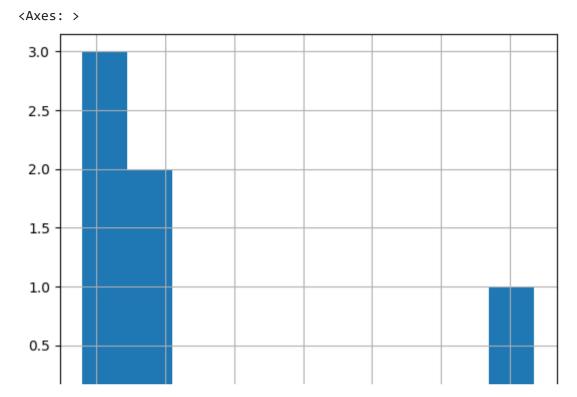
```
<Axes: xlabel='Survived,Sex'>
      0.5
      0.4
      0.3
      0.2
print('Схожая ситуация наблюдается по соотношениям выживших пассажиров более дорогого класса')
print(df.groupby(['Pclass']).size().transform(lambda x: x/x.sum()))
print(df.groupby(['Survived', 'Pclass']).size().transform(lambda x: x/x.sum()))
     Схожая ситуация наблюдается по соотношениям выживших пассажиров более дорогого класса
     Pclass
          0.242424
          0.206510
          0.551066
     dtype: float64
     Survived Pclass
               1
                         0.089787
               2
                         0.108866
                         0.417508
     1
                         0.152637
```

```
df.groupby(['Survived', 'Pclass']).size().transform(lambda x: x/x.sum()).hist()
```

0.0976430.133558

2

dtype: float64



```
print(df.groupby(['Parch']).size())
print(df.groupby(['Survived', 'Parch']).size())
print(df.groupby(['Survived', 'Parch']).size() / df.groupby(['Parch']).size())
print('Количество выживших одиночек - по отношению к изначальному их числу, наоборт показывает меньший процент выживания по сравнению с людей с
```

0	678							
1	118							
2	80							
3	5							
4	4							
5	5							
6	1							
dty	dtype: int64							
Sur	vivod	Parch						
Jui	VIVEU	raitii						
0	viveu	0	445					
	viveu		445 53					
	viveu	0						
	viveu	0 1	53					
	viveu	0 1 2	53 40					
	vived	0 1 2 3	53 40 2					
	vived	0 1 2 3 4	53 40 2 4					

Parch

```
1
                    65
                    40
          2
          3
                     3
          5
                     1
dtype: int64
Survived Parch
0
          0
                   0.656342
          1
                   0.449153
          2
                   0.500000
                   0.400000
          3
                   1.000000
                   0.800000
                   1.000000
1
                   0.343658
          1
                   0.550847
                   0.500000
                   0.600000
          3
          5
                   0.200000
```

0

233

dtype: float64

Количество выживших одиночек - по отношению к изначальному их числу, наоборт показывает меньший процент выживания по сравнению с людей с



1

plt.violinplot(df.groupby(['Survived', 'Parch']).size())

```
{'bodies': [<matplotlib.collections.PolyCollection at 0x790349883ca0>],
      'cmaxes': <matplotlib.collections.LineCollection at 0x790349883c40>,
      'cmins': <matplotlib.collections.LineCollection at 0x790349880940>,
      'cbars': <matplotlib.collections.LineCollection at 0x7903498a4520>}
      400
print(df.groupby(['SibSp']).size())
print(df.groupby(['Survived', 'SibSp']).size())
print(df.groupby(['Survived', 'SibSp']).size() / df.groupby(['SibSp']).size())
print('Аналогичная ситуация и по соотношениям одиночек и семейных')
     SibSp
     0
          608
     1
          209
     2
           28
     3
           16
           18
     5
            7
     dtype: int64
     Survived SibSp
               0
                        398
     0
                         97
               1
               2
                         15
                         12
               3
               4
                         15
                          5
               5
               8
                          7
               0
     1
                        210
               1
                        112
               2
                         13
               3
                          4
               4
                          3
     dtype: int64
     Survived SibSp
                        0.654605
               0
                        0.464115
               1
               2
                        0.535714
               3
                        0.750000
                        0.833333
```

	5	1.000000
	8	1.000000
1	0	0.345395
	1	0.535885
	2	0.464286
	3	0.250000
	4	0.166667

dtype: float64

Аналогичная ситуация и по соотношениям одиночек и семейных

#для удобства анализа возраста добавим возрастную группу $df['age_group'] = df['Age'].apply(lambda x: 0 if x < 7 else 1 if x <= 18 else 2 if x < 55 else 3) <math>df$

	PassengerId	Survived	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Embarked	is_male	age_group
0	1	0	3	Braund, Mr. Owen Harris	male	22.000000	1	0	A/5 21171	7.2500	S	1	2
1	2	1	1	Cumings, Mrs. John Bradley (Florence Briggs Th	female	38.000000	1	0	PC 17599	71.2833	С	0	2
2	3	1	3	Heikkinen, Miss. Laina	female	26.000000	0	0	STON/O2. 3101282	7.9250	S	0	2
3	4	1	1	Futrelle, Mrs. Jacques Heath (Lily May Peel)	female	35.000000	1	0	113803	53.1000	S	0	2
4	5	0	3	Allen, Mr. William Henry	male	35.000000	0	0	373450	8.0500	S	1	2
886	887	0	2	Montvila, Rev. Juozas	male	27.000000	0	0	211536	13.0000	S	1	2
887	888	1	1	Graham, Miss. Margaret Edith	female	19.000000	0	0	112053	30.0000	S	0	2

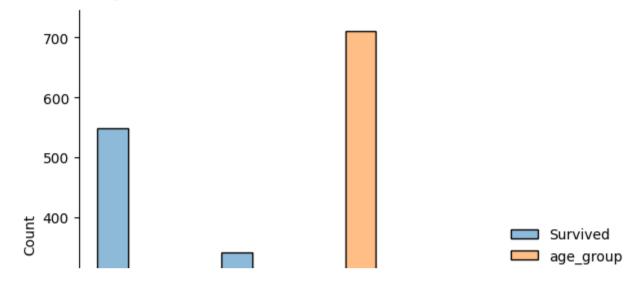
1 1 1 1 1 1 1 1

```
print(df.groupby(['age_group']).size())
print(df.groupby(['Survived', 'age_group']).size())
print(df.groupby(['Survived', 'age_group']).size() / df.groupby(['age_group']).size())
print('По резултату видно что в первую очередь спасали детей и подростков')
```

```
age_group
     47
     92
1
    710
2
     42
dtype: int64
Survived age_group
0
         0
                       14
         1
                       55
          2
                      451
                       29
         0
                       33
1
         1
                       37
                      259
         2
                       13
          3
dtype: int64
Survived age_group
         0
                      0.297872
         1
                      0.597826
          2
                      0.635211
                      0.690476
                      0.702128
1
                      0.402174
         1
         2
                      0.364789
                      0.309524
dtype: float64
По резултату видно что в первую очередь спасали детей и подростков
```

sns.displot(df[['Survived', 'age_group']])

<seaborn.axisgrid.FacetGrid at 0x7903497632e0>



Поле	Результат анализа на выживание
Pclass	Класс круиза влияет на резальтат - чем выше класс тем больше шансов выжить
Sex	Пол однозначно влияет на выживание - в первую очередь спасали женщин
Age	Возраст повлиял на результаты выживания - в первую очередь спасали детей и подростков
SibSp	По этому параметру верно обратное утверждение - у одиночки меньше шансов выжить
Parch	По этому параметру верно обратное утверждение - у одиночки меньше шансов выжить

✓ 0 сек. выполнено в 19:22

