PROIECT PCLP3

Avramoniu Calin-Stefan 312CC

REZOLVARE PARTEA 1:

1. Citim fișierul csv și atribuim rezultatul unui dataframe, folosind pandas. Vom afișa variabilele numar_coloane , numar_linii si numar_linii_duplicate. De asemenea, vom afișa și numărul de valori lipsa pentru fiecare coloana.

Output:

```
Nr col: 12
Nr linii: 891
Nr linii duplicate: 0
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 12 columns):
```

#	Column	Non-Null Count	Dtype		
0	PassengerId	891 non-null	int64		
1	Survived	891 non-null	int64		
2	Pclass	891 non-null	int64		
3	Name	891 non-null	object		
4	Sex	891 non-null	object		
5	Age	714 non-null	float64		
6	SibSp	891 non-null	int64		
7	Parch	891 non-null	int64		
8	Ticket	891 non-null	object		
9	Fare	891 non-null	float64		
10	Cabin	204 non-null	object		
11	Embarked	889 non-null	object		
dtypog: $float64(2)$ int64(5) object(5)					

dtypes: float64(2), int64(5), object(5)

memory usage: 83.7+ KB

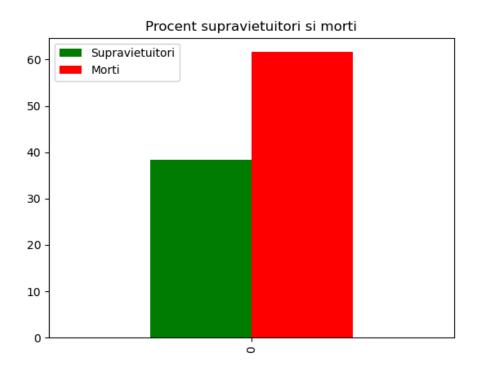
None

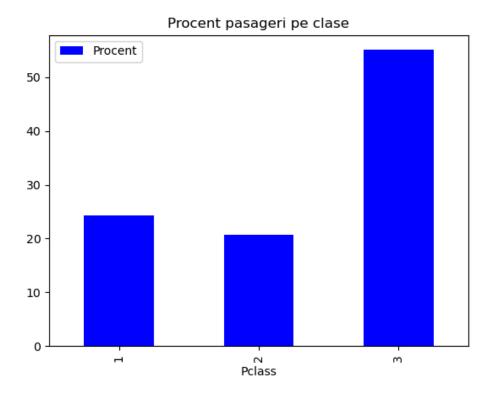
Valori lipsa pe fiecare coloana:

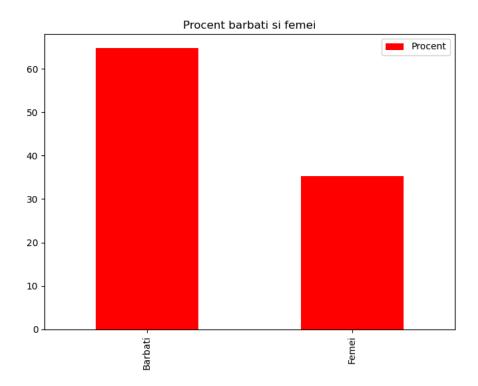
PassengerId 0 Passenge Survived 0 Pclass 0 0 Name 0
...ge 177
SibSp 0
Parch 0
Ticket ^
Fare 0 Fare rare Cabin Embarked 687

dtype: int64

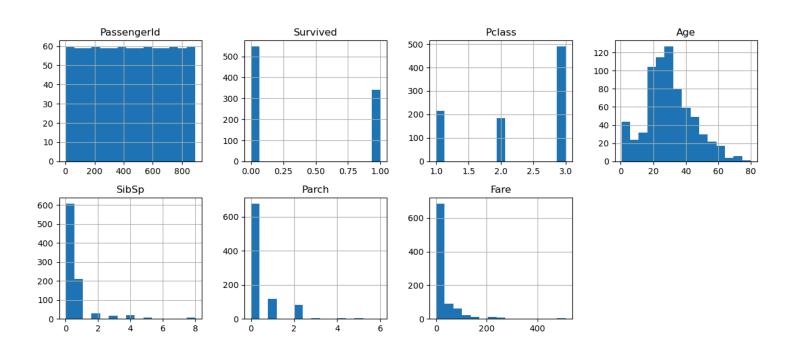
2. Vom calcula procentele persoanelor care au supraviețuit sau au murit, procentele pasagerilor pe clase, precum și procentele barbatilor si femeilor de pe vas. Apoi am creat cate un dataframe nou cu informații despre fiecare procent în parte și le-am afisat folosind matplotlib.







3. La cerința 3 am realizat histogramele pentru coloanele numerice din setul de date primit. Coloanele numerice sunt de tipurile: *int64* și *float64*. Histograma evidentiaza excelent cate persoane au murit și cate au supraviețuit, precum și distribuția pasagerilor atat pe clase cât și pe varste. Se observă astfel că sunt mai mulți pasageri la clasa a 3-a decât la celelalte 2 clase, iar intervalul predominant de varsta este 20-40 de ani.

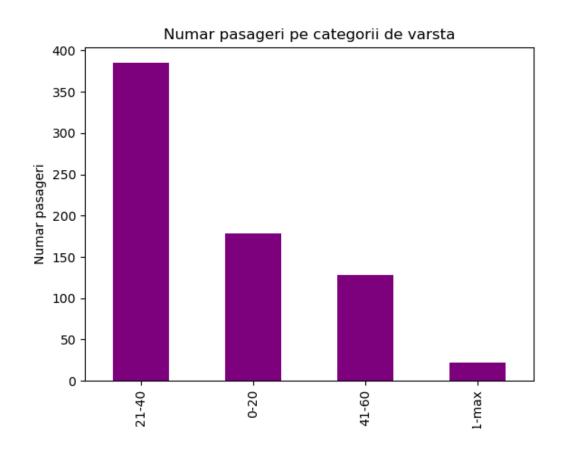


4. Pentru cerința 4 am identificat numărul de valori lipsa pentru fiecare coloana și procentul acestora din numărul total. Am afisat doar procentul valorilor lipsa, deoarece numărul acestora a fost afisat deja la cerința 1.

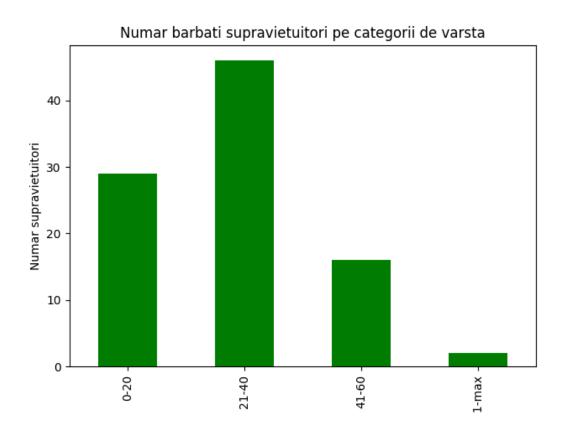
Output:

Procent valori	lipsa	pe	fiecare	coloana:
PassengerId	0.00			
Survived	0.00			
Pclass	0.00			
Name	0.00			
Sex	0.00			
Age	19.87			
SibSp	0.00			
Parch	0.00			
Ticket	0.00			
Fare	0.00			
Cabin	77.10			
Embarked	0.22			
dtype: float64				

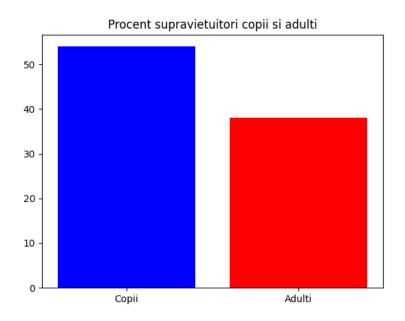
5. Am introdus coloana *'Categorie varsta'* în dataframe și am atribuit fiecărei persoane intervalul în care se situează varsta. Graficul de mai jos evidențiază distribuția pasagerilor pe categoriile de varsta.



6. La cerința 6 am realizat un grafic care evidentiaza cati barbati au supraviețuit pe fiecare categorie de varsta.



7. Am calculat numărul de minori și adulți care au supraviețuit, iar apoi am calculat procentajul acestora din numărul total de minori și adulți. Graficul următor arată distribuția supraviețuitorilor adulți și minori.



De asemenea, procentul copiilor la bord este de: 12.68%

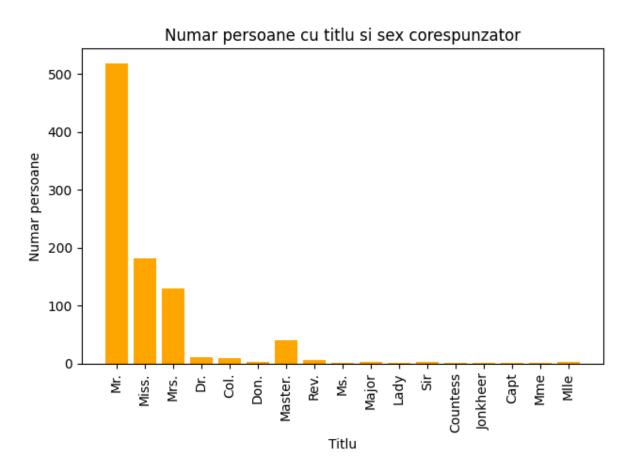
8. La cerința 8 am completat valorile lipsa din coloanele 'Fare', 'Age', 'Embarked' și 'Categorie varsta' conform enunțului. Astfel noul dataframe rezultat a fost salvat în fișierul 'rezultate_cerinta8.csv'.

Output:

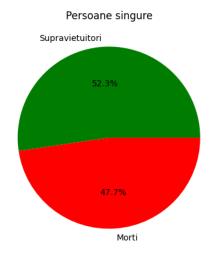
```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 13 columns):
 # Column Non-Null Count Dtype
 0 PassengerId 891 non-null int64
1 Survived 891 non-null int64
2 Pclass 891 non-null int64
3 Name 891 non-null object
4 Sex 891 non-null object
5 Age 714 non-null float64
6 SibSp 891 non-null int64
7 Parch 891 non-null int64
8 Ticket 891 non-null object
9 Fare 891 non-null float64
10 Cabin 204 non-null object
 9 Fare
10 Cabin
 10 Cabin 204 non-null object
11 Embarked 889 non-null object
12 Categorie varsta 714 non-null category
dtypes: category(1), float64(2), int64(5), object(5)
memory usage: 84.7+ KB
None
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 13 columns):
 # Column Non-Null Count Dtype
 0 PassengerId 891 non-null int64
1 Survived 891 non-null int64
2 Pclass 891 non-null int64
3 Name 891 non-null object
      Name 891 non-null object
Sex 891 non-null object
Age 891 non-null float64
SibSp 891 non-null int64
Parch 891 non-null int64
Ticket 891 non-null object
Fare 891 non-null float64
  5
  8
 10 Cabin
 10 Cabin 204 non-null object
11 Embarked 891 non-null object
12 Categorie varsta 891 non-null category
dtypes: category(1), float64(2), int64(5), object(5)
memory usage: 84.7+ KB
None
```

Cele două df.info() din output evidențiază faptul că valorile lipsa au fost completate și salvate în dataframe.

9. Am creat un vector de titluri, iar apoi pentru coloana 'Name' am verificat care este countul fiecărui titlu și dacă acesta corespunde cu sexul persoanei (acolo unde este cazul, de exemplu dr. poate fi și femeie și bărbat). Graficul de mai jos evidențiază numărul de persoane care au titlul și sexul corespunzător.



10. Consider că, starea de a fi singur nu a influențat șansele de supraviețuire, așa cum evidentiaza si diagrama următoare.



De asemenea, am investigat și relația dintre tarif, clasa și starea de supraviețuire pentru primii 100 de pasageri. Putem observa ca cei de la clasa a 3-a au mai puțini membrii supraviețuitori, dar prețul biletelor este de asemenea mai mic comparativ cu celelalte două clase. Totodată, cei din clasa a 2-a au o rata mai buna de supraviețuire, deși prețul călătoriei este asemanator cu cel de la clasa a 3-a.

Rezultat folosind catplot ,kind=swarm:

