Nita-Pirvu George-Andrei 311CA https://github.com/nitandrei1058/temaPCLP3

Partea 1

Cerinta 1

Output:

Number of columns: 12

Data types:

Passengerld int64 Survived int64 Pclass int64 Name object object Sex float64 Age SibSp int64 Parch int64 Ticket object Fare float64 object Cabin Embarked object

dtype: object

Missing values:

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

Number of rows: 891

Duplicates: 0

Implementare: A fost foarte usor, date fiend functiile deja existente care rezolva cerinta.

Cerinta 2:

Output:

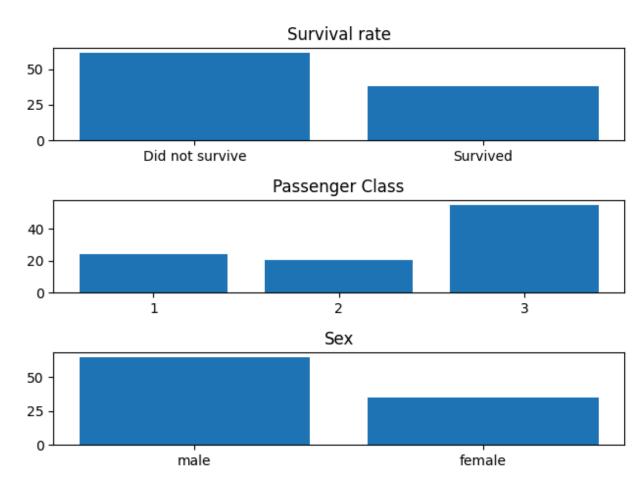
How many survived: 38.38383838383838 How many did not survive: 61.61616161616161

Passengers Class:

3: 55.106621773288445% 1: 24.242424242424242 2: 20.65095398428732%

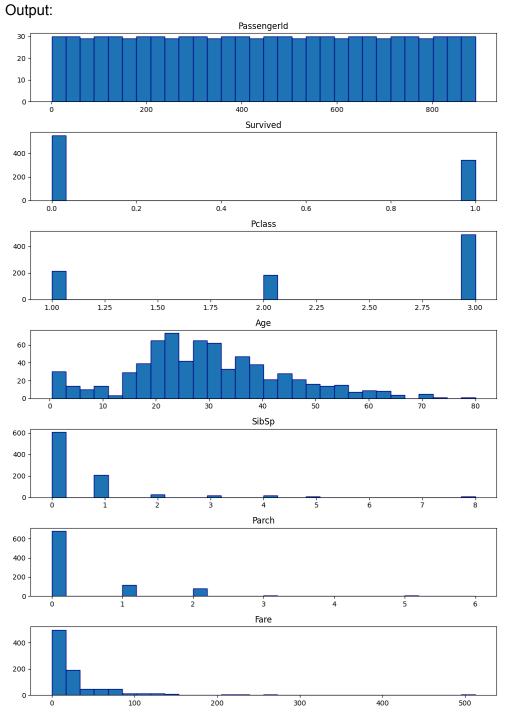
Sex:

male: 64.75869809203144% female: 35.24130190796858%



Ne folosim de value_counts cu parametrul normalize = True pentru a obtine imediat valorile de care avem nevoie, doar ca in intervalul [0, 1]. Mai trebuiesc inmultite cu 100 si avem procentul.

Cerinta 3



Fiind vorba doar de generarea unei histograme, singura provocare aici este dimensiunea potrivita, pe care am gasit-o prin trial & error.

Cerinta 4:

Output:

Column: Age

Missing Values: 177, %: 19.865319865319865%

Column: Cabin

Missing Values: 687, %: 77.10437710437711%

Column: Embarked

Missing Values: 2, %: 0.22446689113355783%

Survived: Column: Age

Missing Values: 52, %: 15.204678362573098%

Column: Cabin

Missing Values: 206, %: 60.23391812865497%

Column: Embarked

Missing Values: 2, %: 0.5847953216374269%

Did not survive: Column: Age

Missing Values: 125, %: 22.768670309653917%

Column: Cabin

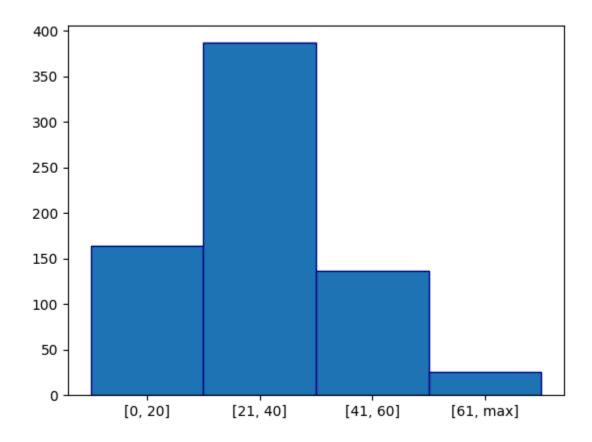
Missing Values: 481, %: 87.61384335154827%

Column: Embarked

Missing Values: 0, %: 0.0%

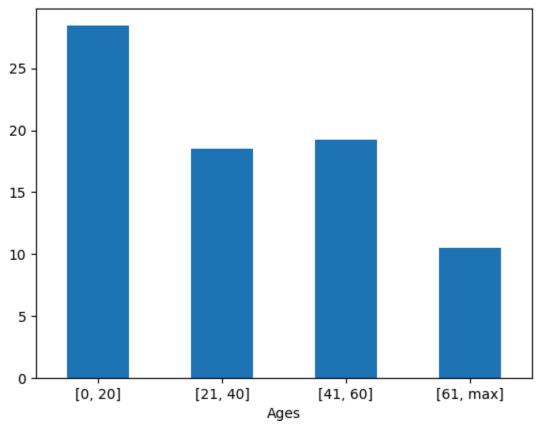
Pentru a filtra datele aici, folosim data['Survived'] == 1], care ne va pastra doar intrarile care au 'Survived' = 1.

Cerinta 5 Output:



Aici, dificultatea vine din centrarea datelor pe grafic (adica, spre exemplu, bin-ul [0,20] sa fie centrat in 10, nu in 0 sau 20). Pentru asta, am definit un offset, pe care il vom adauga la inceputul fiecarui bin. In rest, implementarea nu aduce alte provocari, dat fiind faptul ca pd.cut ne va rezolva aproape toate cerinta.

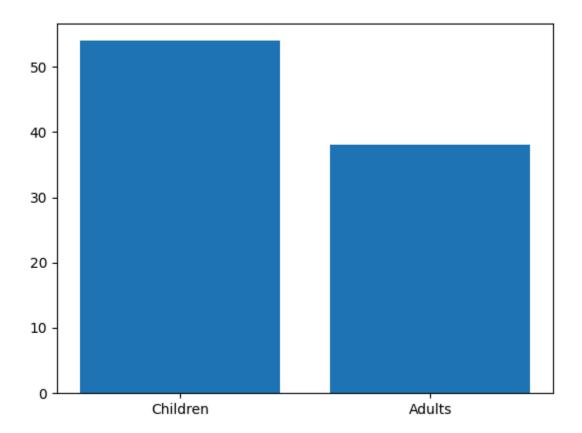
Cerinta 6: Output:



Aici, mai intai selectionam dupa sex. Salvam aceasta data, apoi in functie de Survived. Acum, le vom compara. Pentru a nu se roti label-urile, folosim plt.xticks(rotations=0).

Cerinta 7: Output:

How many children survived: 53.98230088495575% How many adults survived: 38.10316139767055%



Aici, m-am bazat pe faptul ca Survived este 1 sau 0, practic valoarea mean reprezinta fix media supravieturii, care mai trebuia inmultita cu 100.

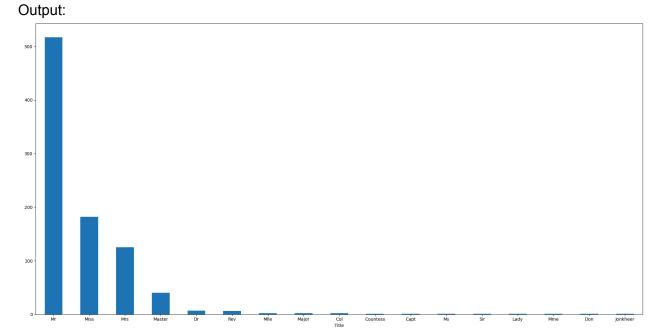
Cerinta 8:

Output:

DATE_TASK8.csv

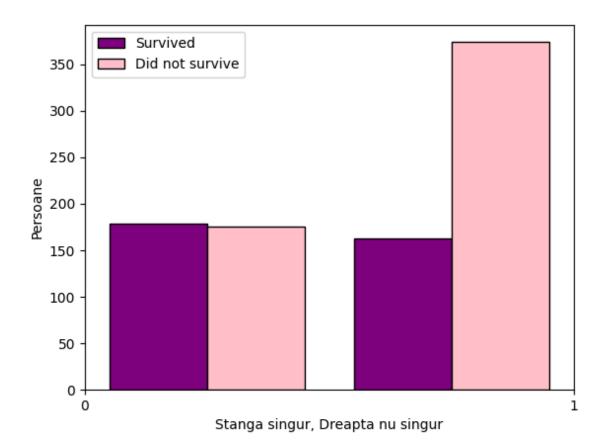
Aici se va decomenta linia corespunzatoare pentru a salva datele in fisierul "DATE_TASK8.csv". Am luat fiecare field numeric si am completat cu valoarea sa medie, apoi le-am luat pe cele care sunt "obiect": nu sunt neaparat valorile numerice simple. Aici, am luat cea mai comuna inregistrare si am pus-o in locul celor absente.

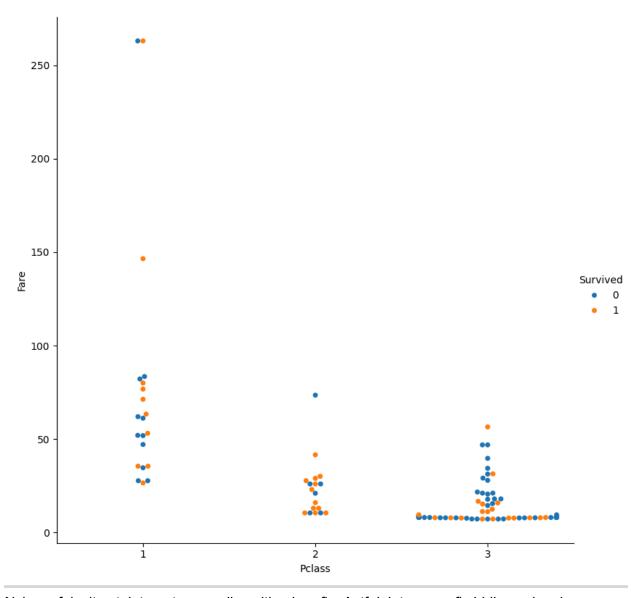
Cerinta 9:



Am definit functia check_title care va verifica daca in numele unei persoane se afla titlurile. Apoi, va compara daca titlurile gasite sunt pentru genul corespunzator. Am avut nevie si de apply pentru a adauga coloane "Check_title", in care se justifica daca titlul este atribuit corect.

Cerinta 10: Output:





Aici, am folosit catplot pentru a realiza ultimul grafic. Astfel, intr-un grafic bidimensional, am reprezentat 3 tipuri de intrari.

Da, a fi singur a influentat rata de supravietuire.

Majoritatea pasagerilor din clasa 3, care au platit tarife mai mici, nu au supravietuit.

In general, tarifele mai mari sunt asociate cu o clasa sociala mai înalta si cu sanse mai mari de supravietuire, in special pentru clasa 1.