Задание №1

С помощью модуля *pandas* выведите статистику погибших/выживших отдельно для мужчин и женщин в каждом классе (*Pclass*).

```
import pandas as pd
data = pd.read csv('train.csv')
# stat[Pclass-1] = [dead_male, alive_male, dead_female, alive_female]
stat = [[0,0,0,0] for _ in range(3)]
for row in data.iterrows():
    row = row[1]
    if row.Sex == 'male':
        if row.Survived == 0:
            stat[row.Pclass-1][0] += 1
            stat[row.Pclass - 1][1] += 1
    else:
        if row.Survived == 0:
            stat[row.Pclass-1][2] += 1
        else:
            stat[row.Pclass - 1][3] += 1
for i in range(3):
    Pclass = stat[i]
    print('Pclass', i+1)
    print('Male:\n\tdead - %d\n\talive - %d' % (Pclass[0],
Pclass[1]))
    print('Female:\n\tdead - %d\n\talive - %d' % (Pclass[2],
Pclass[3]))
```

```
Pclass 1
Male:
   dead - 77
   alive - 45
Female:
   dead - 3
   alive - 91
Pclass 2
Male:
   dead - 91
   alive - 17
Female:
   dead - 6
   alive - 70
Pclass 3
Male:
   dead - 300
    alive - 47
Female:
   dead - 72
   alive - 72
```

Задание №2

С помощью модуля *pandas* выведите статистику по всем числовым полям, отдельно для мужчин и женщин.

```
Male
                       Survived
       PassengerId
                                      Pclass
                                                         SibSp
                                                                      Parch
                                                                                    Fare
                                               . . .
        577.000000 577.000000
                                  577.000000
                                               ... 577.000000
                                                                577.000000
                                                                             577.000000
count
mean
        454.147314
                       0.188908
                                    2.389948
                                                      0.429809
                                                                   0.235702
                                                                              25.523893
        257.486139
std
                       0.391775
                                    0.813580
                                                      1.061811
                                                                   0.612294
                                                                              43.138263
                                               . . .
          1.000000
                       0.000000
                                    1.000000
                                                      0.000000
                                                                   0.000000
                                                                               0.000000
min
25%
        222.000000
                                                                   0.000000
                                                                               7.895800
                       0.000000
                                    2.000000
                                                      0.000000
        464.000000
                                                                   0.000000
                                                                               10.500000
50%
                       0.000000
                                    3.000000
                                                      0.000000
75%
        680.000000
                       0.000000
                                    3.000000
                                                      0.000000
                                                                   0.000000
                                                                              26.550000
                                                                             512.329200
        891.000000
                                                                   5.000000
max
                       1.000000
                                    3.000000
                                                      8.000000
[8 rows x 7 columns]
                                       Female
       PassengerId
                                      Pclass
                                                                                    Fare
                       Survived
                                                         SibSp
                                                                      Parch
        314.000000
                                  314.000000
                                                   314.000000
                                                                 314.000000
                                                                             314.000000
count
                    314.000000
                                    2.159236
                                                      0.694268
        431.028662
                       0.742038
                                                                   0.649682
                                                                              44.479818
mean
        256.846324
                                    0.857290
                                                                              57.997698
std
                       0.438211
                                                      1.156520
                                                                   1.022846
                                    1.000000
                                                                   0.000000
min
          2.000000
                       0.000000
                                                      0.000000
                                                                               6.750000
25%
        231.750000
                       0.000000
                                    1.000000
                                                      0.000000
                                                                   0.000000
                                                                               12.071875
50%
        414.500000
                                                                   0.000000
                                                                              23.000000
                       1.000000
                                    2.000000
                                                      0.000000
                                               . . .
75%
        641.250000
                                                                              55.000000
                       1.000000
                                    3.000000
                                                      1.000000
                                                                   1.000000
        889.000000
                       1.000000
                                    3.000000
                                                      8.000000
                                                                   6.000000
                                                                             512.329200
max
[8 rows x 7 columns]
```

Задание №3

Влияет ли порт посадки на выживаемость?

```
import pandas as pd
data = pd.read_csv('train.csv')
ports = ['C', 'Q', 'S']
people = {'C': [0, 0], 'Q': [0, 0], 'S': [0, 0]}
for row in data.iterrows():
    row = row[1]
    if row.Embarked not in ports: # is NaN
        continue
    if row.Survived:
        people[row.Embarked][1] += 1
        people[row.Embarked][0] += 1
sum_dead = 0
for v in people.values():
    sum_dead += v[0]
for k,v in people.items():
    print(k, ':')
    print('\tdead - %s' % v[0])
    print('\talive - %s' % v[1])
    print('\tdead from all from this port %.2f%' % (v[0] / (v[0] +
v[1]) * 100)
```

```
C :
    dead - 75
    alive - 93
    dead from all from this port 44.64%
Q :
    dead - 47
    alive - 30
    dead from all from this port 61.04%
S :
    dead - 427
    alive - 217
    dead from all from this port 66.30%
```

Можно заключить, что среди людей из порта С выживало больше, чем погибло. Чего нельзя сказать про остальные порты. Поэтому в некотором роде можно сказать, что порт влияет на выживаемость.

Задание №4

Выведите топ 10 популярных имён.

```
import pandas as pd
data = pd.read_csv('train.csv')

names = {}

for row in data.iterrows():
    row = row[1]
    name = row.Name.split(',')[0]
    names[name] = names.setdefault(name, 0) + 1

list_d = list(names.items())
list_d.sort(key=lambda i: i[1])

for i in range(10):
    print(list_d[-i - 1][0], ' - ', list_d[-i-1][1], ' times')
```

```
Andersson - 9 times
Sage - 7 times
Carter - 6 times
Skoog - 6 times
Goodwin - 6 times
Panula - 6 times
Johnson - 6 times
Rice - 5 times
Baclini - 4 times
Hart - 4 times
```

Задание №5

Заполните все отсутствующие в train.csv значения медианой (по столбцу).

```
import pandas as pd
data = pd.read_csv('train.csv')

print('Посмотрим какие столбцы вообще содержат NaN:')
print(data.loc[:, data.isnull().any()])

print('Видим, что всего 3 столбца содержат значения NaN')
print('Но 2 из них содержат текст, для них медианное значение не актуально')
print('Поэтому остается только Age - заполним его медианным значением\n')
data['Age'] = data['Age'].fillna(data['Age'].median())

print('Убедимся, что Age больше не содержит NaN')
print(data.isnull().any())
```

```
Посмотрим какие столбцы вообще содержат NaN:
     Age Cabin Embarked
    22.0 NaN
0
                      S
                      C
1
    38.0 C85
    26.0 NaN
                      S
3
    35.0 C123
                      S
4
    35.0 NaN
                      S
           . . .
                    . . .
                     S
886 27.0 NaN
                      S
887 19.0 B42
888 NaN NaN
                      S
889 26.0 C148
                      C
890 32.0 NaN
                      0
[891 rows x 3 columns]
Видим, что всего 3 столбца содержат значения NaN
Но 2 из них содержат текст, для них медианное значение не актуально
Поэтому остается только Age - заполним его медианным значением
```

Убедимся, что	Age больше не содержит NaN
PassengerId	False
Survived	False
Pclass	False
Name	False
Sex	False
Age	False
SibSp	False
Parch	False
Ticket	False
Fare	False
Cabin	True
Embarked	True
dtype: bool	

Задание №6

На основе статистики попытайтесь предсказать выживаемость для пассажиров из файла *test.csv*.

```
import pandas as pd
import numpy as np
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
pd.options.mode.chained_assignment = None
data = pd.read_csv('train.csv')
data['Age'] = data['Age'].fillna(data['Age'].median())
data_to_train = data[['Pclass', 'Age', 'Sex']]
data_to_train['Sex'] = np.where(data_to_train['Sex'] == 'female', 0,
1)
test = pd.read_csv('test.csv')
test['Age'] = test['Age'].fillna(test['Age'].median())
data_to_test = test[['Pclass', 'Age', 'Sex']]
data_to_test['Sex'] = np.where(data_to_test['Sex'] == 'female', 0, 1)
expected_data = data['Survived']
rf = RandomForestClassifier(n estimators=100)
rf.fit(data_to_train, expected_data)
pred = rf.predict(data_to_test)
with open('output.txt', 'w') as f:
    for p in pred:
        f.write(str(p) + '\n')
```

Результаты в файле output.txt