Министерство науки и высшего образования Российской Федерации



Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ	Информатика и системы управления
КАФЕДРА	Системы обработки информации и управления (ИУ5)

ОТЧЁТ по лабораторной работе №2

По курсу: «Технологии машинного обучения» «Изучение библиотек обработки данных»

Выполнил: студент группы		Евсюков Н.М.
<u>ИУ5-64Б</u>	(Подпись, дата)	(Ф.И.О.)
Проверил:		Гапанюк Ю.Е.
	(Подпись, дата)	(Ф.И.О.)

1. Цель работы

Изучение библиотеки обработки данных Pandas.

2. Описание задания

- Выполнить первое демонстрационное задание "demo assignment" под названием "Exploratory data analysis with Pandas" со страницы курса https://mlcourse.ai/assignments.
- Сформировать отчет и разместить его на своем репозитории GitHub.

3. Текст программы и экранные формы с примерами

выполнения программы

```
[ ] import numpy as np
    import pandas as pd
                                                                                              ↑ ↓ © 目 ‡ î :
data = pd.read_csv('adult.data.txt')
₽
                                                                           sex capital- capital-
      age workclass fnlwgt education \overset{\text{education}}{\dots}
                                          marital-
                                                  occupation relationship race
                                                                                                           salary
                                           status
                                                                                  gain
                                                                                                     country
                                            Never-
           State-gov 77516 Bachelors
                                                 Adm-clerical Not-in-family White
                                                                                                            <=50K
                                           married
           Self-emp-
                                         Married-civ-
                                                     Exec-
                                                                                                      United-
    1 50
                  83311 Bachelors
                                                             Husband White
                                                                                                 13
                                                                                                            <=50K
                                            spouse
                                                  managerial
                                                   Handlers-
                                                                                                      United-
                                                                                                 40
    2 38
            Private 215646
                                          Divorced
                                                           Not-in-family White
                                                                                                            <=50K
                         HS-grad
                                                                           Male
                                                                                                      States
    3 53
            Private 234721
                                                             Husband Black
                                            spouse
                                                                                                      States
                                     13 Married-civ-
                                                    Prof-
    4 28
            Private 338409 Bachelors
                                                                Wife Black Female
                                                                                                 40
                                                                                                       Cuba <=50K
  [ ] data['sex'].value_counts()
  C→ Male
                    21790
                    10771
       Female
       Name: sex, dtype: int64
  [ ] data.loc[data['sex'] == 'Female', 'age'].mean()
  [ ] float((data['native-country'] == 'Germany').sum()) / data.shape[0]
  € 0.004207487485028101
  [ ] ages1 = data.loc[data['salary'] == '>50K', 'age']
        ages2 = data.loc[data['salary'] == '<=50K', 'age']</pre>
        print("Средний возраст богтых: {0} +- {1} лет, бедных - {2} +- {3} лет.".format(
             round(ages1.mean()), round(ages1.std(), 1),
             round(ages2.mean()), round(ages2.std(), 1)))
      Средний возраст богтых: 44 +- 10.5 лет, бедных - 37 +- 14.0 лет.
```

```
[ ] data.loc[data['salary'] == '>50K', 'education'].unique() # No
 → array(['HS-grad', 'Masters', 'Bachelors', 'Some-college', 'Assoc-voc',
             'Doctorate', 'Prof-school', 'Assoc-acdm', '7th-8th', '12th',
             '10th', '11th', '9th', '5th-6th', '1st-4th'], dtype=object)
[ ] for (race, sex), sub_df in data.groupby(['race', 'sex']):
          print("Paca: {0}, пол: {1}".format(race, sex))
         print(sub_df['age'].describe())
               192.000000
     count
 С⇒
               37.208333
     mean
     std
               12.049563
     min
               17.000000
     25%
               28.000000
     50%
               35.000000
     75%
               45.000000
     max
               82.000000
     Name: age, dtype: float64
     Paca: Asian-Pac-Islander, пол: Female
              346.000000
     count
               35.089595
     mean
               12.300845
     std
              17.000000
     min
     25%
               25.000000
     50%
               33.000000
     75%
               43.750000
[ ] data.loc[(data['sex'] == 'Male') &
         (data['marital-status'].isin(['Never-married',
                                     'Separated',
                                    'Divorced',
                                    'Widowed'])), 'salary'].value_counts()
Г→ <=50K
            7552
    >50K
             697
    Name: salary, dtype: int64
[ ] data.loc[(data['sex'] == 'Male') &
         (data['marital-status'].str.startswith('Married')), 'salary'].value_counts()
□→ <=50K
            7576
    >50K
            5965
    Name: salary, dtype: int64
```

```
data['marital-status'].value_counts()
Married-civ-spouse
                              14976
    Never-married
                              10683
    Divorced
                               4443
    Separated
                               1025
    Widowed
                                993
    Married-spouse-absent
                                418
    Married-AF-spouse
                                23
    Name: marital-status, dtype: int64
[ ] max_load = data['hours-per-week'].max()
    print("Максимальное время - {0} часов/неделя".format(max_load))
    num_workaholics = data[data['hours-per-week'] == max_load].shape[0]
    print("Общее количество трудоголиков {0}".format(num_workaholics))
    rich_share = float(data[(data['hours-per-week'] == max_load)
                      & (data['salary'] == '>50K')].shape[0]) / num_workaholics
    print("Процент богатых их них {0}%".format(int(100 * rich_share)))
Г→ Максимальное время - 99 часов/неделя
    Общее количество трудоголиков 85
    Процент богатых их них 29%
[ ] for (country, salary), sub_df in data.groupby(['native-country', 'salary']):
        print(country, salary, round(sub_df['hours-per-week'].mean(), 2))
[→ ? <=50K 40.16
    ? >50K 45.55
    Cambodia <=50K 41.42
    Cambodia >50K 40.0
    Canada <=50K 37.91
    Canada >50K 45.64
    China <=50K 37.38
    China >50K 38.9
    Columbia <=50K 38.68
    Columbia >50K 50.0
    Cuba <=50K 37.99
    Cuba >50K 42.44
    Dominican-Republic <=50K 42.34
    Dominican-Republic >50K 47.0
    Ecuador <=50K 38.04
    Ecuador >50K 48.75
    El-Salvador <=50K 36.03
    El-Salvador >50K 45.0
    England <=50K 40.48
    England >50K 44.53
    France <=50K 41.06
    France >50K 50.75
    Germany <=50K 39.14
    Germany >50K 44.98
```

[]	<pre>pd.crosstab(data['native-country'], data['salary'], values=data['hours-per-week'], aggfunc=np.mean).T</pre>													
₽	native- country salary	?	Cambodia	Canada	China	Columbia	Cuba	Dominican- Republic	Ecuador	El- Salvador	England	France	Germany	Greece
	<=50K	40.164760	41.416667	37.914634	37.381818	38.684211	37.985714	42.338235	38.041667	36.030928	40.483333	41.058824	39.139785	41.809524
	>50K	45.547945	40.000000	45.641026	38.900000	50.000000	42.440000	47.000000	48.750000	45.000000	44.533333	50.750000	44.977273	50.625000
	4													