

Отчёт по лабораторной работе №1

Выполнил: Студент 3 курса Группы АС-65 Романюк Д. А. Проверил: Крощенко А. А. Цель работы: Получить практические навыки работы с данными с использованием библиотек Pandas для манипуляции и Matplotlib для визуализации. Научиться выполнять основные шаги предварительной обработки данных, такие как очистка, нормализация и работа с различными типами признаков.

Вариант 5

Задание1. Загрузите данные и выведите первые 10 строк.

```
import pandas as pd
  df = pd.read_csv("adult.data", header=None, sep=",", engine="python")

  df.columns = [
        "age", "workclass", "fnlwgt", "education", "education-num",
        "marital-status", "occupation", "relationship", "race", "sex",
        "capital-gain", "capital-loss", "hours-per-week", "native-country",
"income"
  ]
  print(df.head(10))
```

workclass education-num age fnlwgt education 39 0 State-gov 77516 Bachelors 1 50 Self-emp-not-inc 83311 Bachelors **1**3 2 38 Private 215646 HS-grad 9 3 53 Private 234721 11th 7 4 28 Private 338409 **Bachelors 1**3 5 37 Private 284582 Masters 14 6 5 49 Private 160187 9th 7 **52** Self-emp-not-inc 209642 HS-grad 9 8 31 Private 45781 Masters 14 42 Private 159449 **Bachelors** 13 marital-status occupation relationship race Not-in-family White Never-married Adm-clerical Exec-managerial 1 Married-civ-spouse Husband White 2 Divorced Handlers-cleaners Not-in-family White 3 Married-civ-spouse Handlers-cleaners Husband Black 4 Married-civ-spouse Prof-specialty Wife Black 5 Married-civ-spouse Exec-managerial Wife White 6 Married-spouse-absent Other-service Not-in-family Black Husband 7 Exec-managerial White Married-civ-spouse 8 Never-married Prof-specialty Not-in-family White Married-civ-spouse Exec-managerial Husband White capital-loss hours-per-week capital-gain native-country income sex Male United-States <=50K 2174 0 Male United-States 1 0 0 13 <=50K 2 Male 0 40 United-States <=50K 0 3 Male United-States <=50K 0 0 40 4 <=50K Female 0 0 40 Cuba 5 United-States <=50K Female 0 0 40 6 Female 0 0 16 Jamaica <=50K 45 United-States >50K Male 0 0 United-States >50K Female 14084 50 0 Male 5178 United-States >50K

Задание 2. Проанализируйте столбец workclass. Найдите и замените значения ? на наиболее часто встречающееся значение в этом столбце.

```
print(df['workclass'].value_counts())

most_common = df['workclass'].mode()[0]
print("Наиболее частое значение:", most_common)

df['workclass'] = df['workclass'].replace('?', most_common)
print(df['workclass'].value counts())
```

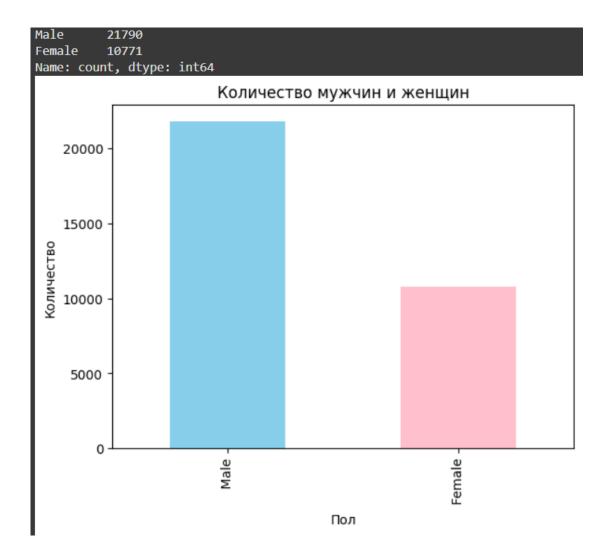
```
workclass
Private
                   22696
Self-emp-not-inc
                  2541
Local-gov
                   2093
                    1836
State-gov
                    1298
Self-emp-inc
                   1116
                    960
Federal-gov
Without-pay
                     14
Never-worked
Name: count, dtype: int64
Наиболее частое значение: Private
workclass
Private
                  24532
Self-emp-not-inc
                   2541
Local-gov
                    2093
State-gov
                   1298
Self-emp-inc
                   1116
Federal-gov
                    960
Without-pay
                      14
Never-worked
Name: count, dtype: int64
```

Задание 3. Определите, сколько в наборе данных мужчин и женщин. Визуализируйте результат.

```
import matplotlib.pyplot as plt

gender_counts = df['sex'].value_counts()
print(gender_counts)

gender_counts.plot(kind='bar', color=['skyblue', 'pink'])
plt.title("Количество мужчин и женщин")
plt.xlabel("Пол")
plt.ylabel("Количество")
plt.show()
```



Задание 4. Преобразуйте категориальный признак гасе в числовой формат.

```
df['race_encoded'] = pd.factorize(df['race'])[0]
```

```
print(df[['race', 'race_encoded']].head(10))
```

	race	race_encoded
0	White	0
1	White	0
2	White	0
3	Black	1
4	Black	1
5	White	0
6	Black	1
7	White	0
8	White	0
9	White	0

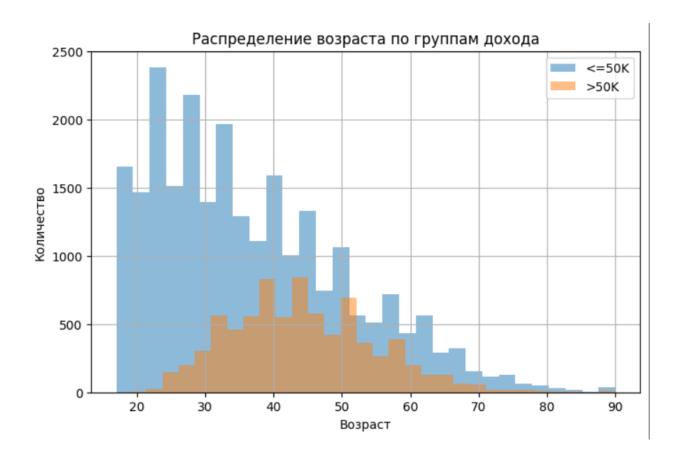
Задание 5. Постройте гистограмму распределения возраста (age) для двух групп: тех, кто зарабатывает >50K, и тех, кто зарабатывает <=50K.

```
df = df.apply(lambda x: x.str.strip() if x.dtype == "object" else x)
import matplotlib.pyplot as plt

plt.figure(figsize=(8,5))

df[df['income'] == '<=50K']['age'].hist(bins=30, alpha=0.5, label='<=50K')
df[df['income'] == '>50K']['age'].hist(bins=30, alpha=0.5, label='>50K')

plt.legend()
plt.xlabel("Возраст")
plt.ylabel("Количество")
plt.title("Распределение возраста по группам дохода")
plt.show()
```



Задание 6. Создайте новый бинарный признак is_usa на основе столбца native-country.

```
df['is_usa'] = df['native-country'].apply(lambda x: 1 if x == 'United-States' else 0)
print(df[['native-country', 'is usa']].head(10))
```

	native-country	is_usa
0	United-States	1
1	United-States	1
2	United-States	1
3	United-States	1
4	Cuba	0
5	United-States	1
6	Jamaica	0
7	United-States	1
8	United-States	1
9	United-States	1

Вывод: Я получил практические навыки работы с данными с использованием библиотек Pandas для манипуляции и Matplotlib для визуализации. Научился выполнять основные шаги предварительной обработки данных, такие как очистка, нормализация и работа с различными типами признаков.