# Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «СЕВЕРО-КАВКАЗСКИЙ ФЕДЕРАЛЬНЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»

Институт перспективной инженерии Департамент цифровых, робототехнических систем и электроники

# ОТЧЕТ ПО ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ №5 дисциплины «Искусственный интеллект и машинное обучение» Вариант 13

# Выполнил: Милькевич Александр Александрович 2 курс, группа ИТС-б-о-23-1, 11.03.02 «Инфокоммуникационные технологии и системы связи, направленность (профиль) «Интеллектуальная обработка данных в инфокоммуникационных системах и сетях», очная форма обучения (подпись) Проверил: Ассистент департамента цифровых, робототехнических систем и электроники Хацукова А.И (подпись) Отчет защищен с оценкой Дата защиты

# Tema: изучение структуры Serias и базовых операций

**Цель:** познакомить с основами работы с библиотекой pandas, в частности, со структурой данных Series.

# Ход выполнения работы:

Ссылка на гит хаб: <a href="https://github.com/lolndo/AI lab5.git">https://github.com/lolndo/AI lab5.git</a>

1. Создание Series из списка.

#### пункт 1

```
data = {
    "ID": [1, 2, 3, 4, 5],
    "Имя": ["Иван", "Ольга", "Алексей", "Мария", "Сергей"],
    "Возраст": [25, 30, 40, 35, 28],
    "Должность": ["Инженер", "Аналитик", "Менеджер", "Программист", "Специалист"],
    "Отдел": ["IT", "Маркетинг", "Продажи", "IT", "HR"],
    "Зарплата": [60000, 75000, 90000, 80000],
    "Стаж работы": [2, 5, 15, 7, 3],
}
df = pd.DataFrame(data)
display(df)
```

	ID	ВМИ	Возраст	Должность	Отдел	Зарплата	Стаж работы
0	1	Иван	25	Инженер	IT	60000	2
1	2	Ольга	30	Аналитик	Маркетинг	75000	5
2	3	Алексей	40	Менеджер	Продажи	90000	15
3	4	Мария	35	Программист	IT	80000	7
4	5	Сергей	28	Специалист	HR	50000	3

Рисунок 1. Выполнение задания 1

#### пункт 2

	טו	RMIN	возраст	должность	Отдел	<b>Зарплата</b>	стаж работы
0	1	Иван	25	Инженер	IT	60000	2
1	2	Ольга	30	Аналитик	Маркетинг	75000	5
2	3	Алексей	40	Менеджер	Продажи	90000	15
3	4	Мария	35	Программист	IT	80000	7
4	5	Сергей	28	Специалист	HR	50000	3

Рисунок 2. пункт 2 задания 1

#### пункт 3 ¶

```
data_full = {
     "ID": list(range(1, 21)),
    "Имя": ["Иван", "Ольга", "Алексей", "Мария", "Сергей", "Анна", "Дмитрий", "Елена", "Виктор", "Алиса",
    "Павел", "Светлана", "Роман", "Татьяна", "Николай", "Валерия", "Григорий", "Юлия", "Степан", "Василиса"], "Возраст": [25, 30, 40, 35, 28, 32, 45, 29, 31, 27, 33, 26, 42, 37, 39, 24, 50, 45, 41, 38],
    "Должность": ["Инженер", "Аналитик", "Менеджер", "Программист", "Специалист", "Разработчик", "НК", "Маркетолог", "Юрист", "Дизайнер", "Администратор", "Тестировщик", "Финансист", "Редактор", "Логист",
    "SEO-специалист", "Бухгалтер", "Директор", "Экономист", "Проект-менеджер"], "Отдел": ["IT", "Маркетинг", "Продажи", "IT", "HR", "IT", "HR", "Маркетинг", "Юридческий", "Дизайн",
                 "Администрация", "Тестирование", "Финансы", "Редакция", "Логистика", "SEO", "Бухгалтерия", "Финансы",
                 "Экономика", "Продажи"],
     "Зарплата": [60000, 75000, 90000, 80000, 50000, 85000, 48000, 70000, 95000, 62000, 55000, 67000, 105000,
                    72000, 75000, 64000, 110000, 150000, 98000, 88000],
     "Стаж работы": [2, 5, 15, 7, 3, 6, 12, 4, 10, 5, 7, 2, 20, 9, 11, 3, 25, 20, 14, 8],
df_full = pd.DataFrame(data_full)
data_array = np.array(df_full.values)
data_array[:, 2] = np.random.randint(20, 61, size=len(df_full))
df_numpy = pd.DataFrame(data_array, columns=df_full.columns)
display(df_numpy)
```

	ID	Имя	Возраст	Должность	Отдел	Зарплата	Стаж работы
0	1	Иван	60	Инженер	IT	60000	2
1	2	Ольга	37	Аналитик	Маркетинг	75000	5
2	3	Алексей	59	Менеджер	Продажи	90000	15
3	4	Мария	58	Программист	IT	80000	7
4	5	Сергей	58	Специалист	HR	50000	3
5	6	Анна	47	Разработчик	IT	85000	6
6	7	Дмитрий	49	HR	HR	48000	12
7	8	Елена	33	Маркетолог	Маркетинг	70000	4
8	9	Виктор	43	Юрист	Юридический	95000	10
9	10	Алиса	26	Дизайнер	Дизайн	62000	5
10	11	Павел	26	Администратор	Администрация	55000	7
11	12	Светлана	56	Тестировщик	Тестирование	67000	2
12	13	Роман	41	Финансист	Финансы	105000	20
13	14	Татьяна	53	Редактор	Редакция	72000	9
14	15	Николай	58	Логист	Логистика	75000	11
15	16	Валерия	49	SEO-специалист	SEO	64000	3
16	17	Григорий	35	Бухгалтер	Бухгалтерия	110000	25
17	18	Юлия	27	Директор	Финансы	150000	20
18	19	Степан	37	Экономист	Экономика	98000	14
19	20	Василиса	38	Проект-менеджер	Продажи	88000	8

Рисунок 3. пункт 3 задания 1

#### пункт 4

```
df_full.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 20 entries, 0 to 19
Data columns (total 7 columns):
              Non-Null Count Dtype
# Column
               20 non-null
                                 int64
   Имя
    Имя 20 non-null
Возраст 20 non-null
                              object
1
2
                                 int64
3 Должность 20 non-null
                                object
4 Отдел
                20 non-null
                                 object
5 Зарплата 20 non-null
6 Стаж работы 20 non-null
                 20 non-null
                                 int64
                                 int64
dtypes: int64(4), object(3)
memory usage: 1.2+ KB
```

Рисунок 4. пункт 4 задания 1

# 2. Получение элемента Series.

```
df_full.to_csv("table1.csv", index=False)
df_csv = pd.read_csv("table1.csv")
     "ID": list(range(1, 21)),
     "Имя": ["Иван", "Ольга", "Алексей", "Мария", "Сергей", "Анна", "Дмитрий", "Елена", "Виктор", "Алиса", "Павел", "Светлана", "Роман", "Татьяна", "Николай", "Валерия", "Григорий", "Юлия", "Степан", "Василиса"],
     "Bospact": [34, 27, 45, 38, 29, 50, 31, 40, 28, 33, 46, 37, 41, 25, 39, 42, 49, 50, 30, 35],
     "Город": ["Москва", "Санкт-Петербург", "Казань", "Новосибирск", "Екатеринбург", "Воронеж", "Челябинск", "Краснодар", "Ростов-на-Дону", "Уфа", "Омск", "Пермь", "Тюмень", "Саратов", "Самара", "Волгоград", "Барнаул", "Иркутск",
                 "Хабаровск", "Томск"],
     "Баланс на счете": [120000, 80000, 150000, 200000, 95000, 300000, 140000, 175000, 110000, 98000,
                              250000, 210000, 135000, 155000, 125000, 180000, 275000, 320000, 105000, 90000],
    "Кредитная история": ["Хорошая", "Средняя", "Плохая", "Хорошая", "Средняя", "Отличная", "Средняя", "Хорошая", "Плохая", "Средняя", "Хорошая", "Средняя", "Хорошая", "Средняя", "Хорошая", "Средняя", "Плохая", "Отличная", "Хорошая", "Средняя", "Плохая"]
df = pd.DataFrame(data_full_2)
file name = 'Клиенты.xlsx'
df.to_excel(file_name, index=False, sheet_name='Клиенты')
json_file = 'table_1.json'
df_full.to_json(json_file, orient='records', force_ascii=False)
df_from_json = pd.read_json(json_file)
df_from_json.head()
           Имя Возраст Должность
                                                   Отдел Зарплата Стаж работы
    1
           Иван
                         25
                                  Инженер
                                                               60000
                                                                                     2
1 2
          Ольга
                                  Аналитик Маркетинг
                                                                75000
                                                                                     5
2 3 Алексей
                                                                90000
                                                                                     15
                         40
                                Менеджер Продажи
3 4 Мария
                         35 Программист
                                                                80000
                                                                                     7
4 5 Сергей
                                                      HR
                                                                50000
                                                                                     3
                         28 Специалист
```

Рисунок 5. Выполнение задания 2

# 3. Фильтрация данных с помощью логической индексации.

```
df_1 = pd.DataFrame(data_full)
print(df_1.loc[df_1["ID"] == 5])

print("\nячейки:")
print(df_1.loc[2]["Возраст"])

print(df_1.at[2, "Отдел"])

print(df_1.iat[3,5])

ID Имя Возраст Должность Отдел Зарплата Стаж работы
4 5 Сергей 28 Специалист НR 50000 3

ячейки:
40
Продажи
80000
```

Рисунок 3. Выполнение задания 3

# 4. Просмотр первых и последних элементов.

] cat df_	(df (df (df egor 1["K	_1['Зарпла	ата'] >= ата'] >= изкая", "	60000) & (df_1['3	я"]			
	ID	<b>РМИ</b>	Возраст	Должность	Отдел	Зарплата	Стаж работы	Категория зарплаты
0	1	Иван	25	Инженер	IT	60000	2	Средняя
1	2	Ольга	30	Аналитик	Маркетинг	75000	5	Средняя
2	3	Алексей	40	Менеджер	Продажи	90000	15	Средняя
3	4	Мария	35	Программист	IT	80000	7	Средняя
4	5	Сергей	28	Специалист	HR	50000	3	Низкая
5	6	Анна	32	Разработчик	IT	85000	6	Средняя
6	7	Дмитрий	45	HR	HR	48000	12	Низкая
7	8	Елена	29	Маркетолог	Маркетинг	70000	4	Средняя
8	9	Виктор	31	Юрист	Юридический	95000	10	Средняя
9	10	Алиса	27	Дизайнер	Дизайн	62000	5	Средняя
10	11	Павел	33	Администратор	Администрация	55000	7	Низкая
11	12	Светлана	26	Тестировщик	Тестирование	67000	2	Средняя
12	13	Роман	42	Финансист	Финансы	105000	20	Высокая
13	14	Татьяна	37	Редактор	Редакция	72000	9	Средняя
14	15	Николай	39	Логист	Логистика	75000	11	Средняя
15	16	Валерия	24	SEO-специалист	SEO	64000	3	Средняя
16	17	Григорий	50	Бухгалтер	Бухгалтерия	110000	25	Высокая
17	18	Юлия	45	Директор	Финансы	150000	20	Высокая
18	19	Степан	41	Экономист	Экономика	98000	14	Средняя
19	20	Василиса	38	Проект-менеджер	Продажи	88000	8	Средняя

Рисунок 6. Выполнение задания 4

```
df_1.loc[20] = [21,"Антон", 32, "Разработчик", "IT", 85000, 6,"Средняя"] display(df_1.tail())
```

	ID	<b>Р</b> ММ	Возраст	Должность	Отдел	Зарплата	Стаж работы	Категория зарплаты
16	17	Григорий	50	Бухгалтер	Бухгалтерия	110000	25	Высокая
17	18	Юлия	45	Директор	Финансы	150000	20	Высокая
18	19	Степан	41	Экономист	Экономика	98000	14	Средняя
19	20	Василиса	38	Проект-менеджер	Продажи	88000	8	Средняя
20	21	Антон	32	Разработчик	IT	85000	6	Средняя

Рисунок 7. пункт 2 задания 4

```
new_data ={
    "ID": [22, 23],
    "Имя": ["Антон", "Марина"],
    "Возраст": [32, 27],
    "Должность": ["Разработчик", "Менеджер"],
    "Отдел": ["IT", "Продажи"],
    "Зарплата": [85000, 75000],
    "Стаж работы": [6, 5],
    "Категория зарплаты": ["Средняя", "Средняя"]
}
new_df = pd.DataFrame(new_data)
df_1 = pd.concat([df_1, new_df], ignore_index=True)
display(df_1.tail())
```

	ID	<b>Р</b> ММ	Возраст	Должность	Отдел	Зарплата	Стаж работы	Категория зарплаты
18	19	Степан	41	Экономист	Экономика	98000	14	Средняя
19	20	Василиса	38	Проект-менеджер	Продажи	88000	8	Средняя
20	21	Антон	32	Разработчик	IT	85000	6	Средняя
21	22	Антон	32	Разработчик	IT	85000	6	Средняя
22	23	Марина	27	Менеджер	Продажи	75000	5	Средняя

Рисунок 8. пункт 3 задания 4

# 5. Просмотр первых и последних элементов.

```
df_1=df_1.drop(columns=['Категория зарплаты'])
display(df_1.head())
         Имя Возраст
                        Должность
                                       Отдел Зарплата Стаж работы
        Иван
                                          IT
                                                 60000
                                                                 2
0 1
                   25
                          Инженер
                                                                 5
   2
        Ольга
                   30
                          Аналитик Маркетинг
                                                 75000
  3 Алексей
                   40
                         Менеджер
                                    Продажи
                                                 90000
                                                                15
                                                                 7
       Мария
                   35 Программист
                                                 80000
   5
      Сергей
                        Специалист
                                          HR
                                                 50000
                                                                 3
df_1_1 = df_1
df_1_1 = df_1_1[df_1_1['ID'] != 10]
display(df_1_1)
```

Рисунок 9. задание 5

```
df_1_1 = df_1
df_1_1 = df_1_1[df_1_1['ID'] != 10]
display(df_1_1)
```

	ID	Имя	Возраст	Должность	Отдел	Зарплата	Стаж работы
0	1	Иван	25	Инженер	IT	60000	2
1	2	Ольга	30	Аналитик	Маркетинг	75000	5
2	3	Алексей	40	Менеджер	Продажи	90000	15
3	4	Мария	35	Программист	IT	80000	7
4	5	Сергей	28	Специалист	HR	50000	3
5	6	Анна	32	Разработчик	IT	85000	6
6	7	Дмитрий	45	HR	HR	48000	12
7	8	Елена	29	Маркетолог	Маркетинг	70000	4
8	9	Виктор	31	Юрист	Юридический	95000	10
10	11	Павел	33	Администратор	Администрация	55000	7
11	12	Светлана	26	Тестировщик	Тестирование	67000	2
12	13	Роман	42	Финансист	Финансы	105000	20
13	14	Татьяна	37	Редактор	Редакция	72000	9
14	15	Николай	39	Логист	Логистика	75000	11
15	16	Валерия	24	SEO-специалист	SEO	64000	3
16	17	Григорий	50	Бухгалтер	Бухгалтерия	110000	25
17	18	Юлия	45	Директор	Финансы	150000	20
18	19	Степан	41	Экономист	Экономика	98000	14
19	20	Василиса	38	Проект-менеджер	Продажи	88000	8
20	21	Антон	32	Разработчик	IT	85000	6
21	22	Антон	32	Разработчик	IT	85000	6
22	23	Марина	27	Менеджер	Продажи	75000	5

Рисунок 10. пункт 2 задания 5

df\_1\_1 = df\_1\_1[df\_1\_1['Стаж работы'] >= 3] display(df\_1\_1)

	ID	Имя	Возраст	Должность	Отдел	Зарплата	Стаж работы
1	2	Ольга	30	Аналитик	Маркетинг	75000	5
2	3	Алексей	40	Менеджер	Продажи	90000	15
3	4	Мария	35	Программист	IT	80000	7
4	5	Сергей	28	Специалист	HR	50000	3
5	6	Анна	32	Разработчик	IT	85000	6
6	7	Дмитрий	45	HR	HR	48000	12
7	8	Елена	29	Маркетолог	Маркетинг	70000	4
8	9	Виктор	31	Юрист	Юридический	95000	10
10	11	Павел	33	Администратор	Администрация	55000	7
12	13	Роман	42	Финансист	Финансы	105000	20
13	14	Татьяна	37	Редактор	Редакция	72000	9
14	15	Николай	39	Логист	Логистика	75000	11
15	16	Валерия	24	SEO-специалист	SEO	64000	3
16	17	Григорий	50	Бухгалтер	Бухгалтерия	110000	25
17	18	Юлия	45	Директор	Финансы	150000	20
18	19	Степан	41	Экономист	Экономика	98000	14
19	20	Василиса	38	Проект-менеджер	Продажи	88000	8
20	21	Антон	32	Разработчик	IT	85000	6
21	22	Антон	32	Разработчик	IT	85000	6
22	23	Марина	27	Менеджер	Продажи	75000	5

Рисунок 11. пункт 3 задания 5

df_1_1 = df_1_1[['Имя',	'Должность',	'Зарплата']]
display(df_1_1)		

	РМИ	Должность	Зарплата
1	Ольга	Аналитик	75000
2	Алексей	Менеджер	90000
3	Мария	Программист	80000
4	Сергей	Специалист	50000
5	Анна	Разработчик	85000
6	Дмитрий	HR	48000
7	Елена	Маркетолог	70000
8	Виктор	Юрист	95000
10	Павел	Администратор	55000
12	Роман	Финансист	105000
13	Татьяна	Редактор	72000
14	Николай	Логист	75000
15	Валерия	SEO-специалист	64000
16	Григорий	Бухгалтер	110000
17	Юлия	Директор	150000
18	Степан	Экономист	98000
19	Василиса	Проект-менеджер	88000
20	Антон	Разработчик	85000
21	Антон	Разработчик	85000
22	Марина	Менеджер	75000

Рисунок 12. пункт 4 задания 5

6. Проверка пропущенных значений.

```
df_2=pd.DataFrame(data_full_2)
filters = ["Москва", "Санкт-Петербург" ]
filtered_df = df[df['Город'].isin(filters)]
display(filtered_df)
                                Город Баланс на счете Кредитная история
   ID
       Имя Возраст
       Иван
                  34
                                                120000
                               Москва
                                                                 Хорошая
   2 Ольга
                   27 Санкт-Петербург
                                                 80000
                                                                  Средняя
filtered_df=df_2[df_2['Баланс на счете'].between(100000, 250000)]
display(filtered_df)
    ID
           Имя Возраст
                                          Баланс на счете Кредитная история
    1
           Иван
                      34
                                  Москва
                                                   120000
                                                                     Хорошая
    3
                      45
                                                   150000
        Алексей
                                   Казань
                                                                      Плохая
                                                   200000
    4
          Мария
                      38
                             Новосибирск
                                                                     Хорошая
    7
       Дмитрий
                      31
                               Челябинск
                                                   140000
                                                                     Средняя
     8
           Елена
                      40
                               Краснодар
                                                   175000
                                                                     Хорошая
                      28
                                                   110000
                                                                      Плохая
          Виктор
                          Ростов-на-Дону
10
    11
          Павел
                      46
                                                   250000
                                                                     Хорошая
                                    Омск
11
   12
      Светлана
                      37
                                   Пермь
                                                   210000
                                                                    Отличная
                      41
12
   13
          Роман
                                                   135000
                                                                     Средняя
                                  Тюмень
13
   14
         Татьяна
                      25
                                 Саратов
                                                   155000
                                                                     Хорошая
    15
        Николай
                      39
                                  Самара
                                                   125000
                                                                     Средняя
                                                   180000
    16
        Валерия
                      42
                                Волгоград
                                                                      Плохая
18
    19
                      30
                                                   105000
         Степан
                               Хабаровск
                                                                     Средняя
filtered_df_2 =df.query('`Кредитная история` == "Хорошая" and `Баланс на счете` > 150000')
display(filtered_df_2)
    ID
          Имя Возраст
                               Город Баланс на счете Кредитная история
 3
    4
         Мария
                                               200000
                     38
                         Новосибирск
                                                                 Хорошая
 7
    8
         Елена
                     40
                            Краснодар
                                               175000
                                                                 Хорошая
10
    11
         Павел
                     46
                                Омск
                                               250000
                                                                 Хорошая
    14
       Татьяна
                     25
                              Саратов
                                               155000
                                                                 Хорошая
17
    18
         Юлия
                     50
                              Иркутск
                                               320000
                                                                 Хорошая
```

Рисунок 13. Выполнение задания 6

# 7. Заполнение пропущенных значений.

```
count_per_column = df_2.count()
print(count_per_column)
ID
Имя
Возраст
                   20
Город
                   20
Баланс на счете
                  20
Кредитная история 20
dtype: int64
count_cities = df["Город"].value_counts()
print(count_cities)
Город
Москва
                 1
Санкт-Петербург
                 1
Хабаровск
                 1
Иркутск
Барнаул
                1
Барнаул
Волгоград
Самара
                1
Саратов
Тюмень
Пермь
Омск
Уфа
                 1
Ростов-на-Дону
Краснодар
Челябинск
Воронеж
Екатеринбург
Новосибирск
Казань
Томск
Name: count, dtype: int64
names = ["Город" , "Возраст" , "Баланс на счете"]
unique = df[names].nunique()
print(unique)
Город
                 20
Возраст
                 19
Баланс на счете
                 20
dtype: int64
```

Рисунок 14. Выполнение задания 7

8. Арифметические операции с series.

```
data_3 = {
     "ID": [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20],
     "Имя": ["Иван", "Ольга", "Алексей", "Мария", "Сергей", пр.пап, "Дмитрий", "Елена", "Виктор", "Алиса", "Павел", пр.пап, "Роман", "Татьяна", "Николай", "Валерия", "Григорий", "Юлия", "Степан", "Василиса"], "Возраст": [34, 27, пр.пап, 38, 29, 50, 31, 40, пр.пап, 33, 46, 37, 41, 25, пр.пап, 42, 49, пр.пап, 30, 35],
     "Город": ["Москва", "Санкт-Петербург", "Казань", пр.пап, "Екатеринбург", "Воронеж", пр.пап, "Краснодар", "Ростов-на-Дону", "Уфа", "Омск", "Пермь", пр.пап, "Саратов", "Самара", пр.пап, "Барнаул", "Иркутск", "Хабаровск", "Томск"],
     "Баланс на счете": [120000, пр.пап, 150000, 200000, пр.пап, 300000, 140000, 175000, 110000, пр.пап,
                                250000, 210000, 135000, 155000, 125000, np.nan, 275000, 320000, 105000, 90000],
     "Кредитная история": ["Хорошая", "Средняя", "Плохая", "Хорошая", пр.пап, "Отличная", "Средняя", "Хорошая", пр.пап, "Средняя", "Хорошая", "Отличная", "Средняя", пр.пап,
                                   "Средняя", "Плохая", "Отличная", "Хорошая", "Средняя", "Плохая"]
df_3 = pd.DataFrame(data)
nan_counts = df.isna().sum()
print("Количество NaN в каждом столбце:\n", nan_counts)
Количество NaN в каждом столбце:
 ID
                             0
Имя
                            0
Возраст
                            0
Город
                            0
Баланс на счете
                            0
Кредитная история
dtype: int64
filled_counts = df.notna().sum()
print("\nКоличество заполненных значений в каждом столбце:\n", filled_counts)
Количество заполненных значений в каждом столбце:
 ID
                             20
ВМИ
                            20
Возраст
                            20
Город
                            20
Баланс на счете
                            20
Кредитная история
                            20
dtype: int64
```

Рисунок 15. Выполнение задания 8

<pre>df_cleaned = df.dropna()</pre>	
print("\nDataFrame без пропущенных значений:")	
display(df_cleaned)	

DataFrame	be3	пропушенных	значений:

	ID	Имя	Возраст	Город	Баланс на счете	Кредитная история
0	1	Иван	34	Москва	120000	Хорошая
1	2	Ольга	27	Санкт-Петербург	80000	Средняя
2	3	Алексей	45	Казань	150000	Плохая
3	4	Мария	38	Новосибирск	200000	Хорошая
4	5	Сергей	29	Екатеринбург	95000	Средняя
5	6	Анна	50	Воронеж	300000	Отличная
6	7	Дмитрий	31	Челябинск	140000	Средняя
7	8	Елена	40	Краснодар	175000	Хорошая
8	9	Виктор	28	Ростов-на-Дону	110000	Плохая
9	10	Алиса	33	Уфа	98000	Средняя
10	11	Павел	46	Омск	250000	Хорошая
11	12	Светлана	37	Пермь	210000	Отличная
12	13	Роман	41	Тюмень	135000	Средняя
13	14	Татьяна	25	Саратов	155000	Хорошая
14	15	Николай	39	Самара	125000	Средняя
15	16	Валерия	42	Волгоград	180000	Плохая
16	17	Григорий	49	Барнаул	275000	Отличная
17	18	Юлия	50	Иркутск	320000	Хорошая
18	19	Степан	30	Хабаровск	105000	Средняя
19	20	Василиса	35	Томск	90000	Плохая

Рисунок 16.2. Выполнение задания 8

9. Использовать DataFrame , содержащий следующие колонки: фамилия, имя; номер телефона; дата рождения (список из трех чисел). Написать программу, выполняющую следующие действия: ввод с клавиатуры данных и добавление строк в DataFrame ; записи должны быть упорядочены по трем первым цифрам номера телефона; вывод на экран информации о человеке, чья фамилия введена с клавиатуры; если такого нет, выдать на дисплей соответствующее сообщение.

```
import pandas as pd
from IPython.display import display
!python -m venv .venv •••
df = pd.DataFrame(columns=["Last Name", "First Name", "Phone Number", "Birth Date"])
def input_data():
    last_name = input("Фамилия: ").strip()
    first_name = input("Mmm: ").strip()
    phone = input("номер телефона: ").strip()
    if not phone.isdigit() or len(phone) < 3:</pre>
       print(
            "Ошибка: номер телефона должен содержать минимум 3 цифры и состоять только из цифр."
       return None
    print("Введите дату рождения (дд.мм.гг):")
       day = int(input("День (число): "))
       month = int(input("Месяц (число): "))
       year = int(input("Год (число): "))
    except ValueError:
       print("Ошибка: дата рождения должна состоять из чисел.")
        return None
    birth_date = [day, month, year]
    return {
        "Last Name": last_name,
       "First Name": first_name,
        "Phone Number": phone,
        "Birth Date": birth_date,
def add_to_df(data, df):
    new_row = pd.DataFrame([data])
    df = pd.concat([df, new_row], ignore_index=True)
    df["Sort Key"] = df["Phone Number"].str[:3]
    df = df.sort_values(by="Sort Key").reset_index(drop=True)
    df = df.drop(columns=["Sort Key"])
    return df
def search_by_last_name(last_name, df):
    results = df[df["Last Name"].str.lower() == last_name.lower()]
    if results.empty:
       print(f"Person with last name '{last_name}' not found.")
    else:
       print(f"Records found for last name '{last_name}':")
       display(results)
```

Рисунок 17.1. Листинг индивидуального задания

```
def search_by_last_name(last_name, df):
    results = df[df["Last Name"].str.lower() == last_name.lower()]
   if results.empty:
       print(f"Person with last name '{last_name}' not found.")
       print(f"Records found for last name '{last_name}':")
       display(results)
if __name__ == "__main__":
   while True:
      print("1 - Добавить запись")
       print("2 - Поиск по фамилии")
        print("0 - Закрыть справочник")
       if df.empty:
           print("Список пока пуст :(")
        else:
           display(df)
        choice = input("Выберите функцию: ").strip()
        if choice == "1":
           data = input_data()
           if data:
               df = add_to_df(data, df)
               print("Добавить запись")
        elif choice == "2":
           last = input("Напишите Фамилию: ").strip()
           search_by_last_name(last, df)
        elif choice == "3":
           if df.empty:
              print("Список пуст :(")
            else:
               display(df)
        elif choice == "0":
           print("Закрытие")
            print("Попробуйте еще раз")
1 - Добавить запись
2 - Поиск по фамилии
0 - Закрыть справочник
Список пока пуст :(
Выберите функцию: 0
Закрытие
!pip install nbqa black --quiet
!nbqa black indi.ipynb
All done! \u2728 \U0001f370 \u2728
1 file left unchanged.
```

Рисунок 17.2. Листинг индивидуального задания

**Вывод**: в ходе лабораторной работы были изучены структуры DataFrame, базовые операции по работе с ними, а также использовали утилиты для проверки кода.

# Контрольные вопросы:

1. Как создать pandas. Data Frame из словаря списков

Используйте 'pd.DataFrame(data\_dict)', где 'data\_dict' - это словарь, где ключи - имена столбцов, а значения - списки.

2. В чем отличие создания DataFrame из списка словарей и словаря списков

Из списка словарей DataFrame строится по ключам словарей, а из словаря списков - по ключам словаря как названиям столбцов.

- 3. Как создать pandas.DataFrame из массива NumPy
- Используйте 'pd.DataFrame(numpy\_array)', где 'numpy\_array' это массив NumPy.
  - 4. Как загрузить DataFrame из CSV-файла, указав разделитель ; Используйте `pd.read\_csv('file.csv', delimiter=';')`.
- 5. Как загрузить данные из Excel в pandas. DataFrame и выбрать конкретный лист

Используйте 'pd.read excel('file.xlsx', sheet name='Sheet1')'.

- 6. Чем отличается чтение данных из JSON и Parquet в pandas
- JSON это текстовый формат, удобный для хранения и обмена данными. Parquet бинарный формат, оптимизированный для хранения и обработки больших объемов данных.
  - 7. Как проверить типы данных в DataFrame после загрузки Используйте метод `.dtypes`.
- 8. Как определить размер DataFrame (количество строк и столбцов)

Используйте атрибут `.shape`, который возвращает кортеж (число строк, число столбцов).

- 9. В чем разница между .loc[] и .iloc[]
- `.loc[]` используется для индексации по названиям индексов и столбцов, а `.iloc[]` по позициям (целым числам).
- 10. Как получить данные третьей строки и второго столбца с .iloc[]

Используйте `df.iloc[2, 1]`.

- 11. Как получить строку с индексом "Мария" из DataFrame Используйте `df.loc['Мария']`.
- 12. Чем .at[] отличается от .loc[]
- `.at[]` используется для получения одного значения по индексу и имени столбца и быстрее, чем `.loc[]`.
  - 13. В каких случаях .iat[] работает быстрее, чем .iloc[]
- `.iat[]` быстрее при доступе к одному элементу по позиции, так как не поддерживает метаданные.
- 14. Как выбрать все строки, где "Город" равен "Москва" или "СПб", используя .isin()

Используйте df[df['Город'].isin(['Москва', 'СПб'])].

15. Как отфильтровать DataFrame, оставив только строки, где "Возраст" от 25 до 35 лет, используя .between()

Используйте df[df[Bospact']].between(25, 35)].

- 16. В чем разница между .query() и .loc[] для фильтрации данных
- `.query()` использует строку запроса и позволяет писать более читаемые выражения, в то время как `.loc[]` использует булевый индекс.
  - 17. Как использовать переменные Python внутри .query()?

Используйте '@' перед именем переменной, например: 'df.query('Bозраст > @age')'.

18. Как узнать, сколько пропущенных значений в каждом столбце DataFrame

Используйте `df.isnull().sum()`.

- 19. В чем разница между .isna() и .notna()
- `.isna()` возвращает True для пропущенных значений, а `.notna()` для непустых значений.
- 20. Как вывести только строки, где нет пропущенных значений

Используйте `df.dropna()`.

21. Как добавить новый столбец "Категория" в DataFrame, заполнив его фиксированным значением "Неизвестно"

Используйте `df['Категория'] = 'Неизвестно'`.

22. Как добавить новую строку в DataFrame, используя .loc[]

Используйте `df.loc[new\_index] = new\_value`, где `new\_index` - это индекс новой строки, а `new value` - значения для этой строки.

- 23. Как удалить столбец "Возраст" из DataFrame Используйте `df.drop(columns='Возраст', inplace=True)`.
- 24. Как удалить все строки, содержащие хотя бы один NaN, из DataFrame

Используйте `df.dropna()`.

25. Как удалить столбцы, содержащие хотя бы один NaN, из DataFrame

Используйте `df.dropna(axis=1)`.

26. Как посчитать количество непустых значений в каждом столбце DataFrame

Используйте 'df.count()'.

27. Чем .value\_counts() отличается от .nunique()?

`.value\_counts()` возвращает количество уникальных значений с частотой, а `.nunique()` - просто количество уникальных значений.

28. Как определить, сколько раз встречается каждое значение в столбце "Город"

Используйте `df['Город'].value\_counts()`.

- 29. Почему display(df) лучше, чем print(df) в Jupyter Notebook 'display()' выводит DataFrame с форматированием, поддерживает стили и является более удобным для визуализации.
- 30. Как изменить максимальное количество строк, отображаемых в DataFrame в Jupyter Notebook. Используйте pd.set\_option('display.max\_rows', n), где n желаемое количество строк.