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 Dataframe и базовых операций

Цель: ознакомить с основами работы с библиотекой pandas, в частности, со структурой данных DataFrame.

Ход выполнения работы:

Ссылка на гит хаб: https://github.com/lolndo/AI lab5.git

1. Создание DataFrame разными способами. Создайте DataFrame из словаря списков с данными о пяти сотрудниках. Создайте DataFrame из списка словарей с теми же данными. Создайте DataFrame из массива NumPy, заполненного случайными числами от 20 до 60 (для возраста сотрудников). Проверьте типы данных в каждом столбце с помощью .info().

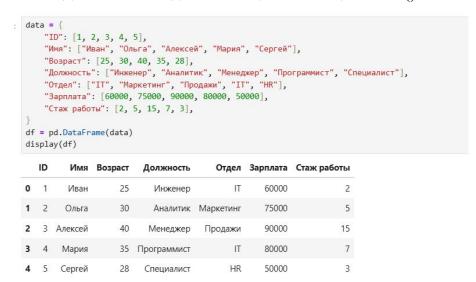


Рисунок 1. Создание DataFrame из словаря списков

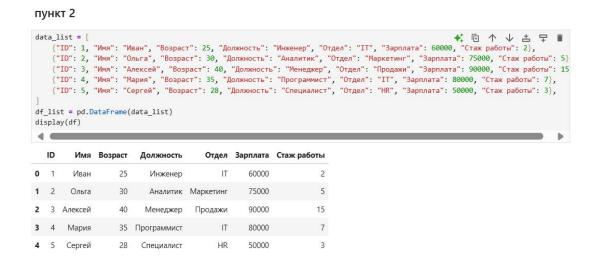


Рисунок 2. Создание DataFrame из списка словарей

	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. Создание из массива NumPy заполненного случайными числами

пункт 4

```
df_full.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 20 entries, 0 to 19
Data columns (total 7 columns):

# Column Non-Null Count Dtype
-------
0 ID 20 non-null int64
1 Имя 20 non-null object
2 Возраст 20 non-null int64
3 Должность 20 non-null object
4 Отдел 20 non-null object
5 Зарплата 20 non-null int64
6 Стаж работы 20 non-null int64
dtypes: int64(4), object(3)
memory usage: 1.2+ KB
```

Рисунок 4. проверка тип данных каждого столбца

2. Чтение данных из файлов.

```
df_full.to_csv("table1.csv", index=False)
df_csv = pd.read_csv("table1.csv")
data_full_2 = {
     а_TUII_/ = {
    "ID": list(range(1, 21)),
    "Uma": ["Иван", "Ольга", "Алексей", "Мария", "Сергей", "Анна", "Дмитрий", "Елена", "Виктор", "Алиса",
    "Павел", "Светлана", "Роман", "Татъяна", "Николай", "Валерия", "Григорий", "Юлия", "Степан", "Василиса"],
    "Возраст": [34, 27, 45, 38, 29, 50, 31, 40, 28, 33, 46, 37, 41, 25, 39, 42, 49, 50, 30, 35],
    "Город": ["Москва", "Санкт-Петербург", "Казанъ", "Новосибирск", "Екатеринбург", "Воронеж", "Челябинск", "Краснодар",
    "Ростов-на-Дону", "Уфа", "Омск", "Пермь", "Тюмень", "Саратов", "Самара", "Волгоград", "Барнаул", "Иркутск",
    "Уббаслости" "Татули",
                      "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", "Средняя", "Средняя", "Плохая", "Отличная", "Хорошая", "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
                                           Инженер
                                                                                 60000
1 2 Ольга
                           30 Аналитик Маркетинг
                                                                                75000
2 3 Алексей
                               40 Менеджер Продажи
                                                                                90000
                                                                                                           15
                               35 Программист
                                                                 IT
                                                                                80000
3 4 Мария
                                                                   HR
                                                                                50000
4 5 Сергей
                               28 Специалист
                                                                                                            3
```

Рисунок 5. Выполнение задания 2

3. Доступ к данным.

```
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 6. Выполнение задания 3

4. Добавление новых столбцов и строк.

14 15

15 16

16 17

17 18

18

19

19 20 Василиса

Николай

Валерия

Григорий

Юлия

Степан

39

24

50

45

41

Логист

Бухгалтер

Директор

Экономист

38 Проект-менеджер

SEO-специалист

```
conditions = [
    (df_1['Зарплата'] < 60000),
    (df_1['Зарплата'] >= 60000) & (df_1['Зарплата'] < 100000),
    (df_1['Зарплата'] >= 100000)
categories = ["Низкая", "Средняя", "Высокая"]
df_1["Категория зарплаты"] = np.select(conditions, categories)
display(df_1)
    ID
            Имя Возраст
                                Должность
                                                     Отдел Зарплата Стаж работы Категория зарплаты
0
           Иван
                                                                60000
                                   Инженер
                                                                                                 Средняя
    2
           Ольга
                       30
                                   Аналитик
                                                  Маркетинг
                                                                75000
                                                                                  5
                                                                                                 Средняя
    3
                       40
                                                   Продажи
                                                                90000
                                                                                 15
                                                                                                 Средняя
                                  Менеджер
3
    4
          Мария
                       35
                               Программист
                                                                80000
                                                                                                 Средняя
 4
    5
          Сергей
                       28
                                 Специалист
                                                        HR
                                                                50000
                                                                                  3
                                                                                                  Низкая
5
                       32
                                                         IT
                                                                                  6
    6
            Анна
                                Разработчик
                                                                85000
                                                                                                 Средняя
    7
                       45
                                                                                 12
        Дмитрий
                                        HR
                                                        HR
                                                                48000
                                                                                                  Низкая
7
                       29
                                                                70000
    8
           Елена
                                                  Маркетинг
                                                                                                 Средняя
                                 Маркетолог
    9
8
          Виктор
                       31
                                     Юрист
                                               Юридический
                                                                95000
                                                                                 10
                                                                                                 Средняя
9
                       27
                                                                                  5
   10
                                                    Дизайн
                                                                62000
           Алиса
                                  Дизайнер
                                                                                                 Средняя
10
   11
                       33
                             Администратор Администрация
                                                                55000
                                                                                  7
                                                                                                  Низкая
           Павел
11 12
                       26
                                                                67000
       Светлана
                                Тестировщик
                                               Тестирование
                                                                                                 Средняя
12
   13
                       42
                                                                105000
                                                                                 20
          Роман
                                  Финансист
                                                   Финансы
                                                                                                 Высокая
13
   14
                       37
                                   Редактор
                                                   Редакция
                                                                72000
                                                                                  9
                                                                                                 Средняя
```

Рисунок 7. Добавление нового столбца

Логистика

Бухгалтерия

Экономика

Продажи

Финансы

SEO

75000

64000

110000

150000

98000

88000

11

3

25

20

14

Средняя

Средняя

Высокая

Высокая

Средняя

Средняя

	df_1.loc[20] = [21,"Антон", 32, "Разработчик", "IT", 85000, 6,"Средняя"] display(df_1.tail())								
	ID	Имя	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 8. Добавление нового сотрудника

```
: 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	РМИ	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 9. Добавление двух новых сотрудников одновременно

5. Удаление строк и столбцов.

	display(df_1.head())									
	ID	Р ММ	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 10. Удаление столбца с помощью функции drop()

	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 11. Удаление строки с ID = 10

	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 12. Удаление строк, где стаж работы <= 3 лет

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

	Имя	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 13. Удаление всех столбцов кроме Имя, Должность, Зарплата

6. Фильтрация данных (query , isin , between).

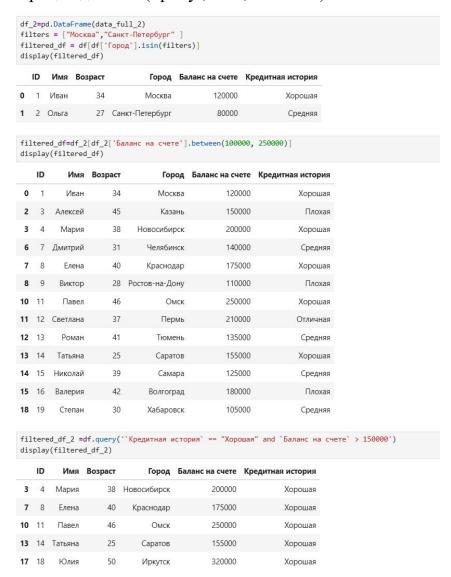


Рисунок 14. Выполнение задания 6

7. Подсчет значений (count , value_counts , nunique).

```
count_per_column = df_2.count()
print(count_per_column)
ID
Имя
                   20
Возраст
Город
                   20
                   20
Баланс на счете
Кредитная история
                   20
dtype: int64
count_cities = df["Город"].value_counts()
print(count_cities)
Город
Москва
                 1
Санкт-Петербург
                 1
Хабаровск
                 1
Иркутск
Барнаул
Волгоград
                 1
Самара
Саратов
                 1
Тюмень
Пермь
Омск
Уфа
Ростов-на-Дону
                 1
Краснодар
Челябинск
Воронеж
Екатеринбург
Новосибирск
                 1
Казань
                1
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 15. Выполнение задания 7

8. Обнаружение пропусков (isna, notna).

```
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", np.nan, "Екатеринбург", "Воронеж", np.nan, "Краснодар", "Ростов-на-Дону", "Уфа", "Омск", "Пермь", np.nan, "Саратов", "Самара", np.nan, "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.nan, "Отличная", "Средняя", "Хорошая", пр.nan, "Средняя", "Хорошая", "Отличная", "Средняя", пр.nan, "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
ВМИ
                               0
Возраст
                               0
Город
                               0
                               0
Баланс на счете
Кредитная история
                               0
dtype: int64
filled_counts = df.notna().sum()
print("\nКоличество заполненных значений в каждом столбце:\n", filled_counts)
Количество заполненных значений в каждом столбце:
 TD
                                20
Имя
                               20
Возраст
Город
                               20
Баланс на счете
                               20
Кредитная история
                               20
dtype: int64
```

Рисунок 16.1. Выполнение задания 8

```
df_cleaned = df.dropna()
print("\nDataFrame без пропущенных значений:")
display(df_cleaned)
```

DataFrame	603	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
df = pd.DataFrame(columns=["Last Name", "First Name", "Phone Number", "Birth Date"])
def input_data():
   last_name = input("Фамилия: ").strip()
first_name = input("Имя: ").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]
        "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()]
        print(f"Person with last name '{last_name}' not found.")
       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 :(")
               display(df)
        elif choice == "0":
            print("Закрытие")
            break
        else:
            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 c .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.