Департамент образования города Москвы Государственное автономное образовательное учреждение высшего образования города Москвы «Московский городской педагогический университет»

Институт цифрового образования Департамент информатики, управления и технологий

ДИСЦИПЛИНА:

«Проектный практикум по разработке ETL-решений » Практическая работа 14.03

Выполнила:

Студентка группы АДЭУ-211

Кравцова Алёна Евгеньевна

Руководитель:

Босенко Т.М

Москва

2025

Шаги настройки и запуска контейнеров.

Просмотр запущенных контейнеров командой docker ps (Рис. 1).



Рис. 1

Удалим все запущенные контейнеры (Рис. 2).

```
• dev@dev-vm:-/Downloads/lab_etl/data_for_labs/lab_airflow/lab_0_webinar$ docker kill $(docker ps -q) a5bb7206afbd ec4919b750da
```

Рис. 2

Далее необходимо поднять все сервисы командой make up-services (Рис.

3).

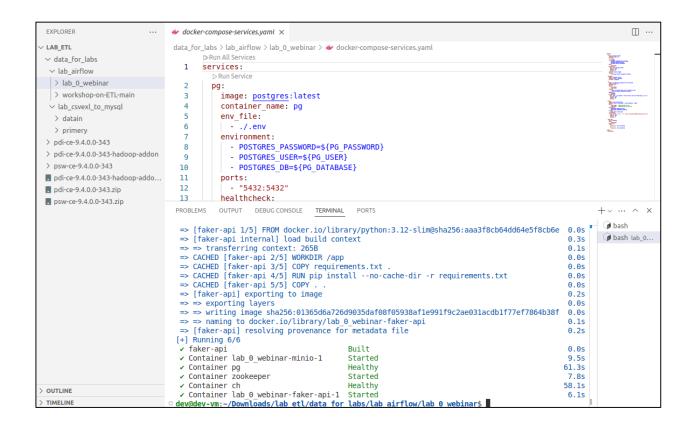


Рис. 3
Проверим работоспособность Fast Api, все открывается (Рис. 4).

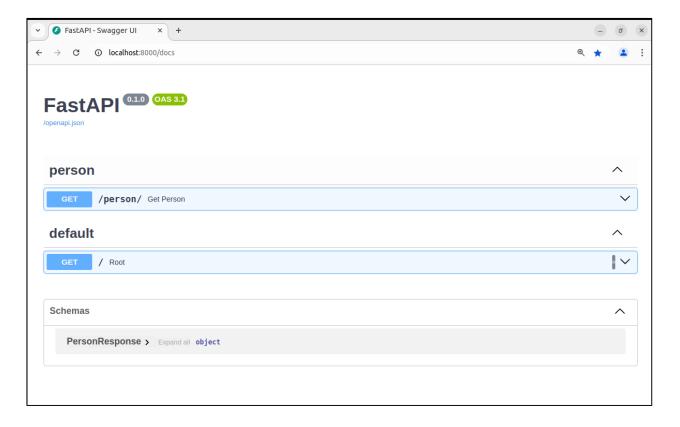


Рис. 4
Далее работоспособность MinIO, успешно (Рис. 5).

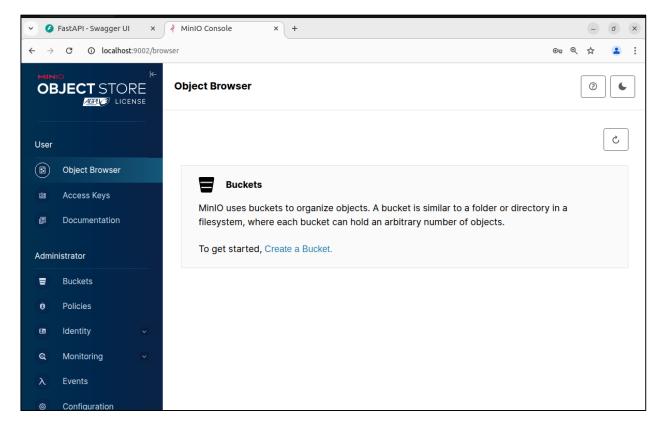


Рис. 5

Далее запустим airflow (Рис. 6).

```
[+] Running 8/8

Volume "lab_0_webinar_postgres-db-volume" Crea...

Container lab_0_webinar-postgres-1 Healthy

Container lab_0_webinar-redis-1 Healthy

Container lab_0_webinar-airflow-init-1 Exited

Container lab_0_webinar-airflow-triggerer-1 St...

Container lab_0_webinar-airflow-webserver-1 St...

Container lab_0_webinar-airflow-scheduler-1 St...

Container lab_0_webinar-airflow-worker-1 Start...
```

Рис. 6

Проверим его работоспособность, успешно (Рис. 7).

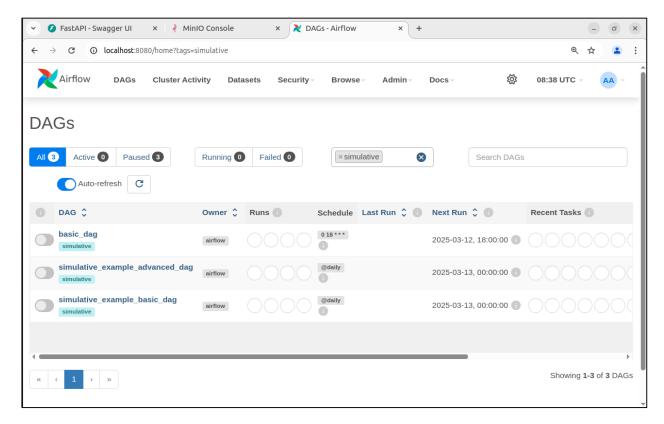


Рис. 7

Задание 1. Заполнение таблицы и анализ данных в PostgreSQL с визуализацией

1.1. Используйте библиотеку Faker для генерации фейковых данных. Вставьте сгенерированные данные в таблицу person в базе данных PostgreSQL.

Запустим даг с генерацией данных (Рис. 8, 9).

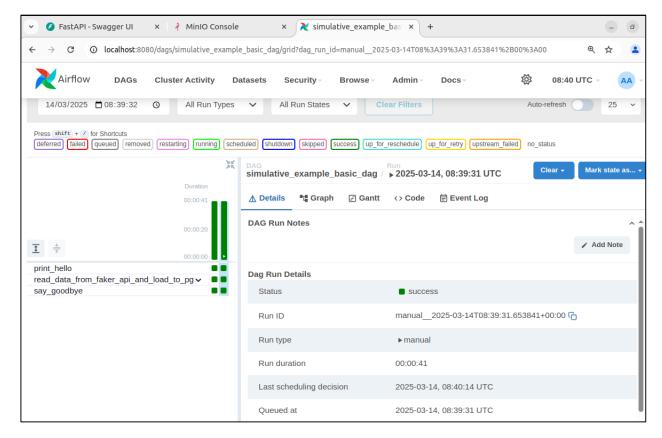


Рис. 8

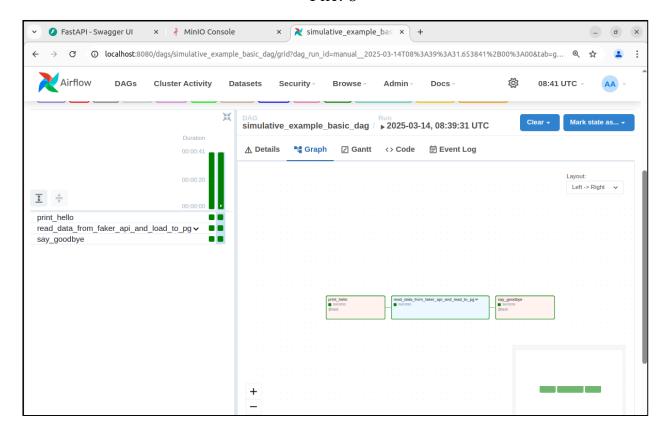


Рис. 9

После выполнения dag в Dbeaver появляются данные о клиентах (Рис. 10).

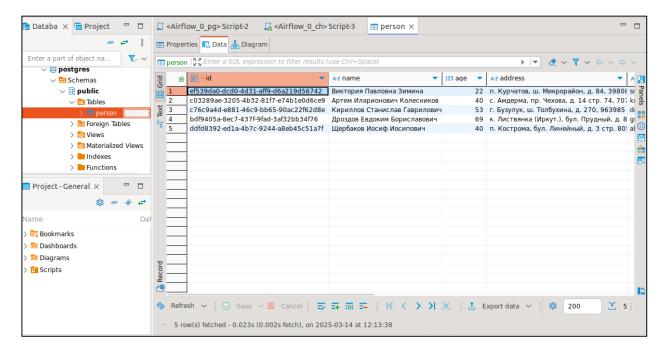


Рис. 10

Настроим dag для одновременного запуска нескольких задач (Рис. 11) и вызовем 100 задач, чтобы загрузить 100 записей в БД (Рис. 12).

```
with DAG(
    dag_id="simulative_example_basic_dag",
    schedule="@daily",
    start_date=datetime.datetime(2023, 1, 1), # установлено в прошлом
    catchup=False,
    tags=["simulative"],
    concurrency=150, # позволяет запустить много задач одновременно
    max_active_runs=1, # один запуск DAG в единицу времени
) as dag:
```

Рис. 11

```
# Запускаем 100 параллельных вызовов с помощью динамического маппинга data_ids = read_data_from_faker_api.expand(dummy=list(range(100))) load_results = load_data_to_pg.expand(data_id=data_ids) return load_results
```

Рис. 12

После этого необходимо остановить и заново запустить airflow. Далее выполним даг, успешно (Рис. 13).

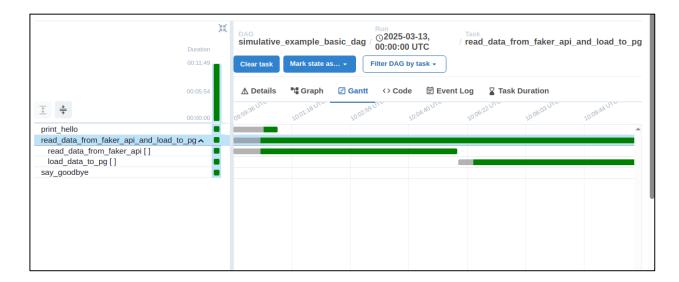


Рис. 13
Далее проверим в dbeaver, что загружено 100 записей, успешно (Рис. 14).

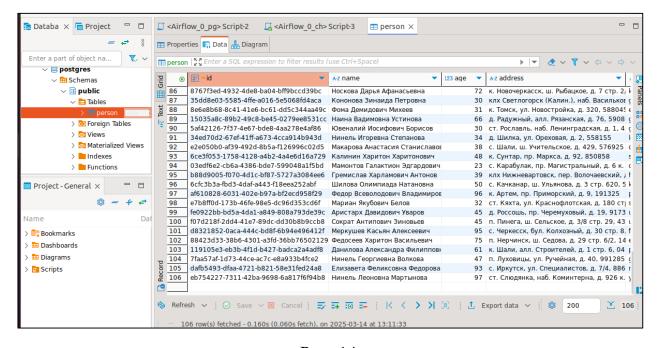


Рис. 14

1.2 Найдите средний, минимальный и максимальный возраст людей в таблице person.

Сделаем запрос в sql для получения информации о среднем возрасте. Итак, средний возраст – 57, самый юный – 18, самый старый – 99 (Рис. 15).

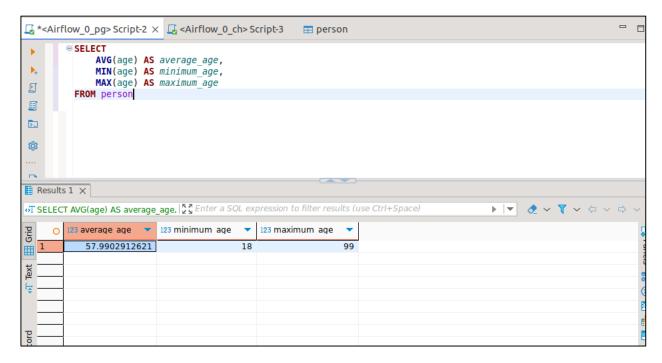


Рис. 15

1.3 Определите топ-5 городов, в которых проживает наибольшее количество людей. Таким образом, пункт «Артем» самый популярный (Рис. 16).

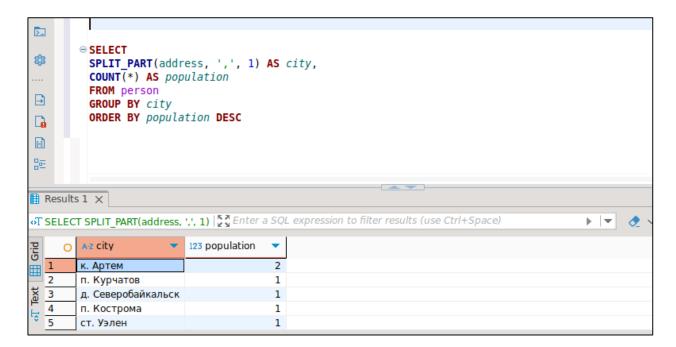


Рис. 16

1.4. Найдите количество регистраций в каждом месяце за последний год. Ставим интервал в год от текущего года. Итак, наибольшее количество регистраций в сентябре 2024 года (Рис. 17).

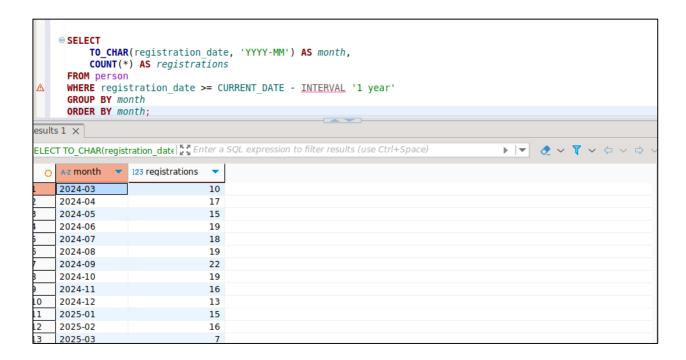


Рис. 17

1.5. Визуализация данных

Создайте графики для визуализации результатов анализа:

- Гистограмма распределения возраста.
- Диаграмма топ-5 городов по количеству проживающих.
- Линейный график количества регистраций по месяцам.

Первоначально необходимо установить необходимые библиотеки и загрузить датасет (Рис. 18).

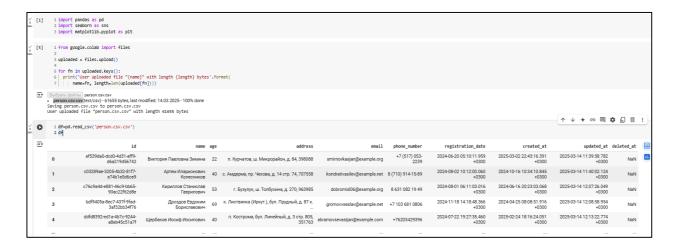


Рис. 18

Далее просмотрим общее описание данных (Рис. 19).

```
1 df.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
    RangeIndex: 206 entries, 0 to 205
   Data columns (total 10 columns):
    # Column
                         Non-Null Count Dtype
                          206 non-null
    0 id
                                          object
    1 name
                          206 non-null
                                          object
     2 age
                          206 non-null
        address
                          206 non-null
        email
                          206 non-null
                                          object
    5 phone_number
                          206 non-null
                                          object
        registration_date 206 non-null
                                          object
       created_at
                          206 non-null
                                          object
    8 updated_at
9 deleted_at
                          206 non-null
                                          object
                           0 non-null
                                          float64
    dtypes: float64(1), int64(1), object(8)
    memory usage: 16.2+ KB
```

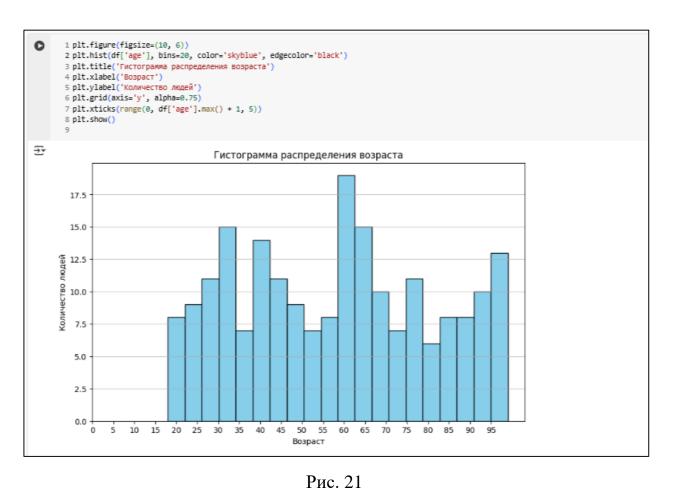
Рис. 19

Видим, что необходимо перевести столбцы с датами в формат даты (Рис. 20).

```
1 df['registration_date'].=.pd.to_datetime(df['registration_date'])
       2 df['created_at'] = pd.to_datetime(df['created_at'])
       3 df['updated_at'] = pd.to_datetime(df['updated_at'])
      1 df.info()
RangeIndex: 206 entries, 0 to 205
    Data columns (total 10 columns):
    # Column
                      Non-Null Count Dtype
        id
                          206 non-null
                                          object
        папе
                                          object
        age
                          206 non-null
                                          int64
        address
                         206 non-null
206 non-null
                                          object
        email
                                          object
        phone_number
                           206 non-null
                                          object
                                          datetime64[ns, UTC+03:00]
datetime64[ns, UTC+03:00]
        registration_date 206 non-null
        created_at
                           206 non-null
        updated_at
                          206 non-null datetime64[ns, UTC+03:00]
                           0 non-null
                                           float64
        deleted at
    dtypes: datetime64[ns, UTC+03:00](3), float64(1), int64(1), object(5)
    memory usage: 16.2+ KB
```

Рис. 20

Далее построим график распределения возрастов (Рис. 21).



Далее необходимо сделать гистограмму топ-5 городов (Рис. 22).

```
1 df1=df
 2 # Извлекаем название города (первая часть 'address', разделенная запятой)
 3 df1['city'] = df['address'].apply(lambda x: x.split(',')[0])
5 # Считаем количество проживающих в каждом городе
 6 city_counts = df1['city'].value_counts()
8 # Берем топ-5 городов
9 top_cities = city_counts.head(5)
10
11 # Строим диаграмму
12 plt.figure(figsize=(9, 5))
13 top_cities.plot(kind='bar', color='skyblue', edgecolor='black')
15 # Добавляем подписи
16 plt.xlabel("Город")
17 plt.ylabel("Количество проживающих")
18 plt.title("Топ-5 городов по количеству проживающих")
19 plt.xticks(rotation=45) # Поворот подписей для удобства
20 plt.grid(axis='y', linestyle='--', alpha=0.7)
21
22 # Показываем график
23 plt.show()
24
```

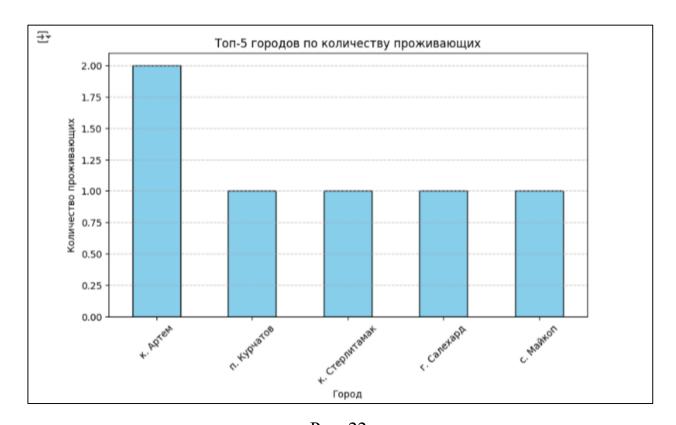


Рис. 22 Далее статистика по количеству регистраций за каждый месяц.

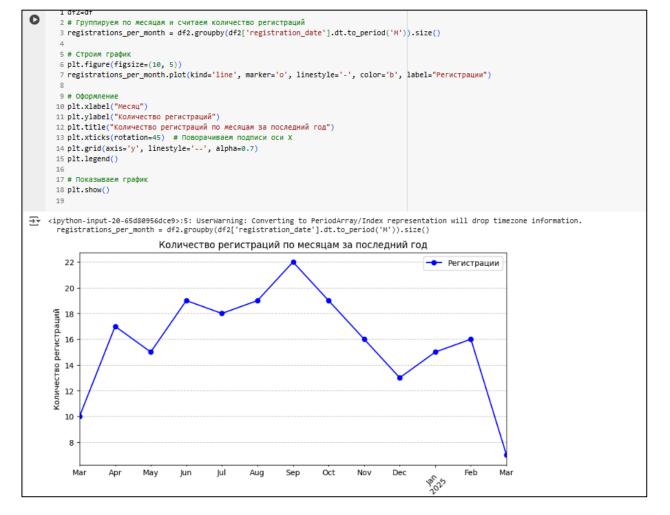


Рис. 23

Таким образом, все созданные визуализации соответствуют результатам запросов к БД.

Вывод по 1 заданию: были запущены все необходимые контейнеры, также выполнен и настроен dag на выполнение необходимого количества вызовов. Запросы к БД совпали с результатами визуализаций.