Департамент образования и науки города Москвы Государственное автономное образовательное учреждение высшего образования города Москвы «Московский городской педагогический университет» Институт цифрового образования Департамент информатики, управления и технологий

Выполнила: st_95

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА 6_1

Разработка полного ETL-процесса. Оркестровка конвейера данных

Проектный практикум по разработке ETL-решений Направление подготовки 38.03.05 Бизнес-информатика Профиль подготовки Аналитика данных и эффективное управление

Москва

Выполнение общего задания

Ход работы:

1. Клонирование репозитория и переход в директорию (Рисунок 1)

```
\oplus
       dev@dev-vm: ~/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25
          google-chrome-stable current amd64.deb
                                                   Public
                                                              thinclient drives
Desktop
Documents Music
                                                   snap
                                                              Videos
Downloads Pictures
                                                   Templates
dev@dev-vm:~$ git clone https://github.com/BosenkoTM/workshop-on-ETL.git
Cloning into 'workshop-on-ETL'...
remote: Enumerating objects: 637, done.
remote: Counting objects: 100% (30/30), done.
remote: Compressing objects: 100% (29/29), done.
remote: Total 637 (delta 18), reused 1 (delta 1), pack-reused 607 (from 1)
Receiving objects: 100% (637/637), 5.83 MiB | 4.43 MiB/s, done.
Resolving deltas: 100% (316/316), done.
dev@dev-vm:~$ cd workshop-on-ETL
dev@dev-vm:~/workshop-on-ETL$ ls
business_case_rocket
                               data_for_lessons
 business_case_rocket_25
                               lecture_0_airflow
business_case_stocksense
                               lectures
business_case_stocksense_25 'Processing supermarket promotions data'
business_case_umbrella
                               README.md
business_case_umbrella_25
dev@dev-vm:~/workshop-on-ETL$ cd business case stocksense 25
dev@dev-vm:~/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ ls
dags docker-compose.yml Dockerfile README.md scripts
dev@dev-vm:~/workshop-on-ETL/business case stocksense 25$
```

Рисунок 1

- 2. Подготовка работы (настройка рабочей среды):
- 2.1. Удаление всех контейнеров (Рисунок 2)

```
• dev@dev-vm:~/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ sudo docker rm -f $(sudo docker ps -a -q)
 14541fab7425
 e8646cc9632b
 eec2bc8fe5f9
 ca2h45dadhf9
 87f99a92f565
 4620c870eea3
 fe9c2bc51651
 b9be47acb410
 8af79c5c0b06
 1e2fd0c99ff8
 3ee727dea212
 1fcafbd1e5c8
 de682d7b1d90
 e77328282a3b
 032fd71df113
 98fc34d4f718
 b26bed0c5630
 9801b3cb26db
```

Рисунок 2

Проверка контейнеров (Рисунок 3)

```
• dev@dev-vm:~/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ docker ps
CONTAINER ID IMAGE COMMAND CREATED STATUS PORTS NAMES
```

Рисунок 3

2.2. Удаление всех образов (Рисунок 4)

```
• dev@dev-vm:~/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ sudo docker rmi -f $(sudo docker images -q)
 Untagged: lab 0 webinar-faker-api:latest
 Deleted: sha256:01365d6a726d9035daf08f05938af1e991f9c2ae031acdb1f77ef7864b38f15d
 Untagged: quay.io/minio/minio:latest
 Untagged: quay.io/minio/minio@sha256:46b3009bf7041eefbd90bd0d2b38c6ddc24d20a35d609551a1802c558c1c958f
 Deleted: sha256:2eaf94c71682e852c0c74304cfc9bb88fa4e1d2fba86c6170bc85c4e5d3d88f5
 Deleted: sha256:73bb4294054969a778b76102058aef041d3e4b08e6e23c8cbafaafa808481520
 Deleted: sha256:e94618657f68b0b919604d8b7baf9e67990e53a6d6151ecc00de85eb96162759
 Deleted: sha256:39530d2fd149231fdb8615f10994d789219e250d90bf880293fd019d62798b26
 Deleted: sha256:a80df31a7b8c2e1c783b78a4ee7be82750a6831302f3e1de481b068565a52b49
 Deleted: sha256:c501b2615161b1101dc14af0d1908c65ba2bf7de3d25e7252252aef4801f993a
 Deleted: sha256:f0cca71c48727b48fadc4b4180f37c60453d52bc8e8fe48fdb5e6cb0c6315c95
 Deleted: sha256:8f2981c601c3fffe8b6543226013555762d26dbf148658022cbb578b63d2f861
 Deleted: sha256:30a72e192ad254406ca3d2a1180b6b854c78b3600c1686f51f90c3c958821aa7
 Deleted: sha256:919873557493c9ed2d61c98f006ff126f5b96121c051793cac9954e1e2822e07
 Deleted: sha256:639ae6ef0f6cee73213a007849ae6cca6f10a06b6894da4cd6a175cd75e3c4a2
```

Рисунок 4

2.3. Создание нового образа (Рисунок 5)

```
• dev@dev-vm:-/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ sudo docker build -t custom-airflow:slim-2.8.1-python3.11 .
2025/04/04 11:08:35 In: []string{}
2025/04/04 11:08:35 Parsed entitlements: []
[+] Building 111.5s (7/7) FINISHED

□ [internal] load build definition from Dockerfile

□ transferring dockerfile: 615B

□ [internal] load metadata for docker.io/apache/airflow:slim-2.8.1-python3.11

□ [internal] load dockerignore

□ transferring context: 2B

□ [/3] FROM docker.io/apache/airflow:slim-2.8.1-python3.11@sha256:75lbabd58a83e44ae23c393fe1552196c25f3e2683c97db1a6d98b7d15e7a0e8

□ resolve docker.io/apache/airflow:slim-2.8.1-python3.11@sha256:75lbabd58a83e44ae23c393fe1552196c25f3e2683c97db1a6d98b7d15e7a0e8

□ sha256:1e3e868d12zebbefb10e9be864918a637621f10dex8a0f3e4e7467c333 4.4K8 / 4.4K8

□ sha256:1e3ca64e9d2ec24aa3618e5992208321a92492aef5fef5eb9470895f771c55 29.12MB / 29.12MB

□ sha256:2e30ef3e74ac6833f8d388ed90ef3c5783f3d1ebeef09halcefd10880b4c42 59.12MB / 29.12MB

□ sha256:2e30ef3e74ac6833f8d38ed9665278353f3lebeef09halceff0880b4c42 59.12MB / 12.87MB

□ sha256:1c1667960b71f609c43cd6305125126527852683c97db1a6d98b7d15e7a0e8 1.61kB / 1.61kB

□ sha256:12f09f090b71f609c43cd630512953f3d2639db3d4f5b054406004ec947.08.51MB / 3.51MB

□ sha256:12f09f090b71f609c43cd603551293531829492493f59f594406004ec9476383 4.51MB / 3.51MB

□ sha256:12f07900b71f609c43cd603551395d19d698b7d15e7a0e8 1.61kB / 3.51MB

□ sha256:12f0f090b71f609c43cd603551393d19d9d5780ac45406004ec947 / 3.51MB

□ sha256:12f0f090b71f609c43cd035051493d19d698b7d15e7a0e8 1.61kB / 3.51MB

□ sha256:12f0f090b71f609c43cd0350149351493d4f59bc34460064ec94 3.51MB / 3.51MB

□ sha256:12f0f090b71f609c43cd035014951493d4f59bc34460064ec94 3.51MB / 3.51MB

□ sha256:
```

Рисунок 5

2.4. Запуск среды (Рисунок 6)

```
odev@dev-vm:~/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ sudo docker compose up --build
 [+] Running 13/13

✓ wiki results Pulled

✓ postgres Pulled

    ✓ 1f3e46996e29 Pull complete

√ 47e20ba03731 Pull complete

    ✓ 101b82465a4f Pull complete

✓ 319529a7ccb0 Pull complete

✓ c2f9392cfd4c Pull complete

√ 4e04446ce95d Pull complete

√ 47bfe778b869 Pull complete

✓ b1d66b287aa8 Pull complete

√ 7865e52a4759 Pull complete

    ✓ 7d75f14147c2 Pull complete

√ 11052a5424e7 Pull complete

 [+] Running 8/8
  ✓ Network business case stocksense 25 default
                                                             Created
```

Рисунок 6

2.5. Подключение к БД (Рисунок 7):

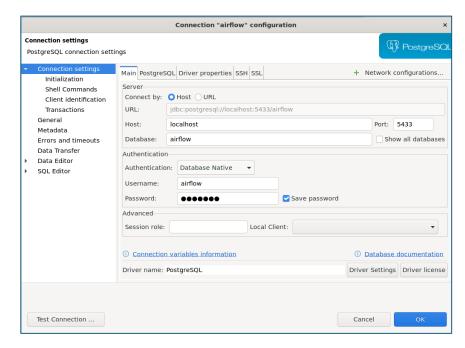


Рисунок 7

Тестирование подключения (Рисунок 8).

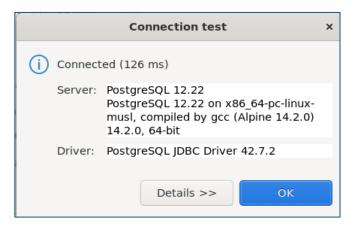


Рисунок 8

Проверка таблицы (Рисунок 9)

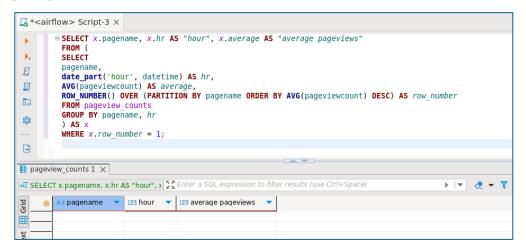


Рисунок 9

2.6. Проверка подключения к Airflow через браузер (Рисунок 10)

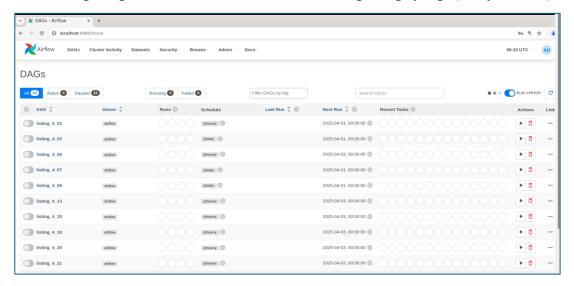


Рисунок 10

- **3.** Проанализируем имеющиеся DAG:
- listing_4_1 загружает данные о просмотрах страниц Wikipedia за определенный час в формате .gz с помощью curl (Bash-команда).
- listing_4_3 демонстрирует передачу контекста Airflow в Python-функцию.
- listing_4_5 аналог listing_4_1, но загрузка реализована на Python через urllib.request.
- listing_4_8 демонстрирует использование execution_date и next_execution_date из контекста.
- listing_4_13 загружает данные Wikipedia (как listing_4_5.py), но использует шаблонизацию Airflow ($\{\{...\}\}$) для передачи параметров.
 - listing_4_15 полноценный ETL-пайплайн:
 - Загружает данные Wikipedia.
 - Распаковывает .gz-архив.
 - Анализирует просмотры для 5 компаний (Google, Amazon и др.).
- listing_4_18 расширенная версия listing_4_15.py с генерацией SQL-запроса для PostgreSQL.
- listing_4_20 и listing_4_21 (идентичны) полный ETL с загрузкой в PostgreSQL:

- Загрузка данных.
- Распаковка.
- Анализ просмотров.
- Сохранение в БД через PostgresOperator.

Создание connection (Рисунок 11)



Рисунок 11

Запуск Dag (Рисунок 12), все таски были успешно выполнены.



Рисунок 12

Проверка данных в postgresql (Рисунок 13), данные были успешно получены и записаны в базу данных.

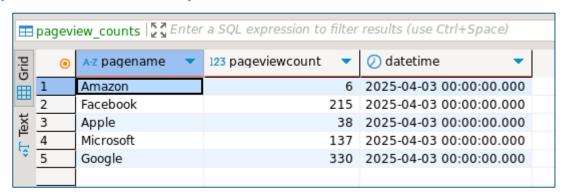


Рисунок 13

Google является самой просматриваемой страницей на википедии.

Индивидуальное задание:

Вариант 8

Получить данные за день для сайта Tinkoff. Скачайте данные за день для страницы Tinkoff и сохраните их в базе данных. Напишите SQL-запрос для подсчета количества просмотров за день, а затем визуализируйте данные.

Гипотеза:

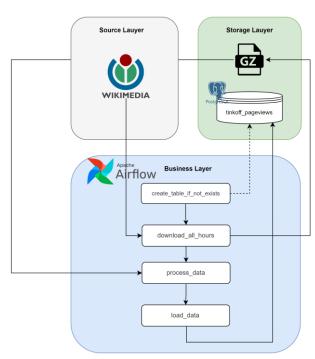
Просмотры страниц о компании в Википедии могут отражать интерес инвесторов и публики к бренду. Резкий рост запросов часто предшествует изменениям котировок, так как:

- Увеличение интереса → Потенциальный рост числа инвесторов
- Обсуждение в СМИ/соцсетях → Часто ведет к поиску информации
 в Википедии
- Корпоративные события (например, выпуск новых продуктов) →
 Одновременно влияют и на интерес, и на акции.

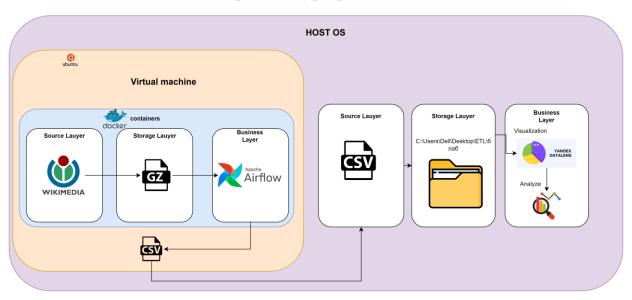
Постановка задачи:

Получить и проанализировать данные о количестве просмотров страниц википедии, связанных с Т-Банком за 23 февраля 2025 года и сравнить с ростом акции за следующий день.

Архитектура DAG



Архитектура решения



Ход работы:

1. Проанализируем данные, которые есть в википедии

Выгрузим дамп на локальной машине для того, чтобы проверить, какие данные есть, которые относятся к Tinkoff за 10 часов 30 марта (Рисунок 14)

Рисунок 14

Откроем файл и найдём все данные с page_name на английском и русском языке:

- ru Тинькофф банк
- ru.m Тинькофф
- ru.m Тинькофф банк
- en.m Tinkoff
- en.m Tinkoff Bank

Так как у Тинкофф был ребрейдинг, найдём данные также по новому названию «Т-Банк»:

- de T-Bank
- en T-Bank
- en.m T-Bank
- ru Т-Банк
- ru.m Т-Банк
- uk.m Т-Банк

Возьмём данные за день – 23 марта 2025 г.

2. Напишем листинг для DAG, который будет собирать данные за 24 часа, фильтровать их по нужным значениям и загружать в базу данных (Рисунок 15)

```
from airflow import DAG
     from airflow.operators.python import PythonOperator
     from\ airflow.providers.postgres.hooks.postgres\ import\ PostgresHook
     from datetime import datetime, timedelta
     import logging
     import gzip
     from urllib import request
     import os
     from urllib.error import HTTPError, URLError
10
     default_args = {
   'owner': 'airflow',
11
12
          'depends_on_past': False,
13
14
          'retries': 3,
          'retry_delay': timedelta(minutes=5),
15
16
17
18
     dag = DAG(
          dag_id="tinkoff_page_views",
start_date=datetime(2025, 2, 23),
19
20
21
          end_date=datetime(2025, 2, 24),
22
          schedule interval="@once",
23
          catchup=False,
24
          default_args=default_args,
25
          max_active_runs=1
26
27
28
     # 1. Функция для скачивания данных
29
     def _download_all_hours(**context):
          logical_date = context['logical_date']
output_dir = "/tmp/wikimedia_pageviews_split"
31
32
          os.makedirs(output dir, exist ok=True)
33
34
          downloaded files = []
35
36
          for hour in range(24):
37
              url = (
                   f"https://dumps.wikimedia.org/other/pageviews/"
f"{logical_date.year}/{logical_date.month:02d}/"
38
39
40
                   f"pageviews-{logical date.year}{logical date.month:02d}"
41
                   f"{logical_date.day:02d}-{hour:02d}0000.gz"
```

Рисунок 15

3. Запускаем DAG и дожидаемся завершения выполнения задач (Рисунок 16)



Рисунок 16

Диаграмма Ганта выполненного Dag (Рисунок 17).



Рисунок 17

Благодаря тому, чтобы настроено логирование выполнения задач, можно было отслеживать ход выполнения (Рисунок 18).

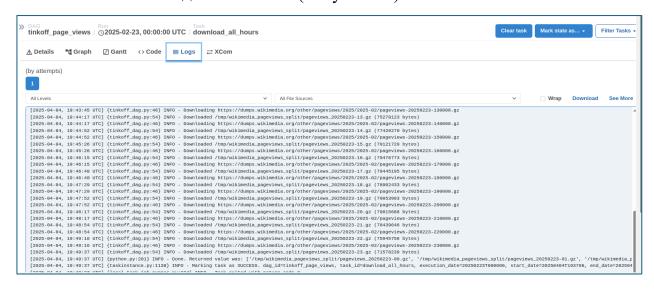


Рисунок 18

4. Проверка данных в СУБД

Перейдём в базу данных и выполним запрос на просмотре всех данных (Рисунок 19).

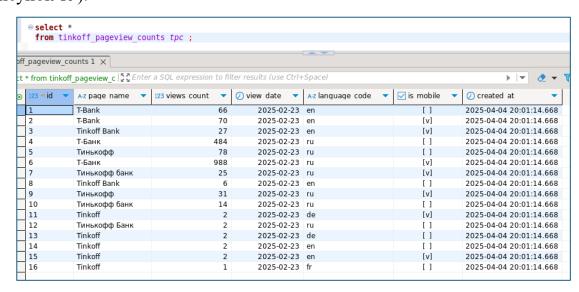


Рисунок 19

Были загружены данные по количеству просмотров станиц в википедии на разных доменах, также указан атрибут «is_mobile», который отражает с какой версии просматривали страницу.

ERD-диаграмма таблицы данных (Рисунок 20).

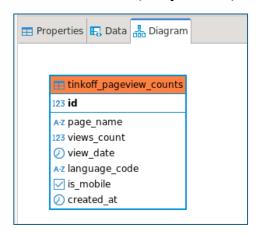


Рисунок 20

5. Запрос на подсчёт количества просмотров страниц с группировкой по наименованию (Рисунок 21).

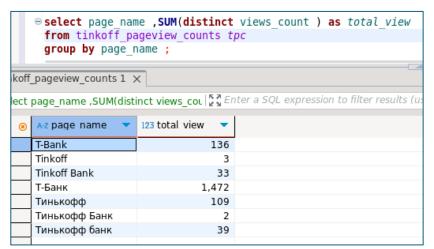


Рисунок 21

6. Выгрузка данных для дальнейшего перенесения на HOST (Рисунок 22).

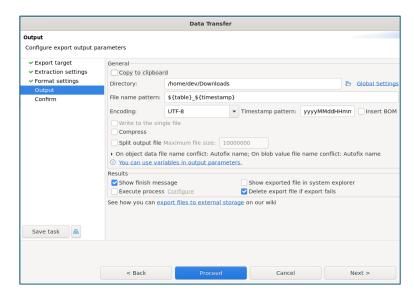


Рисунок 22

7. Визуализация в Yandex Datalens (Рисунок 23)

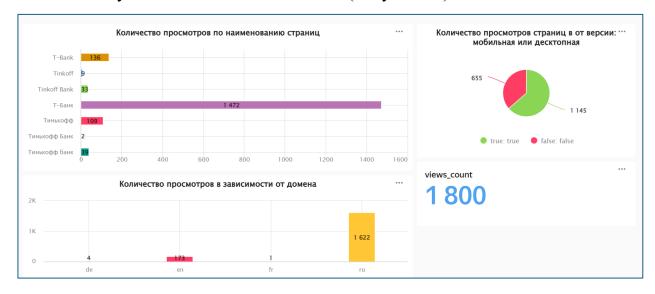


Рисунок 23

- 1) Большая часть просмотров сделана с мобильных устройств (1145) может указывать на:
 - Обсуждение компании в соцсетях/мессенджерах
- Возможный ажиотаж среди частных инвесторов, что иногда приводит к краткосрочному росту котировок.
- 2) Доминирование русского языка (1622 из 1800 просмотров) и термина "Т-Банк" (1,472 просмотра) предполагает:
 - Локализованное событие (новости о банке в РФ)
- Возможную связь с публикацией финансовых результатов или маркетинговой акцией.

Возможно интерес вызван маркетинговым ходом Т-банка – поздравление мужчин, в качестве подарка – акции BMW (Рисунок 24)

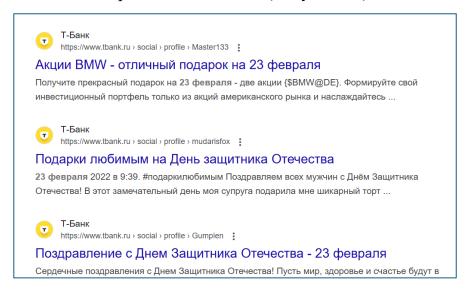


Рисунок 24

График стоимости акций Т-банка на 24 февраля 2025 года (Рисунок 25).

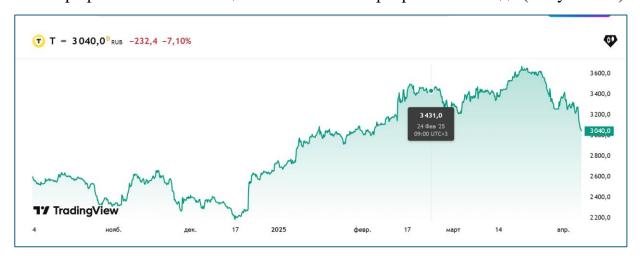


Рисунок 25

Вывод: Текущие данные не доказывают причинно-следственную связь и корреляцию, так как данных недостаточно, нужно брать больший отрезок времени.