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

ОТЧЕТ

по дисциплине «Проектный практикум по разработке ETL-решений» Лабораторная работа 6.1: «Разработка полного ETL-процесса. Оркестровка конвейера данных»

Направление подготовки — 38.03.05 «Бизнес-информатика». профиль подготовки — «Аналитика данных и эффективное управление»

| Выполнила: St92 | |
|--------------------|---|
| Руководитель: | • |

Москва 2025 год **Цель работы**: научиться извлекать данные из архива для последующей загрузки в БД и решения бизнес-задачи

Задачи

- 1. Скачать архив Wikimedia по интересующим датам.
- 2. Извлечь данные из архива Wikimedia.
- 3. Загрузить извлеченные данные в таблицу postgres.
- 4. С помощью SQL-запроса вывести необходимые для решения бизнес-задачи показатели.
- 5. Визуализировать показатели для решения бизнес-задачи.

Ход работы:

6.1.1. Развернем ВМ ubuntu_mgpu.ova в VirtualBox.

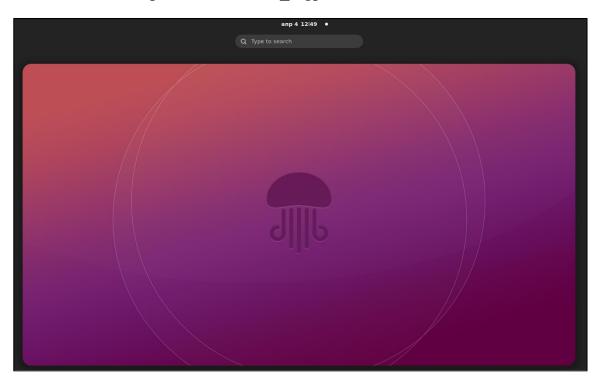


Рисунок 1 – Развернутая ВМ в VirtualBox

6.1.2. Клонируем на ПК задание Бизнес-кейс «StockSense» в домашний каталог ВМ.

Клонируем репозиторий с проектом:

```
dev@dev-vm:~$ ls
           google-chrome-stable_current_amd64.deb
Desktop
                                                   Public
                                                               thinclient_drives
Documents
           Music
                                                    snap
                                                               Videos
Downloads Pictures
                                                    Templates
dev@dev-vm:~$ cd Downloads
dev@dev-vm:~/Downloads$ git clone https://github.com/BosenkoTM/workshop-on-ETL.g
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 | 8.05 MiB/s, done.
Resolving deltas: 100% (316/316), done.
```

Рисунок 2 – Выполнение команды для клонирования репозитория

```
dev@dev-vm:~/Downloads$ ls
dba de lab_etl progs workshop-on-ETL
dev@dev-vm:~/Downloads$
```

Рисунок 3 – Просмотр содержимого каталога

```
dev@dev-vm:~/Downloads$ wget https://dumps.wikimedia.org/other/pageviews/2025/20
25-04/pageviews-20250404-060000.gz
--2025-04-04 12:59:02-- https://dumps.wikimedia.org/other/pageviews/2025/2025-0
4/pageviews-20250404-060000.gz
Resolving dumps.wikimedia.org (dumps.wikimedia.org)... 208.80.154.71, 2620:0:861
:3:208:80:154:71
Connecting to dumps.wikimedia.org (dumps.wikimedia.org)|208.80.154.71|:443... co
nnected.
HTTP request sent, awaiting response... 200 OK
Length: 52035377 (50M) [application/octet-stream]
Saving to: 'pageviews-20250404-060000.gz'
```

Рисунок 4 – Выполнение команды для скачивания архива с wikimedia

```
dev@dev-vm:~/Downloads$ gunzip pageviews-20250404-060000.gz
dev@dev-vm:~/Downloads$ ls
dba de lab_etl pageviews-20250404-060000 progs workshop-on-ETL
dev@dev-vm:~/Downloads$
```

Рисунок 5 – Выполнение команды для распаковки арохива

```
dev@dev-vm:~/Downloads$ awk -F ' ' '{print $1}' pageviews-20250404-060000 | sort | uniq -c |
sort -nr | head
1179498 en.m
939848 en
230264 ru.m
222239 ja.m
220389 ja
164292 de.m
164249 es.m
142722 zh.m
138193 ru
132422 zh
```

Рисунок 6

6.1.3. Запустим контейнер с Бизнес-кейсом «StockSense», изучим основные элементы DAG в Apache Airflow.

Перейдем в директорию с бизнес-кейсом " StockSense ", остановим контейнеры и удалим их:

Рисунок 7 – Выполнение команд для остановки и удаления контейнеров

Удалим образы

```
dev@dev-vm:~/Downloads/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ sudo docker rmi -f $(sudo docker images -q)
Untagged: postgres:16
Untagged: postgres@sha256:361c84f2bbe0f91135990841eb4eb4d2fe491f6e950686d9c746415dd1ffc65e
Deleted: sha256:a299406cefae24c297ae4a13d269da1cf35eda3c70ceed45634212f54cf2edc9
Deleted: sha256:ab262fea3120a4ba9fcef71f18846198f0e0efcd69119071240ec67c71346775
Deleted: sha256:3af22cf14e62e3588be1fab998d651e87165a007b180abb6a586a2d93e255575
Deleted: sha256:44af15f5e9ff82558ca8e8afadeb6eb66862f826b47a57dd88764c414d6ac3ea Deleted: sha256:77e2647bca93a2f78f6af57bb860c09ceacc2d5a32facbe835fe16e234498191
Deleted: sha256:f2751330f09031fd00a22e40a4fbbfadb9ec62e944d0ed89b49b278aa0a1aeee
Deleted: sha256:6e313cc19a0fa3af6311a35d658e6056ad9f6f355a23628da491d68a48ee546a
Deleted: sha256:f6a062c257a1b7bc3ca7e9edd329006f52a39ab7c56985f4c38faa06a82b8c83
Deleted: sha256:15f9836b82fde94b66a82911236452edfbe9d782a6d1911b44990069e5e7c0b4
Deleted: sha256:8e288c329c3cd5ae9f57b9d5ce2d93490841308d052d64c1f2eb6cea3648fc01
Deleted: sha256:b3ea0fc720554f01d6e3b65c8f2f6f8cd6dd489c4e8366e9cbff2f860bc93079
Deleted: sha256:b63c158606d2234fe44c9c3cf56892ea01bd6757d897aa1bed83e71b1a62663b
Deleted: sha256:008ff5a1f2dff5c94b3baa8c1563e94d4f7e0b471e9434838f94cc49cde410e6
Deleted: sha256:1cefcdaf62a5a0db3d87628e95266c5618cf7d24f1d6235cf758693ec24141fa
Deleted: sha256:7914c8f600f532b7adbd0b003888e3aa921687d62dbe2f1f829d0ab6234a158a
Untagged: mongo:7.0.17-rc1-jammy
```

Рисунок 8 – Выполнение команды для удаления образов

Билдим новый Docker образ:

```
odev@dev-vm:~/Downloads/workshop-on-ETL/business_case_stocksense_25$ sudo docker build -t custom-airflow:slim-2.8.1-python3.11 .
2025/04/04 13:23:39 in: []string{}
2025/04/04 13:23:39 Parsed entitlements: []
[+] Building 1.5s (1/2)
=> [internal] load build definition from Dockerfile
=> => transferring dockerfile: 615B
=> [internal] load metadata for docker.io/apache/airflow:slim-2.8.1-python3.11
```

Рисунок 9 – Выполнение команды для сборки Docker образа

Запустим среду

Рисунок 10 – Запуск контейнера

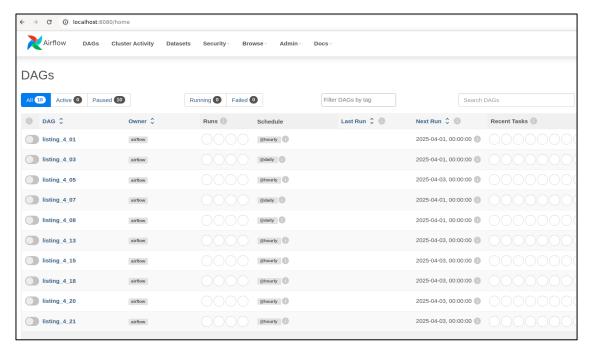


Рисунок 11 – Успешное соединение

Создадим DAG согласно алгоритму, который предоставил преподаватель.

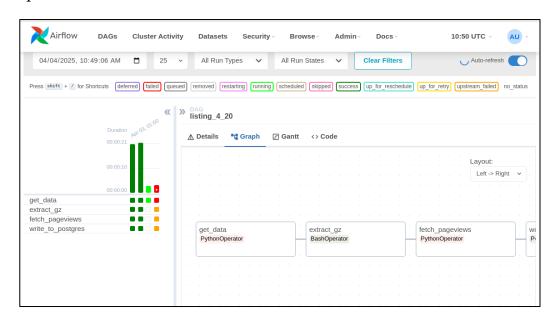


Рисунок 12 – Граф DAG

Изучим логи, выполненного DAG.

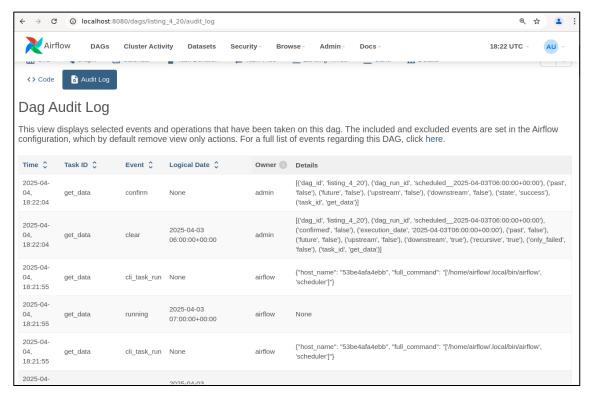


Рисунок 13 – Логи DAG

Убедимся, что контейнер PostgreSQL работает Создадим новое подключение в DBeaver

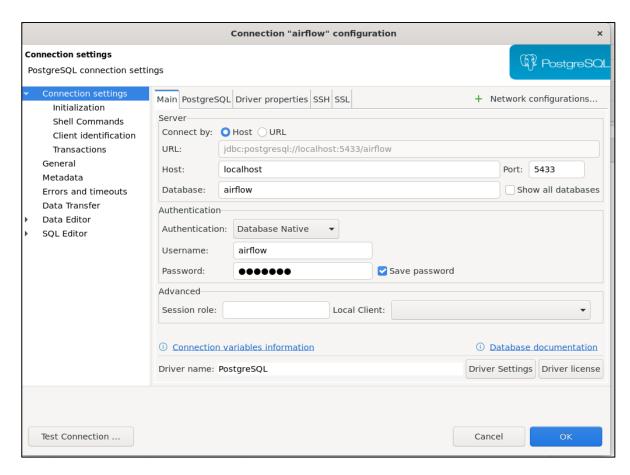


Рисунок 14 – Параметры подключения

Просмотрим данные в таблице:

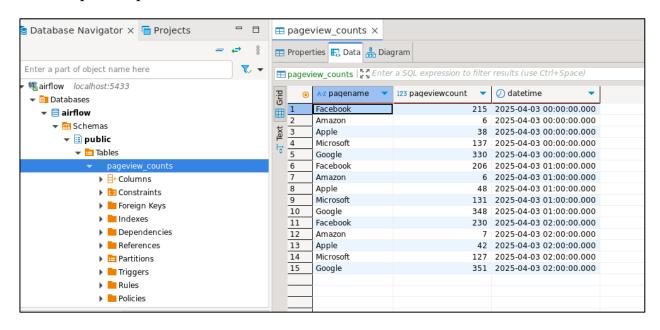


Рисунок 15 – Заполненная таблица

- 6.1.5. Спроектировать верхнеуровневую архитектуру аналитического решения Бизнес-кейса «StockSense» в draw.io. Необходимо использовать:
 - Source Layer слой источников данных.
 - Storage Layer слой хранения данных.
 - Business Layer слой для доступа к данным пользователей.

Спроектируем верхнеуровневую архитектуру аналитического решения задания Бизнес-кейса «Rocket»:

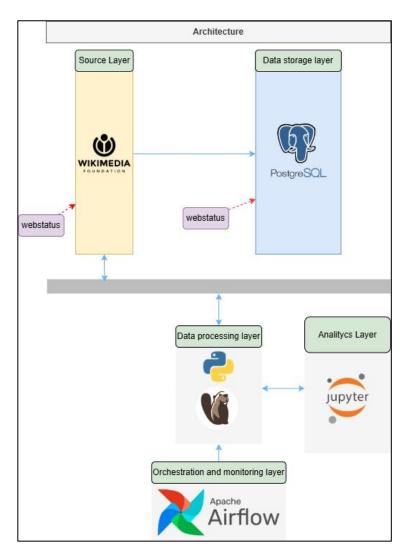


Рисунок 16 – Верхнеуровневая архитектура бизнес-кейса

- 6.1.6. Спроектировать архитектуру DAG Бизнес-кейса «StockSense» в draw.io. Необходимо использовать:
 - Source Layer слой источников данных.
 - Storage Layer слой хранения данных.
 - Business Layer слой для доступа к данным пользователей.

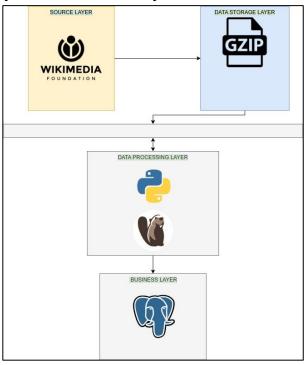


Рисунок 17 — Верхнеуровневая архитектура DAG

6.1.7. Построить диаграмму Ганта работы DAG в Apache Airflow.

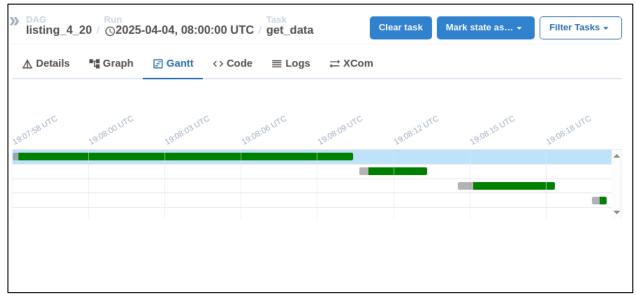


Рисунок 18 – Диаграмма ганта в Apache Airflow

ERD-схема базы данных Postgre SQL;

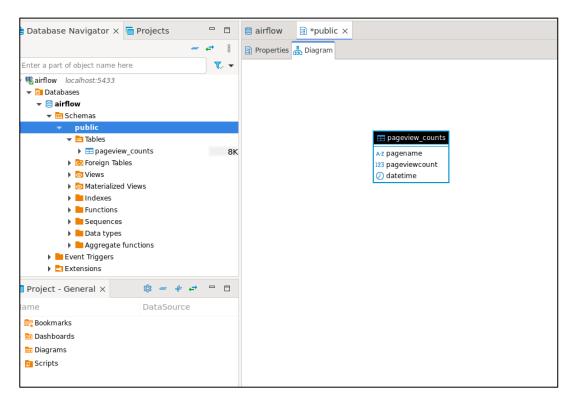


Рисунок 19 – ERD-схема shema

SQL-запросы, позволяющие проверить наличие выгруженных агрегированных данных бизнес-задачи.

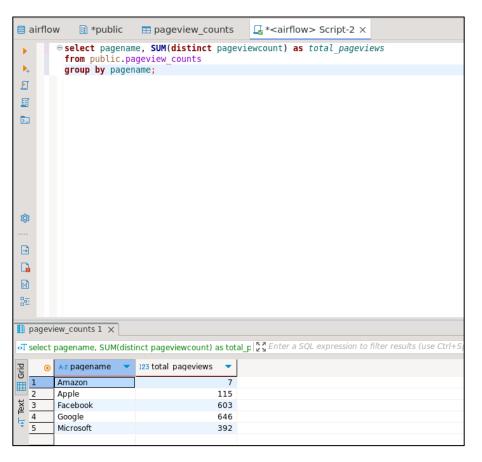


Рисунок 20 – Вывод SQL-запроса

Индивидуальное задание

1. Получить данные за 3 месяца для сайта Yandex, VK, Mail.ru

Создадим sites_12pm.py, sites_02am.py, sites_07pm.py:

```
Edit Selection View Go Run Terminal Help
                                                                                                                                                    83
EXPLORER
                ··· ♦ sites_02am.py × ♦ docker-compose.yml
                                                                        sites 12pm.pv
                                                                                               sites 07pm.pv
                                                                                                                    select pageview counts.sql
0404
                        dags > 🍦 sites 02am.py
                         1 from urllib import request
                         from datetime import datetime, timedelta
import logging

sites_02am.py
sites_07pm.py
sites_12pm.py
                         5 import airflow.utils.dates
                        from airflow import DAG
from airflow.operators.bash import BashOperator
from airflow.operators.python import PythonOperator

√ scripts

create_table.sql
                         9 from airflow.providers.postgres.operators.postgres import PostgresOperator
10 from airflow.exceptions import AirflowSkipException
select_pageview_...
docker-compose.yml
Dockerfile
                               # Configure logging

    README.md

                                logger = logging.getLogger(__name__)
                          14
                                # Define constants
                          15
                               RUSSIAN_SITES = {"Яндекс", "ВКонтакте", "Mail.ru"}
DATA_FILE_PATH = "/tmp/wikipageviews"
                          16
                          17
                                SQL_FILE_PATH = "/tmp/postgres_query.sql"
                          18
                          19
                          20
                          21
                                     "owner": "airflow",
                                     "depends_on_past": False,
                          22
                          23
                                     "start_date": datetime.now() - timedelta(days=90),
                                     "retries": 2,
                          24
                                     "retry delay": timedelta(minutes=10),
```

Рисунок 21 – Код для DAG

Изменим select_pageview_counts.sql для просмотра данных о средних просмотрах и сумме :

```
SELECT x.pagename, x.hr AS "hour", x.average AS "average pageviews" FROM (
SELECT pagename, date_part('hour', datetime) AS hr, AVG(pageviewcount) AS average, ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY pagename ORDER BY AVG(pageviewcount) DESC) AS row_number FROM pageview_counts
WHERE pagename IN ("Яндекс", "BКонтакте", "Mail.ru") GROUP BY pagename, hr
) AS x
WHERE x.row_number = 1;
```

Забилдим образ

Рисунок 22

Посмотрим, что происходит в таблице, убедимся, что данные записываются:

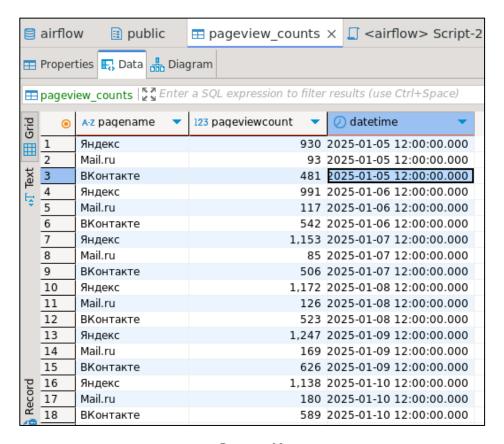


Рисунок 23

Каждый день обрабатывается по 30 секунд:

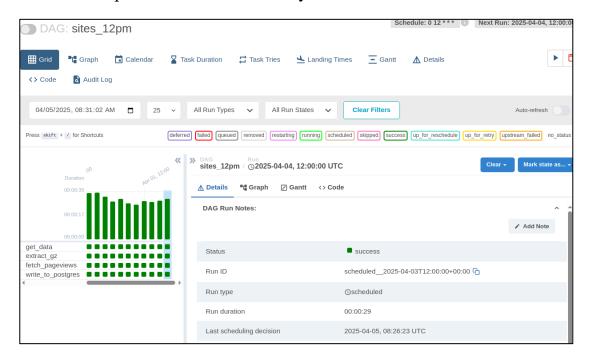


Рисунок 24

Дождемся запроса за 90 дней (+-45 минут)

2. Постройте график для отображения средних значений просмотров по часам для данных сайтов, используя информацию, сохраненную в базе данных.

Выведем среднее кол-во просмотров по часам

```
SELECT
pagename,
date_part('hour', datetime) AS hour,
ROUND(AVG(pageviewcount), 2) AS avg_pageviews
FROM
pageview_counts
WHERE
pagename IN ('Яндекс', 'ВКонтакте', 'Mail.ru')
GROUP BY
pagename,
date_part('hour', datetime)
ORDER BY
pagename,
hour;
```

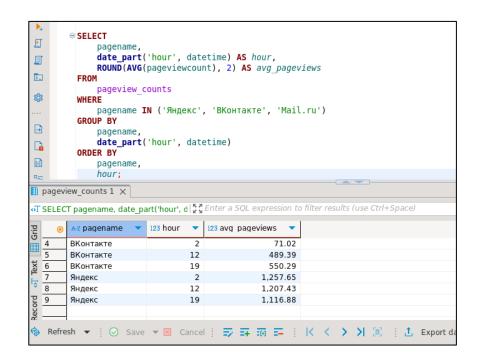


Рисунок 25 – Вывод SQL-запроса

Реализуем выполнение кода для создания графика по выгруженному csv:

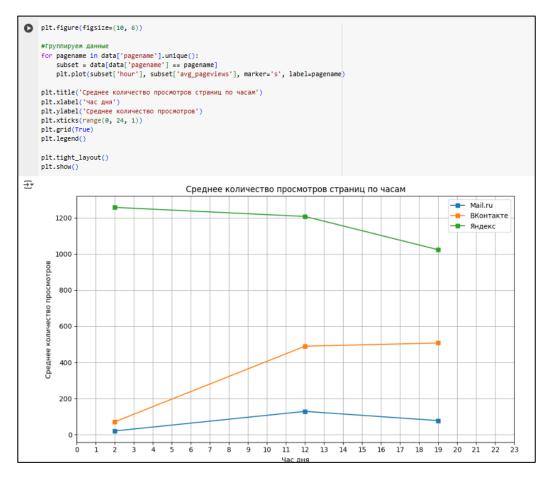


Рисунок 26 – График, отражающий среднее кол-во просмотров страниц по часам

По графику видно, что:

- Высокая активность в Яндекс приходится на 02:00 UTC;
- Высокая активность в ВКонтакте приходится на 19:00 UTC;
- Высокая активность Mail.ru приходится на 12:00 UTC.

По этим данным можно ориентироваться при выборе времени для публикации рекламы на том или ином сайте.

Выводы:

В ходе работы нам удалось выполнить запрос с сайта Wikimedia для анализа числа просмотров сайтов. Мы выгрузили информацию в postgres и с помощью SQL запросов выполнили бизнес-задачу для решения на каком сайте закупать рекламу.