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

ДИСЦИПЛИНА:

Проектный практикум по разработке ETL-решений

Лабораторная работа 5.1

Проектирование объектной модели данных. Проектирование сквозного конвейера ETL

Выполнила: Сергеева А. И., группа: АДЭУ-211

Преподаватель: Босенко Т.М.

Москва

Цель работы: реализация конвейера ETL для решения бизнес-кейса «Umbrella» с использованием Apache Airflow и базового конвейера ETL на основе предоставленных данных Kaggle API.

Задачи:

- Запустить контейнер с кейсом «Umbrella».
- Изучить и описать основные элементы интерфейса Apache Airflow (DAGs, Tasks, Operators, Variables, Connections и т. д.).
- Спроектировать верхнеуровневую архитектуру аналитического решения в draw.io.
- Разработать конвейер ETL на основе предоставленного шаблона Basic pipeline ETL.rar.

Ход работы:

Для работы был запущен контейнер с Airflow на рисунке 1.

Рисунок 1 – Запуск контейнера

Для начала необходимо было ознакомиться с основными элементами интерфейса Apache Airflow. Для перехода в интерфейс необходимо было перейти на адресу http://localhost:8080/ на рисунке 2. Пароль и логин admin.

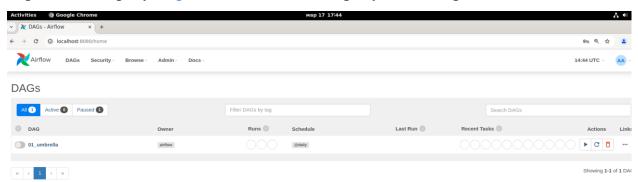


Рисунок 2 – Запуск Airflow

Первый основной элемент - DAGs (Directed Acyclic Graphs). Это главная страница, на которой отображаются все доступные DAG (Directed Acyclic Graphs). DAG — это набор задач, которые выполняются в определенном порядке. На данной вкладке есть список всех доступных DAG с их статусами (например, "Running", "Failed" и т. д.). Их можно также с помощью фильтра фильтровать по тегу, статусу, владельцу. Кнопка "Trigger Dag"(изображена стрелкой справа) позволяет вручную запустить выполнение DAG. Кнопка "Refresh"(правее стрелки) обновляет список DAG. На данный момент на экране можно увидеть DAG с именем 01_umbrella. Всего 1 DAG и пока не запускался.

Graph View - графическое представление DAG, где задачи отображаются в виде блоков, а зависимости между ними — в виде стрелок. Оно состоит из задач, которые представлены в виде прямоугольника (цвет прямоугольника указывает на статус задачи (например, зеленый — успешно выполнена, красный — ошибка)). Стрелки между задачами показывают порядок выполнения. Вверху страницы есть легенда, которая объясняет, что означают статусы. Для DAG 01 umbrella цвета И задачами являются fetch_weather_forecast, fetch_sales_data, clean_forecast_data и т. д., соединённые стрелками, как видно на рисунке 3.



Рисунок 3 – Графическое представление DAG

Tree View - древовидное представление выполнения DAG за разные периоды времени. Каждый кружок представляет собой задачу, а также есть возможность фильтровать задачи по статусу или дате, что продемонстрировано на рисунке 4.

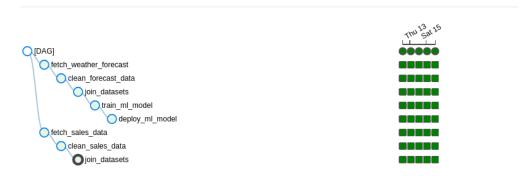


Рисунок 4 – Древовидное представление DAG

Task Duration - детальная информация о выполнении конкретной задачи. Далее идёт Code, в котором можно просмотреть исходный код DAG на рисунке 5.

Рисунок 5 – Исходный код DAG

Task Tries — это механизм, который позволяет задаче повторно выполняться в случае сбоя. Landing Times — это метрика, которая показывает, когда задача фактически завершила выполнение. А также есть диаграмма

Ганта, по которой также можно отслеживать выполнение DAG и представлена на рисунке 6.



Рисунок 6 – Диаграмма Ганта

Раздел Admin позволяет управлять настройками Airflow. Элементы:

- Connections: Настройка подключений к внешним системам (например, базам данных, API).
- Variables: Управление переменными, которые могут использоваться в DAG.
 - Pools: Управление пулами ресурсов для выполнения задач.
- Users: Управление пользователями и их правами (если включен RBAC Role-Based Access Control).

Browse - раздел для просмотра различных данных и метаданных. Docs - встроенная документация Airflow.

Сам DAG состоит из нескольких пустых операторов (DummyOperator) и иллюстрирует процесс ETL. Данные извлекаются, очищаются, объединяются, происходит обучение модели и ее развёртывание.

Данные могут браться из API погодных данных (например, WeatherAPI, который предоставляет доступ к информации о текущей погоде, прогнозах, исторических данных), данные из CRM систем о продажах. Для хранения данных был выбран PostgreSQL, он отлично подходит для обработки транзакционных задач, таких как оплаты и обработка заказов, может хранить JSONB, что позволяет хранить полуструктурированные данные и использовать их в продажах (например, детальную информацию о покупке). MLflow Model Registry позволяет хранить модели машинного обучения. При

обработке данных используется Python и Airflow для управления задачами обработки данных. Для бизнес-слоя в рамках визуализации подойдёт Apache Superset, это открытое решение. Также это может быть рекомендательная система или рассылки при изменении погоды. Готовую архитектуру можно увидеть на рисунке 7.

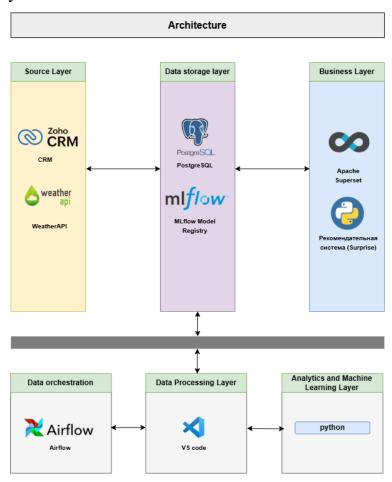


Рисунок 7 – Архитектура для бизнеса по продаже зонтов

Следующим этапом необходимо было обработать данные из 3 лабораторной работы и выгрузить их в SQLite. В рамках 12 варианта прошлой работы были даны данные об оборудовании, а именно об инвентаризации, истории ремонтов и обслуживании. Нужная таблица находится в базе MySQL. Было выполнено подключение к базе данных и выгрузка на рисунке 8.

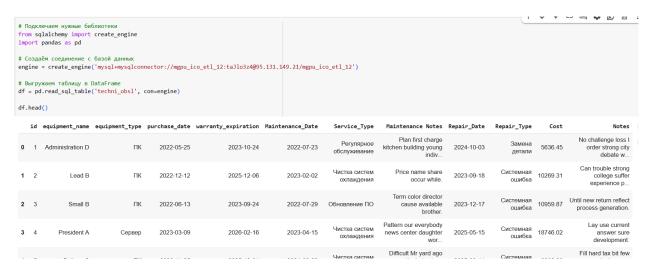


Рисунок 8 – Подключение к MySQL и выгрузка в DataFrame

Так как над данными в 3 лабораторной уже была выполнена предобработка, то сразу был выполнен переход к фильтрации данных, выбирались только записи для ПК и сервера, а также цена была преобразована в тип данных с плавающей запятой на рисунке 9.

Рисунок 9 – Фильтрация данных

Далее было выполнено подключение к SQLite, как показано на рисунке 10. Был автоматически создан файл session.db, ведь все данные базы хранятся в одном файле, все изменения будут фиксироваться в данном файле и при закрытии соединения он обновляется.

Рисунок 10 – Подключение к базе SQLite и удаление существующей таблицы

Перед загрузкой данных необходимо было создать таблицу на рисунке 11.

```
13] try:
        cursor.execute('''
             CREATE TABLE equipment (
                 id INTEGER PRIMARY KEY,
equipment_name TEXT NOT NULL,
                 equipment_type TEXT NOT NULL,
                 purchase_date TEXT,
                 warranty_expiration TEXT,
                 maintenance date TEXT.
                 service_type TEXT,
                 maintenance_notes TEXT,
                 repair_date TEXT, repair_type TEXT,
                 cost REAL,
                 notes TEXT
        print("Table created successfully")
    except Exception as e:
        print(str(e))
         print('Table Creation Failed!!!!')
```

Рисунок 11 – Создание таблицы

Как только таблица успешно создалась, был выполнен отбор нужных столбцов и только потом вставка данных на рисунке 12.

```
equipment_sql_data = [
    (row[0], row[1], row[2], row[3], row[4], row[5], row[6], row[7], row[8], row[9], row[10], row[11])
    for row in equipment_data

BEKA ДАННЫХ.

try:
    cursor.executemany('''
        INSERT INTO equipment (
            id, equipment_name, equipment_type, purchase_date, warranty_expiration,
            maintenance_date, service_type, maintenance_notes, repair_date, repair_type, cost, notes
        ) VALUES (?, ?, ?, ?, ?, ?, ?, ?, ?, ?, ?)
    ''', equipment_sql_data)
    conn.commit()
    print('Data Inserted Successfully')

except Exception as e:
    print('Data Insertion Failed')

Data Inserted Successfully

Data Inserted Successfully
```

Рисунок 12 – Выбор всех столбцов и загрузка данных в базу SQLite

Для проверки корректной загрузки данных был выполнен их просмотр, что можно увидеть на рисунке 13.

```
"When данных гомs = cursor.execute('SELECT * FROM equipment')
for row in rows:
    print(row)

(343, 'Machine C', 'Cepsep', '2023-08-29', '2026-02-15', '2023-10-27', 'Обновление ПО', 'People individual opportunity west gun about everyone.', '202

(348, 'Machine C', 'Cepsep', '2023-08-29', '2026-09-11', '2023-10-27', 'Обновление ПО', 'People individual opportunity west gun about everyone.', '202

(349, 'Recent D', 'Cepsep', '2024-06-09', '2026-09-11', '2024-08-13', 'Perynaphoe oбслуживание', 'Left quality size above enter.', '2025-10-16', '3awe

(352, 'Note A', 'TRK', '2024-06-11', '2026-09-11', '2025-08-18', 'Verynaphoe oбслуживание', 'Key want debate wall act sister gun either system.', '2025

(353, 'Fill A', 'Cepsep', '2023-06-14', '2025-08-08', '2024-08-19', 'Whick a систем охлаждения', 'Player out build guy management group.', '2024-08-09', '2023-08-19', 'Whick a систем охлаждения', 'Player out build guy management group.', '2024-08-09', '2023-08-19', 'Whick a систем охлаждения', 'Nethod amount fact price candidate subject green

(358, 'Able C', 'TRK', '2022-09-01', '2027-08-28', '2022-11-17', 'Perynaphoe обслуживание', 'Culture water nothing to future marriage project myself st

(359, 'Ever B', 'TRK', '2023-01-25', '2024-08-09', '2023-03-29', 'Perynaphoe обслуживание', 'Must field over impact dream lawyer.', '2025-05-25', 'Cuct

(360, 'Kitchen A', 'TRK', '2023-01-25', '2024-08-09', '2023-03-29', 'Perynaphoe обслуживание', 'Personal question rest fly authority difference th

(361, 'Under C', 'TRK', '2025-08-06-23', '2025-07-11', '2026-08-28', '2024-08-28', 'Witchen A', 'TRK', '2025-09-01', '2027-08-24', 'Oбновление ПО', 'Course day manager investment bad public early.', '2027-01-11', '30

(365, 'Stage C', 'Cepsep', '2024-09-21', '2027-08-28', '2026-08-28', '2024-08-28', 'Witchen health become look option only.', '2027-01-11', '30

(371, 'Assume C', 'Cepsep', '2024-09-21', '2027-09-21', '2025-09-11', 'Perynaphoe обслуживание', 'Mission market year item sure throughout.', '2027-01-108', 'Mission market year
```

Рисунок 13 – Просмотр данных из базы SQLite

После успешной загрузки данных их можно выгрузить в формате CSV на рисунке 14. При этом метод writerow берёт только вставку в файл 1 записи с названиями столбцов, writerows позволяет вставлять несколько данных, в данном случае все строки данных. В конце соединение с базой закрывается, чтобы всё записать в файл session.db.

```
# Чтение данных
rows = cursor.execute('SELECT * FROM equipment')

# Запись в CSV
with open('equipment_export.csv', 'w', newline='', encoding='utf-8') as csvfile:
csv_writer = csv.writer(csvfile)
# Заголовок
csv_writer.writerow([
'id', 'equipment_name', 'equipment_type', 'purchase_date', 'warranty_expiration',
'maintenance_date', 'service_type', 'maintenance_notes', 'repair_date', 'repair_type', 'cost', 'notes'
])
# Данные
csv_writer.writerows(rows)

conn.close()
```

Рисунок 14 – Экспорт данных в CSV-файл

Далее были выполнены проверки CSV-файла и session.db на то, что представленные выше операции сработали успешно, на рисунках 15–16.

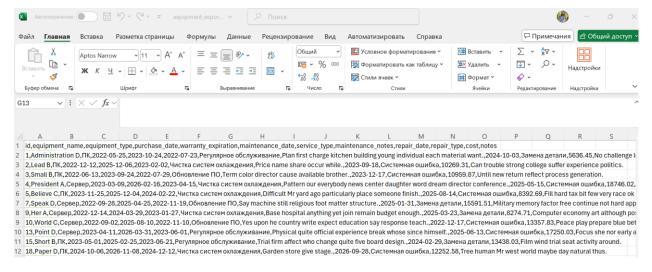


Рисунок 15 – Выгруженный файл

Рисунок 16 – Файл session.db

Выводы:

В рамках работы были изучены основные элементы Apache Airflow. Разработана архитектура аналитического решения, включающая слои источников данных, их обработки, хранения и доступа для бизнеспользователей, а также при просмотре дага была выявлена функция, отвечающая за машинное обучение, поэтому был добавлен и этот слой и зафиксирован Airflow в рамках отдельного слоя. Данная архитектура демонстрирует, что данные берутся о погоде и продажах, анализируются и обучаются модели на Python, хранятся не только сами данные в базе, но и

версионность моделей машинного обучения. С помощью специальной библиотека настраивается рекомендательная система для пользователей, а также есть блок с визуализацией. Так, если по прогнозу погоды приближаются дожди, то пользователям в рекомендациях магазина будут высвечиваться зонтики. Разработан конвейер ETL для обработки данных из Kaggle API, а также выполнена работа с базой данных SQLite. Это встраиваемая база данных, которая хранит все данные (таблицы, индексы, записи) в одном файле на диске. Это удобно, так как нет необходимости вручную создавать файл или настраивать сервер базы данных. Цель и задачи были выполнены.