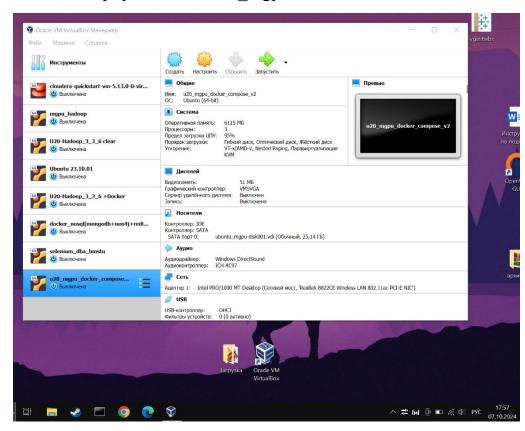
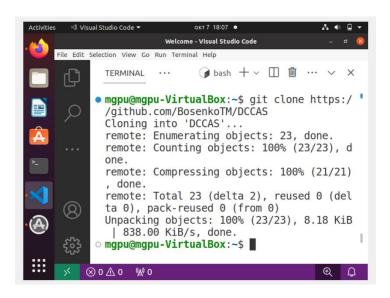
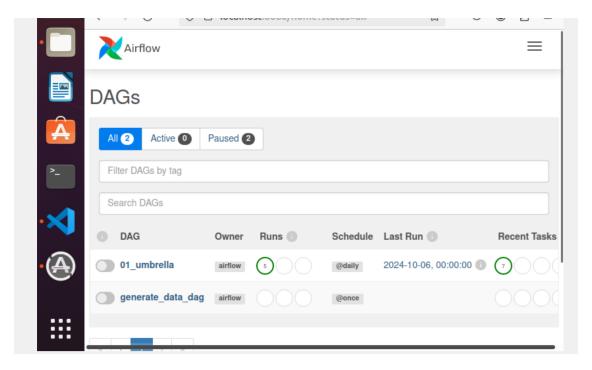
Задание – 1. Развернуть ВМ ubuntu mgpu.ova в VirtualBox.



Задание – **2.** Клонировать на ПК задание Бизнес кейс Umbrella в домашний каталог ВМ.



Задание – **3.** Запустить контейнер с кейсом, изучить и описать основные элементы интерфейса Apache Airflow.



Описание элементов airflow:

- 1. DAG это основной элемент в Airflow, представляющий собой граф задач, который показывает порядок их выполнения. Каждая задача в DAG выполняется в соответствии с установленными зависимостями.
- 2. Owner это поле указывает на владельца DAG. Обычно это имя пользователя или команды, ответственной за данный DAG.
- 3. Runs этот элемент отображает историю выполнения DAG, сколько раз DAG был запущен и каковы результаты этих запусков (успех или ошибка).

- 4. Schedule это расписание, по которому DAG будет автоматически запускаться. Оно может быть задано с помощью cron-выражений или других форматов, определяющих частоту выполнения.
- 5. Last Run здесь показывается время последнего выполнения DAG.
- 6. Recent Tasks этот элемент отображает последние выполненные задачи внутри DAG, включая их статус (успех или ошибка) и время выполнения.

```
dag = DAG(
dag_id="01_umbrella",
description="Umbrella example with DummyOperators.",
start_date=airflow.utils.dates.days_ago(5),
schedule_interval="@daily",
)
```

Описание блока кода -1. В данном фрагменте кода создаётся объект DAG, который имеет ряд параметров, таких как:

- dag id уникальный идентификатор для DAG.
- Description описание DAG, которое помогает понять его назначение. Здесь указано, что это пример с использованием DummyOperators.
- start_date дата, с которой начнёт выполняться DAG. Используется функция days_ago(5), DAG начнёт выполняться за 5 дней до текущей даты.
- schedule_interval интервал, по которому будет запускаться DAG. Здесь указано @daily, что означает, что DAG будет запускаться ежедневно.

Код определяет DAG, который будет запускаться каждый день, начиная с даты, которая была 5 дней назад.

```
12
13
     fetch weather forecast = DummyOperator(task id="fetch weather forecast", dag=dag)
14
     fetch sales data = DummyOperator(task_id="fetch_sales_data", dag=dag)
15
16
     clean_forecast_data = DummyOperator(task_id="clean_forecast_data", dag=dag)
     clean sales data = DummyOperator(task id="clean sales data", dag=dag)
17
     join datasets = DummyOperator(task id="join datasets", dag=dag)
18
19
     train ml model = DummyOperator(task id="train ml model", dag=dag)
20
     deploy ml model = DummyOperator(task id="deploy ml model", dag=dag)
```

Описание блока кода - 2: В этом фрагменте кода создаются несколько задач (tasks) для DAG.

- 1. fetch_weather_forecast. Задача, которая отвечает за получение данных о погоде.
- 2. fetch sales data. Задача, предназначенная для получения данных о продажах.
- 3. clean forecast data. Задача для очистки данных о погоде.
- 4. clean sales data. Задача для очистки данных о продажах.
- 5. join_datasets. Задача для объединения очищенных данных о погоде и продажах.
- 6. train_ml_model. Задача, которая отвечает за обучение модели машинного обучения на объединённых данных.
- 7. deploy_ml_model. Задача для развертывания обученной модели машинного обучения.

Все эти задачи организованы в рамках одного DAG и выполняются последовательно.

```
# Set dependencies between all tasks
fetch_weather_forecast >> clean_forecast_data
fetch_sales_data >> clean_sales_data
[clean_forecast_data, clean_sales_data] >> join_datasets
join_datasets >> train_ml_model >> deploy_ml_model
```

Описание блока кода -3. В этом фрагменте кода описывается порядок выполнения задач в DAG.

- 1. fetch_weather_forecast >> clean_forecast_data. Эта строка устанавливает зависимость между задачами. Задача fetch_weather_forecast должна быть выполнена перед задачей clean forecast data.
- 2. fetch_sales_data >> clean_sales_data. Аналогично, пункту 1.

- 3. [clean_forecast_data, clean_sales_data] >> join_datasets. В этой строке указывается, что обе задачи clean_forecast_data и clean_sales_data должны быть выполнены перед началом задачи join_datasets.
- 4. join_datasets >>> train_ml_model >> deploy_ml_model. Здесь устанавливается цепочка зависимостей. Задача join_datasets должна завершиться до начала задачи train_ml_model, которая, в свою очередь, должна завершиться перед выполнением задачи deploy ml model.

Задание – **4.** Спроектировать верхнеуровневую архитектуру аналитического решения задания в draw.io.

Схема построена на основе варианта – 8 индивидуального задания.

