# МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Самарский национальный исследовательский университет имени академика С.П. Королева» (Самарский университет)

Институт информатики и кибернетики Кафедра суперкомпьютеров и общей информатики

Отчет по лабораторной работе №1

Дисциплина: «Инженерия данных»

Тема: «Базовый пайплайн работы с данными»

Выполнил: Неженский М.С.

Группа: 6233-010402D

### 1. Подготовка и проблемы

Все, команды необходимые для скачивания контейнеров брал тут: https://github.com/ssau-data-engineering/Prerequisites.

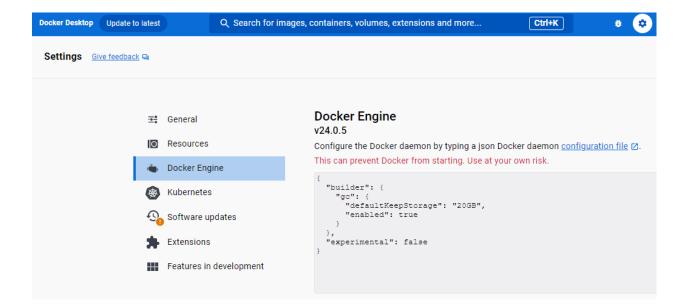
Установка Apache Airflow, Apache NiFi, ElasticSearch, MLflow, Postgresql:

В ходе подготовки был установлен <u>vscode</u>, со следующими расширениями:

- ms-python.python
- ms-toolsai.jupyter
- ms-vscode-remote-vscode-remote-extensionpack
- ms-azuretools.vscode-docker

Для быстрой настройки среды воспользовался следующим профилем: <u>Python</u> Jupyter Remote Docker.code-profile.

Проблем была масса с Docker Desktop. Первая проблема была в медленном интернете, хотя скачивал через роутер. Решение — две сточки прописать на следующем рисунке в Docker Engine. Что-то про ограничение пакетов передачи данных, либо найти лучше интернет. При ограничении пакетов скорость становится еще ниже, вплоть до 2 часов загрузки всех 5 контейнеров. Прописывать строчки надо на одном уровне с "experimental": false через запятую.



Вторая проблема — оперативная память, если память как у меня — 8ГБ, то ограничение сразу надо ставить в 4ГБ, так как я поставил 6ГБ и когда запускал контейнеры, все настолько висло, что даже чат в телеграмме становился черным. Если нажать на приложение докера, то он зависнет и предложит завершить процесс, если его завершить, то все скачанные тобой контейнеры за два часа времени исчезнут. Скачивание начинается заново. После настройки ограничения вот такие показатели работы ПК. ЦП и Память загружена на 95-99%, но хотя бы люто не лагает и Windows всегда отвечает. Был создан файл C:/Users/%Имя пользователя%/.wslconfig со следующим содержимым:

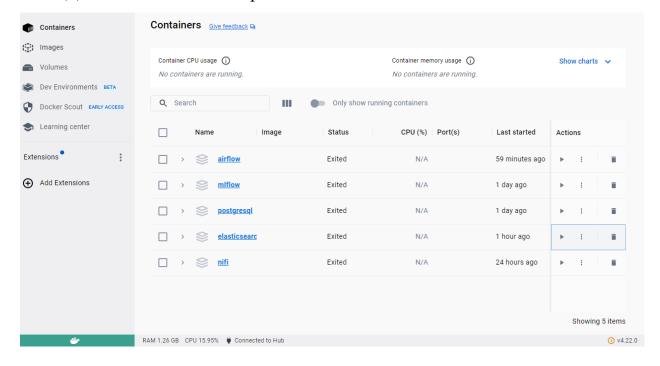
[wsl2] memory=4GB processors=4

Включать контейнеры надо всегда раздельно если конечно они не необходимы для совместной работы, как например: 1) Apache NiFi и ElasticSearch, 2) Apache Airflow и ElasticSearch в данной работе.

Третья проблема — это работа контейнеров. Решения я так и не нашел. В Nifi удалось зайти пару раз и еще три раза в Airflow. Сидишь и ждешь как у моря погоды и не знаешь заработают ли контейнеры по ссылке в этот раз или нет. В докере все отображается отлично. Я переустанавливал

контейнеры, после удаления, перезапускал систему, выключал и запускал снова, через консоль, через докер и внутри каждого контейнера перезапускал части. Бывает что сел делать лабораторную, а в итоге целый день просидел за запуском контейнера. А потом попробовал еще раз и заработала. С данной аномалией я так и не разобрался.

## Добавленные контейнеры:



## 2. Apache NiFi

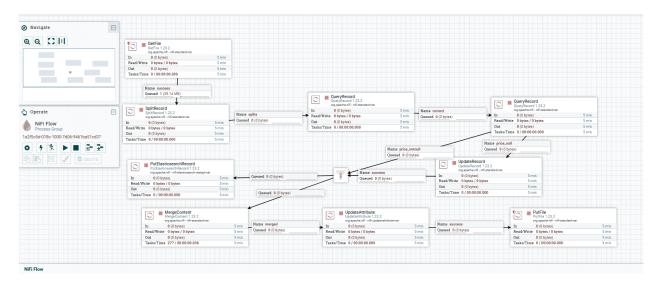
Знакомство с основными инструментами построения пайплайнов началось с Apache NiFi - простой в использовании, мощной и надежной система для обработки и распространения данных.

CSV файлы были перенесены в папку, к которой **NiFi** имеет доступ (в моем случае в папку nifi/data/input).

Для реализации пайплайна воспользовался следующими процессами:

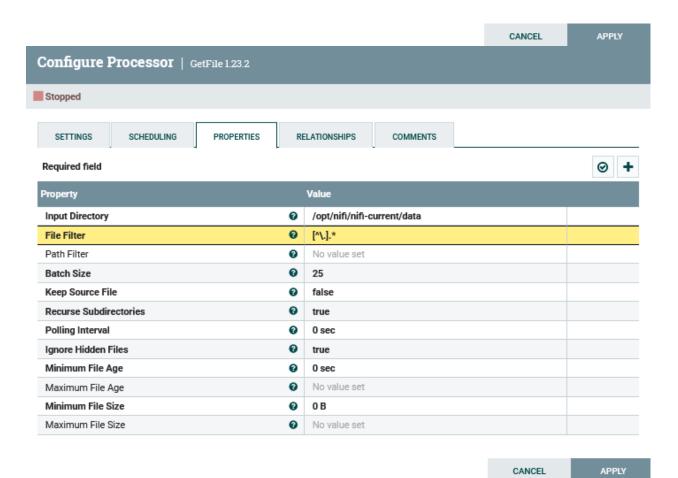
- **GetFile** создает FlowFiles из файлов в каталоге. NiFi будет игнорировать файлы, для которых у него нет хотя бы прав на чтение.
- **SplitRecord** разбивает входной FlowFile в формате данных, ориентированном на записи, на несколько меньших FlowFile.
- QueryRecord оценивает один или несколько запросов SQL по содержимому FlowFile. Первый QueryRecord нужен для того, чтобы поля designation и region\_1 не были пустыми, второй для того, чтобы разделить поля, где price принимает значение null и не null.
- **UpdateRecord** обновляет содержимое FlowFile, содержащего данные, ориентированные на запись (т. е. данные, которые можно прочитать через RecordReader и записать с помощью RecordWriter).
- **PutElasticsearchHttpRecord** записывает записи из FlowFile в Elasticsearch, используя указанные параметры, такие как индекс для вставки и тип документа, а также тип операции (индекс, обновление, удаление и т. д.).
- **MergeContent** объединяет группу FlowFile на основе определяемой пользователем стратегии и упаковывает их в один FlowFile.
- **UpdateAttribute** этот процессор обновляет атрибуты FlowFile, используя свойства или правила, добавленные пользователем, то есть переименовывает файл в нашем случае.
- **PutFile** записывает содержимое FlowFile в локальную файловую систему.

## Итоговая схема построенная в Apache NiFi:



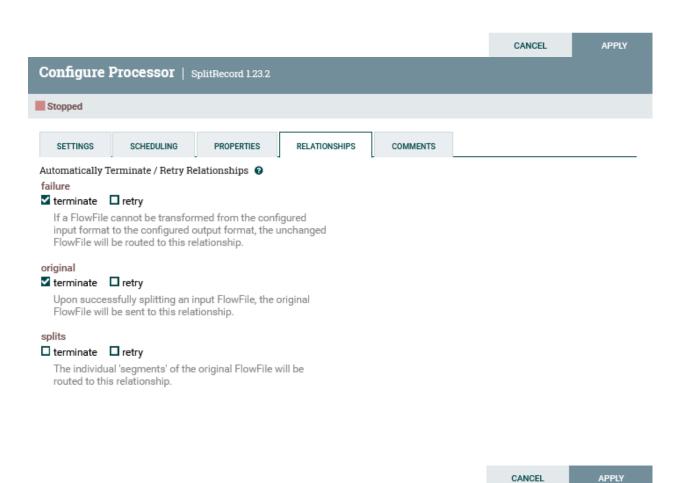
Далее приведены скриншоты для настройки данной схемы, приведены как настройки, так и отношения. В GetFile прописан путь загрузки входных данных и фильтр для используемых файлов.





Для чтения и записи используется CSVReader и CSVRecordSetWriter, после данных настроек следует нажать на стрелочку около CSVReader.



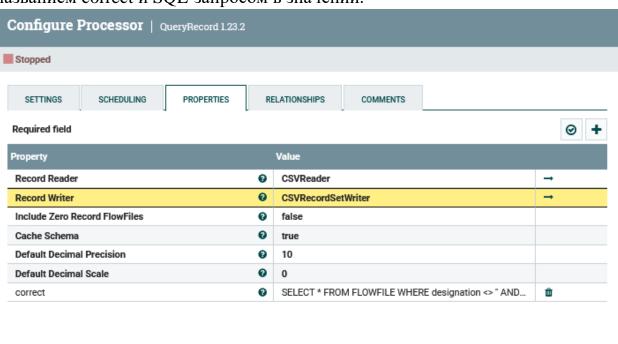


В появившемся окне стоит нажать на молнию и в появившимся окне нажать кнопку Enable для включения данных функций в программу, чтобы получилось вот так:

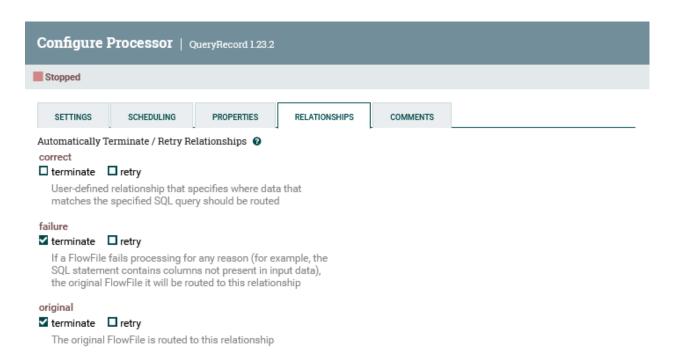


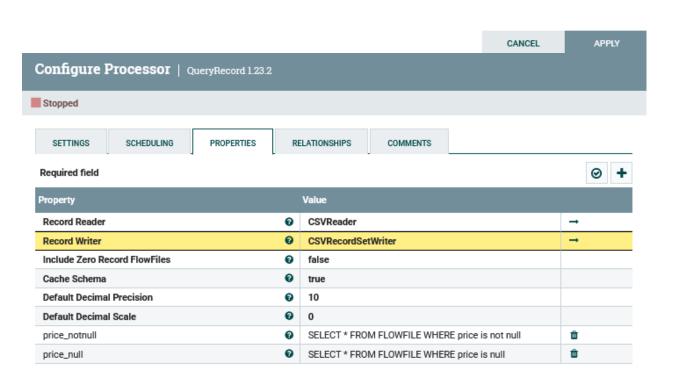
Конечно CSVReader должен быть один, но я забыл его удалить.

B QueryRecord мы нажимаем на плюсик и создаем новую строчку с названием correct и SQL-запросом в значении.

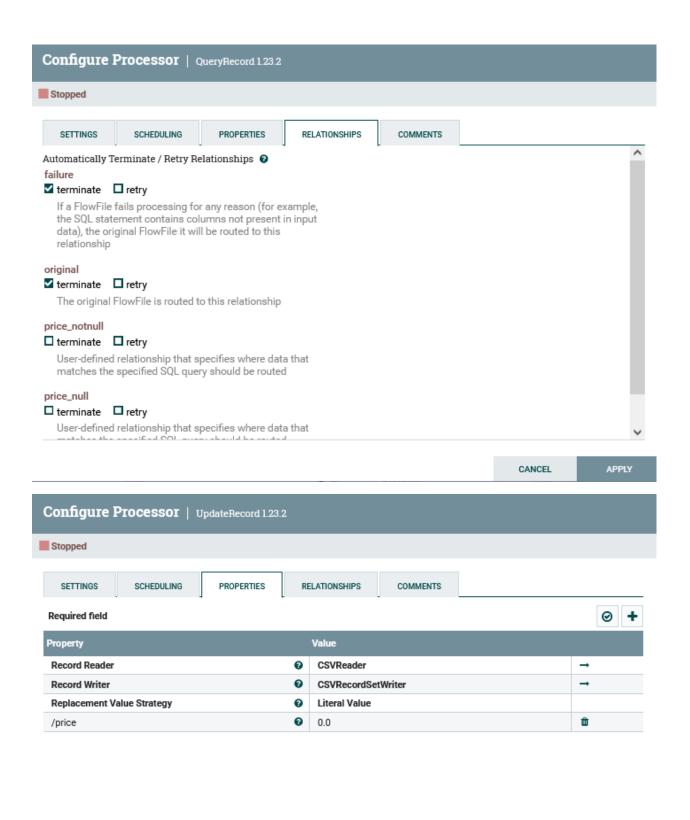




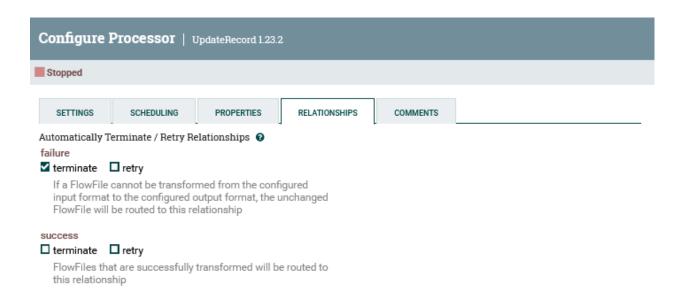


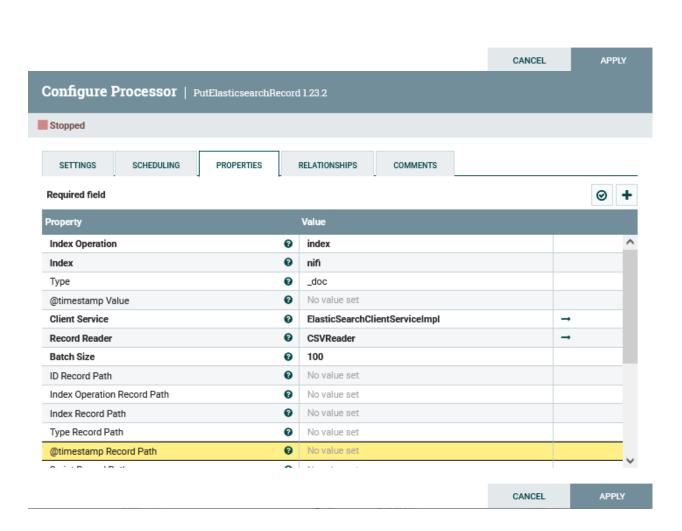


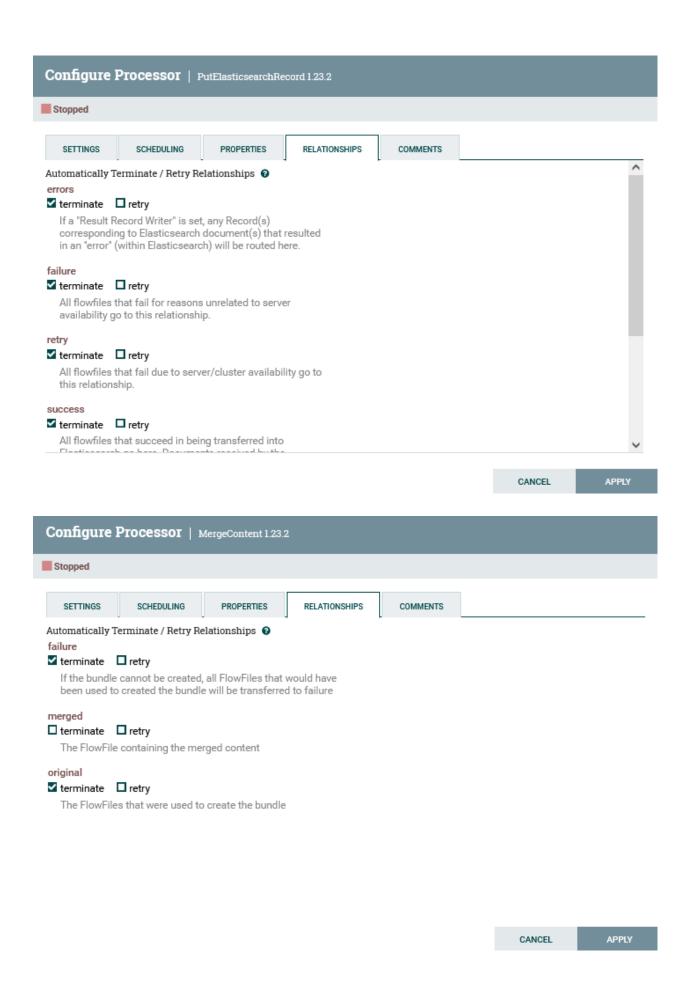
CANCEL APPLY

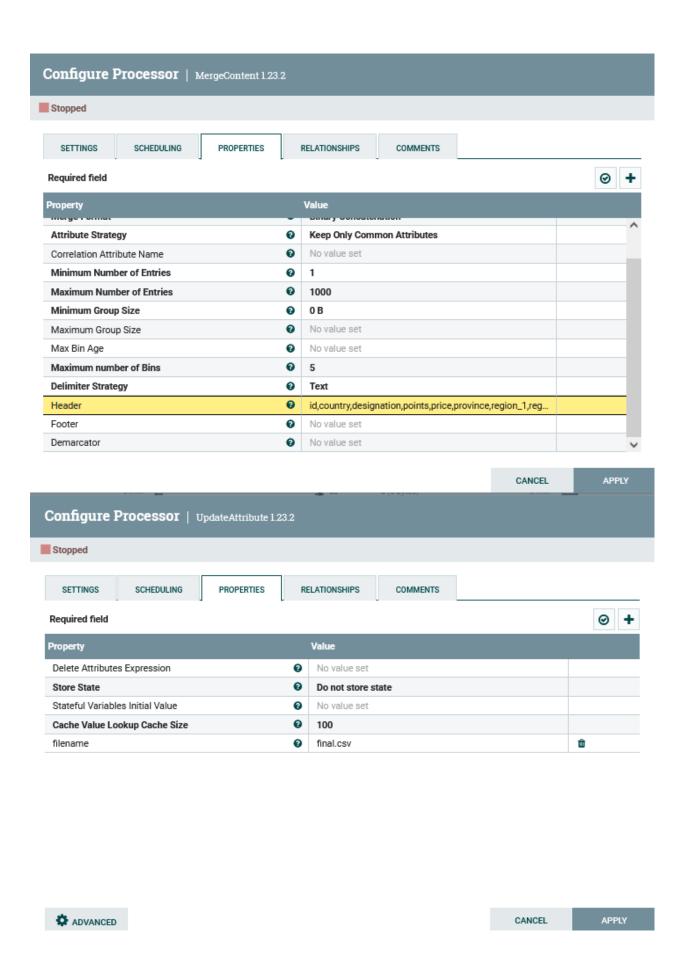


CANCEL APPLY

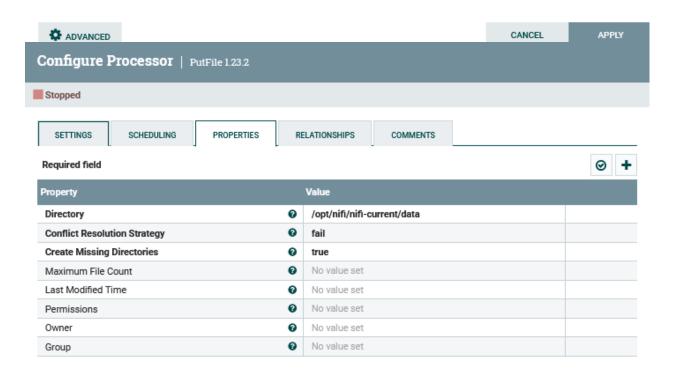


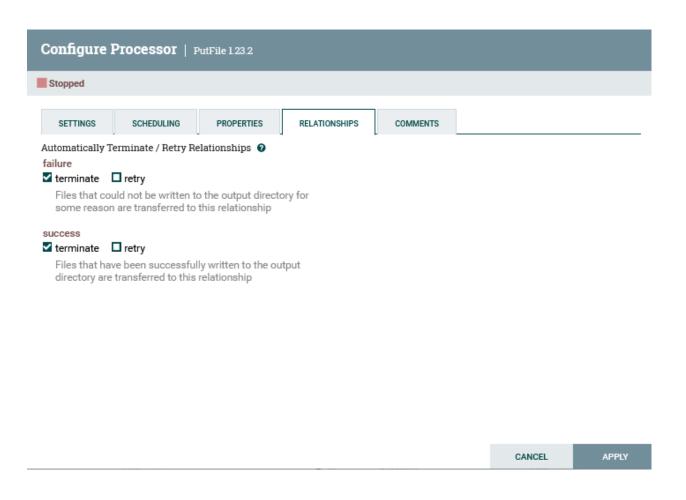




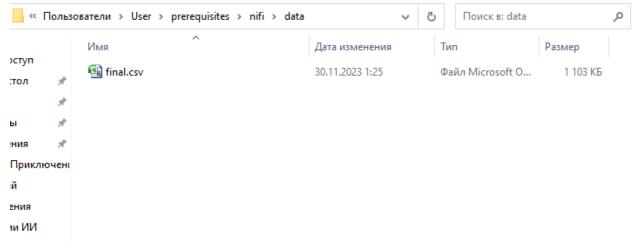






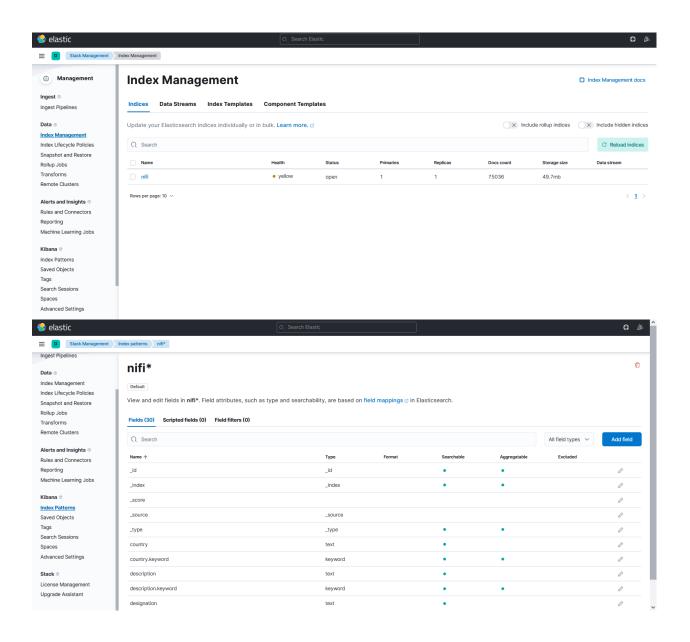


Появившийся итоговый файл в нашей дирректории.

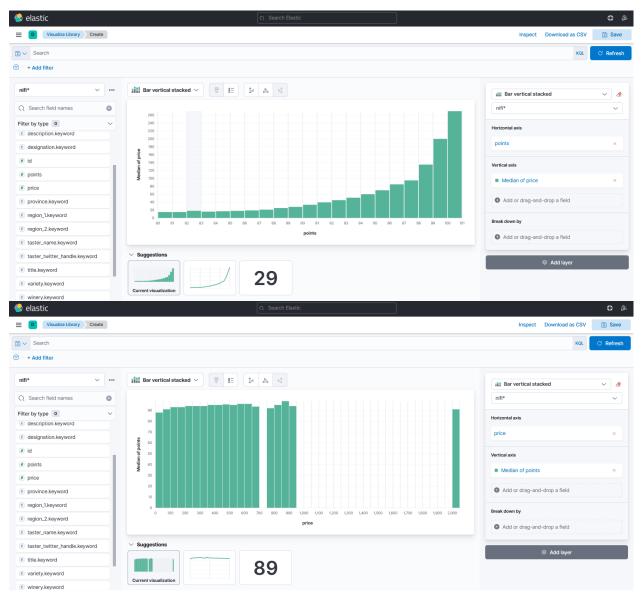


Сама схема будет лежать в формате .xml в моем репозитории.

После заходим в ElasticSearch и проверяем, что данные обработаны верно. Был создан Index с полями внутри.



Построенны несколько графиков с использованными данными.



## 3. Apache Airflow

Арасhe Airflow – это платформа для создания пайплайнов. Для генерации которых надо написать код и запустить его. Код представлен далее и будет лежать в моем репозитории. В коде представлены функции для предворительной предобработки данных и загрузки в ElasticSearch. CSV файлы были перенесены в папку, к которой **Airflow** имеет доступ, аналогично Nifi. Ниже представлен код Dag и структура содержимого в папке Airflow. Данный код перенесен в папку dags как можно видеть, для того, чтобы в интерфейсе Airflow он был виден.

```
pipeline.py 8 X
                           dags > 🧔 pipeline.py > ...
∨ AIRFLOW
                              1 from airflow import DAG
config
                                  from airflow.operators.python import PythonOperator
dags dags
                                  from elasticsearch import Elasticsearch
pipeline.py
                                 from datetime import datetime
data
                                  import pandas as pd
 chunk0.csv
                                  import numpy as np
 chunk1.csv
                                  from elasticsearch import Elasticsearch
 chunk2.csv
                                  from elasticsearch.helpers import bulk
 chunk3.csv
 chunk4.csv
                                 with DAG('DAG_Airflow',
 chunk5.csv
                                           schedule_interval=None,
 chunk6.csv
 chunk7.csv
                                            start_date=datetime(2023, 11, 30),
 chunk8.csv
 chunk9.csv
                                           catchup=False) as dag:
 chunk10.csv
 chunk11.csv
                                      def read_data():
 chunk12.csv
                                          result = pd.DataFrame()
 chunk13.csv
                                          for i in range(26):
 chunk14.csv
                                            result = pd.concat([result, pd.read_csv(f"/opt/airflow/data/chunk{i}.csv")])
 chunk15.csv
                                          return result
 chunk16.csv
 chunk17.csv
 chunk18.csv
                                          result = read_data()
 chunk19.csv
                                          result = result[result['region_1'].notnull()]
result = result[result['designation'].notnull()]
 chunk20.csv
 chunk21.csv
                                          result['price'] = result['price'].replace(np.nan, 0)
 chunk22.csv
 chunk23.csv
                                          result.to_csv('/opt/airflow/data/data.csv', index=False)
 chunk24.csv
```

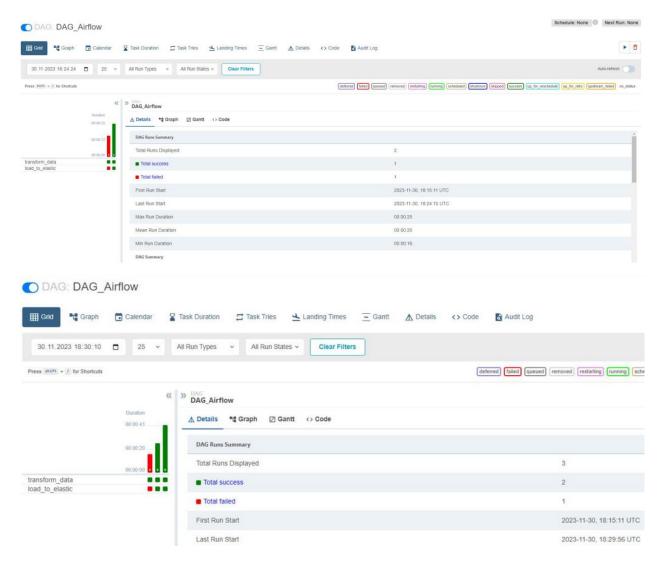
```
def load_to_elastic():
             patch = Elasticsearch("http://elasticsearch-kibana:9200")
             data = pd.read_csv(f"/opt/airflow/data/data.csv")
             for i, row in data.iterrows():
                 doc = {
                  " index": 'lab1',
                 "_type": "_doc",
                  "_source": data,
42
             if i < data.shape[0] - 1:</pre>
                 patch.index(index="wines", id=i, document=doc)
         transform data = PythonOperator(
              task_id='transform_data',
              python_callable=transform_data,
              dag=dag)
         load to elastic = PythonOperator(
              task_id='load_to_elastic',
57
              python_callable=load_to_elastic,
              dag=dag)
62
         transform_data >> load_to_elastic
```

Интерфейс Airflow с загруженным Dag с названием DAG\_Airflow.

## **DAGs**



## Запущенный Dag:



### **ЗАКЛЮЧЕНИЕ**

В результате выполнения лабораторной работы были получены навыки по работе с Docker, Apache Airflow, Apache NiFi, ElasticSearch. Была создана схема пайплайна в Apache NiFi, код для генерации данных в Apache Airflow и использован ElasticSearch для визуализации данных.