Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное автономное образовательное

учреждение высшего образования

«Самарский национальный исследовательский университет имени академика С.П. Королева»

Институт информатики, математики и электроники Факультет информатики Кафедра технической кибернетики

Отчет по лабораторной работе №1

по дисциплине «Инженерия данных»

Tema: «Знакомство с основными инструментами построения пайплайнов: Apache Airflow и Apache Nifi»

Направление подготовки: 01.04.02 Прикладная математика и информатика: Магистерская программа «Наука о данных»

Профиль «Системы искусственного интеллекта»

Выполнила Шаина М. М., студентка группы 6231 – 010402D В рамках данной лабораторной работы предлагается построить простейший пайплайн (рисунок 1), собирающий воедино данные из нескольких файлов, обрабатывающий их и сохраняющий результат в no-sql базу данных.

Цель лабораторной работы – знакомство с основными инструментами построения пайплайнов: Apache Airflow и Apache Nifi.

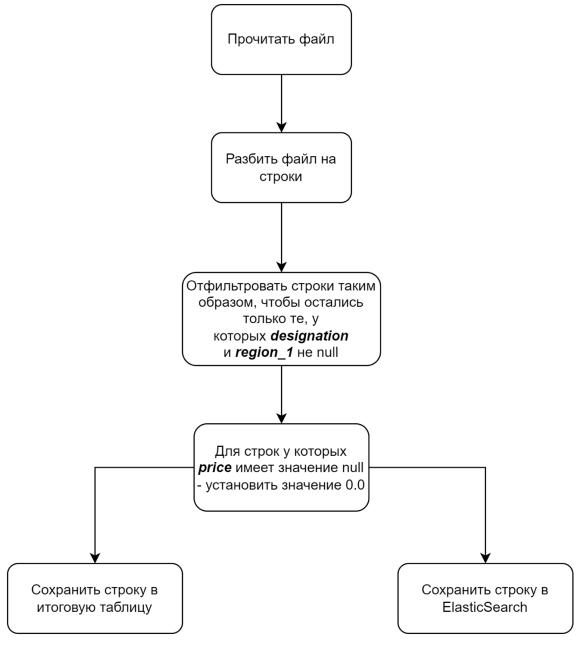


Рисунок 1 — Схема описывающая пайплайн, который необходимо построить в рамках лабораторной работы

Также необходимо построить гистограмму стоимости напитка к баллам средствами Kibana. Результат построения гистограммы представлен на рисунке 4.

Для построения пайплайна рассматриваются инструменты, такие как ElasticSearch, Kibana, Apache Airflow и Apache Nifi.

В качествен данных - будем использовать набор из нескольких CSV файлов, полученных из набора данных wine-review.

Описание основных шагов:

- 1. Настройка программ для выполнения лабораторной работы.
- 2. Выполнения пайплайна в Apache Nifi.
- 3. Выполнение пайплайна в Apache Airflow.

Работа выполнялась в Virtual Studio Code со следующими расширениями:

- 1. <u>ms-python.python</u>
- 2. ms-toolsai.jupyter
- 3. ms-vscode-remote-extensionpack
- 4. ms-azuretools.vscode-docker

1 Выполнения пайплайна в Apache Nifi

Перед начало работы в Apache Nifi csv файлы необходимо перенести в папку, которой Nifi имеет доступ, например, в папку nifi/data/lab_1/input (рисунок 2, см. ниже).

Для построения пайплайна в Apache Nifi использовались следующие процессоры:

- 1. GetFile
- 2. SplitRecord
- 3. QueryRecord
- 4. UpdateRecord
- 5. MergeContent
- 6. PutFile

7. PutElasticsearcRecord

Более подробное описание процессоров приведено в таблице 1.

Таблица 1 — Описание процессоров Apache Nifi

Processor	Name	Property	Value
GetFile	GetFile	Input Direc-	/opt/nifi/nifi-current/data/lab_1/input
		tory	
		File Filter	[^\.].*
SplitRecord	SplitRecord	Record	CSVReader
		Reader	
		Record Writer	CSVRecordSetWriter
		Record Per	100 000
		Split	
QueryRecord	Drop designa-	isnull	SELECT * FROM FLOWFILE WHERE
	tion®ion_1		designation IS NOT NULL AND re-
	IsNull Filter		gion_1 IS NOT NULL
UpdateRecord	Update price	/price	\${field.value:ifEmpty('0.0'):toNumber()}
	FromNulltoZero		
MergeConten	MergeConten	Delimiter	Text
		Strategy	
		Header	id,country,description,designation
PutFile	PutFile	Output Direc-	/opt/nifi/nifi-current/data/lab_1/output
		tory	

Для объединения данных из разных ветвей в Funnel выбраны два процесcopa: PutFile и PutElasticsearcRecord.

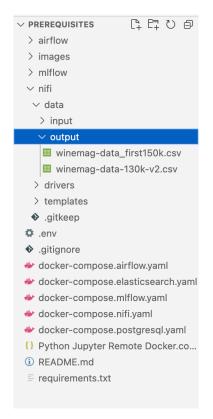


Рисунок 2 — Результат копирования csv файлов в VS Code

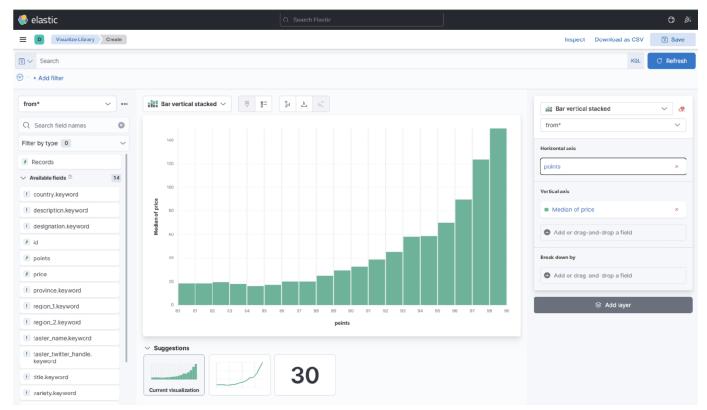


Рисунок 3 — Гистограмма зависимости цены от очков

2 Выполнения пайплайна в Apache Airflow

Перед началом работы необходимо авторизироваться, с предоставленным логином и паролем: http://localhost:18080/. После выполнения этого шага можно начать работу.

Используя Directed acyclic graph (DAG), реализуем пайплан для обработки и индексации CSV-файлов в Elasticsearch в Apache Airflow. Основная обработка в Python – preprocessing: удаление строк с пропущенными значениями в столбцах «designation» и «region_1», а также заполнение пропущенных значений в столбце «price» нулями. Код программы на языке Python представлен в файле airflow-lab1.py. Граф внутри Apache Airflow представлен на рисунке 8.

Для видимости данных внутри пайплайна поместим файлы в директорию Prerequisites\airflow\data. Для этого клонируем репозиторий с первой лабораторной работой, в котором находятся необходимые csv файлы (рисунок 4). Копируем фалы в папку командой ср -г /путь/к/исходной/папке/* / Prerequisites/airflow/data. Результат отображения файлов представлен на рисунке 5.

```
root@2245699-hf08008:/home/masha# git clone https://github.com/ssau-data-enginee
ring/Lab-1.git
Cloning into 'Lab-1'...
remote: Enumerating objects: 60, done.
remote: Counting objects: 100% (14/14), done.
remote: Compressing objects: 100% (10/10), done.
remote: Total 60 (delta 8), reused 4 (delta 4), pack-reused 46
Receiving objects: 100% (60/60), 16.33 MiB | 10.15 MiB/s, done.
Resolving deltas: 100% (8/8), done.
```

Рисунок 4 — Клонирование репозитория с первой лабораторной работой

Для того, чтобы продолжить работу в Apache Airflow, необходимо поместить наш DAG в папку dags текущего репозитория. Это можно сделать командной строкой: ср -r /путь/к папке/airflow_lab1.py/ /путь/Prerequisites/airflow/dags.

После выполнения данной команды мы увидим наш DAG в разделе DAGs Apache Airflow и сможешь запустить его (рисунок 7).

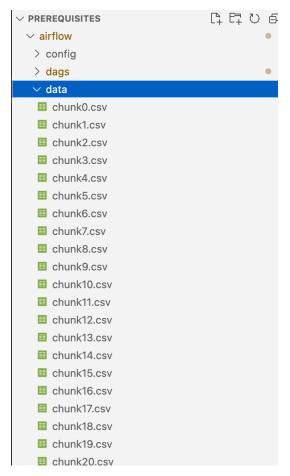


Рисунок 5 — Размещение файлов текущей директории в VS Code

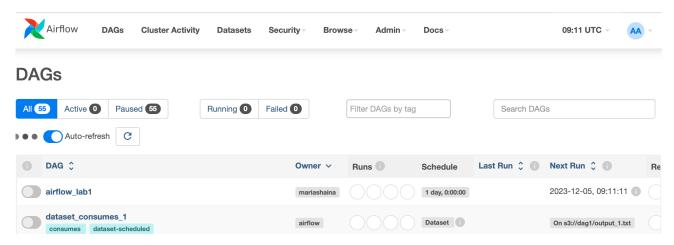


Рисунок 7 — Размещение DAG в Apache Airflow

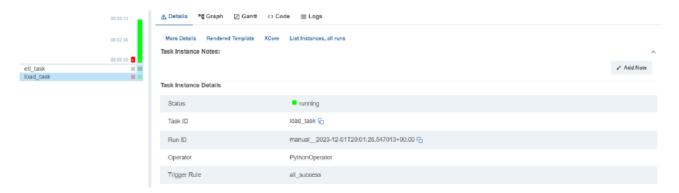


Рисунок 8 — Запуск DAG внутри Apache Airflow