

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

Инструменты хранения и анализа больших данных

Смоляков Руслан Игоревич БД-241м

**Лабораторная работа 1.1. Введение в большие данные и их хранение.**  
**Инструменты обработки больших данных (Hadoop)**

**Вариант 23**

Направление подготовки/специальность  
38.04.05 - Бизнес-информатика  
Бизнес-аналитика и большие данные  
(очная форма обучения)

Руководитель дисциплины:  
Босенко Т.М., доцент департамента  
информатики, управления и технологий,  
кандидат технических наук

Москва  
2025

## **Введение**

***Цель: изучить основные операции и функциональные возможности системы, что позволит понять принципы работы с данными и распределенными вычислениями.***

## Основная часть

Переходим на нового пользователя:

```
devops@devopsvm:~$ sudo su - hadoop
hadoop@devopsvm:~$
```

### Шаг 1. Запуск Hadoop.

start-dfs.sh

start-yarn.sh

```
hadoop@devopsvm:~$ start-dfs.sh
Starting namenodes on [localhost]
Starting datanodes
Starting secondary namenodes [devopsvm]
2025-03-27 00:02:05,618 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop
op library for your platform... using builtin-java classes where applicable
hadoop@devopsvm:~$ start-yarn.sh
Starting resourcemanager
Starting nodemanagers
hadoop@devopsvm:~$ S
```

### Шаг 2. Проверка работы Hadoop.

jps

```
hadoop@devopsvm:~$ jps
8113 ResourceManager
7813 SecondaryNameNode
7365 NameNode
8600 Jps
8234 NodeManager
7630 DataNode
hadoop@devopsvm:~$
```

### Шаг 3. Подготовка рабочего пространства

#Создание директории в HDFS

hdfs dfs -mkdir -p /user01/hadoop/input

```
hadoop@devopsvm:~$ hdfs dfs -mkdir -p /user01/hadoop/input
2025-03-27 00:04:37,919 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop
op library for your platform... using builtin-java classes where applicable
hadoop@devopsvm:~$
```

## Шаг 4. Загрузка и подготовка данных

Скачивание файла с данными

wget

[https://raw.githubusercontent.com/BosenkoTM/Distributed\\_systems/main/practice/2024/1w\\_01/GDP.csv](https://raw.githubusercontent.com/BosenkoTM/Distributed_systems/main/practice/2024/1w_01/GDP.csv)

```
hadoop@devopsvm:~$ wget https://raw.githubusercontent.com/BosenkoTM/Distributed_systems/main/practice/2024/lw_01/GDP.csv
--2025-03-27 00:06:53-- https://raw.githubusercontent.com/BosenkoTM/Distributed_systems/main/practice/2024/lw_01/GDP.csv
Resolving raw.githubusercontent.com (raw.githubusercontent.com)... 185.199.109.133, 185.199.110.133, 185.199.111.133, ...
Connecting to raw.githubusercontent.com (raw.githubusercontent.com)|185.199.109.133|:443... connected.
HTTP request sent, awaiting response... 200 OK
Length: 30268 (30K) [text/plain]
Saving to: 'GDP.csv.1'

GDP.csv.1          100%[=====>] 29.56K  ---KB/s   in 0.006s

2025-03-27 00:06:53 (4.49 MB/s) - 'GDP.csv.1' saved [30268/30268]

hadoop@devopsvm:~$
```

## Шаг 5. Обработка данных с помощью Spark

spark-shell

[illegible]

```
// Загрузка данных из HDFS с правильным URI
```

```
val data = spark.read.option("header", "true").csv("file:///home/hadoop/GDP.csv")
```

```
scala> val data = spark.read.option("header", "true").csv("file:///home/hadoop/GDP.csv")
[Stage 0:> (0 + 1) /
[Stage 0:===== (1 + 0) /

data: org.apache.spark.sql.DataFrame = [Country: string, Year: string ... 21 more fields]

scala>
```

// Проверка схемы данных

data.printSchema()

```
scala> data.printSchema()
root
|-- Country: string (nullable = true)
|-- Year: string (nullable = true)
|-- GDP: string (nullable = true)
|-- Urban_population: string (nullable = true)
|-- Industry: string (nullable = true)
|-- Business: string (nullable = true)
|-- Mining: string (nullable = true)
|-- Manufacturing: string (nullable = true)
|-- Electricity_supply: string (nullable = true)
|-- Water_supply: string (nullable = true)
|-- Construction: string (nullable = true)
|-- Retail_trade: string (nullable = true)
|-- Transportation: string (nullable = true)
|-- Accommodation: string (nullable = true)
|-- Information: string (nullable = true)
|-- Financial: string (nullable = true)
|-- Real estate : string (nullable = true)
|-- Professional_scientific: string (nullable = true)
|-- Administrative: string (nullable = true)
|-- Education: string (nullable = true)
|-- Human_health: string (nullable = true)
|-- Arts: string (nullable = true)
|-- Other: string (nullable = true)
```

// Вычисление среднего значения GDP

val result = data.selectExpr("avg(GDP) as avg\_GDP")

```
scala> val result = data.selectExpr("avg(GDP) as avg_GDP")
result: org.apache.spark.sql.DataFrame = [avg_GDP: double]
scala>
```

// Сохранение результата в CSV файл

result.write.option("header", "true").csv("/home/hadoop/output/avg\_GDP.csv")

// Выход из Spark Shell

:q

```
scala> result.write.option("header", "true").csv("/home/hadoop/output/avg_GDP.csv")
scala> :q
hadoop@devopsvm:~$
```



## Шаг 6. Работа с результатами

### Переходим в директорию с результатами

```
cd /home/hadoop/output/avg_GDP.csv
```

### Переименование файла с результатами

```
mv part-00000-*.csv avg_GDP.csv
```

### Загрузка результатов в HDFS

```
hdfs dfs -put /home/hadoop/output/avg_GDP.csv/avg_GDP.csv  
/user01/hadoop/input/
```

### Проверка загрузки

```
hdfs dfs -ls /user01/hadoop/input/
```

```
hadoop@devopsvm:~$ cd /home/hadoop/output/avg_GDP.csv  
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$ mv part-00000-*.csv avg_GDP.csv  
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$ hdfs dfs -put /home/hadoop/output/avg_GDP.csv/avg_GDP.csv /u  
ser01/hadoop/input/  
2025-03-27 00:15:46,454 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your  
platform... using builtin-java classes where applicable  
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$ hdfs dfs -ls /user01/hadoop/input/  
2025-03-27 00:16:09,693 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your  
platform... using builtin-java classes where applicable  
Found 1 items  
-rw-r--r-- 1 hadoop supergroup 27 2025-03-27 00:15 /user01/hadoop/input/avg_GDP.csv  
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$
```

## Шаг 7. Завершение работы с Hadoop

```
stop-yarn.sh stop-dfs.sh
```

### Для полной остановки всех Hadoop-демонов:

```
stop-all.sh
```

### Проверка остановки всех процессов:

```
jps
```

```
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$ stop-yarn.sh stop-dfs.sh  
Stopping nodemanagers  
Stopping resourcemanager  
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$ stop-all.sh  
WARNING: Stopping all Apache Hadoop daemons as hadoop in 10 seconds.  
WARNING: Use CTRL-C to abort.  
Stopping namenodes on [localhost]  
Stopping datanodes  
Stopping secondary namenodes [devopsvm]  
2025-03-27 00:17:54,142 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your  
platform... using builtin-java classes where applicable  
Stopping nodemanagers  
Stopping resourcemanager  
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$ jps  
10228 Jps  
hadoop@devopsvm:~/output/avg_GDP.csv$
```

## **Задание для самостоятельной работы**

1. Загрузите данные по акциям другой компании.
2. Выполните аналогичный анализ для новых данных.
3. Сравните результаты анализа двух компаний.
4. Напишите Spark-приложение, которое находит дни с максимальным объемом торгов для обеих компаний.

## **Постановка задачи**

Проанализировать экономические данные, содержащиеся в вашем файле, который

находится в файловой системе Hadoop (HDFS). Задача заключается в извлечении, обработке, и

анализе данных с целью выявления закономерностей, тенденций, и создания визуализаций на

основе предоставленных данных.

Действия, которые требуется выполнить:

1. Подключение к Hadoop и загрузка данных.
  - Подключиться к HDFS и убедиться, что файл доступен по пути `hdfs://localhost:9000/user01/hadoop/economic_data/БАШ_ФАЙЛ.csv`
  - Использовать PySpark или Pandas для загрузки данных из HDFS в DataFrame, который можно будет использовать для анализа.
2. Исследование и очистка данных.
  - Проверить структуру данных и типы столбцов (например, с помощью `printSchema()` для PySpark или `describe()` для Pandas).
  - Убедиться, что все данные корректны, и преобразовать необходимые столбцы в числовые форматы, если они изначально представлены в виде строк.
  - Проверить данные на наличие пропущенных или некорректных значений, удалить или заполнить такие значения в зависимости от ситуации.
3. Анализ данных.
  - Провести базовый статистический анализ данных:

- Вычислить средние значения, медианы, минимумы и максимумы для экономических параметров.
  - Проанализировать и выявить тенденции.
  - Построить временные ряды, чтобы понять, как изменялась их экономика с течением времени.
4. Визуализация данных.
- Построить графики (например, графики временных рядов).
  - Построить диаграммы для сравнения экономических показателей.
5. Сохранение и экспорт результатов.
- Сохранить результаты анализа и визуализации в формате CSV или изображений.
  - Сохранить обработанные данные (например, данные только для отдельных стран) обратно в HDFS, чтобы другие команды могли использовать их для дальнейшего анализа.
  - Создать отчет, включающий ключевые выводы и визуализации, для представления результатов анализа заинтересованным сторонам.
6. Автоматизация процесса (опционально).
- Создать скрипт или Jupyter Notebook, который автоматизирует процесс загрузки, анализа и визуализации данных для упрощения дальнейших исследований и повторного использования кода.

## **Вариант 23**

Трансформация данных:

Вычисление статистических параметров и месячная агрегация

Данные для анализа:

Данные по акциям X5 Retail Group (FIVE): Finam

(<https://www.finam.ru/profile/mo-ex-akcii/x5-retailgroup/export/>), MOEX

(<https://www.moex.com/ru/issue.aspx?board=TQBR&code=FIVE>)



Операции анализа:

Фильтрация данных за последние 2 года, расчет средней цены закрытия,  
группировка по месяцам

## 1. Переходим на пользователя «hadoop»

```
devops@devopsvm:~$ sudo su - hadoop
[sudo] password for devops:
hadoop@devopsvm:~$
```

Подключаемся к hadoop и проверяем:

```
hadoop@devopsvm:~$ start-dfs.sh
Starting namenodes on [localhost]
Starting datanodes
Starting secondary namenodes [devopsvm]
2025-03-28 15:58:15,933 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your platform... using builtin-java classes where applicable
hadoop@devopsvm:~$ jps
3504 NameNode
3681 DataNode
4119 Jps
3900 SecondaryNameNode
hadoop@devopsvm:~$
```

## 2. Создаем директорию «economic\_data» в HDFS

```
hadoop@devopsvm:~$ hdfs dfs -mkdir -p /user01/hadoop/economic_data
2025-03-28 16:00:48,554 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your platform... using builtin-java classes where applicable
hadoop@devopsvm:~$
```

## 3. Загружаем данные по акциям X5 Retail Group и обрабатываем с помощью spark

Требуемые данные – X5\_230401\_250401.csv

```
hadoop@devopsvm:~$ ls
GDP.csv GDP.csv.1 hadoop-3.3.5.tar.gz hdfs output snap spark-3.4.3-bin-hadoop3.tgz X5_230401_250401.csv
```

Загрузка данных из HDFS с правильным URI:

```
hadoop@devopsvm:~$ spark-shell
25/04/05 12:25:56 WARN Utils: Your hostname, devopsvm resolves to a loopback address: 127.0.1.1; using 192.168.1.1 instead (on interface enp0s3)
25/04/05 12:25:56 WARN Utils: Set SPARK_LOCAL_IP if you need to bind to another address
Setting default log level to "WARN".
To adjust logging level use sc.setLogLevel(newLevel). For SparkR, use setLogLevel(newLevel).
25/04/05 12:26:10 WARN NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your platform... using builtin-java classes where applicable
Spark context Web UI available at http://192.168.1.12:4040
Spark context available as 'sc' (master = local[*], app id = local-1743845174201).
Spark session available as 'spark'.
Welcome to

JupyterLab version 3.4.3

Using Scala version 2.12.17 (OpenJDK 64-Bit Server VM, Java 11.0.26)
Type in expressions to have them evaluated.
Type :help for more information.

scala> val data = spark.read.option("header", "true").csv("file:///home/hadoop/X5_230401_250401.csv")
data: org.apache.spark.sql.DataFrame = [<TICKER>: string, <PER>: string ... 7 more fields]

scala>
```

## Проверка схемы данных

data.printSchema()

```
scala> data.printSchema()
root
|-- <TICKER>: string (nullable = true)
|-- <PER>: string (nullable = true)
|-- <DATE>: string (nullable = true)
|-- <TIME>: string (nullable = true)
|-- <OPEN>: string (nullable = true)
|-- <HIGH>: string (nullable = true)
|-- <LOW>: string (nullable = true)
|-- <CLOSE>: string (nullable = true)
|-- <VOL>: string (nullable = true)
```

Видно, что цена закрытия «CLOSE» представлена в строчном формате, требуется изменить его на формат double, для этого выполним следующие команды:

```
scala> val dataWithDoubleClose = data.withColumn("<CLOSE>", col("<CLOSE>").cast("double"))
dataWithDoubleClose: org.apache.spark.sql.DataFrame = [<TICKER>: string, <PER>: string ... 7 more fields]
```

Так как в исходной схеме изменять формат нельзя, создаем новую схему с измененным форматом

Проверяем новую схему:

```
scala> dataWithDoubleClose.printSchema()
root
|-- <TICKER>: string (nullable = true)
|-- <PER>: string (nullable = true)
|-- <DATE>: string (nullable = true)
|-- <TIME>: string (nullable = true)
|-- <OPEN>: string (nullable = true)
|-- <HIGH>: string (nullable = true)
|-- <LOW>: string (nullable = true)
|-- <CLOSE>: double (nullable = true)
|-- <VOL>: string (nullable = true)
```

Видим, что формат изменился на «double»

Расчет средней цены закрытия:

```
scala> val result = dataWithDoubleClose.selectExpr("avg('<CLOSE>') as avg_close")
result: org.apache.spark.sql.DataFrame = [avg_close: double]
```

Сохранение результата в CSV файл и выход из spark:

```
scala> result.write.option("header", "true").csv("/home/hadoop/economic_data/avg_close.csv")
scala> :q
hadoop@devopsvm:~$
```

## 4. Работа с результатами

Переходим в директорию с результатами

```
cd /home/hadoop/ economic_data /avg_Close.csv
```

Переименование файла с результатами

```
mv part-00000-*.csv avg_Close.csv
```

Загрузка результатов в HDFS

```
hdfs dfs -put /home/hadoop/economic_data/avg_Close.csv/avg_Close.csv  
/user01/hadoop/economic_data/
```

Проверка загрузки

```
hdfs dfs -ls /user01/hadoop/economic_data/
```

```
hadoop@devopsvm: $ cd /home/hadoop/economic_data/avg_Close.csv  
hadoop@devopsvm: ~/economic_data/avg_Close.csv$ mv part-00000-*.csv avg_Close.csv  
hadoop@devopsvm: ~/economic_data/avg_Close.csv$ hdfs dfs -put /home/hadoop/economic_data/avg_Close.csv/avg_Close.csv /user01/hadoop  
/economic_data/  
2025-04-05 12:42:10,303 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your platform... using builtin-java c  
lasses where applicable  
hadoop@devopsvm: ~/economic_data/avg_Close.csv$ hdfs dfs -ls /user01/hadoop/economic_data/  
2025-04-05 12:42:44,148 WARN util.NativeCodeLoader: Unable to load native-hadoop library for your platform... using builtin-java c  
lasses where applicable  
Found 1 items  
-rw-r--r-- 1 hadoop supergroup 28 2025-04-05 12:42 /user01/hadoop/economic_data/avg_Close.csv  
hadoop@devopsvm: ~/economic_data/avg_Close.csv$
```

Смотрим вычисленное значение:

```
hadoop@devopsvm: ~/economic_data/avg_Close.csv$ cat avg_Close.csv  
avg_Close  
2470.705882352941  
hadoop@devopsvm: ~/economic_data/avg_Close.csv$
```

Выполнили основное задание по вариантам, приступаю к следующему:

1. Исследование и очистка данных.

- Проверить структуру данных и типы столбцов (например, с помощью printSchema())

- Убедиться, что все данные корректны, и преобразовать необходимые столбцы в числовые форматы, если они изначально представлены в виде строк.

```
scala> data.printSchema()  
root  
|-- <TICKER>: string (nullable = true)  
|-- <PER>: string (nullable = true)  
|-- <DATE>: string (nullable = true)  
|-- <TIME>: string (nullable = true)  
|-- <OPEN>: string (nullable = true)  
|-- <HIGH>: string (nullable = true)  
|-- <LOW>: string (nullable = true)  
|-- <CLOSE>: string (nullable = true)  
|-- <VOL>: string (nullable = true)
```

В моем случае это будут:

<OPEN>, <HIGH>, <LOW>, <CLOSE>

- Эти поля представляют цены открытия, максимума, минимума и закрытия акций. (Формат «double»)

<VOL>

- Это объем торгов акцией (количество акций, проданных за определенный период). (Формат «long»)

Меняем и проверяем:

```
scala> val transformedData = data.withColumn("<OPEN>", $"<OPEN>".cast("double")).withColumn("<HIGH>", $"<HIGH>".cast("double")).withColumn("<LOW>", $"<LOW>".cast("double")).withColumn("<CLOSE>", $"<CLOSE>".cast("double")).withColumn("<VOL>", $"<VOL>".cast("long"))
transformedData: org.apache.spark.sql.DataFrame = [<TICKER>: string, <PER>: string ... 7 more fields]

scala> transformedData.printSchema()
root
 |-- <TICKER>: string (nullable = true)
 |-- <PER>: string (nullable = true)
 |-- <DATE>: string (nullable = true)
 |-- <TIME>: string (nullable = true)
 |-- <OPEN>: double (nullable = true)
 |-- <HIGH>: double (nullable = true)
 |-- <LOW>: double (nullable = true)
 |-- <CLOSE>: double (nullable = true)
 |-- <VOL>: long (nullable = true)

scala>
```

Делаем те же действия, что и раньше, но в этот раз заменим уже все типы данных переменны, которые должны быть представлены в числовом формате

## 2. Анализ данных.

- Провести базовый статистический анализ данных:

С помощью метода «describe» вычислим средние значения, минимум и максимум. Показать результаты с помощью метода «show».

```
scala> val stats = data.describe("<OPEN>", "<HIGH>", "<LOW>", "<CLOSE>", "<VOL>")
stats: org.apache.spark.sql.DataFrame = [summary: string, <OPEN>: string ... 4 more fields]

scala> stats.show()
25/04/06 23:31:57 WARN package: Truncated the string representation of a plan since it was too large. This behavior can be adjusted by setting 'spark.sql.debug.maxToStringFields'.
+-----+-----+-----+-----+-----+
|summary|<OPEN>|<HIGH>|<LOW>|<CLOSE>|<VOL>|
+-----+-----+-----+-----+-----+
|count|17|17|17|17|17|
|mean|2366.205882352941|2609.9411764705883|2233.0882352941176|2470.705882352941|1.1513384588235294E7|
|stddev|657.87154565936|715.1533245210635|616.7592529528367|643.1677478218536|9037943.529789735|
|min|1435|1559.5|1351.5|1495.5|12350817|
|max|3508|3764|3191|3507.5|9209947|
+-----+-----+-----+-----+-----+
```



- Проанализировать и выявить тенденции.

Чтобы проанализировать тенденции, можно рассчитать изменение цен (**<CLOSE>** - **<OPEN>**) и другие показатели. Например, вычислим дневную доходность "DailyReturn" и тренд изменения объема торгов "VolumeTrend":

Дневная доходность **DailyReturn** - рассчитывается как **(CLOSE - OPEN) / OPEN**.

**VolumeTrend** - Определяет, увеличивается или уменьшается объем торгов по сравнению с предыдущим днем.

```
scala> val trends = data.withColumn("DailyReturn", ($"<CLOSE>" - $"<OPEN>") / $"<OPEN>").withColumn("VolumeTrend", when($"<VOL>" > lag($"<VOL>", 1).over(Window.orderBy($"<DATE>")), "Increase").otherwise("Decrease"))
trends: org.apache.spark.sql.DataFrame = [<TICKER>: string, <PER>: string ... 9 more fields]

scala> trends.select("DailyReturn", "VolumeTrend").show()
25/04/06 23:47:35 WARN WindowExec: No Partition Defined for Window operation! Moving all data to a single partition, this can cause serious performance degradation.
25/04/06 23:47:35 WARN WindowExec: No Partition Defined for Window operation! Moving all data to a single partition, this can cause serious performance degradation.
25/04/06 23:47:35 WARN WindowExec: No Partition Defined for Window operation! Moving all data to a single partition, this can cause serious performance degradation.
25/04/06 23:47:35 WARN WindowExec: No Partition Defined for Window operation! Moving all data to a single partition, this can cause serious performance degradation.
25/04/06 23:47:35 WARN WindowExec: No Partition Defined for Window operation! Moving all data to a single partition, this can cause serious performance degradation.
+-----+-----+
|DailyReturn|VolumeTrend|
+-----+-----+
|0.08613937282229965|Decrease|
|-0.04349216581439...|Decrease|
|0.00766922307435812|Increase|
|0.4609917355371961|Decrease|
|0.09404315196998124|Decrease|
|-0.04243463351907415|Increase|
|0.0165585142089953|Decrease|
|-0.06621265455345358|Decrease|
|0.03839811542991755|Increase|
|0.07647058823529412|Decrease|
|0.0932327676513723|Increase|
|0.1827051846183279|Decrease|
|-0.1085333227142462|Increase|
|0.2017103550845882|Decrease|
|0.031080872119993816|Decrease|
|0.050149760598802395|Increase|
|-0.08452169464082098|Increase|
+-----+-----+
```

- Построить временные ряды, чтобы понять, как изменялась их экономика с течением времени.

Группируем данные по дате и вычисляем среднюю цену закрытия (AvgClose) и общий объем торгов (TotalVolume):

```
scala> val timeSeries = data.groupBy($"<DATE>").agg(avg($"<CLOSE>").as("AvgClose"), sum($"<VOL>").as("TotalVolume")).orderBy($"<DATE>")
timeSeries: org.apache.spark.sql.Dataset[org.apache.spark.sql.Row] = [<DATE>: string, AvgClose: double ... 1 more field]

scala> timeSeries.show()
+-----+-----+-----+
|<DATE>|AvgClose|TotalVolume|
+-----+-----+-----+
|230401|1550.0|3327286.0|
|230501|1495.5|3104908.0|
|230601|1511.0|3340214.0|
|230701|2119.0|1.0990956E7|
|230801|2332.5|1.3804526E7|
|230901|2234.0|8818341.0|
|231001|2271.5|5645380.0|
|231101|2122.5|4162343.0|
|231201|2204.0|8328631.0|
|240101|2379.0|6869968.0|
|240201|2609.0|8152619.0|
|240301|3091.0|1.2350817E7|
|240401|2798.0|9209947.0|
|250101|3232.0|3.1895776E7|
|250201|3334.0|2.423743E7|
|250301|3507.5|2.8243449E7|
|250401|3211.5|5244947.0|
+-----+-----+-----+

scala>
```



### 3. Визуализация данных.

- Построить графики (например, графики временных рядов).

```
[5]: import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
[6]: # Загрузка данных из CSV
data = pd.read_csv('X5_230401_250401.csv')
```

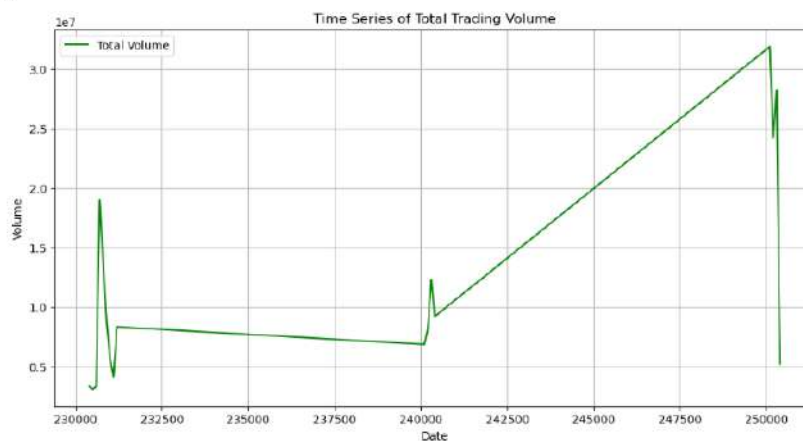
```
[7]: # Создание временных рядов
time_series = data.groupby('<DATE>').agg({
    '<CLOSE>': 'mean', # Средняя цена закрытия
    '<VOL>': 'sum'      # Суммарный объем торгов
}).reset_index()
```

```
[8]: # Переименование столбцов для удобства
time_series.rename(columns={'<CLOSE>': 'AvgClose', '<VOL>': 'TotalVolume'}, inplace=True)
```

```
[9]: # График временных рядов для средней цены закрытия
plt.figure(figsize=(12, 6))
plt.plot(time_series['<DATE>'], time_series['AvgClose'], label='Average Close Price', color='blue')
plt.title('Time Series of Average Close Price')
plt.xlabel('Date')
plt.ylabel('Price')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
```



```
[10]: # График временных рядов для объема торгов
plt.figure(figsize=(12, 6))
plt.plot(time_series['<DATE>'], time_series['TotalVolume'], label='Total Volume', color='green')
plt.title('Time Series of Total Trading Volume')
plt.xlabel('Date')
plt.ylabel('Volume')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
```



```
[ ]:
```