ĐẠI HỌC BÁCH KHOA HÀ NỘI TRƯỜNG CÔNG NGHỆ THÔNG TIN VÀ TRUYỀN THÔNG

★ ĐẠI HỌC

BÁO CÁO BÀI TẬP LỚN

Đề tài: Lưu trữ và xử lý dữ liệu tiền ảo thời gian thực

Nhóm 20							
Thành viên	Mã số sinh viên						
Lê Hà Phi	20215443						
Phạm Tuấn Anh	20215310						
Nguyễn Minh Đức	20215354						
Lê Anh Thiên	20215483						
Nguyễn Lương Phúc	20200475						
Trương Việt Hưng	20204834						

Giảng viên giảng dạy: TS. Trần Việt Trung

Học phần : Lưu trữ và xử lý dữ liệu lớn

Chương 1	L : Giới thiệu bài toán	3
1.1	Giới thiệu	3
1.2	Vấn đề	3
1.3	Phạm vi và giới hạn của project	4
Chương 2	2 : Thu thập dữ liệu	5
Chương 3	3 : Kiến trúc hệ thống	6
3.1 Kiế	ến trúc hệ thống lựa chọn	6
3.2 Tầr	ng xử lý dữ liệu	7
3.2.	1 Tầng speed layer	7
3.2.2	2 Tầng batch layer	7
3.2.3	3 Serving layer	7
3.3 Da	ta flow	8
Chương 4	1 : Các trải nghiệm với dự án	9
4.1 : Th	nu thập dữ liệu với API	9
4.2 : Si	r dụng docker để thiết lập các container trên môi trường phân tán	10
4.3 : Th	niết lập và sử dụng Single/Multinode Kafka Brokers cùng zookeeper	10
4.4 : Pl	nân loại và tổ chức dữ liệu thông qua topics Kafka	11
4.5 : Ki	ểm tra sự chịu lỗi và phân bổ tài nguyên của Kafka khi tắt đột ngột các broker	11
4.6 : Lu	ru trữ, xử lý dữ liệu thời gian thực với Spark Streaming	12
4.7 : Th	nực hiện các thao tác truy vấn với Spark SQL	13
4.8 : Ki	ểm tra các running application	14
4.9 : Ki	ểm tra dữ liệu được lưu tại HDFS	14
4.10: T	riển khai và lưu trữ trên cơ sở dữ liệu InfluxDB	15
4.11:	Triển khai và lưu trữ dữ liệu trên MongoDB	15
4.12 :	Гrực quan hóa dữ liệu thông qua Grafana	16
4.13 : 1	Một số lưu ý trong lúc làm dự án	16
Chương 5	5: Kết luận	17

Chương 1: Giới thiệu bài toán

1.1 Giới thiêu

Trong con mắt của những nhà đầu tư tiền ảo, việc có thể thấy được các thông tin về tiền ảo và cập nhật dữ liệu ngay tức thì là vô cùng quan trọng. Điều này không chỉ giúp các nhà đầu tư có được cái nhìn sâu sắc và đúng lúc về thị trường để đưa ra các quyết định, chiến lược giao dịch đúng đắn. Báo cáo này sẽ trình bày phương pháp và các công cụ lưu trữ dữ liệu lớn trong quá trình xây dựng hệ thống xử lý và phân thích dữ liệu tiền điện tử trong thời gian thực.

1.2 Vấn đề

Giá tiền thay đổi trong thời gian thực và thường khó dự đoán bằng các phương pháp truyền thống, tạo ra một thách thức lớn cho các nhà đầu tư và nhà phân tích. Sự biến động không thể dự đoán của tiền ảo là do nhiều yếu tố - từ tin tức kinh tế, báo cáo tài chính, đến hành động của các nhà đầu tư khác. Hơn nữa, các yếu tố dẫn đến thay đổi giá tiền ảo phức tạp và đa dạng, bao gồm cả các yếu tố cơ bản của công ty và yếu tố kỹ thuật trên

thị trường. Điều này đòi hỏi cần có phương pháp tiên tiến và đa dạng hơn trong việc lưu trữ và phân tích dữ liệu để có thể hiểu và dự báo chính xác các xu hướng giá tiền ảo, đặc biệt là trong môi trường giao dịch nhanh và biến động cao của ngày nay.

Do đó, đề tài khá là phù hợp với thời đại thông tin mới là thứ quan trọng nhất, quyết định mọi hướng đi của sự việc. Bên cạnh đó, lượng dữ liệu về tiền mã hóa thực sự là khổng lồ, nên phù hợp với các hướng đi áp dụng với bigdata.

1.3 Phạm vi và giới hạn của project

Ở đề tài này, em chỉ thực hiện việc lưu trữ, xử lý dữ liệu với độ trễ xấp xỉ thời gian thực. Với mong muốn hiểu được cách xây dựng một hệ thống lưu trữ và xử lý dữ liệu lớn, đúng với nội dung môn học này. Bên cạnh đó có áp dụng một số mô hình và xây dựng các dashboard để quản lý và trực quan hóa dữ liệu.

Chương 2: Thu thập dữ liệu

Dữ liệu mà lần này bọn em chọn để thu thập và xử lý là nguồn dữ liệu các đồng tiền điện tử được crawl trực tiếp từ trang web **coindesk.com.**Dữ liệu này bao gồm các thông tin về tiền điện tử như

• Name : tên đồng tiền điện tử

• Date: Thời gian của bản ghi theo thời gian thực

• Open : Giá mở cửa

• High: Giá cao nhất trong ngày

• Low: Giá thấp nhất trong ngày

• Close: Giá đóng cửa

Thông tin về các đồng tiền này sẽ được lưu lại và cập nhật cho hệ thống lưu trữ cũng như là phân tích dữ liệu.

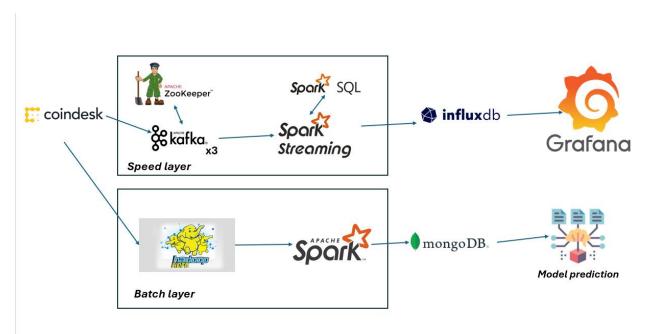
Chương 3: Kiến trúc hệ thống

Lưu trữ và phân tích tiền ảo thời gian thực đòi hỏi một hệ thống có khả năng xử lý dữ liệu lớn một cách nhanh chóng và chính xác.

Phần này em sẽ mô tả chi tiết về kiến trúc hệ thống và các công nghệ được sử dụng.

3.1 Kiến trúc hệ thống lựa chọn

Ở đề tài này bọn em sẽ sử dụng kiến trúc hệ thống Lamdba với 2 phần riêng biệt là xử lý theo lô và xử lý theo luồng, mỗi tầng sẽ làm việc với mục đích riêng để đưa ra những thông tin hữu ích về dữ liệu thu thập được.



3.2 Tầng xử lý dữ liệu

3.2.1 Tầng speed layer

Tầng speed xử lý dữ liệu thời gian thực sử dụng SparkStreaming và SparkSQL để cung cấp thông tin cập nhật liên tục và nhanh chóng. Dữ liệu sau khi transform được chuyển đến InfluxDB và Hadoop HDFS để lưu trữ.

3.2.2 Tầng batch layer

Tầng batch xử lý dữ liệu lớn thông qua Hadoop HDFS và Apache Spark để thực hiện các tính toán phức tạp với lượng dữ liệu lớn được thu thập theo chu kì. Kết quả sau khi xử lý sẽ được lưu trữ hoặc áp dụng các mô hình để cho ra các thông tin hữu ích.

3.2.3 Serving layer

Tầng này sẽ tổng hợp dữ liệu từ 2 tầng trên là xử lý theo lô và theo luồng, để xây dựng các dashboard hoặc cung cấp các truy vấn với dữ liệu cuối cùng.

3.3 Data flow

Dữ liệu sẽ được crawl và gửi đến kafka thông qua producer, đây là thành phần quan trọng của hệ thống, mỗi khi gửi thành công sẽ báo rằng đã gửi message đến topic mà khởi tạo.

Nhiệm vụ của consumer là thu thập dữ liệu từ kafka, sau đó đẩy vào HDFS và tiếp tục truyến đến InfluxDB để thực thi các mục đích sau này Ở đây các thành phần như consumer, writetoInfluxDb, ... sẽ được triển khai trên các container là Batch_layer và Speed_layer với từng nhiệm vụ riêng.

Các container giao tiếp với nhau qua cùng một mạng broker-kafka.

				-	. ,	. ,					
_ ~	•	coinstock	-	-	-	122.51%	6.23GB / 137.05G	81.89%	0B / 0B	:	Ū
	•	zoo1	910c1b9208a7	confluentin	2181:2181 🗗	0.16%	79.68MB / 7.61GI	1.02%	0B / 0B	:	Ū
	•	spark-worker:	38f767d51be9	docker.io/b	8082:8082 🗗	26.52%	426.2MB / 7.61GI	5.47%	0B / 0B	:	Ū
	•	spark-worker	cb30e70f2d38	docker.io/b	8081:8081 갑	20.48%	480.2MB / 7.61GI	6.16%	0B / 0B	:	Ū
	•	spark_speed	ea87abdc1789	my-spark-ir	-	49.13%	722.3MB / 7.61GI	9.26%	0B / 0B	:	Ū
	•	spark_master	f5d40e23ced7	docker.io/b	7077:7077 🗗 80	0.1%	180.5MB / 7.61GI	2.32%	0B / 0B	:	Ū
	•	spark_batch	82c2f8d98e25	my-spark-ir	-	0.59%	479.5MB / 7.61GI	6.15%	0B / 0B	:	Ū
	•	resourceman	a59ee7b9d509	apache/hac	8088:8088	0.82%	330.7MB / 7.61GI	4.24%	0B / 0B	:	Ū
	•	nodemanage	0ab4d0c6d909	apache/had	-	0.6%	297.5MB / 7.61GI	3.82%	0B / 0B	:	Ū
										hamina	00 itama

3.4 Chi tiết triển khai

Hướng dẫn cài đặt và các bước triển khai cũng như sourcode đều ở đây:

https://github.com/pinocchioo1412/Bigdata test/tree/main

Chương 4: Các trải nghiệm với dự án

4.1: Thu thập dữ liệu với API

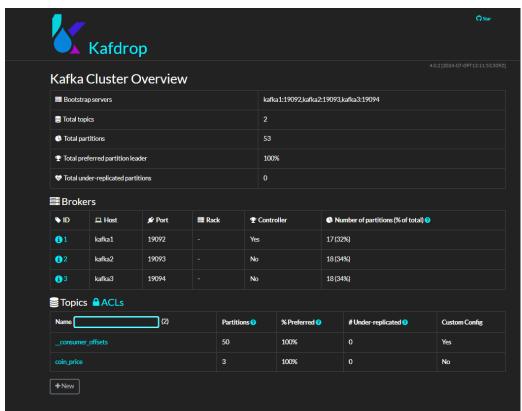
```
def default(args):
    if len(args) == 0:
        raise Exception("Missing argument...")
    final_url = URL + args
    result = get(final_url)
    json_data = result.json()
    individual_symbols = args.split(',')
    for s in individual_symbols:
        coin_data = json_data['data'][s]
        results.append({
             "iso": coin_data['iso'],
"name": coin_data['name'],
             "date_time": datetime.now().strftime("%Y-%m-%d %H:%M:%S%z"),
             "current_price": coin_data['ohlc']['c'],
             "open": coin_data['ohlc']['o'],
"high": coin_data['ohlc']['h'],
             "low": coin_data['ohlc']['l'],
             "close": coin_data['ohlc']['c']
```

4.2 : Sử dụng docker để thiết lập các container trên môi trường phân tán

Các container được cấu hình thông qua docker-compose.yml, và giao tiếp cùng một mạng:



4.3 : Thiết lập và sử dụng Single/Multinode Kafka Brokers cùng zookeeper

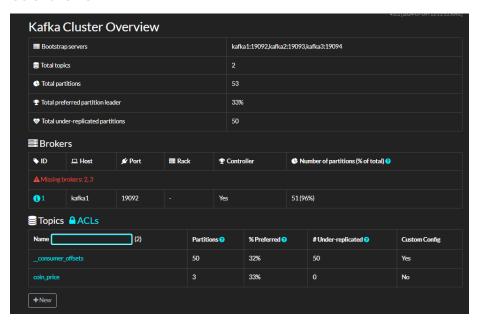


Cấu hình được thiết lập với 3 kafka broker cùng 2 topic.

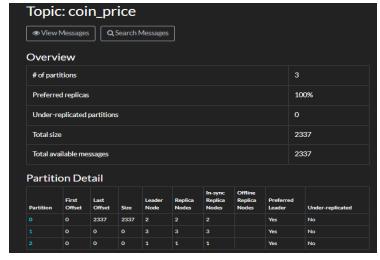
4.4 : Phân loại và tổ chức dữ liệu thông qua topics Kafka

Với 2 topic là coin_price phụ trách gửi dữ liệu đến kafka và consumer_offsets để lưu dữ liệu vào HDFS và các cơ sở dữ liệu khác.

4.5 : Kiểm tra sự chịu lỗi và phân bổ tài nguyên của Kafka khi tắt đột ngột các broker



Khi tắt thử broker số 2 và 3 thì hệ thống hoạt động với kafka1, tuy nhiên không chiếm toàn bộ phân vùng, và kafka1 hoàn toàn đảm nhận viện trao đổi message.



Tuy nhiên 3 broker không hoàn toàn được chia đều việc quản lý dữ liệu ngay lập tức như trước nữa.



Mà sau một thời gian thì sẽ lại hoạt động bình thường.



4.6: Lưu trữ, xử lý dữ liệu thời gian thực với Spark Streaming

Dữ liệu được truyền theo các mini_batch

```
spark = SparkSession.builder \
    .appName("Crypto Dependency Analysis") \
    .config("spark.mongodb.output.uri", "mongodb://root:admin@mongodb:27017/bigdata.stock2024") \
hdfs = pyhdfs.HdfsClient(hosts="namenode:9870", user_name="hdfs")
directory = '/data'
if not hdfs.exists(directory):
   hdfs.mkdirs(directory)
files = hdfs.listdir(directory)
print("Files in '{}':".format(directory), files)
schema = StructType([
   StructField("iso", StringType(), True),
    StructField("name", StringType(), True),
    StructField("current_price", DoubleType(), True),
    StructField("open", DoubleType(), True),
    StructField("high", DoubleType(), True),
    StructField("low", DoubleType(), True),
    StructField("close", DoubleType(), True),
    StructField("date_time", StringType(), True)
```

```
2024-12-10 18:47:03 ["ZETA", "ZetaChain", 0.6987285674, 0.8131568553, 0.842029986, 0.6410541658, 0.6987285674, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03
2024-12-10 18:47:03 ["BNB", "BNB", 698.294903942, 716.6305182075, 731.8833650137, 648.2519400995, 698.294903942, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03
2024-12-10 18:47:03 ["SHIB", "Shiba Inu", 2.7107e-05, 2.98887e-05, 3.0781e-05, 2.44911e-05, 2.7107e-05, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03
2024-12-10 18:47:03 ["SOL", "Solana", 215.63485097831253, 226.48330636584672, 231.6110008261816, 205.29242573747086, 215.63485097831253, "2024-12-10 18:46:
2024-12-10 18:47:03
2024-12-10 18:47:03 ["TON", "Toncoin", 5.8947086826, 6.4156724105, 6.5689951122, 5.254084421, 5.8947086826, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03
2024-12-10 18:47:03 ["WIF", "dogwifhat", 2.9082462952, 3.3555189429, 3.542758514, 2.6726797108, 2.9082462952, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03
2024-12-10 18:47:03 ["OKB", "OKB", 54.1671937682, 56.3609508122, 57.9622172741, 16.1094719048, 54.1671937682, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03
2024-12-10 18:47:03 ["PEPE", "Pepe", 2.51101e-05, 2.46916e-05, 2.83863e-05, 2.22989e-05, 2.51101e-05, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03 ["RUNE", "THORChain", 6.3519202363, 6.938402111, 7.1669484471, 5.7433900304, 6.3519202363, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:03 ["AVA", "Travala.com", 0.7038959891, 0.7478178882, 0.775015809, 0.6589918794, 0.7038959891, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:04 ["INJ", "Injective", 28,0231841096, 30.4928687215, 31.3647509532, 24,7032598689, 28,0231841096, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:04
2024-12-10 18:47:04 ["SUN", "Sun", 0.0245480594, 0.0283943698, 0.0291309853, 0.0206715484, 0.0245480594, "2024-12-10 18:46:48"]
2024-12-10 18:47:04 Batch processed 1 done!
2024-12-10 18:47:04 24/12/10 11:47:04 TNFO CheckpointFileManager: Writing atomically to file:/tmp/temporary-e7dd7c0f-d61a-4267-9de8-07d1a17cfe3e/commits/1
```

4.7: Thực hiện các thao tác truy vấn với Spark SQL

```
def create dataframe from file(file path):
    try:
        file content = hdfs.open(file path).read().decode('utf-8')
        data = json.loads(file content)
        return spark.createDataFrame([data], schema)
    except Exception as e:
        print("Failed to read '{}': {}".format(file_path, e))
        return None
df = spark.createDataFrame([], schema)
for file in files:
    file path = "{}/{}".format(directory, file)
    file df = create dataframe from file(file path)
    if file df:
        df = df.unionByName(file df)
df = df.dropDuplicates()
basic_stats_t = df.groupBy("iso").agg(
    F.mean("open").alias("avg_open"),
    F.mean("high").alias("avg_high"),
    F.mean("low").alias("avg_low"),
    F.mean("close").alias("avg close"),
    F.stddev("close").alias("std_dev_close"),
    F.max("high").alias("historical high"),
    F.min("low").alias("historical low")
```

4.8 : Kiểm tra các running application

URL: sparks//d30c3a6807ad:7077 Allive Workers: 2 Cores in use: 2 Total, 2 Used Memory in use: 2.0 GiB Total, 2.0 GiB Used Resources in use: Applications: 2 Running, 0 Completed Drivers: 0 Running, 0 Completed Status: ALIVE

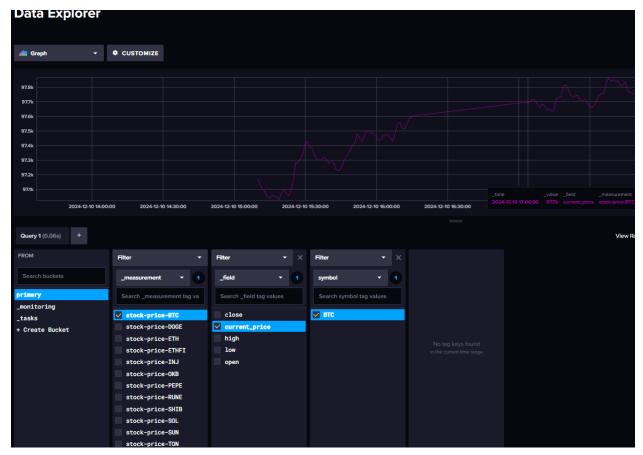
Applications: 2 Running, 0 Completed Drivers: 0 Running, 0 Completed Status: ALIVE - Workers (2)													
Worker Id			Address			State	Cores	Memory				Resources	
worker-20241210122616-172.18.0.5-43959				172.18.0.5:43959		ALIVE	1 (1 Used)	1024.0 MiB (1024.0 MiB Used)					
worker-20241210122616-172.18.0.6-33253			172.18.0.6:33253		ALIVE	1 (1 Used)	1024.0 MiB (1024.0 MiB Used)						
- Running Applications (2)				· · · · ·			0		6.1-19-17		0.4		D I
Application ID		Name		Cores	Memory per Executor		Resources Per Executor		Submitted Time	User	State		Duration
app-20241210122807-0001	(kill)	Crypto Dependency Analysis		0	1024.0 MiB				2024/12/10 12:28:07	spark	WAITING		20 s
app-20241210122758-0000	(kill)	KafkaInfluxDBStreaming		2	1024.0 MiB				2024/12/10 12:27:58	spark	RUNNING		28 s

Có thể thấy 2 applications đang hoạt động với 2 spark_worker.

4.9 : Kiểm tra dữ liệu được lưu tại HDFS

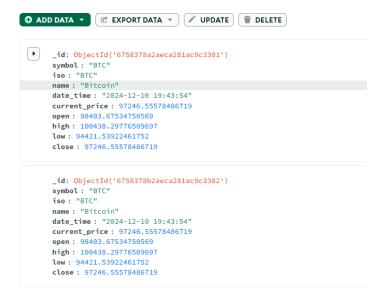
	-rw-rr	hdfs	supergroup	137 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	083dc198-b6e2-11ef-a876-67334d3d7c8d.json	â
TWFTFT: hdfs	-rw-rr	hdfs	supergroup	137 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	0f5cd2f4-b6e2-11ef-95d0-67334d3d7c8d.json	â
:tWf-f	-rw-rr	hdfs	supergroup	114 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	0f6931ec-b6e2-11ef-b726-67334d3d7c8d.json	
:twf-f	-rw-rr	hdfs	supergroup	113 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	0f738b25-b6e2-11ef-80a8-67334d3d7c8d.json	
:rWf-rf-: hdfs	-rw-rr	hdfs	supergroup	113 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	1229e02e-b6e2-11ef-843a-67334d3d7c8d.json	
:TW-F-F-	-rw-rr	hdfs	supergroup	117 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	1238d1e2-b6e2-11ef-844b-67334d3d7c8d.json	
TW-F-F-	-ГW-ГГ	hdfs	supergroup	108 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	1243a95b-b6e2-11ef-9077-67334d3d7c8d.json	
	-ГW-ГГ	hdfs	supergroup	137 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	124d1411-b6e2-11ef-b50d-67334d3d7c8d.json	
Inverse	-rw-rr	hdfs	supergroup	110 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	12573d66-b6e2-11ef-843f-67334d3d7c8d.json	
TW-FF-	-rw-rr	hdfs	supergroup	112 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	1262752e-b6e2-11ef-bd60-67334d3d7c8d.json	
Inverse	-rw-rr	hdfs	supergroup	112 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	126e276d-b6e2-11ef-be92-67334d3d7c8d.json	â
TW-FF-	-rw-rr	hdfs	supergroup	104 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	127ced91-b6e2-11ef-aec2-67334d3d7c8d.json	â
Inverse	-ГW-ГГ	hdfs	supergroup	114 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	1286335f-b6e2-11ef-82d2-67334d3d7c8d.json	
-rw-rr- hdfs supergroup 107 B Dec 10 17:32 2 128 MB 12a8a2af-b6e2-11ef-8c73-67334d3d7c8d.json □ -rw-rr- hdfs supergroup 137 B Dec 10 17:32 2 128 MB 12b24464-b6e2-11ef-a9a7-67334d3d7c8d.json □ -rw-rr- hdfs supergroup 137 B Dec 10 17:32 2 128 MB 12bb1c2d-b6e2-11ef-8bd2-67334d3d7c8d.json □	-rw-rr	hdfs	supergroup	113 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	12949478-b6e2-11ef-ab0f-67334d3d7c8d.json	
<u>trw-ff-</u> <u>hdfs</u> <u>supergroup</u> 137 B Dec 10 17:32 <u>2</u> 128 MB 12b24464-b6e2-11ef-a9a7-67334d3d7c8d_json	-ГW-ГГ	hdfs	supergroup	118 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	129e10de-b6e2-11ef-9780-67334d3d7c8d.json	
□ <u>-rw-rr</u> <u>hdfs supergroup</u> 137 B Dec 10 17:32 <u>2</u> 128 MB 12bb1c2d-b6e2-11ef-8bd2-67334d3d7c8d.json	-rw-rr	hdfs	supergroup	107 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	12a8a2af-b6e2-11ef-8c73-67334d3d7c8d.json	â
	-rw-rr	hdfs	supergroup	137 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	12b24464-b6e2-11ef-a9a7-67334d3d7c8d.json	
□ <u>-rw-rr</u> <u>hdfs</u> <u>supergroup</u> 114 B Dec 10 17:32 <u>2</u> 128 MB 12c37ccc-b6e2-11ef-9e06-67334d3d7c8d.json	-rw-rr	hdfs	supergroup	137 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	12bb1c2d-b6e2-11ef-8bd2-67334d3d7c8d.json	â
	-rw-rr	hdfs	supergroup	114 B	Dec 10 17:32	2	128 MB	12c37ccc-b6e2-11ef-9e06-67334d3d7c8d.json	

4.10: Triển khai và lưu trữ trên cơ sở dữ liệu InfluxDB



4.11: Triển khai và lưu trữ dữ liệu trên MongoDB

Dữ liệu được lưu trữ trên mongodb sẽ được phục vụ cho các tính toán khác sau này.



4.12 : Trực quan hóa dữ liệu thông qua Grafana



4.13 : Một số lưu ý trong lúc làm dự án

Mô tả vấn đề

- Context: Hệ thống thu thập dữ liệu thời gian thực từ nhiều nguồn và lưu trữ vào cơ sở dữ liệu thông qua các container trong thời gian dài
- Thách thức: Lượng dữ liệu lớn nhanh chóng vượt quá khả năng lưu trữ và xử lý của hệ thống, dẫn đến tình trạng cạn tài nguyên (RAM, CPU) sau 3-4 giờ hoạt động.

 Impact: Hệ thống trở nên chậm chạp, không thể xử lý thêm dữ liệu và thậm chí bị "crash", làm gián đoạn pipeline.

Giải pháp đã sử dụng : thêm một broker để phân chia việc truyền dữ liệu hợp lý hơn

Chương 5: Kết luận

Trong dự án này, nhóm đã thành công trong việc xây dựng một hệ thống xử lý và phân tích dữ liệu tiền ảo thời gian thực. Kết hợp các công cụ hỗ trợ xử lý dữ liệu lớn một cách nhanh chóng và chính xác gồm: Kafka, Apache Spark, Hadoop cùng với các cơ sở dữ liệu NoSQL như MongoDB hay time-series như InfluxDB.

Nhóm cũng đã gặp phải nhiều thách thức, và các vấn đề khác nhau. Tuy nhiên, từ đây nhiều bài học và trải nghiệm trong lưu trữ và xử lý dữ liệu lớn đã được rút ra. Dự án là bước đầu cho việc ứng dụng dữ liệu lớn trong các lĩnh vực tài chính, đặc biệt là trong việc phân tích và dự báo thị trường tiền điện tử của nhóm.

Nhóm hy vọng rằng, dự án có thể hoàn thiện hơn trong tương lai. Cùng với các thông tin, phân tích đa dạng, thực tế và hữu ích hơn nữa cho người sử dụng.