Báo cáo Bài tập lớn môn Big Data

Introduction

Data Collecting and Understanding

Data Preparation

- 1. Xử lý missing data
- 2. Nội suy dữ liệu để sinh data theo phút (Interpolation)
- 3. Dự đoán nhiệt độ trung bình

Ngôn ngữ sử dụng

Map Reduce

- 1. Mapper
- 2. Reducer
- 3. Driver

Running Hadoop

Result

Interpretation & Conclusion

Future works

Team Report

Introduction

Đây là báo cáo của nhóm sau quá trình thực hiện bài toán Tính nhiệt độ trung bình dựa trên dữ liệu về thay đổi nhiệt độ các bang miền Đông nước Mỹ giai đoạn 2006 - 2025.

Nhóm 1 bao gồm các thành viên:

- Trần Khắc Phúc Khánh
- Lưu Quang Linh
- Võ Duy Quang

Link github: https://github.com/KQL-Team/calculate-mean-temperature-hadoop

Data Collecting and Understanding

- Mục tiếu ban đầu của nhóm là thu thập dữ liệu thời tiết chia theo phút. Tuy nhiên, việc thu thập dữ liệu thực dưới dạng phút tỏ ra thiếu khả thi với các công cụ không trả phí, vì vậy nhóm quyết định thu thập dữ liệu theo giờ và thực hiện nội suy để lấy dữ liệu dưới dạng phút.
- Nguồn data được lấy từ meteostat API, danh sách data tập trung ở miền Đông nước Mỹ trong khoảng thời gian từ năm 2006 đến 2025, bao gồm 34 tiểu bang sau:
 - 1. Tennessee
 - 2. Kentucky
 - 3. Mississippi
 - 4. Louisiana
 - 5. New Mexico
 - 6. Iowa
 - 7. Missouri
 - 8. Illinois
 - 9. Indiana
 - 10. Ohio
 - 11. Arkansas
 - 12. North Dakota
 - 13. South Dakota
 - 14. Nebraska
 - 15. Kansas
 - 16. Oklahoma
 - 17. Texas

- 18. Montana
- 19. Wyoming
- 20. Colorado
- 21. Maine
- 22. New Hampshire
- 23. Massachusetts
- 24. Rhode Island
- 25. Connecticut
- 26. New York
- 27. New Jersey
- 28. Maryland
- 29. North Carolina
- 30. South Carolina
- 31. Georgia
- 32. Florida
- 33. Delaware
- 34. Virginia

Bằng cách lấy dữ liệu từ gần trung tâm từng tiểu bang.

```
List of some U.S. regions with coordinates
regions = [
    ("Colorado", 39.5501, -105.7821),
```

```
("New York", 40.7128, -74.0060),

("New Jersey", 40.2206, -74.7699),

("Maryland", 38.9784, -76.4922),

("North Carolina", 35.7796, -78.6382),

("South Carolina", 34.0007, -81.0348),

("Georgia", 33.7490, -84.3880),

("Florida", 30.4383, -84.2807),

("Delaware", 39.0000, -75.5000),

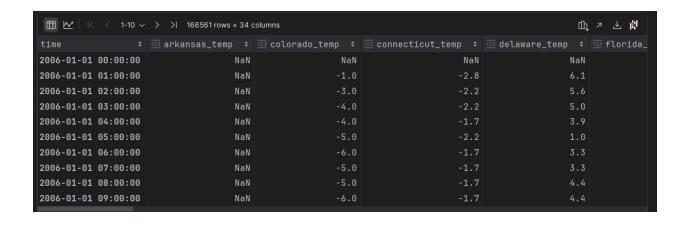
("Virginia", 37.5000, -78.7500)
```

 Trong quá trình thu thập, nhiều trạm quan sát không có sẵn dữ liệu với độ chia theo giờ (hourly) trong phần lớn thời gian mà nhóm muốn quan sát. Do vậy, nhóm tiến hành tìm tọa độ của các trạm quan sát khác trong cùng bang với dữ liệu đầy đủ hơn để fill vào những phần còn thiếu trong dữ liệu.

```
# Collect data
all_data = []
for name, lat, lon in tqdm(regions, desc="Fetching weather"):
    stations = Stations().nearby(lat, lon).fetch(10)
    for station_id, row in stations.iterrows():
        if row['hourly_start'] <= start and row['hourly_end'] >= end:
            df = Hourly(station_id, start, end).fetch()
            break
        df.reset_index(inplace=True)
        df['region'] = name
        all_data.append(df[['time', 'region', 'temp']])

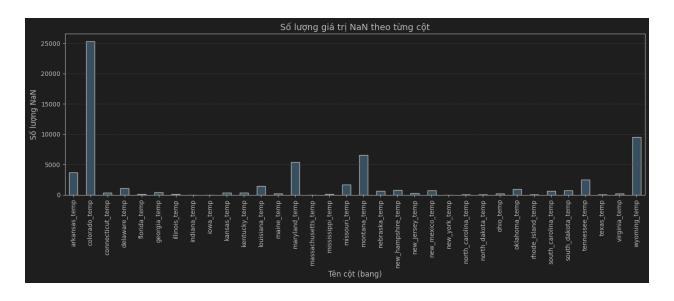
# Combine and save
df_all = pd.concat(all_data, ignore_index=True)
```

 Transform bảng dữ liệu để dữ liệu của mỗi bang nằm trong một cột nhằm thuận tiện cho quá trình xử lý. Dữ liệu sau khi transform gồm 35 cột (1 cột thời gian và 34 bang) cùng khoảng 166561 dòng và được lưu vào file CSV với kích thước 30MB

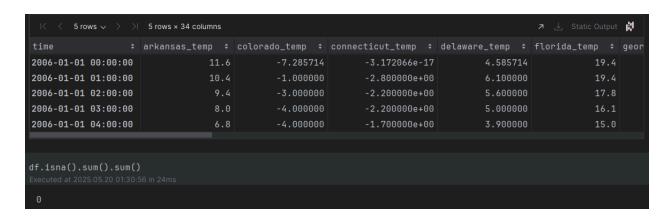


Data Preparation

1. Xử lý missing data



- Dựa theo thống kê số liệu trên, có thể thấy data NaN vẫn còn tồn đọng rải rác xuyên suốt dataset, nhất là ở hai bang Colorado và Wyoming, một phần do hai bang không thật sự có một trạm đo nhiệt độ tốt để có thể có dữ liệu đầy đủ hơn.
- Để fill vào các ô trống này, nhóm quyết định lấy trung bình nhiệt độ tại cùng thời điểm bị thiếu dữ liệu của 7 ngày trước và sau ngày hôm đó làm giá trị cho datapoint bị thiếu. Việc này đảm bảo dữ liệu có sự tương đồng nhất định với những ngày gần kề nó, một điều tương đối logic và thực tiễn trong đa số các trường hợp.
- Dưới đây là kết quả sau khi đã được xử lý giá trị NaN, có thể thấy từ một bảng dữ liệu có nhiều missing values, giờ đây đã thành một dataframe được lấp đầy các giá trị nhiệt độ.

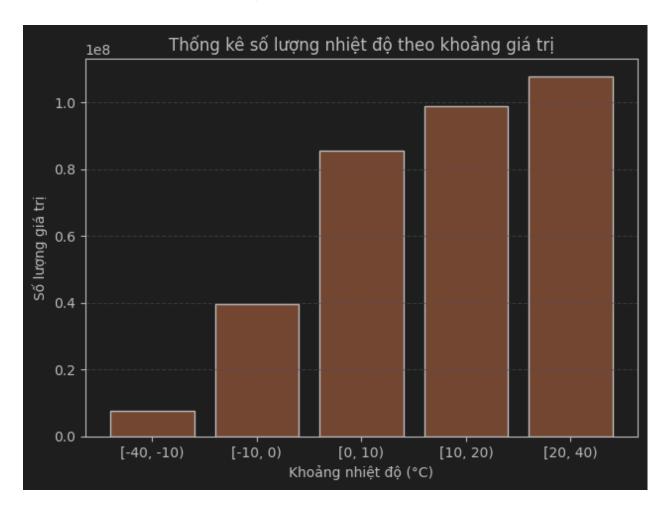


2. Nội suy dữ liệu để sinh data theo phút (Interpolation)

- Để tăng tính liên tục của chuỗi thời gian và tăng độ thực tế của dữ liệu, nhóm thực hiện nội suy dữ liệu từ độ chia giờ sang phút.
- Phương pháp nội suy sử dụng:
 - Linear interpolation cho nhiệt độ của tất cả các bang.
 - Nội suy được thực hiện theo trục thời gian để đảm bảo phù hợp với bản chất dữ liệu thời tiết time-series.
- Sau nội suy, data có 35 cột và 9993660 dòng và được chia theo phút cũng như lưu vào file CSV với kích thước gần 2GB.

time ÷	arkansas_temp	colorado_temp	connecticut_temp	delaware_temp	florida_temp
2006-01-01 00:00:00	11.6	-7.3	-0.0	4.6	19.4
2006-01-01 00:01:00	11.6	-7.2	-0.0	4.6	19.4
2006-01-01 00:02:00	11.6	-7.1	-0.1	4.6	19.4
2006-01-01 00:03:00	11.5	-7.0	-0.1	4.7	19.4
2006-01-01 00:04:00	11.5	-6.9	-0.2	4.7	19.4

3. Dự đoán nhiệt độ trung bình



Thông qua biểu đồ cột thống kê số lượng giá trị trong từng khoảng, nhóm dự đoán nhiệt độ trung bình sẽ rời vào khoảng 10-20 độ C nhờ số lượng lớn nhiệt độ rơi vào 3 khoảng 0-10, 10-20 và 20-40.

Nhóm cũng nhận thấy rằng tỷ lệ nhiệt độ dưới -10°C là khá thấp, cho thấy những đợt giá rét sâu không thường xuyên xảy ra, và có thể chủ yếu tập trung ở một số bang như Colorado, New Hampshire hoặc Montana. Các nhiệt độ này sẽ không ảnh hưởng quá lớn đến nhiệt độ trung bình của toàn bộ miền Đông nước Mỹ.

Ngôn ngữ sử dụng

Python cho tác vụ thu thập data, tiền xử lý.

- Các thư viện được sử dụng: pandas, numpy, matplotlib, pandas, tqdm, sys, meteostat.
- Các file được sử dụng: crawl_temperature_data.ipynb, datapreprocessing.ipynb.

Java + Hadoop MapReduce cho tác vụ xử lý task chính.

• Các file được sử dụng: Các file mapper, reducer và driver.

Map Reduce

Nhóm quyết định ứng dụng Map Reduce cho ba hướng tính toán để hiểu rõ data hơn: tính trung bình của toàn bộ dữ liệu nhiệt độ xuyên suốt các bang trong giai đoạn 2006-2005, tính trung bình nhiệt độ từng bang ở miên đông nước Mỹ trong giai đoạn 2006-2005 và cuối cùng là tính trung bình nhiệt độ từng năm của miền đông nước Mỹ.

1. Mapper

• **MeanTemperatureMapper**: Đây là file Java thực hiện quá trình ánh xạ tất cả các giá trị nhiệt độ đầu vào thành cặp dạng ("temp", value). Mục đích là để tính trung bình toàn bộ các giá trị nhiệt độ trong tập dữ liệu.

```
import org.apache.hadoop.io.*;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Mapper;
import java.io.IOException;
public class MeanTemperatureMapper extends Mapper<LongWritable, Text, Text, FloatWritable> {
   boolean isHeader = true;
   @Override
   protected void map(LongWritable key, Text value, Context context) throws IOException, InterruptedException {
       String line = value.toString();
       if (isHeader && line.contains("time")) {
           isHeader = false;
           return;
       String[] parts = line.split(",");
        for (int i = 1; i < parts.length; i++) {</pre>
                float temp = Float.parseFloat(parts[i]);
               context.write(new Text("temp"), new FloatWritable(temp));
           } catch (NumberFormatException ignored) {
       }
   }
```

• **MeanTemperatureYearlyMapper**: Tương tự như Mapper trên, nhưng lần này mỗi giá trị nhiệt độ được ánh xạ thành cặp (<year>, value), tương ứng với từng năm. Điều này cho phép tính trung bình nhiệt độ theo từng năm.

```
import java.io.IOException;
public class MeanTemperatureYearlyMapper extends Mapper<LongWritable, Text, Text, FloatWritable> {
    @Override
    protected void map(LongWritable key, Text value, Context context)
            throws IOException, InterruptedException {
       String line = value.toString();
       // Skip header
       if (key.get() == 0 && line.toLowerCase().contains("time")) {
            return;
       String[] parts = line.split(",");
       if (parts.length < 2) return; // skip malformed lines</pre>
       String timeStr = parts[0].trim(); // e.g. "2006-01-01 00:00:00"
       String year = timeStr.split("-")[0]; // Extract "2006"
       for (int i = 1; i < parts.length; i++) \{
            try {
               float temp = Float.parseFloat(parts[i].trim());
                context.write(new Text(year), new FloatWritable(temp));
            } catch (NumberFormatException ignored) {
       }
   }
}
```

• **Mean TemperatureStateMapper:** Trong file này các giá trị nhiệt độ được xử lý dưới dạng (<state>, value), tương ứng với từng bang. File này dùng để tính trung bình nhiệt độ theo từng bang.

```
import org.apache.hadoop.io.*;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Mapper;
import java.io.IOException;
public class MeanTemperatureStateMapper extends Mapper<LongWritable, Text, Text, FloatWritable> {
   private static final String HEADER_PREFIX = "time";
   private String[] headers;
   private boolean isHeaderParsed = false;
   protected void map(LongWritable key, Text value, Context context)
           throws IOException, InterruptedException {
       String line = value.toString().trim();
        if (!isHeaderParsed && line.toLowerCase().startsWith(HEADER_PREFIX)) {
           headers = line.split(",");
           isHeaderParsed = true;
           return;
        if (!isHeaderParsed || headers == null) return;
        String[] parts = line.split(",");
        if (parts.length != headers.length) return;
        for (int i = 1; i < parts.length; i++) {</pre>
           try {
               float temp = Float.parseFloat(parts[i]);
                String state = headers[i].replace("_temp", "").trim().toLowerCase();
                context.write(new Text(state), new FloatWritable(temp));
           } catch (NumberFormatException ignored) {}
   }
```

2. Reducer

• **MeanTemperatureReducer**: Thực hiện tổng hợp tất cả các cặp ("temp", value) được gửi từ Mapper, tính toán trung bình nhiệt độ trên toàn bộ tập dữ liệu và xuất ra kết quả cuối cùng.

```
import org.apache.hadoop.io.*;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Reducer;
import java.io.IOException;
{\color{red} \textbf{public class}} \ \textit{MeanTemperatureReducer} \ \textbf{extends} \ \textit{Reducer} \\ \textit{<} \textit{Text, FloatWritable, Text, FloatWritable} \\ \textbf{ } \{
    @Override
    protected void reduce(Text key, Iterable<FloatWritable> values, Context context)
             throws IOException, InterruptedException {
         double sum = 0.0;
         int count = 0;
         for (FloatWritable val : values) {
            sum += val.get();
             count += 1;
         }
         float mean = (float)(sum / count);
         context.write(new Text(key.toString() + "_TotalSum"), new FloatWritable((float) sum));
         context.write(new Text(key.toString() + "_TotalCount"), new FloatWritable(count));
         context.write(new Text(key.toString() + "_Mean"), new FloatWritable(mean));
    }
```

• MeanTemperatureYearlyReducer: Nhận các cặp (<year>, value) từ Mapper, tiến hành tính trung bình nhiệt độ theo từng năm và ghi kết quả ra output.

```
import org.apache.hadoop.io.*;
  import org.apache.hadoop.mapreduce.Reducer;
  import java.io.IOException;
public class MeanTemperatureYearlyReducer extends Reducer<Text, FloatWritable, Text, FloatWritable> {
      @Override
      protected void reduce(Text key, Iterable<FloatWritable> values, Context context)
              throws IOException, InterruptedException {
          double sum = 0.0;
          int count = 0;
          for (FloatWritable val : values) {
              sum += val.get();
              count++;
          float mean = (float)(sum / count);
          context.write(new Text(key.toString() + "_MeanTemperature"), new FloatWritable(mean));
      }
  }
```

• MeanTemperatureByStateReducer: Tổng hợp các giá trị (<state>, value) từ Mapper, sau đó tính toán trung bình nhiệt độ cho từng bang và xuất kết quả.

3. Driver

Cả ba task trên đều sẽ sử dụng một file Driver điêu khiển cho job của nó, file này sẽ thiết lập để sử dụng các Mapper và Reducer cho phép xử lý dữ liệu nhiệt độ cho toàn bộ dữ liệu hay theo từng năm hoặc từng bang.

```
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.apache.hadoop.io.*;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Job;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.input.FileInputFormat;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat;
public class MeanTemperatureYearlyDriver {
   public static void main(String[] args) throws Exception {
       if (args.length != 2) {
            System.err.println("Usage: MeanTemperature <input path> <output path>");
           System.exit(-1);
       }
       Configuration conf = new Configuration();
        Job job = Job.getInstance(conf, "Mean Temperature");
        job.setJarByClass(MeanTemperatureYearlyDriver.class);
        job.setMapperClass(MeanTemperatureYearlyMapper.class);
        job.setReducerClass(MeanTemperatureYearlyReducer.class);
        job.setOutputKeyClass(Text.class);
        job.setOutputValueClass(FloatWritable.class);
        job.setNumReduceTasks(19);
       FileInputFormat.addInputPath(job, new Path(args[0]));
       FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path(args[1]));
       System.exit(job.waitForCompletion(true) ? 0 : 1);
```

```
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
 import org.apache.hadoop.fs.Path;
 import org.apache.hadoop.io.*;
 import org.apache.hadoop.mapreduce.Job;
 import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.input.FileInputFormat;
 import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat;
public class MeanTemperatureStateDriver {
     public static void main(String[] args) throws Exception {
         if (args.length != 2) {
             System.err.println("Usage: MeanTemperature <input path> <output path>");
             System.exit(-1);
         }
         Configuration conf = new Configuration();
         Job job = Job.getInstance(conf, "Mean Temperature");
         job.setJarByClass(MeanTemperatureStateDriver.class);
         job.setMapperClass(MeanTemperatureStateMapper.class);
         job.setReducerClass(MeanTemperatureStateReducer.class);
         job.setOutputKeyClass(Text.class);
         job.setOutputValueClass(FloatWritable.class);
         job.setNumReduceTasks(34);
         FileInputFormat.addInputPath(job, new Path(args[0]));
         FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path(args[1]));
         System.exit(job.waitForCompletion(true) ? 0 : 1);
     }
 }
```

Running Hadoop

```
| Number | System | 2) | Allow | System | Sys
```

Báo cáo Bài tập lớn môn Big Data 17

```
Contributes System 123 studies; for C. Whiten Yabbish College, state, man Amperenture for Non-Temporal College, state, some Amperenture for Non-Temporal College, state of the American College of the Co
```

```
HDFS: Number of bytes read erasure-coded=0
 Job Counters

Killed map tasks=1
                      Launched map tasks=15
Launched reduce tasks=1
                     Launched reduce tasks=1
Data-local map tasks=15
Total time spent by all maps in occupied slots (ms)=234454
Total time spent by all reduces in occupied slots (ms)=26567
Total time spent by all map tasks (ms)=234454
Total time spent by all map tasks (ms)=346567
Total time spent by all reduce tasks (ms)=46567
Total vcore-milliseconds taken by all map tasks=234454
Total vcore-milliseconds taken by all reduce tasks=46567
Total megabyte-milliseconds taken by all map tasks=240080896
Total megabyte-milliseconds taken by all reduce tasks=47684608
tuce Framework
Map-Reduce Framework
Map input records=9993602
                      Map output records=25046134
Map output bytes=344016017
                      Map output materialized bytes=394108369
Input split bytes=2142
                      Combine input records=0
Combine output records=0
                      Reduce input groups=34
Reduce shuffle bytes=394108369
                      Reduce input records=25046134
Reduce output records=34
Spilled Records=75138402
Shuffled Maps =14
Failed Shuffles=0
                      Merged Map outputs=14
GC time elapsed (ms)=4335
                      OF time erapse (ms)=4-050
CPU time spent (ms)=0
Physical memory (bytes) snapshot=0
Virtual memory (bytes) snapshot=0
Total committed heap usage (bytes)=6936854528
Shuffle Errors
BAD_ID=0
                      CONNECTION=0
                      IO_ERROR=0
WRONG_LENGTH=0
WRONG_MAP=0
WRONG_REDUCE=0
File Input Format Counters
Bytes Read=1831603000
File Output Format Counters
Bytes Written=1201
```

Báo cáo Bài tập lớn môn Big Data 18

Result

• Nhiệt độ trung bình trên toàn miền đông nước Mỹ giai đoạn 2006-2025

```
::\Windows\System32>hdfs dfs -cat /user/output/temp_avg/part-r-00000
emp_TotalSum 4.3898819E9
emp_TotalCount 3.39782432E8
emp_Mean 12.919685
```

• Nhiệt độ trung bình từng năm trên toàn miền đông nước Mỹ từ 2006-2025

• Nhiệt độ trung bình từng bang trên miền đông nước Mỹ từ 2006-2025

```
arkansas_MeanTemperature
                                16.32122
                                -2.186649
colorado MeanTemperature
connecticut MeanTemperature
                                9.841461
                                12.667599
delaware MeanTemperature
florida MeanTemperature 19.03456
georgia_MeanTemperature 15.550001
illinois MeanTemperature
                                11.037681
indiana_MeanTemperature 10.78844
iowa MeanTemperature
                        9.7102165
kansas MeanTemperature 12.845024
kentucky_MeanTemperature
                                11.994065
louisiana MeanTemperature
                                17.833996
                        6.323285
maine_MeanTemperature
maryland MeanTemperature
                                12.514952
massachusetts_MeanTemperature
                                9.61259
mississippi_MeanTemperature
                                17.040539
missouri MeanTemperature
                                12.834514
montana MeanTemperature 6.302548
nebraska MeanTemperature
                                8.596544
new_hampshire_MeanTemperature
                                7.2075934
                                11.2944565
new jersey MeanTemperature
new_mexico_MeanTemperature
                                8.921865
new_york_MeanTemperature
                                11.82072
north carolina MeanTemperature 14.943919
north_dakota_MeanTemperature
                                5.718866
ohio MeanTemperature
oklahoma MeanTemperature
                                15.583606
                                9.955936
rhode island MeanTemperature
south_carolina_MeanTemperature 17.006777
south_dakota_MeanTemperature
                                8.268676
tennessee_MeanTemperature
                                14.731546
texas MeanTemperature
                        12.656521
virginia MeanTemperature
                                12.301749
wyoming MeanTemperature 8.229129
```

Interpretation & Conclusion

Qua quá trình thực hiện bài toán, nhóm nhận thấy có sự gia tăng đáng kể về mức nhiệt độ trung bình cao nhất, thấp nhất, nhiệt độ ghi nhận qua các pha El Nino và La Nina cũng có sự gia tăng nhất định ở nhiều bang, chỉ ra xu hướng không thể đảo ngược của biến đổi khí hậu và nóng lên toàn cầu.

Nhìn chung với nhiệt độ trung bình chung ở khoảng 12.92 độ C khá mát mẻ, phản ánh sự đa dạng về khí hậu trong khu vực - từ vùng lạnh giá phía Bắc đến vùng nhiệt đới ẩm phía Nam

Nhiệt độ trung bình năm dao động từ 11.5 độ C đến 13.9 độ C, có xu hướng tăng nhẹ về sau, nhất là giai đoạn 2020-2024, phản ánh một phần ảnh hưởng của dịch Covid-19 và biển đổi khí hậu toàn cầu.

Từ bảng nhiệt độ trung bình từ các bang, có thể nhận thấy các bang phía Nam như Florida, Louisiana hay Georgia có khí hậu ấm áp, cận nhiệt đới. Trong khi đó các bang Bắc-Tây như Colorado, Montana, New Hampshire có khí hậu lạnh hơn rõ rệt, có thể ảnh hưởng bởi độ cao và vĩ độ.

Các đặc điểm khí hậu thông qua kết quả tính toán trên hoàn toàn phù hợp với đặc điểm cũng như vị trí địa lý của các bang trên miền Đông Hoa Kì, phản ánh rằng các tính toán thông qua Hadoop và quá trình thu thập dữ liệu của nhóm được thực hiện chính xác và hoàn thiện.

Future works

Trong tương lai, nhóm đề xuất một số hướng phát triển mở rộng như sau:

1. Phân tích chuyên sâu theo mùa và tháng

Hiện tại dữ liệu mới được xử lý theo từng năm hoặc toàn bộ. Việc phân tích theo từng mùa (xuân, hạ, thu, đông) hoặc tháng sẽ giúp hiểu rõ hơn về xu hướng nhiệt độ trong ngắn hạn và các đặc trưng thời tiết định kỳ.

2. So sánh dữ liệu với các vùng khác

Mở rộng phạm vi nghiên cứu ra các vùng khác của Hoa Kỳ (miền Tây, Trung Tây, miền Nam) để so sánh đặc điểm khí hậu, tìm ra sự khác biệt về nhiệt độ và ảnh hưởng của vị trí địa lý.

3. Kết hợp thêm các yếu tố khí hậu khác

Bổ sung thêm các thông số như: độ ẩm, lượng mưa, tốc độ gió,... để phân tích đa biến, từ đó đánh giá toàn diện hơn về tình hình thời tiết và môi trường.

4. Úng dụng học máy (Machine Learning)

Áp dụng các mô hình học máy để dự đoán xu hướng nhiệt độ trong tương lai, phát hiện các mẫu bất thường (anomaly detection) hoặc cảnh báo sớm biến đổi khí hâu tai từng bang.

5. Tối ưu hóa hiệu năng xử lý dữ liệu lớn

Nâng cấp hệ thống xử lý bằng cách tích hợp Apache Spark, sử dụng bộ nhớ thay vì ghi đĩa như Hadoop MapReduce truyền thống, nhằm giảm thời gian chạy và tăng hiệu suất.

Team Report

Cấu hình MapReduce: 1 Reducer cho tính trung bình toàn thời gian, 19 Reducer cho tính trung bình từng năm, 34 Reducer cho tính trung bình từng bang

- Crawl data và làm sạch: Trần Khắc Phúc Khánh + Lưu Quang Linh
- Data Interpolation và Data Preprocessing: Trần Khắc Phúc Khánh
- Code Jar file và chạy Hadoop + MapReduce: Trần Khắc Phúc Khánh + Võ Duy
 Quang
- Viết báo cáo: Võ Duy Quang + Lưu Quang Linh + Trần Khắc Phúc Khánh
- Làm Slides: Võ Duy Quang + Lưu Quang Linh