빅데이터 최신기술 서울 공기질 데이터 분석

목차

- 1. 과제 수행 방법
 - 1.1. Google Cloud Platform
 - 1.2. Problem1
 - 1.3. Problem2
 - 1.4. Problem3
 - 1.5. Problem4
- 2. 실행 화면
 - 2.1. Google Cloud Platform
- 3. 결과
 - 3.1. Problem1
 - 3.2. Problem2
 - 3.3. Problem3
 - 3.4. Problem4

소프트웨어학부 20163162 차윤성

1. 과제 수행 방법

1.1 Google Cloud Platform

- HDFS(Hadoop Distributed File System)을 사용하기 위한 플랫폼
- Master Node : Worker Node = 1 : 3
- SCP 명령을 통해 Master Node로 Local File 전송
- \$ > scp -P 2222 <File_Path> <User_Name>@<Master_Node_IP_Addr>
- SSH 접속 가능
- \$ > ssh <Master_Node_IP_Addr> -p 2222 -l <User_Name>
- SSH 접속 후 hdfs dfs -put 명령을 통해 hdfs에 data 파일 저장
- \$ > hdfs dfs -put <Master_Node's_File_Path>
- hadoop jar 명령을 실행하면 hdfs에 저장되어있는 data 파일로 Map Reduce 과정 실행
- \$ > haddop jar <Jar_File> <Driver_Class_Path>
 - -Dmapreduce.job.reduces=<Num_Reducer> <HDFS_Data_Path>

1.2 Problem 1

- Map
 - Input <Key, Value> Type: <Object, Text>
 - : Key 읽어 들인 파일, Value 파일에서 읽어온 한 줄
- Output <Key, Value> Type: <Text, DoubleWritable>
 - : Key 지역 코드 + 공기질 종류 코드, Value 공기질 코드의 값

```
2019-06-27 04:00,121,5,-1.0,4

2019-06-27 04:00,122,9,8.0,0

2019-06-27 04:00,120,5,0.3,0

2019-06-27 04:00,121,3,-1.0,4

2019-06-27 04:00,121,3,-1.0,4

2019-06-27 04:00,121,1,-1.0,4

2019-06-27 04:00,122,9,13.0,0

2019-06-27 04:00,122,8,9.0,0

2019-06-27 04:00,121,9,-1.0,4

2019-06-27 04:00,121,9,-1.0,4

2019-06-27 04:00,121,9,-1.0,4

2019-06-27 04:00,121,0,-1.0,4
```

<그릮1 - data.csv>

- 이 중 statusCode 값이 0이 아니면 normal data가 아니기 때문에 0이 아닌 경우는 Reduce로 넘겨주지 않도록 처리함
- 이 때, 읽어 들인 공기질 종류의 코드가 8이 아니면, 어떠한 처리도 하지 않음 (itemCode == 8 -> PM10)

- Reduce

- Input <Key, Value> Type: <Text, Iterable<DoubleWritable>>
 - : Key 지역코드 + 공기질 종류 코드
 - : Value 지역코드에서 관측된 모든 PM10 수치값들
- Output <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 지역코드 + 공기질 종류 코드
 - : Value PM10 수치의 평균값 + 최댓값 + 최솟값
- 지역코드 별로 관측된 PM10 수치의 평균값과 최댓값과 최솟값을 계산

1.2 Problem2

- Map

- Input <Key, Value> Type: <Object, Text>
 - : Key 읽어 들인 파일, Value 파일에서 읽어온 한 줄
- Output <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 지역 코드, Value 공기질 코드 값
- 이 중 statusCode값이 0이 아니면 Reduce로 넘기지 않도록 처리함 (statusCode == 0 -> normal data, normal data만 처리하도록 함)
- 또한 공기질 종류의 코드가 8이나 9가 아니고, PM10과 PM2.5 기준 공기질 "좋음"의 범위에 해당하지 않는 값은 처리하지 않도록 함

- Reduce

- Input <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 지역 코드, Value 공기질 코드 값
- Output <Key, Value> Type: <Text, IntWritable>
 - : Key 지역코드
 - : Value 공기질 "좋음"이 관측된 횟수
- Input Key값을 이용, HashMap을 선언해 key값을 넣어줌
 - HashMap 안에 해당 key값이 이미 존재하는 경우(dateCode가 같은 경우) count + 1
- Output file's Format
- : <StationCode> <Count>
- StationCode: 지역 코드
- Count: 공기질 "좋음"이 관측된 횟수
- 이후 local에서의 작업을 통해 공기질 "좋음"이 가장 많이 관측된 횟수를 가지는 지역 코드를 보여주도록 함

1.3 Problem3

- Map

- Input <Key, Value> Type: <Object, Text>
 - : Key 읽어 들인 파일, Value 파일에서 읽어온 한 줄
- Output <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 시간 + 지역 코드, Value 공기질 종류 코드 + 공기질 코드 값
- 이 중 statusCode값이 0이 아니면 Reduce로 넘기지 않도록 처리함 (statusCode == 0 -> normal dtaa, normal data만 처리하도록 함)

- Reduce

- Input <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 시간 + 지역 코드, Value 공기질 종류 코드 + 공기질 코드 값
- Output <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 시간 + 지역 코드, Value 모든 <공기질 종류 + 값>의 쌍
- 단순히 공기질 코드 case별로 value를 받아와 하나의 string으로 만들어 저장

1.4 Problem 4

- Map
- Input <Key, Value> Type: <Object, Text>
 - : Key 읽어 들인 파일, Value 파일에서 읽어온 한 줄
- Output <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 시간(날짜 제외), Value 공기질 종류 코드 + 공기질 코드 값
- 이 중 statusCode값이 0이 아니면 Reduce로 넘기지 않도록 처리함 (statusCode == 0 -> normal dtaa, normal data만 처리하도록 함)
- Reduce
- Input <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 시간(날짜 제외), Value 공기질 종류 코드 + 공기질 코드 값
- Output <Key, Value> Type: <Text, Text>
 - : Key 시간(날짜 제외), Value 모든 <공기질 종류, 평균값>의 쌍
- 공기질 코드를 검사해 case별로 공기질 코드 값을 더해주고, 더해진 코드 값을 바탕으로 평균값을 산출해 모든 <공기질 종류, 평균값>의 쌍을 하나의 string으로 만들어 저장

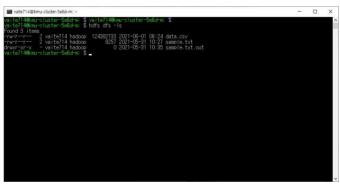
2. 실행 화면

2.1 Google Cloud Platform



<그림 2 - Master Node>

- Master Node의 root directory를 확인해 본 결과 Local 환경의 data.csv와 Seoul-0.1.jar가 Master Node로 정상적으로 전송된 것을 확인할 수 있음



<그림 3 - HDFS>

- GCP dataproc 클러스터의 HDFS에 data.csv가 잘 들어가있는 것을 확인할 수 있음
- \$ > hdfs dfs -put <File_Path> && \$ > hdfs dfs -ls

<그림 4 - Working Problem 2 in GCP with 3 reducers>

- [그림4]를 확인하면, 현재 Map Progress는 완료되고 Reduce Progress가 진행중이며, Reduce Task의 개수가 3개임을 확인할 수 있다.
- Hadoop 실행 명령

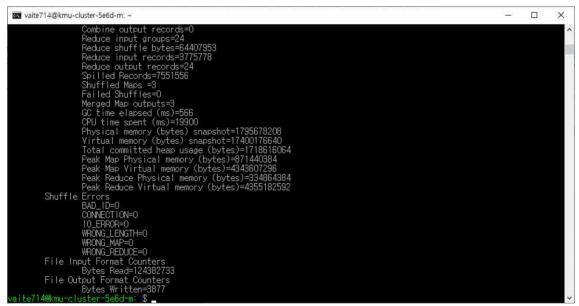
\$>hadoop jar Seoul-0.1.jar seoul.p#.Problem# -Dmapreduce.job.reduces=3 \data.csv

- #: 1 ~ 4 중 하나의 값, p#과 Problem #에 붙는 숫자는 같아야 함

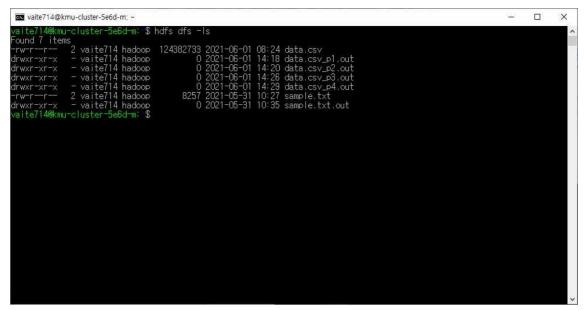


<그림 5 - Worked Problem 2 in GCP with 3 reducers>

- [그림5]를 확인하면, Map&Reduce Progress가 모두 종료되었고, 모든 과정이 성공적으로 Complete 된 것을 확인할 수 있다.



<그림 6 - 모든 문제의 Map&Reduce를 모두 실행 한 후 화면>



<그림 7 - 실행 후 HDFS>

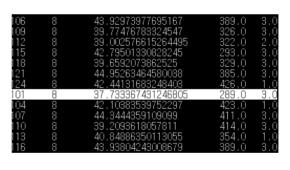
- [그림 7]을 확인해보면, HDFS에 p1~p4까지의 결과가 저장되있는 것을 확인할 수 있다.

3. 결과

3.1 Problem 1

1	101	8	37.733367431246805	289.0	3.0
2	102		38.04298686620679	296.0	3.0
3	103	8	35.90305508780371	330.0	3.0
4	104	8	42.10383539752297	423.0	1.0
育	105	8	42.61197038255862	401.0	3.0
6	106	8	43.92973977695167	389.0	3.0
7.	107	8	44.3444359109099	411.0	3.0
8	108	8	41.40356203197733	340.0	3.0
9	109	8	39.77476783324547	326.0	3.0
100	110		39.2093618057811	414.0	3.0
11	111	8	44.38306386418755	421.0	3.0
12	112	8	39.002576615264495	322.0	2.0

<그림 8.1 - p1의 local 결과 일부> <그림 8.2 - p1의 HDFS 결과 일부>



- HDFS 결과 확인 명령어

\$ > hdfs dfs -cat data.csv_p1.out/*

- local에서 test한 결과와 hadoop을 사용해 HDFS에 저장된 결과의 총합이 같음을 볼 수 있다.

3.2 Problem 2

10	110 8517
11	111 6929
12	112 9669
13	113 8768
14	114 7728



<그림 9.1 - p2의 local 결과 일부> <그림 9.2 - p2의 HDFS 결과 일부>

- HDFS 결과 확인 명령어

\$ > hdfs dfs -cat data.csv_p2.out/*

- local에서 test한 결과와 hadoop을 사용해 HDFS에 저장된 결과의 총합이 같음을 볼 수 있다.

```
공기질 "좋음"이 9669번으로 가장 많이 출력된 지역 코드는 112입니다.
Process finished with exit code 0
```

<그림 10 - P2Output.java 결과>

- [그림 10]은 local 환경에서 따로 생성한 프로그램으로, Problem 2 Driver를 실행한 후 저장된 Data를 이용해 공기질 "좋음"이 가장 많이 관측된 지역 코드를 보여주는 프로그램이다.
- 공기질 "좋음"이 9669번으로 가장 많이 관측된 지역 코드는 112이다.

3.3 Problem 3

2019-12-31 23:00 125 <03: 0.005.

CO: 0.5.

NO2: 0.037000000000000005,

PM10: 27.0, PM2.5: 18.0, SO2: 0.003>

125 < 0.003, PM2.5: 2019-12-31 23:00 27.0, S02: N02: 0.0370 PM10: 0.5 0.037000000000000000

<그림 11.1 - p3의 local 결과 일부> <그림 11.2 - p3의 HDFS 결과 일부>

- HDFS 결과 확인 명령어

\$ > hdfs dfs -cat data.csv_p3.out/*

- local에서 test한 결과와 hadoop을 사용해 HDFS에 저장된 결과의 총합이 같음을 볼 수 있다.
- 또한 각 공기질 측정 기준 별 평균값들이 잘 연산되었음을 확인할 수 있다.

3.4 Problem 4

09:00 <SO2: 0.004522865680674974,

NO2: 0.03155268817204228, CO: 0.5715915551680613, O3: 0.019093188608599015, PM10: 43.25349857006673, PM2.5: 24.246250237326752>

<그림 12.1 - p4의 local 결과 일부> <그림 12.2 - p4

<그림 12.2 - p4의 HDFS 결과 일부>

NO2: 0.03155268817204239, CO: 0.5715

915551680609, 03: 0.0190931886085989 88, PM10: 43.253498<u>57006673, PM</u>2.5:

<S02: 0.004522865680674994

- HDFS 결과 확인 명령어

\$ > hdfs dfs -cat data.csv_p4.out/*

09:00

24.246250237326752>

- local에서 test한 결과와 hadoop을 사용해 HDFS에 저장된 결과의 총합이 같음을 볼 수 있다.
- 또한 시간대별로 공기질 측정 기준들의 평균값들이 잘 연산되었음을 확인할 수 있다.
- => 결론: local에서 test한 Map Reduce 시스템과 Hadoop과 GCP를 이용한 Map Reduce 시스템 모두 같은 결과를 주지만, HDFS에 저장된 결과의 경우 Reducer의 숫자만큼 나눠진 결과 파일을 cat 명령을 통해 합쳐서 확인하는 것이기 때문에 local과 달리 data가 잘 정렬되어 있진 않다.