

استاد: محمدعلی نعمتبخش دستیار: امیر سرتیپی تمرین سوم: نگاشت-کاهش درس: پایگاهداده پیشرفته

نام و نامخانوادگی: سید عمید اسدالهی مجد

شماره دانشجویی: 4003614004

• لینک گیتهاب: https://github.com/amidmajd/hadoop-wordCount-exercise

مقدمه

در این تمرین برای راهاندازی Hadoop با استفاده از داکر انجام شد و کدهای mapper و reducer با استفاده از زبان پایتون نوشته شده است.

راهنمای اجرا

ابتدا محفضههای داکر را با اجرای دستور docker-compose up -d درون پوشه hadoop-cluster-docker که شامل فایل docker-compose.yml است، راهاندازی می کنیم و سپس دستورات ذکر شده در فایل README.md که در پوشه اصلی تمرین قرار دارد را، درون پوشه اصلی تمرین، به ترتیب اجرا مینماییم.

راهاندازی هدوپ (Hadoop)

ابتدا داکر را روی سیستم نصب مینماییم که از وبسایت داکر برای ویندوز قابل دانلود و نصب است. سپس با ساختن فایل در را روی سیستم نصب مینماییم که از وبسایت داکر برای ویندوز قابل دانلود و نصب است. سپس با ساختن فایل docker-compose.yml که تمام محفضهها (Dockerfile های تعریف شده در پوشههای مربوط به هر محفضه استفاده و docker-compose.yml مربوطه را ساخته، سپس آنها را با تنظیمات موجود در فایل docker-compose.yml اجرا مینماید و محفضههای مورد نیاز را میسازد.

هر یک از بخشهای Hadoop یک محفضه مخصوص به خود با پورت جداگانه خود در داکر دارند که عبارتند از:

9870 : Name Node •

9864 : Data Node •

9864 : Node Manager •

8088 : Resource Manager •

8188 : History Server •

فایل docker-compose.yml طوری تنظیم شده است که ۴ نود داده (data node) داشته باشیم.

آدرس دسترسی به هریک از این محفضهها در فایل README.md که در پوشه مربوط به داکر (Hadoop-cluster-docker) قرار دارد، نیز ذکر شده است. رابط کاربری تحت وب هریک از این محفضهها نیز قابل دستری است، به طول مثال با رفتن به آدرس http://localhost:9870 می توان به مطول مثال با رفتن به آدرس (شکل ۱)

Cluster ID:	CID-b183b175-9739-46bb-8580-209c584250cb
Block Pool ID:	BP-87608729-172.22.0.2-1637608490980

Summary

Security is off.

Safemode is off.

40 files and directories, 18 blocks (18 replicated blocks, 0 erasure coded block groups) = 58 total filesystem object(s).

Heap Memory used 105.01 MB of 252 MB Heap Memory. Max Heap Memory is 1.28 GB.

Non Heap Memory used 53.53 MB of 54.88 MB Committed Non Heap Memory. Max Non Heap Memory is <unbounded>

Configured Capacity:	1003.93 GB
Configured Remote Capacity:	0 B
DFS Used:	1.53 GB (0.15%)
Non DFS Used:	14.58 GB
DFS Remaining:	936.56 GB (93.29%)
Block Pool Used:	1.53 GB (0.15%)
DataNodes usages% (Min/Median/Max/stdDev):	0.10% / 0.16% / 0.20% / 0.04%
Live Nodes	4 (Decommissioned: 0, In Maintenance: 0)

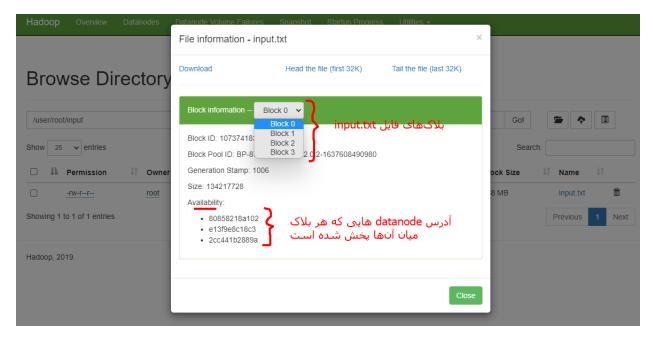
شكل 1: بخش Overview از رابط كاربرى تحت وب NameNode

با استفاده از دستور docker exec -it CONTAINER_NAME /bin/bash نیز می توان به command line هر یک از این محفضه ها دسترسی پیدا کرد. همچنین با استفاده از دستور docker ps می توان از لیست محفظه و تنظیمات مهم آن ها را مشاهده کرد و از درستی اجرای هریک از محفضه ها اطمینان حاصل نمود. (شکل ۲)

```
| COMMAND | COMM
```

شكل 2: خروجي دستور docker ps

یکی از بخشهای کاربردی قابل دسترسی تحت وب NameNode بخش horowse the file system است که از منوی علی از بخشهای کاربردی قابل دسترسی میباشد و میتوان تمام فایلهای موجود در HDFS را مشاهده نمود. به طور مثال فایل ورودی که حجمی در حدود ۵۰۰ مگابایت دارد در ۴ بلاک (هر بلاک حداکثر ۱۲۸ مگابایت) ذخیره شده است. این ۴ بلاک میان datanode ها پخش شدهاند که در شکل ۳ قابل مشاهده است.



شکل 3: مشاهده فایلهای موجود در HDFS و بلاکها و پخششدگی بلاکها میان datanode ها

بارگذاری و یا دریافت ورودی و خروجی در HDFS

در شکل ۴ برای بارگذاری کدهای mapper و reducer موجود در پوشه src و همچنین فایل متنی ورودی بر روی NameNode از سیستم اصلی خودمان به پوشه home محفضه docker cp از سیستم اصلی خودمان به پوشه میکنیم.

سپس با استفاده از دستور command line به docker exec -it namenode /bin/bash سپس با استفاده از دستور hdfs dfs یک دایرکتوی در HDFS ایجاد کرده و فایل متنی ورودی را به آن بر وی HDFS منتقل مینماییم. (hdfs dfs -put)

برای دریافت خروجی از HDFS از دستور hdfs dfs -get استفاده می کنیم و فایل متنی خروجی را به پوشه nome محفضه NameNode منتقل می کنیم و در انتها با استفاده از دستور docker cp آن را به سیستم اصلی خودمان انتقال می دهیم.



شکل 4: بارگذاری و یا دریافت ورودی و خروجی در HDFS اجرا شده بر روی داکر

دستور Mapred در Hadoop

این دستور که در NameNode باید اجرا شود چند پارامتر به عنوان ورودی می گیرید و عملیات کاهش-نگاشت را با استفاده از mapper و reducer داده شده بر روی فایل متنی داده شده انجام داده و خروجی را در یک فایل متنی در آدرس داده شده ذخیره می کند. این دستور که در واقع یک فایل اجرایی جاوا می باشد تنها در صورتی قابلیت اجرای فایل های بایتون را دارد که پایتون در هریک از محفظه های داکر مربوط به Hadoop (یا بر روی سیستم اصلی که Hadoop در آن نصب شده است) نصب شده باشد.

فایل ورودی متنی باید حتما بر روی HDFS قرار داشته باشد و همچنین خروجی نیز بر روی HDFS ذخیره می شود.

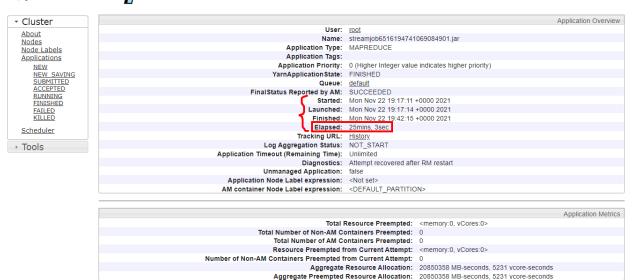
دستور اجرا در شکل α قابل مشاهده است. در این دستور فایلهای mapper.py و mapper.py به عنوان نگاشتهنده و کاهشده داده شده و همچنین آدرس پوشه input موجود در HDFS که حاوی فایلهای متنی ورودی است و آدرس پوشه خروجی روی HDFS نیز ذکر شده است.

Running MapReduce Job mapred streaming -files /home/src/mapper.py,/home/src/reducer.py -mapper mapper.py -reducer reducer.py -input input -output output

شكل 5: دستور اجراي عمليات نگاشت-كاهش

زمان اجرای کار، هم در command line پس از اتمام دستور اجرای کار، و هم در رابط کاربری تحت وب محفضه http://localhost:8088 در آدرس http://localhost:8088 قابل مشاهده است. در شکل ۶ مشاهده می شود که زمان اجرای دستور شکل ۵ برابر با ۲۵ دقیقه و ۳ ثانیه می باشد.

Application application_1637608519370_0001



شكل 6. اطلاعات job اجرا شده در رابط كاربري تحت وب Resource Manager

عملیات map و reduce

دو فایل در پوشه Src موجود است که مربوط به این عملیات میباشند. فایل ورودی متنی توسط Hadoop از طریق ورودی استاندارد (Standard Input) به هر بخش از عمیلات داده می شود و همچنین خروجی هر بخش نیز از خروجی استاندارد (Standard Output) توسط Hadoop دریافت می شود.

در کد برنامه از تولیدکنندههای (Generators) پایتون استفاده شد که بهجای اینکه ابتدا تمام عناصر را دریافت کنند و سپس یک لیست یا آرایه را برگردانند، به محض آماده شدن هر عنصر آن را برمی گردانند. در واقع هر عنصر در حافظه قرار نمیگیرد تا وقتی که بخواهیم آن را استفاده کنیم. در واقع اینگونه فقط زمان دسترسی به هر شئ (Object) آن شئ از محل اصلی (در اینجا ورودی استاندارد) دریافت شده و در حافظه قرار می گیرد. یعنی yield به جای return فقط اشاره گری به آن تکه از محل اصلی (در اینجا ورودی استاندارد) است. اینگونه می توان در مصرف حافظه بسیار صرفه جویی کرد و نیاز نیست تمام داده ها در حافظه بارگذاری شوند. همچنین در زمان اجرا نیز تاثیر بسزایی دارد زیرا نیاز نیست منتظر باشیم حلقه کامل انجام شود و سپس خروجی بر گردانده شود و سپس توسط حلقه دیگری عملیات مورد نظر روی داده ها انجام شود.

Mapper.py

در این ماژول و تابع اصلی آن، خط به خط متن را از ورودی استاندارد با استفاده از تابع read_input میخوانیم و در هر خط روی هر کلمه تابع clean_word را اجرا مینماییم. اگر تابع clean_word کلمه ای را برگرداند آن را به همراه عدد لما تعدید استاندارد چاپ می کنیم. یعنی این کلمه یک بار یافت شد. میان هر کلمه و تعداد آن با یک فاصله tab جدا شده است.

در تابع read_input از Generator ها استفاده شد و برای خواندن خط به خط از ورودی استاندارد، به محض دریافت هر خط از ورودی استاندارد اشاره گری به آن خط را باز می گرداند و منتظر نمی ماند تا تمام خطها را در یک آرایه بر گرداند. در واقع خروجی این تابع یک Iterable است.

تابع clean_word وظیفه تمیز کردن هر کلمه را دارد. ابتدا بررسی می کند و اگر کاراکتر نامربوطی (مانند نقطه، ویر گول، پرانتز و یا علامت نقل قول) در آن کلمه بود آن را با استفاده از تابع کمکی remove_chars از کلمه حذف می کند و کلمه را به حالت حروف کوچک (lowercase) تبدیل می کند. سپس بررسی می کند که آیا این کلمه یک کلمه توقفی یا حرف اضافه است یا خیر، در صورتی که کلمه یک کلمه توقفی یا حرف اضافه نبود خود کلمه و در غیر اینصورت پوچ (Null) بر می گرداند.

Reducer.py

در هدوپ به صورت خودکار یک مرحله میانی تحت عنوان shuffle & sort روی خروجی نهایی مرحله map انجام می شود. در این ماژول و در تابع اصلی آن، خط به خط متن از می شود و سپس به عنوان ورودی به مرحله reduce داده می شود. در این ماژول و در تابع اصلی آن، خط به خط متن از این ورودی ذکر شده توسط تابع read_mapper_output دریافت می شود. هر خط در واقع یک کلمه و تعداد آن (۱) است که با یک فاصله tab جدا شده اند. این کلمات به صورت الفبایی توسط shuffle & sort مرتب

شدهاند. با استفاده از کتابخانه collections که یکی از کتابخانههای همراه پایتون است (جزؤ standard lib) و شئ Counter (در واقع یک دیکشنری از اشیاء و تعداد آنها است و تعدای متد کاربردی نیز ارائه می کند) که توسط این کتابخانه ارائه می شود، تعداد کل هر کلمه محاسبه و ذخیره می شود. در انتها کلمات به صورت مرتب شده نزولی بر اساس تعدادشان در خروجی استاندارد چاپ می شوند. (۱۰ کلمه برتر درواقع ۱۰ کلمه اول خروجی reducer هستند)

در تابع read_input از Generator ها استفاده شد و دقیقا مشابه تابع read_input از ماژول Generator عمل می کند. تنها تفاوت این تابع این است که خط دریافتی را با استفاده از فاصله tab به دو بخش کلمه و تعداش تقسیم می کند و برمی گرداند.

۱۵ کلمه برتر به همراه تعداد تکرار قابل مشاهده در فایل خروجی output.txt

```
1 one 207333
2 time 153244
3 new 152315
4 also 151123
5 like 137818
6 get 120775
7 people 106396
8 use 102657
9 make 101616
10 first 98505
11 well 89473
12 work 84953
13 information 79597
14 see 78084
15 need 78074
```