0 安装配置Spark

0.1 官网下载并解压

用虚拟机登录官网<u>https://archive.apache.org/dist/spark/</u>下载spark-3.5.3/spark-3.5.3-bin-hadoop3.tgz

```
# 进入解压包存放的Downloads文件夹,然后解压压缩包至/home/chenmiao sudo tar -zxf spark-3.5.3-bin-hadoop3.tgz -C /home/chenmiao # 进入刚刚解压后存放的目录下,将该文件夹的名字重命名为spark sudo mv ./spark-3.5.3-bin-hadoop3/ ./spark
```

0.2 安装依赖

安装 Spark 的 Python 包:

1 pip install pyspark

```
enmiao@chenmiao-virtual-machine:~$ pip install pyspark
Defaulting to user installation because normal site-packages is not writeable
Collecting pyspark
 Downloading pyspark-3.5.3.tar.gz (317.3 MB)
                                            317.3/317.3 MB 1.5 MB/s eta 0:00:00
 Preparing metadata (setup.py) ... done
 Collecting py4j==0.10.9.7
  Downloading py4j-0.10.9.7-py2.py3-none-any.whl (200 kB)
                                            200.5/200.5 KB 8.6 MB/s eta 0:00:00
Building wheels for collected packages: pyspark
 Building wheel for pyspark (setup.py) ... done
 Created wheel for pyspark: filename=pyspark-3.5.3-py2.py3-none-any.whl size=31
7840648 sha256=d498a2cde028a7ad737dc2c0e0819baa731eb72526ff08aff89ceaf3e3c58653
 Stored in directory: /home/chenmiao/.cache/pip/wheels/1b/3a/92/28b93e2fbfdbb07
509ca4d6f50c5e407f48dce4ddbda69a4ab
Successfully built pyspark
Installing collected packages: py4j, pyspark
Successfully installed py4j-0.10.9.7 pyspark-3.5.3
```

0.3 配置环境变量

```
1 export SPARK_HOME=/home/chenmiao/spark
2 export PATH=$PATH:$SPARK_HOME/bin
3 export SPARK_CONF_DIR=$SPARK_HOME/conf
4
5 source ~/.bashrc # 激活环境变量
```

0.4 配置文件

1. 配置spark-env.sh

```
# 将spark-env.sh.template重命名为spark-env.sh
# 加入以下内容
export JAVA_HOME=/usr/lib/jvm/java-8-openjdk-amd64
export HADOOP_HOME=/usr/local/hadoop
export SPARK_MASTER_HOST=localhost
export SPARK_LOCAL_IP=localhost
export SPARK_MASTER_PORT=7077
```

2. 配置spark-defaults.conf

```
# 将spark-defaults.conf.template重命名为spark-defaults.conf
# 加入以下内容
spark.master spark://localhost:7077
spark.driver.memory 2g
spark.executor.memory 4g
spark.eventLog.enabled true
```

3. 配置slaves (需要自己新建)

```
1 localhost
```

0.5 启动Spark

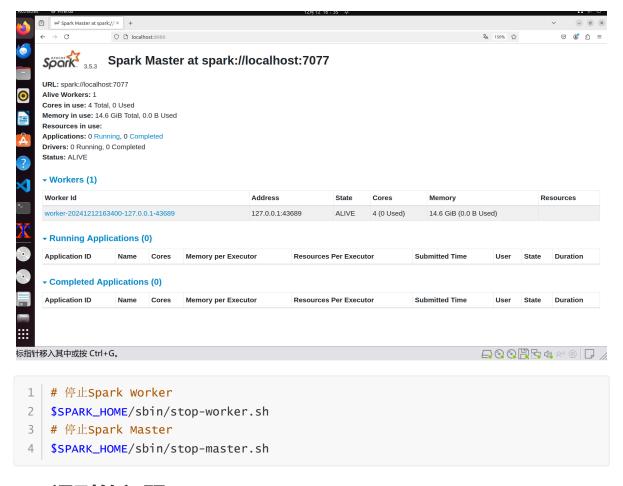
注:可访问http://localhost:8080检查节点状态

```
1 # 启动Spark Master
2 $SPARK_HOME/sbin/start-master.sh
3 # 启动Spark Worker并连接到Master节点
4 $SPARK_HOME/sbin/start-worker.sh spark://localhost:7077
```

终端运行结果如下:

```
chenmiao@chenmiao-virtual-machine:~$ $SPARK_HOME/sbin/start-master.sh
starting org.apache.spark.deploy.master.Master, logging to /home/chenmiao/spark/
logs/spark-chenmiao-org.apache.spark.deploy.master.Master-1-chenmiao-virtual-machine.out
chenmiao@chenmiao-virtual-machine:~$ $SPARK_HOME/sbin/start-worker.sh spark://lo
calhost:7077
starting org.apache.spark.deploy.worker.Worker, logging to /home/chenmiao/spark/
logs/spark-chenmiao-org.apache.spark.deploy.worker.Worker-1-chenmiao-virtual-machine.out
chenmiao@chenmiao-virtual-machine:~$
```

网页上节点状态显示如下:



0.6 遇到的问题

问题: 后续 spark-submit <python文件名> 运行时,遇到报错,原因是Spark日志事件目录不存在。 Spark默认会尝试将事件日志写入 /tmp/spark-events ,但该目录不存在,因此导致 java.io.FileNotFoundException。

解决方法: 手动创建日志事件目录

```
1 mkdir -p /tmp/spark-events
2 chmod 777 /tmp/spark-events
```

Task1: Spark RDD编程

1.1 查询资金流入和流出情况

使用user_balance_table, 计算出所有用户在每一天的总资金流入和总资金流出量。

输出格式: <日期> <资金流入量> <资金流出量>

1.1.1 设计思路

1. 初始化Spark环境

通过 SparkConf 和 SparkContext 创建Spark运行环境,配置应用名称和运行模式。
local[*] 表示在本地运行。

- 2. 读取文件并过滤表头
- 3. 解析数据

提取 report_date 、 total_purchase_amt 和 total_redeem_amt 字段,并将缺失值处理为0。

- 4. 转换数据格式
- 5. 聚合数据

使用 reduceByKey 操作按 report_date 聚合数据,计算总的资金流入和流出。

- 6. 排序
- 7. 保存和输出结果 保存到CSV文件并在终端输出结果。
- 8. 停止SparkContext

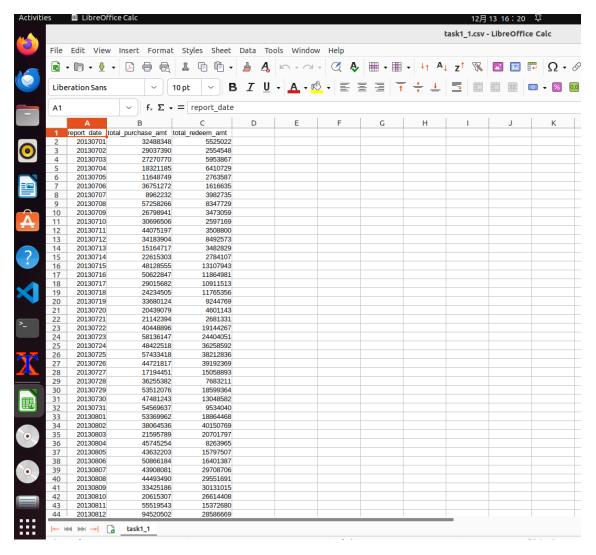
1.1.2 运行结果

在终端输入 spark-submit task1_1.py 运行代码

• 终端输出结果(节选)

```
问题 1 输出 调试控制台
                                                                                                               + ∨ 📦 bash 🔲 🛍 … ^
.py:38) finished in 0.230 s 24/12/13 16:19:33 INFO DAGScheduler: Job 3 is finished. Cancelling potential speculative or zombie tasks for this
24/12/13 16:19:33 INFO TaskSchedulerImpl: Killing all running tasks in stage 7: Stage finished 24/12/13 16:19:33 INFO DAGScheduler: Job 3 finished: collect at /home/chenmiao/jinrong_bigdata/shiyan4/code/task1_
1.py:38, took 0.631621 s
20130701 32488348
                                       5525022
20130702
                   29037390
                                       2554548
20130703
                                       5953867
20130704
20130705
                   11648749
                                       2763587
                   36751272
20130706
                   8962232 3982735
20130708
                   26798941
                                       3473059
20130709
20130710
                   30696506
                                       2597169
20130711
                                       3508800
                   34183904
                   15164717
                                       3482829
                   22615303
20130714
                                       2784107
20130715
                                       13107943
20130716
                   50622847
                                        11864981
                   29015682
20130718
                   24234505
                                       11765356
```

• 保存为csv文件截图 (节选)



1.1.3 程序分析

进一步对可能的改进之处进行分析。

1. 可扩展性

不足: 代码中字段位置通过硬编码指定, 若表结构发生变化, 代码需要修改, 灵活性较差。

改进分析: 将字段名参数化, 避免硬编码。

2. 数据加载与解析

不足: CSV文件的解析是手动完成的,使用 split(",")。如果数据格式复杂(如字段中包含逗

号、引号等特殊字符),可能会导致解析错误。

改进分析:使用 csv 库进行CSV文件加载和解析。

1.2 活跃用户分析

使用user_balance_table, 定义活跃用户为在指定月份内有至少5天记录的用户, 统计2014年8月的活跃用户总数。

1.2.1 设计思路

1. 初始化Spark环境

通过 SparkConf 和 SparkContext 创建Spark运行环境,配置应用名称和运行模式。

local[*]表示在本地运行。

- 2. 读取文件并过滤表头
- 3. 解析数据并筛选

定义目标月份;

将每行数据按逗号分隔成字段,提取 user_id 和 report_date;

筛选出 report_date 中以目标月份开头的记录;

过滤掉 None 值。

4. 用户活跃天数统计

使用 map 操作将筛选后的记录转换为 (user_id,report_date) 的格式,然后使用 distinct 操作 去除重复的 user_id,接着使用 map 操作将每个 user_id 映射为1,最后使用 reduceByKey 操作 累加每个用户的活跃天数。

5. 筛选并统计活跃用户

使用 filter 函数, 筛选出活跃天数大于等于5的用户;

对活跃用户RDD调用 count ,统计活跃用户的总数。

- 6. 输出结果
- 7. 停止SparkContext

1.2.2 运行结果

在终端输入 spark-submit task1_2.py 运行代码。

• 终端输出结果

得到2014年8月的活跃用户总数为: 12767

```
问题 2 输出 调试控制台 终端 端口
                                                                                                                                  + ∨ 📦 bash 🖽 🛍 ··· ^ ×
24/12/13 17:04:51 INFO TaskSetManager: Finished task 4.0 in stage 3.0 (TID 15) in 102 ms on localhost (executor dr
24/12/13 17:04:51 INFO TaskSchedulerImpl: Removed TaskSet 3.0, whose tasks have all completed, from pool 24/12/13 17:04:51 INFO DAGScheduler: ResultStage 3 (count at /home/chenmiao/jinrong_bigdata/shiyan4/code/task1_2.p
24/12/13 17:04:51 INFO DAGScheduler: Job 1 is finished. Cancelling potential speculative or zombie tasks for this
24/12/13 17:04:51 INFO TaskSchedulerImpl: Killing all running tasks in stage 3: Stage finished 24/12/13 17:04:51 INFO DAGScheduler: Job 1 finished: count at /home/chenmiao/jinrong_bigdata/shiyan4/code/task1_2.
py:38, took 14.049440 s
2014年8月的活跃用户总数为:
24/12/13 17:04:51 INFO SparkContext: SparkContext is stopping with exitCode 0.
24/12/13 17:04:51 INFO SparkUI: Stopped Spark web UI at http://localhost:4040
24/12/13 17:04:51 INFO MapOutputTrackerMasterEndpoint: MapOutputTrackerMasterEndpoint stopped!
24/12/13 17:04:51 INFO MemoryStore: MemoryStore cleared 24/12/13 17:04:51 INFO BlockManager: BlockManager stopped 24/12/13 17:04:51 INFO BlockManagerMaster: BlockManagerMaster stopped
24/12/13 17:04:51 INFO OutputCommitCoordinator$OutputCommitCoordinatorEndpoint: OutputCommitCoordinator stopped!
24/12/13 17:04:51 INFO SparkContext: Successfully stopped SparkContext
24/12/13 17:04:52 INFO ShutdownHookManager: Shutdown hook called
24/12/13 17:04:52 INFO ShutdownHookManager: Deleting directory /tmp/spark-1d83cbb0-7289-43cf-9b44-ac3be6eadd16 24/12/13 17:04:52 INFO ShutdownHookManager: Deleting directory /tmp/spark-b8d7f44b-36a5-4ed0-9d1b-61218aaa29ef 24/12/13 17:04:52 INFO ShutdownHookManager: Deleting directory /tmp/spark-b8d7f44b-36a5-4ed0-9d1b-61218aaa29ef/pys
park-10f7da55-12a5-42a7-b5ac-d551ca05e2a4
(syenv) chenmiao@chenmiao-virtual-machine:~/jinrong_bigdata/shiyan4/code$
```

注: 因为只有一个数字结果所以就没再写成输出文件了。

1.2.3 程序分析

进一步对可能的改进之处进行分析。

1. 可扩展性

不足: 代码中字段位置通过硬编码指定, 若表结构发生变化, 代码需要修改, 灵活性较差。

改进分析: 将字段名参数化, 避免硬编码。

2. 数据加载与解析

不足: CSV文件的解析是手动完成的,使用 split(",")。如果数据格式复杂(如字段中包含逗

号、引号等特殊字符),可能会导致解析错误。

改进分析:使用 csv 库进行CSV文件加载和解析。

3. 性能

不足:数据集没有进行分区,处理效率较低。

改进分析:可以对数据进行分区,以提高处理效率。

Task2: Spark SQL编程

2.1 统计特定日期平均余额

按城市统计2014年3月1日的平均余额: 计算每个城市在2014年3月1日的用户平均余额(tBalance), 按平均余额降序排列。

输出格式: <城市ID> <平均余额>

2.1.1 设计思路

- 1. 初始化SparkSession
- 2. 读取文件并筛选

使用 spark.read.csv 方法读取两张表 user_profile_table 和 user_balance_table ,筛选 user_balance_table 表中目标日期的数据。

- 3. 将两个表按user_id进行关联
- 4. 聚合数据

按城市分组(groupBy("City")),对tBalance字段计算平均值(avg("tBalance")),然后使用orderBy方法对结果进行降序排序。

- 5. 收集结果到本地
- 6. 保存和输出结果

保存到CSV文件并在终端输出结果。

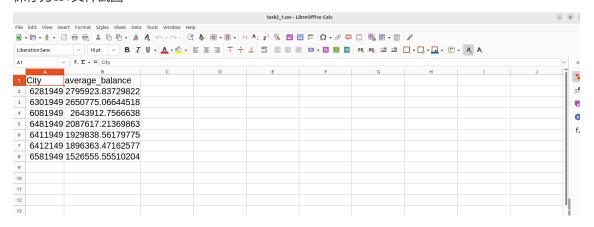
7. 停止SparkContext

2.1.2 运行结果

在终端输入 spark-submit task2_1.py 运行代码。

• 终端输出结果

保存为csv文件截图



2.1.3 程序分析

进一步对可能的改进之处进行分析。

1. 数据存储

不足: 当前结果以CSV格式保存,效率较低。

改进分析:对于大规模数据,可以使用更高效的存储格式(如Parquet或ORC),以便后续查询和处理。

2. CSV字段类型

不足: 没有直接指定CSV每列的字段, 而是进行了类型推断, 可能带来的性能问题。

改进分析:在读取CSV文件时,可以显式指定每列的数据类型。

2.2 统计每个城市总流量前3高的用户

统计每个城市中每个用户在2014年8月的总流量(定义为total_purchase_amt+total_redeem_amt),并输出每个城市总流量排名前三的用户ID及其总流量。

输出格式: <城市ID> <用户ID> <总流量>

2.2.1 设计思路

1. 初始化SparkSession

2. 读取数据并创建临时视图

使用 spark.read.csv 读取CSV文件 (user_profile_table.csv 和 user_balance_table.csv), 并设置 header=True 和 inferSchema=True, 让Spark自动识别列名和数据类型。

使用 createOrReplaceTempView 将DataFrame注册为Spark SQL临时视图。这使得我们可以直接在SQL查询中操作DataFrame。

3. SQL查询(这部分直接化用了实验三用到的代码)

```
1 # 定义临时结果集CTE user_city_activity
2 # 存储2014年8月每个用户的user_id、city、total_traffic(总流量)
  WITH user_city_activity AS (
    SELECT up.user_id, up.city,
 5
            (SUM(ub.total_purchase_amt) + SUM(ub.total_redeem_amt)) AS
   total_traffic
    # 通过user_id将两表连接
6
    FROM user_balance_table ub
7
    JOIN user_profile_table up ON ub.user_id = up.user_id
8
9
     WHERE ub.report_date >= '20140801' AND ub.report_date <= '20140831'
   # 筛选日期
    GROUP BY up.user_id, up.city # 按用户id和城市分组
10
11
   ),
12
   # 定义临时结果集CTE ranked_users
13
   # 使用CTE user_city_activity对每个城市的用户进行排名
14
15
   ranked_users AS (
16
    SELECT user_id, city, total_traffic,
            # 按照city分组,总流量降序排列,从1开始分配排名
17
            ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY city ORDER BY total_traffic
18
   DESC) AS rank
19
   FROM user_city_activity
20
21
22
   # 从CTE ranked_users中选择user_id、city和total_traffic
   SELECT CAST(user_id AS BIGINT) AS user_id,
23
24
          city,
25
          CAST(total_traffic AS BIGINT) AS total_traffic
26 FROM ranked_users
27
   WHERE rank <= 3 # 筛选每个城市的前三高
28 ORDER BY city, rank;
```

4. 执行查询并获取结果

使用 spark.sq1 执行SQL查询,并将结果存储在DataFrame中。

- 5. 收集结果到本地
- 6. 保存和输出结果

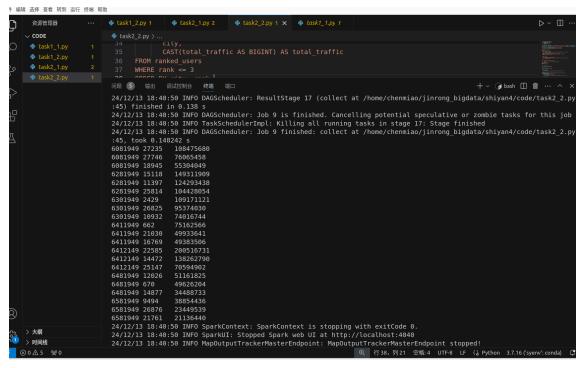
保存到CSV文件并在终端输出结果。

7. 停止SparkContext

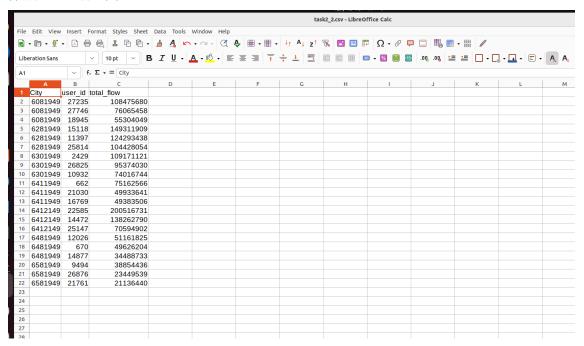
2.2.2 运行结果

在终端输入 spark-submit task2_2.py 运行代码。

• 终端输出结果



• 保存为csv文件截图



2.2.3 程序分析

讲一步对可能的改讲之处进行分析。

1. 代码健壮性

不足: 没有对异常情况的处理, 代码健壮性较弱。

改进分析:增加异常处理逻辑,确保文件读取、SQL执行、文件写入等过程不会因异常终止。

2. 数据预处理

不足: SQL查询中先加载两张表的完整数据再进行后续操作, 计算量稍大。

改进分析:可以在加载数据时就做一些筛选,减少后续的计算量。例如,report_date 的筛选条件可以提前在DataFrame层面进行处理。

Task3: Spark ML编程

使用Spark MLlib提供的机器学习模型,预测2014年9月每天的申购与赎回总额。

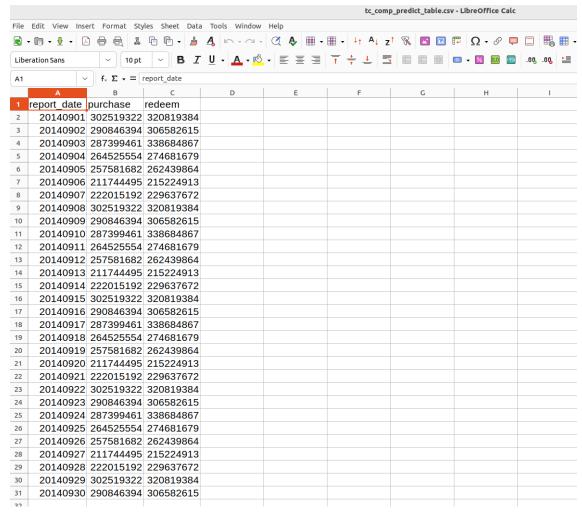
3.1 设计思路

- 1. 最开始使用Task1_1得到的20130701~20140831每日资金总流入流出量数据,仅使用日期的"年中第几天"(day_of_year)作为特征,使用简单的线性回归做预测,预测结果不理想。
- 2. 通过浏览平台论坛的帖子,发现2014年1月的数据是存在较大波动的,为了使预测效果更好,采用20140201~20140831七个月的每日资金总流入流出量数据。除了使用"年中第几天" day_of_year 外,还添加了"哪个月份" month 和"星期几" day_of_week 这两个时间特征。为了更好地捕获非线性关系,用随机森林方法替换了线性回归。

3.2 运行结果

在终端输入 spark-submit task3.py 运行代码

• 保存为csv文件截图



• 平台评分截图

赛制		
赛题与数据		长期赛: 无
排行榜	长期赛	
FAQ		
论坛	日期: 2024-12-16 16:42:40	
使用天池实验室打比赛	分数: 99.8652	
提交结果	O 1 HB. 2004 40 46 45 46 20	
我的成绩	口别。2024-12-10 15:40:30	
我的团队	分数: 13.3675	
	日期: 2024-12-16 15:42:27	
	分数:	
	ERROR Bad input file	
	○ 智无更多数据	

注: 提交文件需要把表头那行删除

3.3 程序分析

进一步对可能的改进之处进行分析。

1. 数据太过片面

不足:只使用了过去7个月每天的总资金流入、总资金流出量,并没有结合收益率表和银行间拆借 利率表做更加准确的预测。

改进分析:结合收益率表和银行间拆借利率表中的数据进一步完善模型。

2. 随机森林的参数并不是最优的

不足: 没有试着调整随机森林的参数使得预测效果更好

改进分析:引入交叉验证,设置不同的树的数量(numTrees)、树的最大深度(maxDepth)参数,找到这些参数的最佳组合。