### 综合实验一: 某大型电商数据分析与预测

## 实验基本信息:

时间: 2024/11/20

实验类型: □验证性 □设计性 ☑综合性

班级: 计算机科学与技术专业(中外合作)4班 班级代码:

理论老师: 邱开金 实验指导: 邱开金

# 实验报告提交说明:

本次实验需要撰写实验报告,实验报告填写时以完成实验任务为目的,先简要回答完成实验任务需要的步骤或需要执行的命令代码,再配以结果截图予以说明,图片数量不宜过多,能说明问题即可。最后配上总结,并提交到教师指定位置。

# 实验目的:

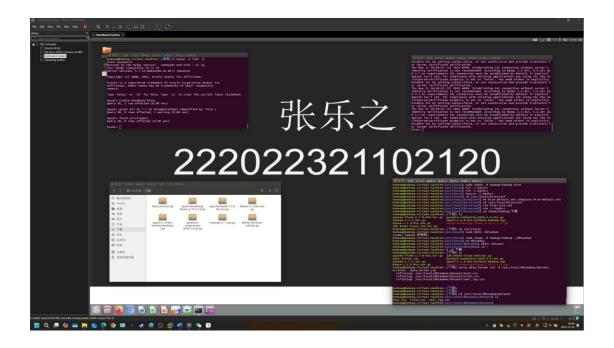
- 1. 了解大数据处理的基本流程;
- 2. 了解数据预处理方法;
- 3. 熟悉 Hive 仓库的构建;
- 4. 掌握 Hive 数据分析方法;
- 5. 掌握支持向量机 SVM 分类器在案例中的应用;
- 6. 了解 Spark 分析结果存储;
- 7. 了解 Echarts 绘制组件的应用:
- 8. 掌握从数据源读取数据并在 Echarts 中可视化;

# 实验任务:

(作答要求:用文字或抓图作答,所有的代码,脚本,或使用到的文件压缩打包,一并提交)

1. 实验数据集的下载

通过 QQ 群文件我们可以下载数据集。通过 vmware tools 我们可以将数据集传递给虚拟机。随后,使用命令解压压缩包,提取其中的 csv 文件:

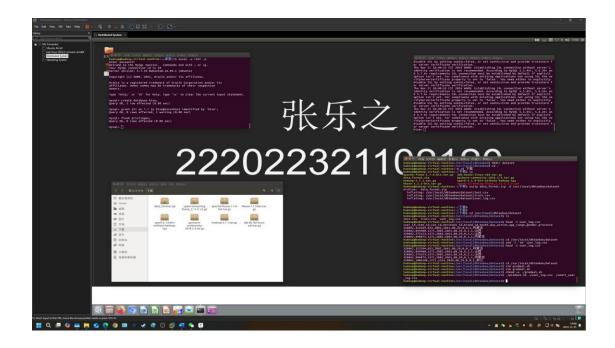


#### 2. 数据集的预处理

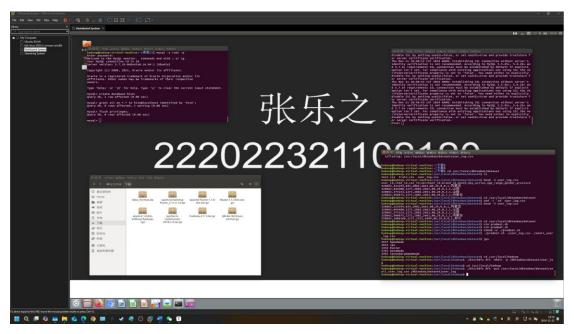
删除文件第一行记录,即字段名称:



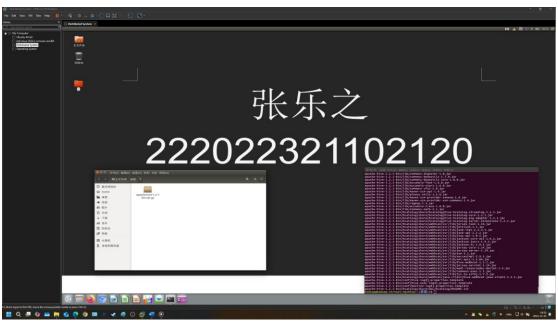
截取数据集中在双 11 的前 10000 条交易数据作为小数据集 small\_user\_log.csv:

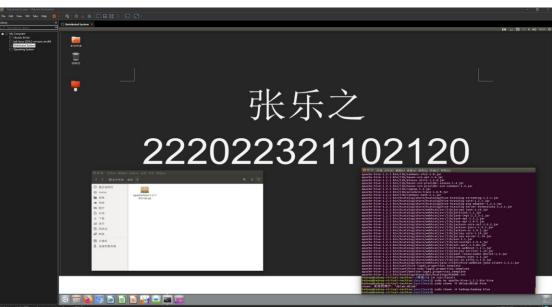


创建 hdfs 子目录并存入数据:

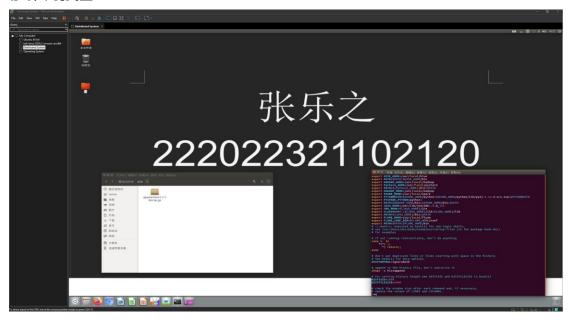


3. 安装 Hive 下载 hive 压缩包并解压:

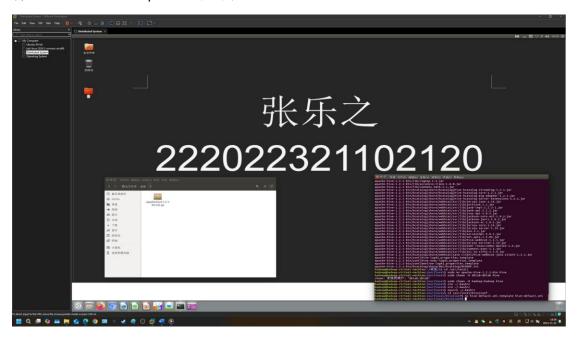




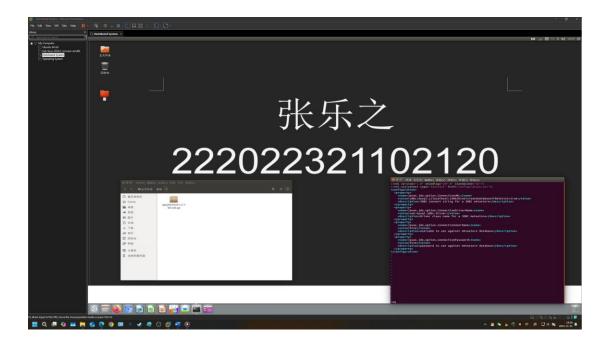
#### 修改环境变量:



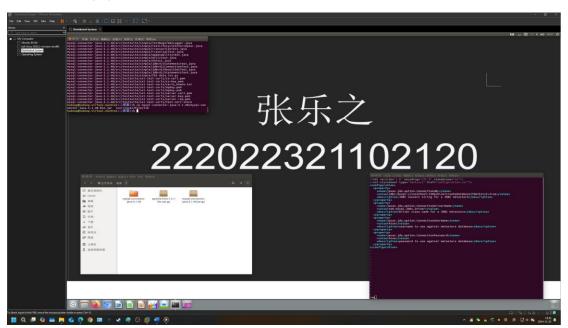
将 hive-default.xml.template 重命名为 hive-default.xml;



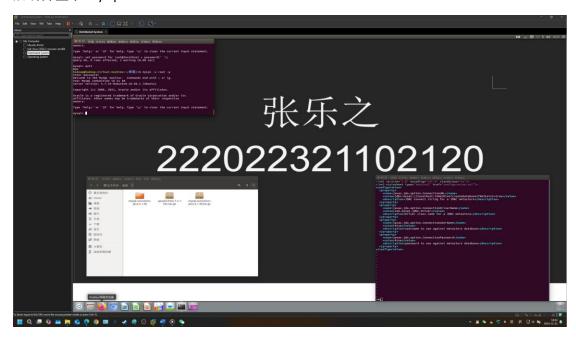
配置 hive-site.xml:



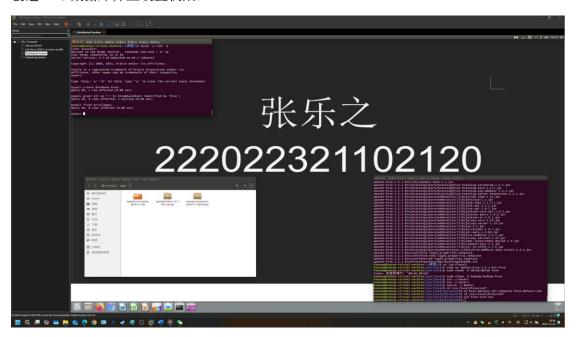
#### 解压并安装 mysql:



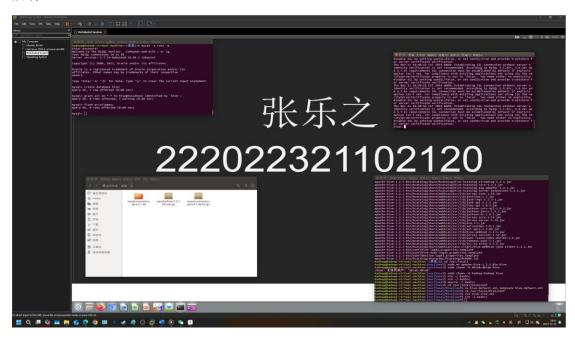
#### 启动并登录 mysql:



#### 创建 hive 数据库并且设置权限:

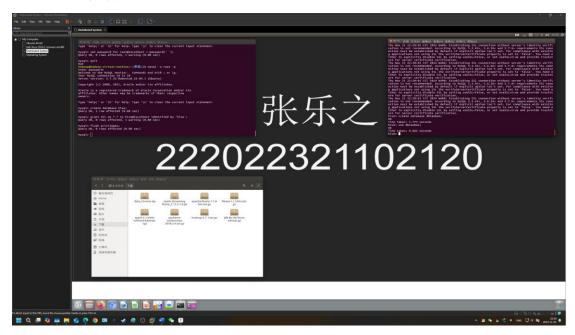


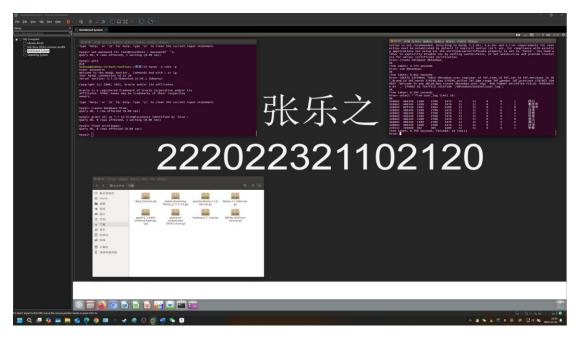
#### 启动 hive:



#### 4. Hive 对数据进行分析

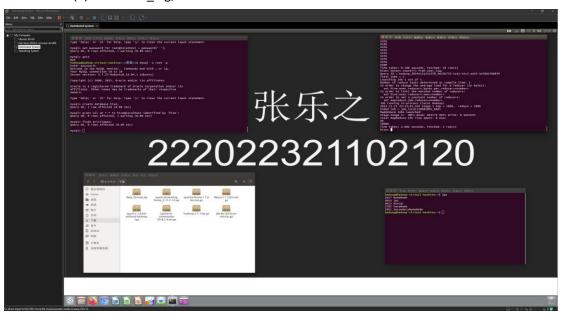
创建 hive 数据库。



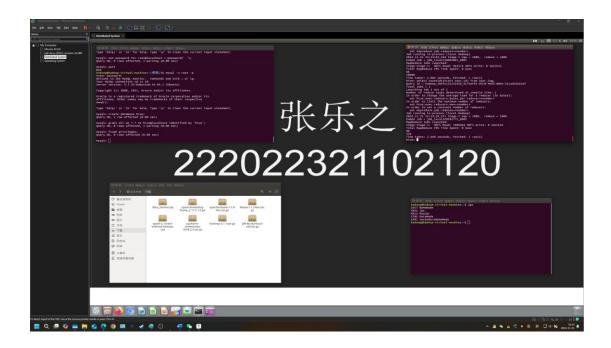


1) 查询条数统计分析

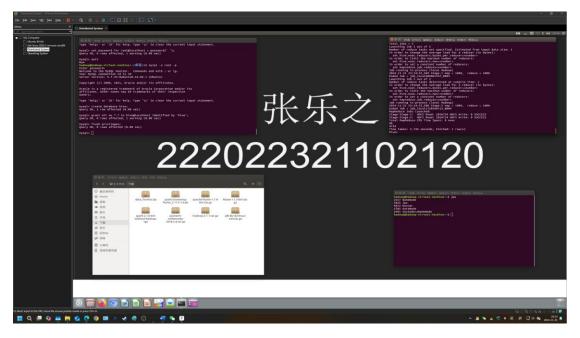
select count(\*) from user\_log;



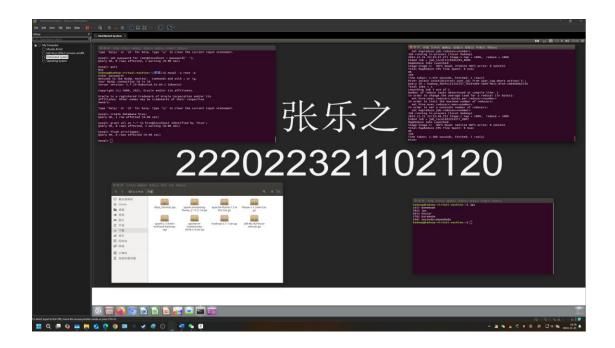
select count(distinct user\_id) from user\_log;



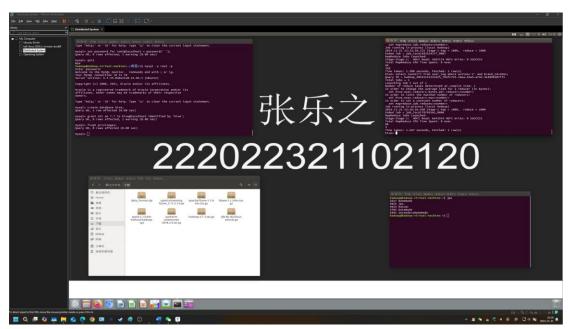
select count(\*) from (select user\_id,item\_id,cat\_id,merchant\_id,brand\_id,month,day,action from user\_log group by user\_id,item\_id,cat\_id,merchant\_id,brand\_id,month,day,action having count(\*)=1)a;



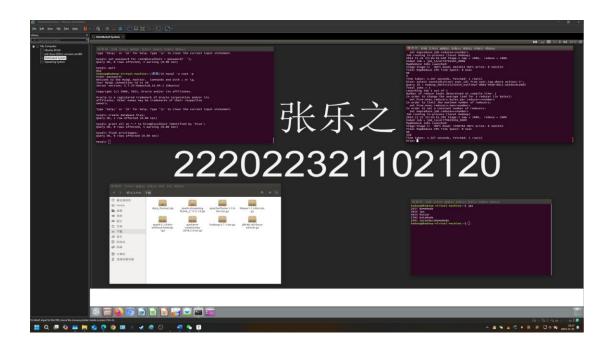
2)Hive 关键字条件查询分析 查询双 11 那天有多少人购买了商品 select count(\*) from user\_log where action='2' and brand\_id=2661;



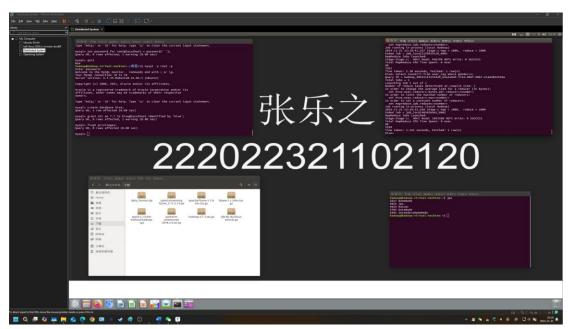
取给定时间和给定品牌,求当天购买的此品牌商品的数量 select count(\*) from user\_log where action='2' and brand\_id=2661;



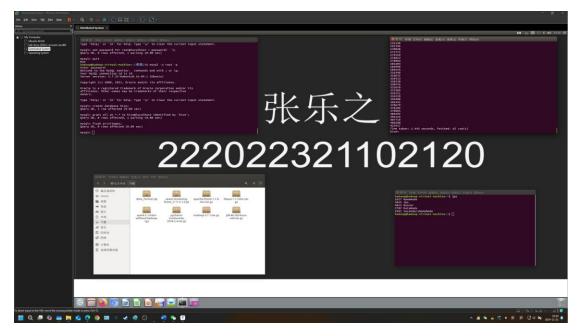
3) Hi ve 根据用户行为分析 查询一件商品在某天的购买比例或浏览比例 select count(distinct user\_id) from user\_log where action='2';



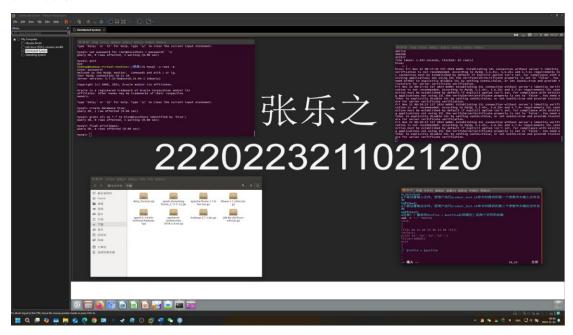
查询双 11 那天,男女买家购买商品的比例 select count(\*) from user\_log where gender=0;



给定购买商品的数量范围,查询某一天在该网站的购买该数量商品的用户 id select user\_id from user\_log where action='2' group by user\_id having count(action='2')>5;



- 5. 支持向量机 SVM 分类器预测回头客
- 1) 预处理 test.csv 和 train.csv 数据集 编写脚本:



下面执行 predeal\_test.sh 脚本文件,截取测试数据集需要预测的数据到 test\_after.csv,命令如下:

- 1. chmod +x ./predeal\_test.sh
- 2. ./predeal\_test.sh ./test.csv ./test\_after.csv

Shell

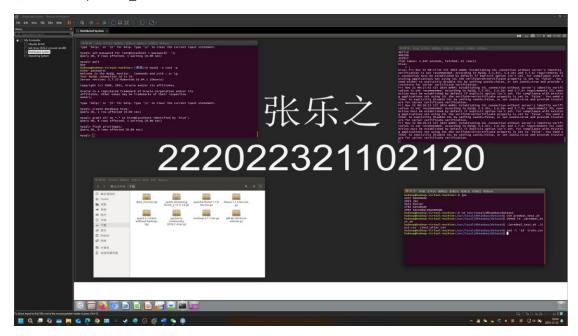
train.csv 的第一行都是字段名称,不需要第一行字段名称,这里在对 train.csv 做数据预处理时,删除第一行

1. sed -i '1d' train.csv

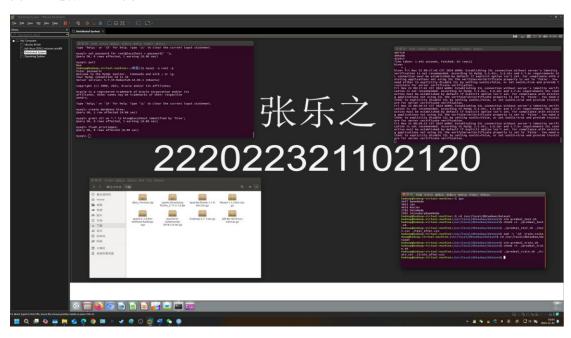
#### Shell

然后剔除掉 train.csv 中字段值部分字段值为空的数据。

- 1. cd /usr/local/dbtaobao/dataset
- 2. vim predeal\_train.sh



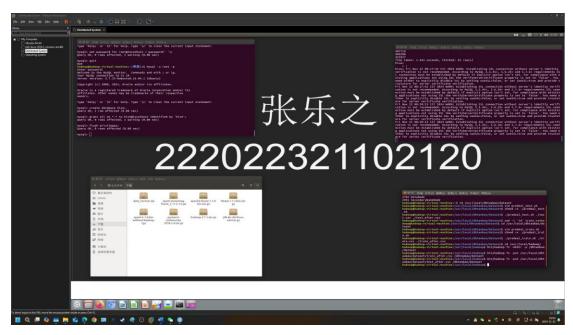
同理,进行 train 的预处理:



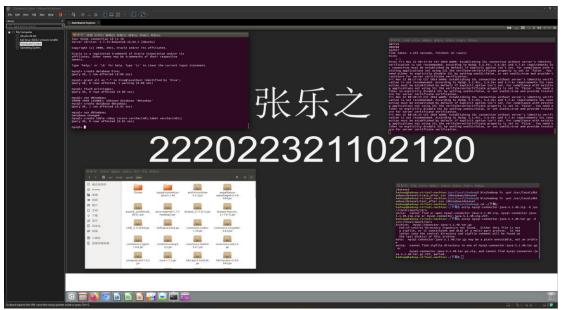
将两个数据集分别存取到 HDFS 中

1. bin/hadoop fs -mkdir -p /dbtaobao/dataset

- 2. bin/hadoop fs -put /usr/local/dbtaobao/dataset/train\_after.csv /dbtaobao/dataset
- 3. bin/hadoop fs -put /usr/local/dbtaobao/dataset/test\_after.csv /dbtaobao/dataset



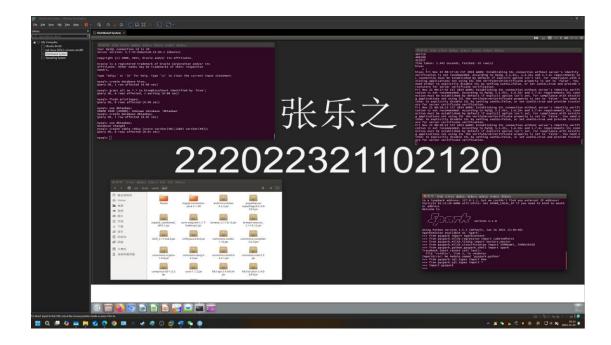
创建 mysql 的表,解压 mysql connector 到 pyspark 目录下安装。



#### 2) 导入需要的包

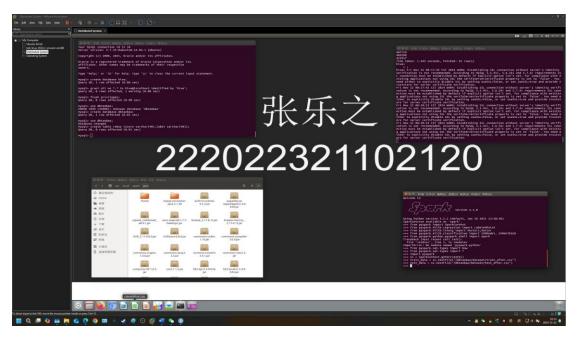
首先,我们导入需要的包:

- 1. from pyspark import SparkContext
- 2. from pyspark.mllib.regression import LabeledPoint
- 3. from pyspark.mllib.linalg import Vectors, Vector
- 4. from pyspark.mllib.classification import SVMModel, SVMWithSGD
- 5. from pyspark.python.pyspark.shell import spark
- 6. from pyspark.sql.types import Row
- 7. from pyspark.sql.types import \*



## 3) 读取训练数据

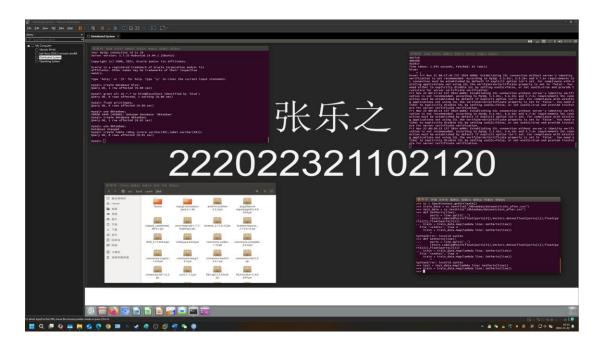
- 1. sc = SparkContext.getOrCreate()
- 2. train\_data = sc. textFile("/dbtaobao/dataset/train\_after.csv")
- 3. test\_data = sc. textFile("/dbtaobao/dataset/test\_after.csv")

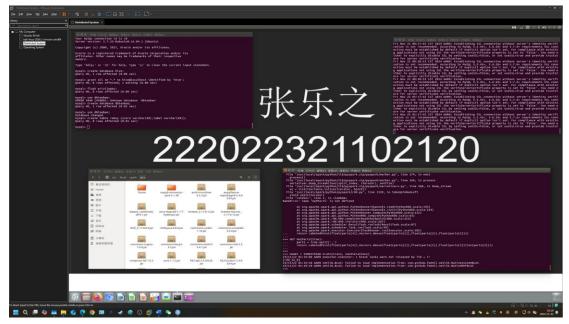


#### 4) 构建模型

- 1. def GetParts(line):
- 2. parts = line.split(',')
- 3. return
   LabeledPoint(float(parts[4]), Vectors. dense(float(parts[1]), floa
   t(parts[2]), float(parts[3])))

- 4. train = train\_data.map(lambda line: GetParts(line))
- 5. test = test\_data.map(lambda line: GetParts(line))

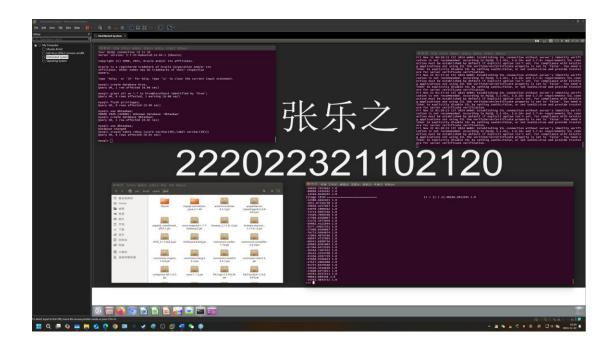




#### 5) 评估模型

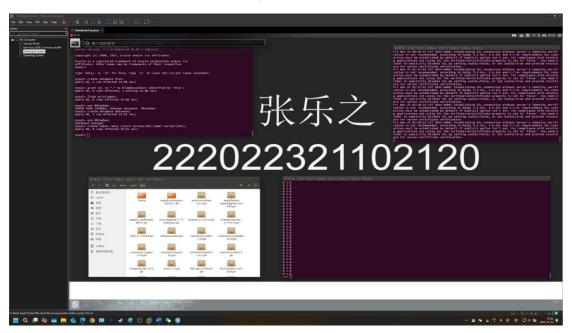
接下来,我们清除默认阈值,这样会输出原始的预测评分,即带有确信度的结果。

- def Getpoint(point):
- 2. score = model.predict(point.features)
- 3. return str(score) + " " + str(point.label)
- 4. model.clearThreshold()
- 5. scoreAndLabels = test.map(lambda point: Getpoint(point))
- 6. scoreAndLabels.foreach(lambda x : print(x))



如果我们设定了阀值,则会把大于阈值的结果当成正预测,小于阈值的结果当成负预测。

- 1. model.setThreshold(0.0)
- 2. scoreAndLabels.foreach(lambda x : print(x))

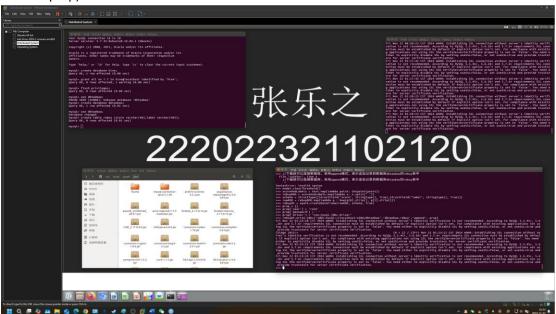


#### 6) 把结果进行存储

现在我们将上面没有设定阀值的测试集结果存入到 MySQL 数据中。

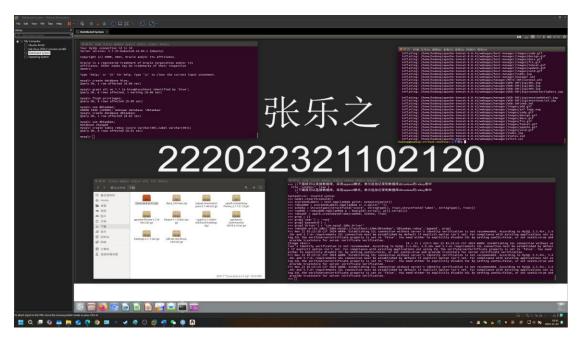
- 1. def Getpoint(point):
- 2. score = model.predict(point.features)
- 3. return str(score) + " " + str(point.label)
- 4. model.clearThreshold()
- 5. scoreAndLabels = test.map(lambda point: Getpoint(point))

- 6. //设置回头客数据
- 7. rebuyRDD = scoreAndLabels.map(lambda x: x.split(" "))
- 8. //下面要设置模式信息
- 9. schema = StructType([StructField("score", StringType(), True), StructField("label", StringType(), True)])
- 10. //下面创建 Row 对象,每个 Row 对象都是 rowRDD 中的一行
- 11. rowRDD = rebuyRDD.map(lambda p : Row(p[0].strip(), p[1].strip()))
- 12. //建立起 Row 对象和模式之间的对应关系,也就是把数据和模式对应起来
- 13. rebuyDF = spark.createDataFrame(rowRDD, schema, True)
- 14. //下面创建一个 prop 变量用来保存 JDBC 连接参数
- 15.  $prop = \{\}$
- 16. prop['user'] = 'root' //表示用户名是 root
- 17. prop['password'] = '123' //表示密码是 123
- 18. prop['driver'] = "com.mysql.jdbc.Driver" 、、//表示驱动程序是 com.mysql.jdbc.Driver
- 19. //下面就可以连接数据库,采用 append 模式,表示追加记录到数据库 dbtaobao 的 rebuy 表中
- 20. rebuyDF.write.jdbc("jdbc:mysql://localhost:3306/dbtaobao",'dbtaobao.rebuy','append', prop)



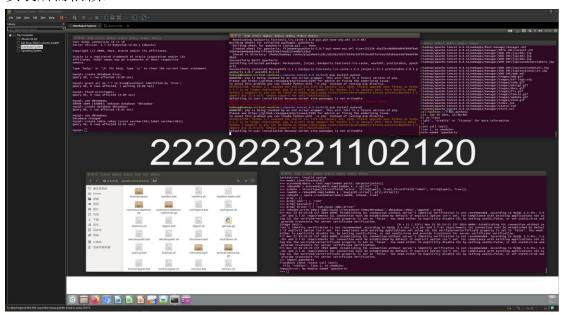
- 6. 利用 Echarts 组件对分析数据进行可视化(学生可根据自身知识情况,
- 二选一,或其它方式)
- 1) 方案 1. 利用 JSP 嵌入 Echarts 实现;

下载 tomcat 并解压安装:



2) 方案 2.利用 pyecharts 在 python 中直接实现。

### 安装所需依赖:



接着根据 pyecharts 开发文档进行代码编写。我们可以通过 pyecharts 的包来绘制各类型的图标。代码如下:

```
user_log.csv
          import pandas as pd
from pyecharts charts import Pie, Bar
from pyecharts import options as opts
         # 读取CSV数据
file_path = "user_log.csv"
data = pd.read_csv(file_path)
         # 检查数据
print(data.info())
print(data.head())
         # 用户行为分布
action_counts = data['action'].value_counts()
      pie = (
Pie()
.add()
          )
pie.render("用户行为分布.html")
         # 接省份統计交易量
province_counts = data['province'].value_counts()
        IAL PORTS PROBLEMS 6 DEBUG CONSOLE OUTPUT SQL CONSOLE
File "e:\Ronin\Documents\分布式系统\综合1\1.py", line 12, in <module>
from pyecharts.charts import Pie, Bar
doduleNotFoundFrom: No module named 'pyecharts'
S E:\Ronin\Documents\分布式系统\综合1\ & D:\Anaconda3/python.exe e:\Ronin\Documents\分布式系统\综合1\1.py
class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
angeIndex: 54925330 entries, 0 to 54925329
ata columns (total 11 columns):
# Column Dtype
                         float64
int64
int64
int64
int64
int64
int64
int64
object
(4(1), int64(9), object(1)
4.5+ GB
```

import pandas as pd from pyecharts.charts import Pie, Bar from pyecharts import options as opts

```
# 读取 CSV 数据
file_path = "user_log.csv"
data = pd.read_csv(file_path)
# 检查数据
print(data.info())
print(data.head())
```

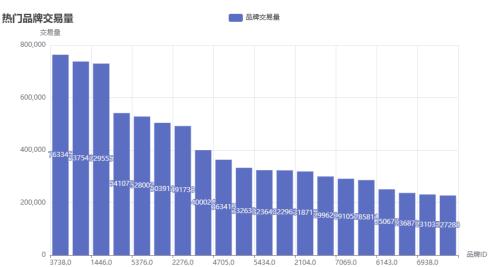
```
action_counts = data['action'].value_counts()
# 饼图
pie = (
   Pie()
   .add(
      [list(z) for z in zip(action_counts.index.tolist(), action_counts.tolist())],
   )
   .set_global_opts(title_opts=opts.TitleOpts(title="用户行为分布"))
)
pie.render("用户行为分布.html")
from pyecharts.charts import Map
# 按省份统计交易量
province_counts = data['province'].value_counts()
# 地图可视化
map_chart = (
   Map()
   .add(
      "交易量",
      [list(z) for z in zip(province_counts.index.tolist(), province_counts.tolist())],
      "china",
   )
   .set_global_opts(
      title opts=opts.TitleOpts(title="各省交易量分布"),
      visualmap_opts=opts.VisualMapOpts(max_=province_counts.max()),
   )
)
map chart.render("各省交易量分布.html")
from pyecharts.charts import Line
# 按月份统计交易量
monthly_counts = data.groupby('month').size()
# 折线图
line = (
   Line()
   .add_xaxis(monthly_counts.index.tolist())
   .add_yaxis("交易量", monthly_counts.tolist())
   .set_global_opts(
```

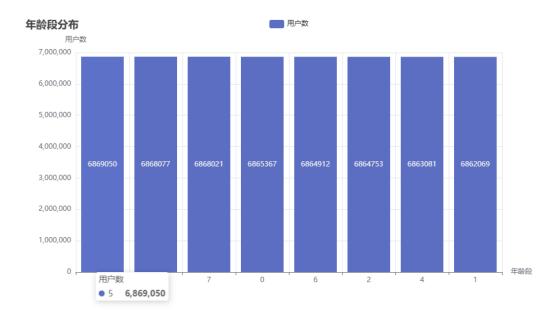
```
title_opts=opts.TitleOpts(title="月度交易量趋势"),
      xaxis opts=opts.AxisOpts(name="月份"),
      yaxis_opts=opts.AxisOpts(name="交易量"),
   )
)
line.render("月度交易量趋势.html")
from pyecharts.charts import WordCloud
# 品牌统计
brand_counts = data['brand_id'].value_counts().head(20) # 取前 20 个品牌
# 柱状图
bar = (
   Bar()
   .add xaxis(brand counts.index.astype(str).tolist())
   .add_yaxis("品牌交易量", brand_counts.tolist())
   .set_global_opts(
      title_opts=opts.TitleOpts(title="热门品牌交易量"),
      xaxis_opts=opts.AxisOpts(name="品牌 ID"),
      yaxis_opts=opts.AxisOpts(name="交易量"),
   )
)
bar.render("热门品牌交易量.html")
#词云
wordcloud = (
   WordCloud()
   .add(
      [list(z) for z in zip(brand_counts.index.astype(str), brand_counts)],
      word size range=[20, 100],
   .set_global_opts(title_opts=opts.TitleOpts(title="品牌词云"))
wordcloud.render("品牌词云.html")
# 年龄分布
age_counts = data['age_range'].value_counts()
# 条形图
age_bar = (
   Bar()
   .add_xaxis(age_counts.index.astype(str).tolist())
```

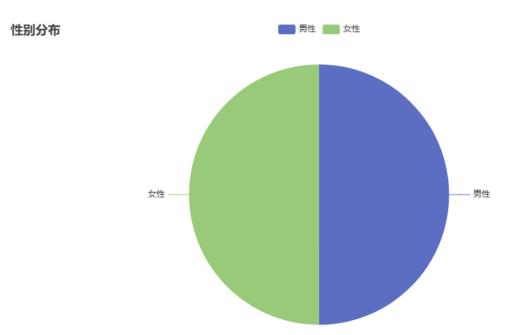
```
.add_yaxis("用户数", age_counts.tolist())
   .set_global_opts(
      title_opts=opts.TitleOpts(title="年龄段分布"),
      xaxis_opts=opts.AxisOpts(name="年龄段"),
      yaxis_opts=opts.AxisOpts(name="用户数"),
   )
)
age_bar.render("年龄段分布.html")
# 性别分布
gender_counts = data['gender'].value_counts()
# 饼图
gender_pie = (
   Pie()
   .add(
      "",
      [list(z) for z in zip(["男性", "女性"], gender_counts.tolist())],
   )
   .set_global_opts(title_opts=opts.TitleOpts(title="性别分布"))
)
gender_pie.render("性别分布.html")
```

这些代码最后会生成动态网页,通过网页我们可以直观看到可视化的数据。部分截图如下:









#### 总结:

在本次实验中,我完成了基于 Hadoop 和 Hive 的电商数据分析与支持向量机(SVM)模型的回头客预测任务,并利用 Echarts 实现了分析结果的可视化。整个实验涵盖了数据预处理、Hive 数据仓库构建、基于 Spark 的机器学习模型训练以及可视化展示等多个环节,让我对大数据处理与分析的全流程有了全面的理解。

在数据预处理阶段,我提取了双 11 前的 1 万条交易数据作为分析样本,并通过配置 Hive 环境,将数据导入 Hive 数据仓库,为后续分析打下基础。在 Hive 中,通过统计用户行为的分布、购买商品的比例以及特定条件下的查询分析,我全面揭示了用户的消费习惯和购买行为模式。这些分析不仅帮助了解用户行为的规律,还为后续的机器学习预测提供了重要的数据支持。

随后,我利用 Spark MLlib 构建了 SVM 模型,用于预测用户是否会成为回头客。在此过程中,我对训练数据进行了清洗与格式化,并通过 Spark 的分布式计算完成了模型的训练与测试。在评估环节,调整了模型的阈值以优化分类结果,并将最终的预测结果存储至 MySQL数据库,确保数据的可用性和后续分析的便利性。

最后,为了使分析结果更直观,我利用 Python 的 pyecharts 库对数据进行了可视化。通过绘制用户行为分布、地域购买特征、时间趋势以及回头客预测结果的图表,我将实验中的发现以交互式图形的形式呈现出来。这样的可视化不仅提升了数据展示的效果,还强化了实验结果的解释性和洞察力。

此次实验让我全面掌握了 Hive 和 Spark 在大数据处理中的实际应用,深刻理解了从数据预处理到分析、建模和可视化的完整流程。通过实践,我提升了对大数据分析工具和机器学习模型的应用能力,同时体会到数据可视化在解读复杂结果中的重要性。这次实验不仅加深了我对相关技术的理解,也为未来复杂的分析与建模任务提供了宝贵的经验。

# 参考资料及提示:

- 1. 安装 hive http://dblab.xmu.edu.cn/blog/1080-2/
- 2. 本地数据集上传到数据仓库 Hive

Hive http://dblab.xmu.edu.cn/blog/1363-2/

- 3. Hive 数据分析 http://dblab.xmu.edu.cn/blog/1364-2/
- 4. 支持向量机 SVM 分类器预测回头客

http://dblab.xmu.edu.cn/blog/2335/

- 5. Hive 导出数据到 Mysql http://dblab.xmu.edu.cn/blog/1367-2/
- 6. Echarts 进行可视化分析 http://dblab.xmu.edu.cn/blog/1369-2/
- 7. pyecharts (Python 直接生成 echarts 图形)

http://pyecharts.herokuapp.com