# 金融大数据处理技术 实验二 (任务四: 交易行为影响因素分析)

221275010 屈航

# 1、设计思路

### 1.1、整体设计

我在任务四所做的统计分析旨在研究用户性别对用户在蚂蚁金服平台的活跃天数的影响。

首先,通过合并用户画像数据和活跃天数数据,我们对数据进行了预处理,确保分析**基于活跃天数大于**零的有效用户。

接着,对数据进行了描述性统计,了解整体特征,并根据性别对用户进行分组,以计算不同性别用户的活跃天数的均值、标准差及用户数量。为了检验性别是否对活跃天数有显著影响,我们设定了**独立样本t检验**的假设,**零假设**为性别对活跃天数没有显著影响,**备择假设**则为存在显著影响。通过t检验结果,我们分析了**p值**,并得出了相应的结论。

最后,利用箱型图可视化了性别与活跃天数的关系,便于更直观地呈现结果。

本次实验采用的数据是用任务三中通过 user\_balance\_table.csv 文件,编写 MapReduce 程序,统计每个用户的活跃天数,并按活跃天数降序排列,最后生成的**用户活跃天数统计表** part-r-00000 ,以及**用户信息表** user\_profile\_table.csv 当中的对于用户的性别数据进行探究**用户性别**对用户在**蚂蚁金服平台的活跃天数**是否有显著影响。

### 1.2、代码设计

因为涉及到**独立样本t检验**,python在这数值分析方面有很多可以直接调用的库,以及用户活跃天数统计表 part-r-00000 在之前也已经通过 mapreduce 程序生成了,而且数据量也不是特别大,所以在实验四中,我主要采用python语言进行代码编写,最终生成 analysis.py 文件。

#### 1. 数据预处理

将 user\_profile\_table.csv 和 part-r-00000 中的数据通过 user\_id 来实现两个数据表的合并操作,同时剔除掉活跃天数为0的用户,我们此处只分析活跃天数大于0的有效用户,预处理代码如下:

```
#* 1. 数据预处理
user_profile = pd.read_csv('user_profile_table.csv')
active_days = pd.read_csv('part-r-00000', delimiter='\t', header=None,
names=['user_id', 'active_day'])

# 合并两个数据框
merged_data = pd.merge(user_profile, active_days, on='user_id', how='inner')

# 剔除活跃天数为0的数据
merged_data = merged_data[merged_data['active_day'] > 0]

# 重置索引
merged_data.reset_index(drop=True, inplace=True)
```

#### 2. 数据的统计分析

将合并的数据表进行展示和简单的统计分析,来判断前面的程序运行结果是否正确,以及获得一些基本的数据分布特征,统计分析的代码如下:

```
#* 2. 数据的统计分析

print('两表合并后的统计数据展示: ')
print('merged_data.head():')
print(merged_data.head())
print('merged_data.describe():')
print(merged_data.describe())

# 数据分组
print('\n将用户根据性别分组,并计算每组的蚂蚁金服活跃天数的均值和标准差: ')
grouped_data = merged_data.groupby('sex')['active_day'].agg(['mean', 'std', 'count'])
print(grouped_data)
```

#### 3. 假设检验

为实验建立零假设和备择假设,分别抽取**男性**用户和**女性**用户的**活跃天数向量**,对不同性别的用户的蚂蚁金服活跃天数进行独立样本t检验,得到最后的t统计量和p值,根据p值来判断性别对蚂蚁金服活跃天数是否有显著影响。**p值小于0.05**,**拒绝零假设,说明性别对蚂蚁金服活跃天数有显著影响**;**p值大于0.05**,**不能拒绝零假设,说明性别对蚂蚁金服活跃天数没有显著影响**。假设检验的代码如下:

```
#* 3. 假设检验
print('\n独立样本t检验的假设如下:')
print('零假设(H0): 性别对蚂蚁金服活跃天数没有显著影响。')
print('备择假设(H1): 性别对蚂蚁金服活跃天数有显著影响。')

# 分别提取男性和女性的活跃天数
male_active_days = merged_data[merged_data['sex'] == 1]['active_day']
female_active_days = merged_data[merged_data['sex'] == 0]['active_day']

# 进行t检验
t_stat, p_value = stats.ttest_ind(male_active_days, female_active_days)
print(f'\n独立样本t检验结果: t-statistic: {t_stat}, p-value: {p_value}')

if p_value < 0.05:
```

```
print('结论: p值小于0.05, 拒绝零假设,说明性别对蚂蚁金服活跃天数有显著影响。') else: print('结论: p值大于0.05, 不能拒绝零假设,说明性别对蚂蚁金服活跃天数没有显著影响。')
```

#### 4. 可视化展示

把不同性别的用户的活跃天数做成统计图展示出来,代码如下:

```
#* 4. 可视化展示
# 设置全局字体为中文
matplotlib.rcParams['font.sans-serif'] = ['SimHei'] # 黑体
matplotlib.rcParams['axes.unicode_minus'] = False # 解决负号显示问题
sns.boxplot(x='sex', y='active_day', data=merged_data)
plt.xticks([0, 1], ['女性', '男性'])
plt.title('按性别分类的活跃天数统计(剔除掉活跃天数为0的数据)')
plt.show()
```

# 2、程序运行结果

最终通过统计分析得到最后的**独立样本t检验结果** t-statistic: 0.4033439037005022, p-value: 0.6867007848186341, 因为**p值大于0.05, 所以说明不能拒绝零假设, 说明性别对蚂蚁金服活跃天数 没有显著影响**。

• 终端运行结果图:

```
●PS D:\A课程文件夹\大三上课程文件\金融大数据处理技术\实验\实验2\part4> & C:/Users/ASUS/venv/Scripts/python.exe d:/
 验/实验2/part4/analysis.py
 两表合并后的统计数据展示:
 merged_data.head():
                 city constellation active_day
   user_id sex
           1 6411949
                         双鱼座
                              天秤座
       36
           1 6281949
                              天蝎座
                                            61
                              摩羯座
       49
            1 6081949
           0 6281949
                              射手座
       54
 merged_data.describe():
          user_id
                                            active_day
 count 15577.000000 15577.000000 1.557700e+04 15577.000000
mean 14030.796302 0.518007 6.338020e+06
std 8078.130113 0.499692 1.314745e+05
                                           22.493933
                                             32.457364
         1.000000
                    0.000000 6.081949e+06
                                             1.000000
 min
                                             3.000000
      7039.000000
14004.000000
                    0.000000 6.281949e+06
1.000000 6.301949e+06
1.000000 6.412149e+06
 25%
 50%
                                             9.000000
      21033.000000
                                            29.000000
 max
      28040.0000000
                     1.000000 6.581949e+06 384.000000
 将用户根据性别分组,并计算每组的蚂蚁金服活跃天数的均值和标准差:
                  std count
 sex
     22.385189 31.729009
                        7508
 0
     22.595117 33.122342 8069
 独立样本t检验的假设如下:
 零假设(H0): 性别对蚂蚁金服活跃天数没有显著影响。
 备择假设(H1):性别对蚂蚁金服活跃天数有显著影响。
 独立样本t检验结果: t-statistic: 0.4033439037005022, p-value: 0.6867007848186341
 结论: p值大于0.05, 不能拒绝零假设, 说明性别对蚂蚁金服活跃天数没有显著影响。
PS D:\A课程文件夹\大三上课程文件\金融大数据处理技术\实验\实验2\part4>
```

• 不同性别的活跃天数统计图:



