# 数据挖掘互评作业四: 离群点分析与异常检测

赵柏翔 3120195512

代码地址: https://github.com/LawrenceZhao9676/outlierdetection

### 一、wine-benchmarks 分析

### 1. wine.py

wine.py 用来对 benchmarks 中每个数据集进行分析,分别使用 KNN、OCSVM 和 HBOS 三种方法进行异常检测,**后续代码均以 HBOS 为例**。

```
#导入需要的包
import pandas as pd
import numpy as np
import glob,os
from pyod.models.hbos import HBOS
#创建一个文件保存分析结果
result=open('wine result.txt','a')
#导入数据集路径
path=r'.\wine\benchmarks'
file=os.listdir(path)
i=0
#逐个读取数据并分析
for f in file:
    df=pd.read csv(path+'\\'+f)
    #提取出数据标签
    label=df['ground.truth']
    #删除对分析无意义的列
    df=df.drop(['ground.truth','point.id','motherset','origin'],axis=1)
    #使用 HBOS 来获取离群点
    clf = HBOS()
    score=clf.fit predict score(df, label)
    #将结果写入文件以便后续分析
    inputf=str(f)+'\t'+str(score)+'\n'
    result.write(inputf)
    i+=1
    if i%100==0:
        print(str(i)+'\n')
result.close()
```

#### 结果如下:

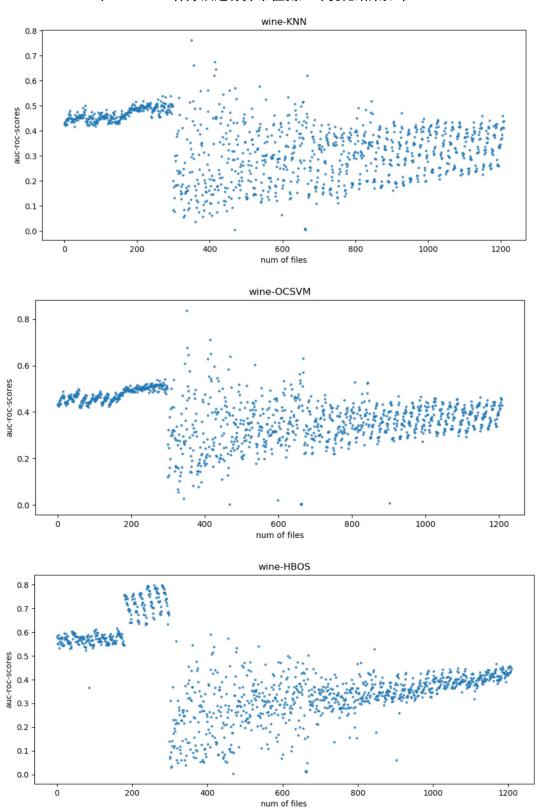
```
wine_result.txt - 记事本
                                                                                                             文件(F) 编辑(E) 格式(O) 查看(V) 帮助(H)
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5787704501485011
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5830931194787744
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5762937778407392
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5530295657164961
wine_benchmark_0001.csv
                         0.550953311862431
wine_benchmark_0001.csv
                         0.573655520778456
wine benchmark 0001.csv
                         0.5876003796649847
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5326934280866865
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5734115764939525
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5626115005155273
wine benchmark 0001.csv
                         0.5573672934254286
wine benchmark 0001.csv
                         0.5485056988943152
wine_benchmark_0001.csv
                         0.576055781698138
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5794798494852644
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5728471010048592
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5550554786580186
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5462165491939783
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5431854131316327
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5434337522840309
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5447578881599501
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5796425067402026
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5959701039983245
                         0.569304430606926
wine benchmark 0001.csv
                         0 5732924470443931
wine_benchmark_0001.csv
wine_benchmark 0001.csv
                         0.5714356312391076
wine_benchmark_0001.csv
                         0.5942475268207523
wine benchmark 0001.csv
                         0.5804036563025183
wine benchmark 0001.csv
                         0 5721978269628699
wine benchmark 0001.csv
                         0.5617373968821098
                         0.5533339244268123
wine_benchmark_0001.csv
wine benchmark 0001.csv
                         0.5838126100508834
                                                                       第1行,第1列
                                                                                     100% Windows (CRLF) UTF-8
```

### 2. wine-result.py

wine-result.py 用来对结果进行可视化

```
#导入需要的包
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
#读取 HBOS 分析的结果
df=pd.read_csv('wine_result.txt',delimiter='\t')
df.columns=['num','result']
plt.figure()
#提取文件中结果,并绘制曲线
plt.plot(df['result'])
plt.xlabel("num of files")
plt.ylabel("auc-roc-scores")
plt.title("wine")
plt.show()
```

### KNN、OCSVM 和 HBOS 三种方法进行异常检测,可视化结果如下:



### 二、wave-benchmarks 分析

### 1. wave.py

wave.py 用来对 benchmarks 中每个数据集进行分析,分别使用 KNN、OCSVM 和 HBOS 三种方法进行异常检测,**后续代码均以 HBOS 为例**。

```
#导入需要的包
import pandas as pd
import numpy as np
import glob,os
from pyod.models.hbos import HBOS
#创建一个文件保存分析结果
result=open('wave result.txt','a')
#导入数据集路径
path=r'.\wave\benchmarks'
file=os.listdir(path)
i=0
#逐个读取数据并分析
for f in file:
    df=pd.read csv(path+'\\'+f)
    #提取出数据标签
    label=df['ground.truth']
    #删除对分析无意义的列
    df=df.drop(['ground.truth','point.id','motherset','origin'],axis=1)
    #使用 HBOS 来获取离群点
    clf = HBOS()
    score=clf.fit predict score(df, label)
    #将结果写入文件以便后续分析
    inputf=str(f)+'\t'+str(score)+'\n'
    result.write(inputf)
    i+=1
    if i%100==0:
        print(str(i)+'\n')
result.close()
```

#### 结果如下:

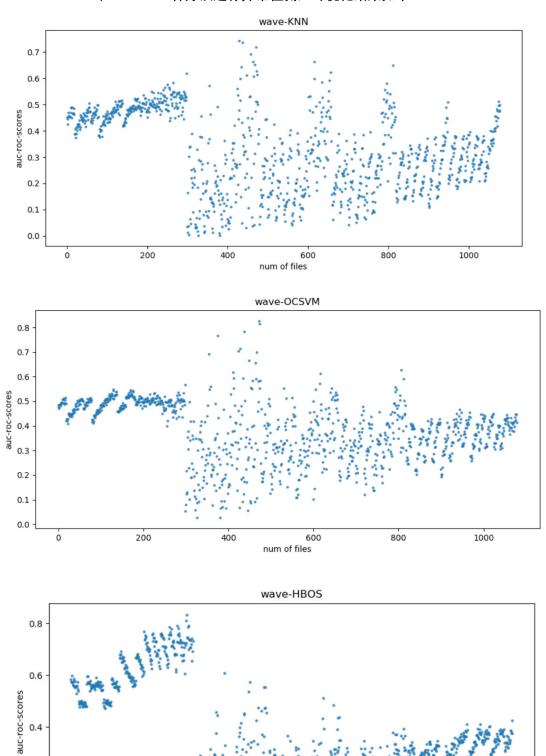
```
wave_result.txt - 记事本
                                                                                                           文件(F) 编辑(E) 格式(O) 查看(V) 帮助(H)
wave_benchmark_0001.csv
                        0.5513328631030404
wave_benchmark_0002.csv
                        0.5844523047642693
wave_benchmark_0003.csv
                        0.5735251061338018
wave_benchmark_0004.csv
                        0.5744825029475756
wave_benchmark_0005.csv
                        0.5975125036775523
wave_benchmark_0006.csv
                        0.5716319436279697
wave_benchmark_0007.csv
                        0.5614479546850367
wave_benchmark_0008.csv
                        0.5616734456020169
wave_benchmark_0009.csv
                        0.578060915836389
wave_benchmark_0010.csv
                        0.5856527743038444
wave benchmark 0011.csv
                        0.5548885825728939
wave benchmark 0012.csv
                        0.5756744351481109
wave_benchmark_0013.csv
                        0.5540930714627704
wave_benchmark_0014.csv
                        0.559200408769826
wave_benchmark_0015.csv
                        0 5574882403494843
wave_benchmark_0016.csv
                        0.5295239917467255
wave_benchmark_0017.csv
                        0.558832804234366
wave_benchmark_0018.csv
                        0.5457265657469867
wave_benchmark_0019.csv
                        0.5741052912486359
wave_benchmark_0020.csv
                        0.5386776149490284
wave_benchmark_0021.csv
                        0.48944749417087385
wave_benchmark_0022.csv
                        0.5005956999866752
wave benchmark 0023.csv
                        0.48981824046848055
wave_benchmark_0024.csv
                        0.4782115912487006
wave_benchmark_0025.csv
                        0.4954176304443605
wave_benchmark_0026.csv
                        0.49282373867784784
wave benchmark 0027.csv
                        0.4979135354788431
                        0.5023886783005324
wave benchmark 0028.csv
wave benchmark 0029.csv
                        0.4952494242881762
                        0.4840706505023009
wave_benchmark_0030.csv
wave benchmark 0031.csv
                        0.47854172134977396
                                                                     第1行, 第1列 100% Windows (CRLF) UTF-8
```

### 2. wave-result.py

wave-result.py 用来对结果进行可视化

```
#导入需要的包
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
#读取 HBOS 分析的结果
df=pd.read_csv('wave_result.txt',delimiter='\t')
df.columns=['num','result']
plt.figure()
#提取文件中结果,并绘制曲线
plt.plot(df['result'])
plt.xlabel("num of files")
plt.ylabel("auc-roc-scores")
plt.title("wave")
plt.show()
```

### KNN、OCSVM 和 HBOS 三种方法进行异常检测,可视化结果如下:



800

1000

0.2

0.0

Ö

200

400

600

num of files

# 三、分析

KNN 是采用不同特征值之间的距离方法进行分类的一个分类算法;HBOS 是一种基于频数直方图的无监督异常点检测算法,该方法为每一个样本进行异常评分,评分越高越可能是异常点;OCSVM 即单类支持向量机,该模型将数据样本通过核函数映射到高维特征空间,使其具有更良好的聚集性,在特征空间中求解一个最优超平面实现目标数据与坐标原点的最大分离。这三种方法各具特性,从结果可以看出随着噪声特征加入的增多,离群点分析的结果所获得的分数波动越来越大,通过在 wine 和 wave 两个数据集下比较而言,HBOS 在一些数据集上的效果远优于其他两种方法,同时结果的波动也较小。