DataMining

VSM and KNN

姓名: 董潇

学号: 201834861

班级: 2018 级计算机专硕班

指导老师: 尹建华

时间: 2018年11月5日

一、 实验要求

预处理文本数据集,并且得到每个文本的 VSM 表示。 实现 KNN 分类器,测试其在 20Newsgroups 上的效果。 20%作为测试数据集,保证测试数据中各个类的文档分布均匀。

二、 实验内容

(1) VSM

构建向量空间一个传统的方法就是:

首先利用分词工具对文本进行分词,然后通过去 stopwords、标点、转化小写等操作创建词典。

最后再通过计算每个单词的 tf 以及 idf 得到每个单词的权重,从而得到每个文件的 VSM.

(2) KNN

利用已划分好的数据集:

20news-bydate-test

20news-bydate-train

通过计算两个向量之间的距离,得到训练集与测试集每个文件的相似度,并按由大到小排列,然后设置 K 值,得到前 K 个文件中哪个类型最多,就把测试文件分到哪一类。

K 值不同, 正确率也不同:

三、 实验结果

```
In [9]: runfile('D:/DataMining/HomeWork1/KNN_News/main.py', wdir='D:/DataMining/HomeWork1/KNN_News')
加载训练数据 ...
向量化数据集 ...
计算KNN ...
k = 30, 正确率: 0.702337.
k = 31, 正确率: 0.702735.
k = 32, 正确率: 0.704727.
k = 33, 正确率: 0.704594.
k = 34, 正确率: 0.706054.
k = 35, 正确率: 0.705523.
k = 36, 正确率: 0.707780.
k = 37, 正确率: 0.706585.
k = 38, 正确率: 0.709241.
k = 39, 正确率: 0.707249.
k = 40, 正确率: 0.707913.
k = 41, 正确率: 0.705921.
k = 42, 正确率: 0.706320.
k = 43, 正确率: 0.707913.
k = 44, 正确率: 0.708975.
k = 45, 正确率: 0.709506.
k = 46, 正确率: 0.710967.
k = 47, 正确率: 0.711498.
k = 48, 正确率: 0.710170.
k = 49, 正确率: 0.709904.
k = 50, 正确率: 0.707647.
```

实验结果截图

四、 实验总结

- (1) 这次实验中遇到了很多的问题,首先是语言问题,以前接触过一点 python,对它掌握的还不是很熟练,所以先自学了 python。
- (2) 其次就是 KNN 编程问题,因为开始并不是很了解他的原理以及细节,通过询问同学以及查找资料,一步一步细化,最终得以理解,可见编程是建立在理解的基础之上的。

DataMining

朴素贝叶斯分类器

姓名: 董潇

学号: 201834861

班级: 2018 级计算机专硕班

指导老师: 尹建华

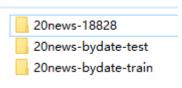
时间: 2018年11月18日

一、实验要求

实现朴素贝叶斯分类器,测试其在 20 Newsgroups 数据集上的效果。

二、 实验内容

1. 准备好实验所用数据集:

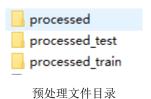


数据集目录

上图中,20news-18828 为总的数据集,20news-bydate-test 与20news-bydate-train 为以2:8 分好的测试集以及训练集。

2. 借助 NLTK 的 Python 库对文件进行预处理,包括通过对文本数据分句、分词、去 stopwords、去非字母字符、转化小写等。

在本实验中,借助 processing()函数对上述三个数据集分别进行了预处理,分别生成测试、训练、以及为建立词典做准备的预处理文件即 processed_test、processed_train、processed



3. 创建词典

借助 createWordMap()函数,对预处理生成的为建立词典做准备 processed 文件进行过滤词频处理,生成词典 createWordMap.txt

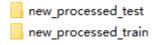


词典文件

aa 344.0 aaa 85.0 aaaaa 5.0 aaai 5.0 aab 8.0 aachen 12.0 aad 5.0 aamir 18.0 aamrl 8.0 aan 7.0 aantal 5.0

词典小部分内容截图

4. 借助 tokenWords()函数,对训练和测试预处理文件按照词典选取 token, 分别得到 new_processed_test、new_processed_train



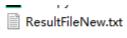
Token 文件截图

5. 创建测试文件的分类标注文件 AnnotationFile.txt, 为计算准确率做准备。

标注:序号 所属类



6. 借助 Bayes (traindir, testdir, ResultFileNew) 函数,用贝叶斯算法对测试文档分类得到分类结果文件 ResultFileNew. txt



分类结果文件

其中,分别计算条件概率、先验概率:

条件概率 = (类中单词 i 的数目+0.0001) / (类中单词总数+训练样本中所有类单词总数)

先验概率 = (类中单词总数) / (训练样本中所有类单词总数)

最后返回该测试样本在该类别的概率。

7. 将测试集的真实类别与算法册数的类别相比较,计算准确率。

三、 实验结果

In [31]: runfile('D:/DataMining/HomeWork2/main.py', wdir='D:/DataMining/HomeWork2')
trainTotalNum:
2065381
accuracy: 0.762917

实验结果截图

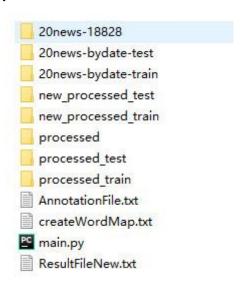
四、 实验总结

因为有了实验一的基础,此次实验的进行顺利了许多,实验一直接借助 sklearn 库函数进行的预处理,本次实验的预处理尝试手写,在此过程中也 收获颇多。

此次实验中需要注意的就是数据规模大,在计算概率时,数据相乘容易溢出的问题。通过询问同学,发现可以借助 log 来避免。

五、 附录

总的文件目录截图:



文件目录截图

DataMining

聚类方法对比

姓名: 董潇

学号: 201834861

班级: 2018 级计算机专硕班

指导老师: 尹建华

时间: 2018年12月26日

五、 实验要求

用 scikit-learn 中的各种聚类方法对 Tweets 数据集进行聚类。

六、 实验内容

- 1. 准备好实验所用数据集: Tweets. txt
- 2. 对数据集进行向量化处理,方便作为输入传入要调用的函数中。
- 3. 调用所需的聚类函数,需要注意的是参数的设置。
- 4. 输出各个聚类函数的正确率进行比较。

七、 实验结果

In [8]: runfile('D:/DataMining/HomeWork3/cluster.py', wdir='D:/DataMining/HomeWork3')

K-means的准确率: 0.7910405358188654

AffinityPropagation算法的准确率: 0.7842866176251021

meanshift算法的准确率: 0.7455412796815585

D:\Anaconda3\lib\site-packages\sklearn\manifold\spectral_embedding_.py:234: UserWarning: Graph is not

fully connected, spectral embedding may not work as expected.
warnings.warn("Graph is not fully connected, spectral embedding"

SpectralClustering算法的准确率: 0.6277834214648518

DBSCAN算法的准确率: 0.7073939018290382

AgglomerativeClustering算法的准确率: 0.783967749879778

GaussianMixture算法的准确率: 0.779042358948001

实验结果截图

八、 实验总结

通过本次实验掌握了 sklearn 库里面这 7 种聚类方法的调用与使用,收获很多。在实验过程中遇到的主要问题就是,传入参数的问题,不过最终通过调查资料得以解决,收获颇多。