KNN文档分类

姓名: 杨鑫 学号: 201814845

班级: 学硕班 邮箱: joeyangbuer@gmail.com

一. 算法思想:

1. 将文档集按照一定比例划分为训练集和测试集(保持测试集和训练集每个类的分布一致);

2. 对训练集和测试集进行预处理(转换大小写,分词,去除停用词,去除低频词语);

- 3. 用训练集预处理后的词语集建立词库,并统计每个文档中,这些词语出现的频率,建立文档-词频(tf)表,建立文档词频表的同时统计词库中的每个词语的文档频率(df);
- 4. 利用上诉统计的词频和文档频率按照以下三个公式计算每个词语的 权重值;

$$tf(t,d) = \begin{cases} 1 + \log c(t,d), & \text{if } c(t,d) > 0 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$
$$idf(t) = \log \left(\frac{N}{df(t)}\right)$$
$$w(t,d) = tf * idf$$

- 5. 对词库中的每个单词按照上面的公式计算权重,并用这些词语的权 重构成每个文档的向量表示;
- 6. 按照第二步对测试集进行预处理,然后依据训练集建好的词库对测 集的文档进行表示,具体单词权重的计算方法见第四步;
- 7. 到此为止,训练集和测试集文档的向量表示都建立成功了,然后对测试集中每一个的文档向量,求训练集中距离最近的前k个文档,并将这k个文档中最多的一类作为这个测试文档的类别;
- 8. 计算测试集的分类准确率。

二. 代码实现:

代码一共由6个文件组成

- 1. dataSeg.py: 对每个类别进行均匀采样,将数据集按照8:2分为训练集和测试集,并将对应的文件路径存储到两个文件中;
- 2. docParsing.py: 定义DocParser类, 主要是对一个文档进行预处
- (1) 全部转换成小写;
- (2) 利用正则表达式替换掉非字母字符和多余的空格;

- (3) 利用textbolb工具包统计文档的词频;
- 3. dicBuliding.py: 定义DicBuilder类, 主要是对文档集进行建立词典, 类中主要维持三个数据结构(文档词频表,文档频率表,全局词频表),这三个数据结构都是字典类型,
 - (1) 文档词频表 (每个文档中的每个单词出现的频率) 结构为 {doc1:[(word1,frequency),(word2,frequency)...], ...}
 - (2) 文档频率表(单词出现的文档数)的结构为 {word1: doc_frequency, ...}
 - (3) 全局词频表(单词在训练集所有文档中中出现的次数和) {word1: word_frequency,...}

对文档集遍历处理完以后,同时也得到以上三个数据结构。

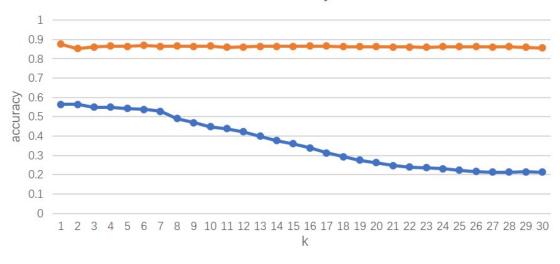
该类中有个vectorize方法,该方法可以根据上面三个数据结构计算 文档的向量表示。具体地,遍历全局词频表,对每一个词频大于某个 阈值(相当于过滤掉低频词语)的单词计算tf*idf,tf由(1)中的词频 可以得到,idf可以由(2)得到,对一个文档而言,当全局词频表遍历 完后,每个单词的权重也计算完毕,这时候一个文档的向量表示便得 到了。循环所有文档,便可以得到所有文档的向量表示;

- 4. preprocess.py: 该文件是主要是利用dicBuliding.py中定义的DicBuilder 类对dataSeg.py划分好的训练集和测试集进行处理,得到两个数据集的向量表示并存储到csv文件中;
- 5. knn.py: 定义KNN类,该类主要实现两个方法:
- (1) 利用训练集向量表示以及相应的类别预测测试集类别(包含两种向量距离计算方式,余弦相似度和欧式距离)
- (2) 计算分类准确率。
- 6. main.py: 主文件,加载preprocess.py处理得到的文档向量表示,并利用knn.py中定义的KNN类对测试集合做分类预测并计算准确率。

三. 实验分析:

- 1. 实验设置:
- (1) k选取1-30
- (2) 距离计算方式选取余弦相似度和欧式距离
- 2. 实验结果:

KNN accuracy



--- Euclid --- Cosine

3. 实验总结:

- (1) 选取余弦相似度最为距离衡量方式的鲁棒性更强,算法性能更稳定,最终结果基本维持在86%左右,当k=1时,准确率最高,此时为87.6%,k=30时最低,此时为85.6%;
- (2) 欧式距离受k值的影响更大,随着k增大,准确率逐渐下降,准确率由56.4%(k=1)下降到 21.3%(k=30)。