实验报告.md 2021/10/30

WEB INFO LAB1实验报告

PB19000352 易元昆 PB19000186 王晨晗

bool检索

对于经过预处理的文档集合 \$D={D_1,D_2,...,D_N}\$,根据倒排索引算法建立倒排索引表,并以合适的方式存储生成的倒排索引文件。

1.首先对原文档进行预处理,经过变小写、去除停用词、词干化(对应库函数为nltk.stem.SnowballStemmer)之后得到名为{文件夹名称}.{原文件名称}的中间文档集合。这里调用的库函数有nltk.corpus里面的停用词 (stopwords), nltk.tokenize中WhitespaceTokenizer的分词

2.对经过预处理的文档集合内容进行统计,按照倒排索引算法建立倒排索引表,其中表中还添加了词项在文档中出现的次数作为排序的判断标准。即,对于未出现的词项,建立新的键值对,对于出现的词项,若文档ID已存在,计数+1,未存在,则初始化(文档ID:1)。

3.得到的倒排索引表存入./IndexTable.txt文件。

对于给定的 bool 查询 (的书写规则以上课内容为准),根据你生成的倒排索引表,返回符合查询规则的文档集合。

1.利用ply库,建立lexer和parser,实现对于输入的bool检索表达式的分析。这里的具体语法学习来自于编译原理实验和CSDN。其中对于输入的停用词会返回错误提示,处理时将停用词对应文档集合视作空集合。

2.对于and、or、not,为了区分与正常查找词区别,输入后用replace函数将其变为大写,方便分析。在处理过程中,AND、OR会分别通过简单的方式改变相关文档排序优先级,具体如图。

```
for key in p[1]:
    if p[3].get(key) != None:
        p[0][key]=p[1][key]+p[3][key]
    else:
        p[0][key]=p[1][key]+0
for key in p[3]:
    if p[0].get(key) == None:
        p[0][key]=p[3][key]
```

```
for key in p[1]:
    #print(key,'!!!')
    if p[3].get(key) != None:
        p[0][key]=p[1][key]+p[3][key]
```

3.最终通过全局变量result将查找到的相关文档路径存入./output/bool_search_result文件夹,并将排序结果靠前的文档输出在命令行,个数由变量search_num指定。

实验报告.md 2021/10/30

```
Congratulations! Index Table 生成成功
What do you wanna search for?
Please enter your imformation in bool mode:company and percent and income or march and not statemen t or (loss and tax)
2018 02/news 0003040.json
2018 02/news 0028255.json
2018 02/news 0060977.json
2018 02/news 0004149.json
2018 05/news 0004746.json
2018 05/news 0009834.json
2018 05/news 0011166.json
2018 06/news 0016497.json
2018 06/news 001516.json
2018 06/news 0021516.json
2018 06/news 0056133.json
```

📄 bool search result.txt - 记事本

文件(F) 编辑(E) 格式(O) 查看(V) 帮助(H)

JUS Financial News Articles/2018 01/blogs 0000603.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0006352.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0006465.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0009144.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0009253.json ./US_Financial_News_Articles/2018 01/blogs 0009761.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0011060.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0011666.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0012693.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0013064.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0013208.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0015290.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0015963.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0015991.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0017763.json ./US_Financial_News_Articles/2018_01/blogs 0017839.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0018459.json ./US Financial News Articles/2018 01/blogs 0018937.json /US Financial News Articles/2018 01/blogs 0020273 ison

一些要点

1.词干化的库函数对于一些词无法将它恢复至正确词根,比如created词干化后会变为creat而非create,但是该库函数可以令create同样变为creat。因此对于输入的查询项,我们对其进行词干化后再去倒排索引表中查找,这样同样可以达到想要的效果

2.这里bool检索的相关性只利用了文档中词项出现次数作为参数,较为简略,主要考虑到bool检索本身的限制以及题目中未要求排序,就没有进一步使用更准确的消除各种影响因素的参数。

整体运行时间约为25min。

通过semantic_search.py实现

1. 检索所有文件夹,读取其中的text项目。调用库函数,进行分词、去停用词,词频统计,计算tf-idf。

其中通过遍历所有json文件读取其中的text相关内容,读取的内容以list格式存储于data里面,文件路径存储于FileList中,同时将文件路径输出到output文件目录下name.txt中,**之后计算中通过数字代指文件,减少数据读取,方便计算,减少运行时间**

调用库scikit-learn中的文本处理模块进行处理,其中vectorizer用于对原始数据进行处理包括标准化和去停用词,TfidfTransformer用于生成tf-idf矩阵。

生成完毕后存储于output文件目录中的tfidf_matrix.txt文件中(分词后的词排序用feature_name存储,生成的tf-idf矩阵用tf-idf存储,存储类型为scipy.sparse.csr.csr_matrix稀疏矩阵)

存储是通过python库pickle实现,pickle库可以实现pythonlist、dict等数据类型的存储和读取,方便后续处理数据

2. 输入相应查询词,进行计算

读入先前处理过的数据, 读入输入的查询词集合。对输入的查询词进行处理(仍然使用vectorizer = CountVectorizer(vocabulary=feature_name)此处附带参数为按照步骤2中生成的分词表生成稀疏矩阵), 然后计算查询词的tf-idf向量。

通过cosine_similarity()函数计算查询词集合向量与原来生成的tf-idf向量的VSM,并返回最相似的10个文件的集合,然后输出

读取数据需要大致30分钟(占主要时间),建立矩阵大致需要6分钟(运行环境见readme),查询输入词需要8分钟

3. 输出图片

实现了选做4

在输出查询所得的10个词的同时,通过返回的文件路径重新打开对应的json文件,从中提取main_image字段,返回图片URL

测试结果

时间统计:

其中读入文件部分用时35min,生成词频统计矩阵花费4分钟,计算生成tf-idf稀疏矩阵1分钟,计算查询词向量与其余向量之间的余弦值花费8-10min(取决于查询词数量)

实验报告.md 2021/10/30

此处输入了查词表中2/3的单词,输出结果如上所示,运行时间为9 min 23 s