# Lab1-实验报告

# 代码描述

### tokenization opt.py

这个代码在utils文件夹里,读取path文件,用来生成倒排表(前一千)

- 1. 首先利用正则化过滤文件(邮件头部,邮箱地址,URL,HTML标签),减小分词工作量以及优化索引效果
- 2. 接着迭代读取每个文档, 进行如下操作:
- 3. 使用nltk包进行分词,去停用词,使用SnowballStemmer进行词根化,存到同名文件中
  - 在一开始并没有选择将其存储,但考虑到建立矩阵时还需要用到,为了保证一致性便选择存储。
- 4. 直接进行倒排索引的构建,把索引看成是一个字典<token, [docID, docID2, ...]>,对每个词进行遍历:
  - o 若某词项有对应key,则看对应列表的最后一个有无该词<sup>优化</sup>,没有则append进去
  - o 若某词项没有,则给该词项建立初始为此时的docID的列表项
- 5. 输出倒排表为index.txt,在迭代时,将其输出为间距格式<sup>优化</sup>,同时还输出df.txt即词项的df值。

## bool search.py

这个代码在src文件夹中,获取Bool查询的输入,用来输出符合规则的相应文档:

1. 首先是arg\_parse获取输入,以下是一开始的蠢想法:

考虑到群里的要求,需要做一个语义分析。 根据,OR,AND,NOT由低到高的优先级,一个bool检索可写成如下文法。  $E \to E$  **OR**  $T \mid T$ ;  $T \to T$ **AND** $F \mid F$ ;  $F \to N$ **OT**  $F \mid (E) \mid t$  **oken** 最后发现,将布尔表达式的中缀式换成后缀式即可

以上的实现写在 parse query() 中

- 2. 其中, 函数意义分别如下:
  - o parse query() 用来将表达式正则化,词根化,并转化为后缀式,以列表的形式存储。
  - o load index()从倒排文件中,找到相对应的词项及其文档表,以列表的形式返回
    - 直接遍历获取,没什么说的
    - 把间距变回正常序号
  - bool\_AND(),bool\_OR(),bool\_NOT() 分别是三个不同操作符的实现
    - AND是一个个比对,保留相同的。使用书上的合并算法(没有跳表指针,因为没要求 (((
    - OR是一个个比对,有就留下来,注意一个表遍历完了还要继续遍历没完的。
    - NOT是直接对这个表求反,即返回所有DOC集合没有这个文档的

- o search()是对 parse\_query()得到的操作符和词项,存入栈中,进行操作,并返回bool查询的最终结果
  - 即是后缀表达式的计算规则
  - 迭代输入,如果是词项,放进栈中;如果是AND或OR,则对栈头两个元素操作,结果放回栈里;如果是NOT,则只对一个元素进行操作。知道遍历完输入,吐出栈底元素。
- 3. 通过 search() 获得的即为文档列表,并对其包装,输出
  - 。 第一行是原表达式的输出
  - 。 第二行是表达式在栈中的后缀表达式形式
  - 第三行往后是提示在第几个倒排项找到了某个词
  - 以及布尔查询结果的输出(通常很长),如图及索引结果验证

```
exp1 > output > \equiv bool_debug.log
        power&businessORenergy & natural AND signed
    2
        ['power', 'busi', '&', 'energi', 'natur', 'sign', '&', '&', '|']
    3
    4
        successfully find power in invert index No 3 !
    5
    6
        successfully find busi in invert index No 34 !
    7
    8
        successfully find energi in invert index No 4 !
    9
        successfully find natur in invert index No 188!
   10
   11
        successfully find sign in invert index No 239!
   12
   13
   14
   15
        result is docID = 16 which is maildir/arnold-j/notes_inbox/67.
   16
   17
        result is docID = 23 which is maildir/arnold-j/notes_inbox/45.
   18
   19
         result is docID = 50 which is maildir/arnold-j/notes_inbox/56.
   20
exp1 > dataset > maildir > arnold-j > notes_inbox > \equiv 67.
       art giving mor∈ > power
                                          Aa Abl * 9 of 69
                                                                 \uparrow \downarrow \equiv \times hn
  184
  vances, Houston may owe a great deal to the study of small substan
  186
        notechnology is the study of creating functional structures on a m
        ale (the prefix "nano" means one billionth, or 10 to the ninth pow
  187
  188
        merically). Its theories and practices give scientists the means t
  189 nstruct useful entities using the smallest known particle of unalt
```

#### matrix.py

代码在utils文件夹里,用来生成tf-idf矩阵

- 1. 首先获取文档数目,然后打开df.txt读取词项-DF对,并计算idf
- 2. 遍历之前存储的分词后的文档,存储tf值。
- 3. 根据tf-idf公式 $W_{t,d} = (1 + \log t f_{t,d}) \cdot \log N/df_t$ ,循环填入矩阵
- 4. 使用 scipy.sparse.csr matrix 按行压缩并使用save\_npz存储

### semantic search.py

代码在src文件夹里,用来计算相似度并排序

- 1. 老样子使用argparse来获取参数输入,并用 sparse load npz 读取压缩文件(很耗时)
  - 打印了 head(), 可以看到tf-idf的大概样子
- 2. 使用 split() 和词根化获取输入,并根据token位置存成向量的形式
- 3. 使用余弦相似度对查询向量与tf-idf向量迭代进行运算,并将结果存放在 result 里面
- 4. 使用pandas进行排序,并包装结果进行输出:

使用查询"The president plans to be a power and energy company" 结果如图:

```
Length: 1000, dtype: float64
                                                                                                      372.
  Message-ID: <18348372.1075843965785.JavaMail.evans@thyme>Date: Wed, 29 Nov 2000 17:54:00 -0800 (PST)

The Top: 10 answers and scores are:

The Top: 10 answers and scores are:
  The Top 10 answers and scores are:
                                                         Subject: Re: The New Power Company
                                                         Mime-Version: 1.0
Content-Type: text/plain; charset=us-ascii
Content-Transfer-Encoding: 7bit
   maildir/forney-j/sent_items/154.
   with score: 0.4472135954999579
                                                         X-From: Mike McConnell
   maildir/mcconnell-m/sent/372.
                                                         X-To: David A Terlip
X-cc:
X-bcc:
  with score: 0.5568624242124827
  maildir/mcconnell-m/_sent_mail/371.
                                                         X-Folder: \Mark_McConnell_June2001\Notes Folders\Sent
                                                         X-Origin: MCCONNELL-M
X-FileName: mmcconn.nsf
  with score: 0.5568624242124827
   maildir/mcconnell-m/all documents/587.
                                                         Thanks.
  with score: 0.5568624242124827
   maildir/tholt-j/sent_items/6.
   with score: 0.5341333502777612
   maildir/tholt-j/sent/5.
  with score: 0.5341333502777612
   maildir/tholt-j/_sent_mail/5.
  with score: 0.5341333502777612
   maildir/tholt-j/all_documents/118.
  with score: 0.5341333502777612
INAL PROBLEMS OUTPUT DEBUG CONSOLE
e) → src git:(main) x open ../dataset/maildir/mcconnell-m/sent/372.
e) → src git:(main) × [
```

# 结果优化

## 1.索引的时空复杂度的优化

时间优化: 之前用以下python式语句判断是否添加倒排表词项:

```
if docID not in invertIndex[token]:
```

这导致时间复杂度与文档数量不成线性关系,是 $O(n^2)$ 的,输出小规模的耗时如图及拟合图:

```
total docs = 10000

total time = 27.230363845825195

index time = 3.009058952331543

reTime = 3.4250636100769043

stopTime = 0

stemTime = 20.05732035636902

total docs = 30000

total time = 146.12736988067627

index time = 40.184300899505615

reTime = 14.366731882095337

stopTime = 0

stemTime = 78.54025053977966
```

total docs = 20000

total time = 80.02519822120667

index time = 15.990978956222534

reTime = 8.767294645309448

stopTime = 0

stemTime = 47.34056520462036

total docs = 40000

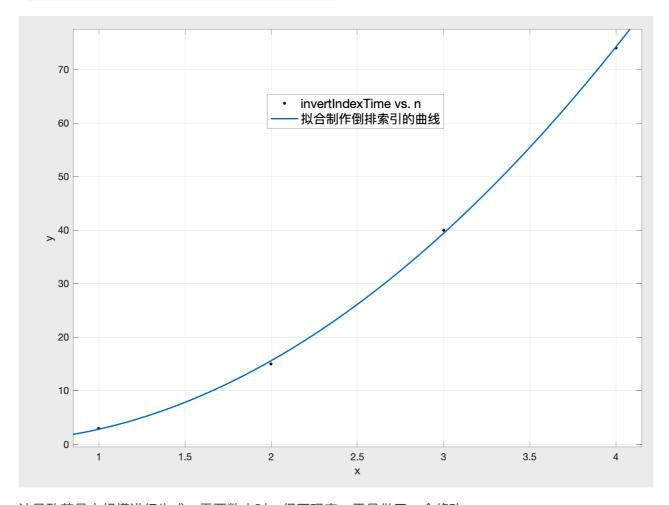
total time = 216.53626799583435

index time = 74.12460947036743

reTime = 19.39746117591858

stopTime = 0

stemTime = 103.91469812393188



这导致若是大规模进行生成,需要数小时,很不现实。于是做了一个修改:

```
if invertIndex[token][-1] != docID :
```

这就使得时间大幅降低:

```
total · docs · = · 40000
total · time · = · 216.53626799583435
index · time · = · 74.12460947036743
reTime · = · 19.39746117591858
stopTime · = · 0
stemTime · = · 103.91469812393188

total · docs · = · 40000
total · time · = · 4.242624044418335
reTime · = · 18.004252910614014
stopTime · = · 0
stemTime · = · 103.91469812393188
```

最终耗时为 total time = 2104.855010986328 , 可以接受

#### 空间优化:

与讲义不同,并不是读取所有文档后再进行建立索引,那样至少会占用所有文档大小的内存。本实验采 用迭代文档分别进行分词,词根化,添加进倒排表的操作。并对其进行了如上的时间优化。

存储也做了优化:在一开始,输出,即保存倒排表,这里用了很蠢的方法,即直接保留ID:

invert_20w.txt	今天 下午10:47	74.1 MB   纯文本文稿
	invert_20w.txt	
power [5, 16, 23, 28, 46, 50,	55, 78, 102, 117, 142, 147, 15	33, 155, 166, 168, 169, 171,
	232, 241, 245, 246, 251, 252,	
	335, 343, 353, 358, 366, 392,	
	503, 505, 509, 517, 518, 524,	
	594, 612, 616, 623, 624, 630,	
	714, 755, 759, 790, 791, 809,	
	949, 965, 978, 984, 986, 992,	
	1152, 1153, 1204, 1240, 1261,	
	1523, 1524, 1532, 1550, 1568,	
	1722, 1727, 1766, 1795, 1797,	
	2035, 2038, 2128, 2161, 2173,	
	2497, 2498, 2504, 2511, 2522,	
	2719, 2741, 2752, 2777, 2783,	
	2952, 2963, 2974, 2995, 2996, 3222, 3256, 3275, 3281, 3298,	
	3479, 3487, 3498, 3503, 3504,	
	3790, 3833, 3880, 3881, 3915,	
	4064, 4077, 4103, 4123, 4150,	
	4354, 4367, 4375, 4382, 4394,	
	4647, 4649, 4653, 4664, 4675,	
	4900, 4901, 4902, 4904, 4905,	
	4949, 4958, 4980, 4986, 4988,	
	5089, 5091, 5094, 5104, 5108,	
	5185, 5193, 5196, 5198, 5201,	
	5259, 5263, 5273, 5275, 5285,	
	5357, 5362, 5364, 5371, 5373,	
	5438, 5439, 5440, 5446, 5455,	
	5487, 5491, 5493, 5497, 5500,	
	5551, 5556, 5558, 5560, 5564,	
5586, 5588, 5589, 5591, 5592,	5606, 5615, 5618, 5621, 5629,	5632, 5633, 5641, 5643, 5656,

可以看到才20w就已经74MB了, 所以才用了存储间距的方法: 最后50w文档生成的大小为:

■ index.txt 60.5 MB 纯文本文和

以上。