# IR检索系统实验报告

计76 成镇宇 2017080068

# 实验环境

使用了在dockerhub上的 rn123/pylucene Image

# 实验过程

1分词标注

2索引建立

# 1分词标注

## 1-1 分词实现

分词用到的第三方库为thulac, 先是用的python版本实现:

在命令行中输入

```
python main.py --training # 用python的thulac分词所有的语料库并进行索引搭建
python main.py --segmenting --limit 50000 # 用python的thulac分词所有的语料库,每个
语料库只提取50000则新闻
```

但python的thulac真的花了好长时间,我的电脑带不动。后来换成了手动操作的c++,但也是非常的慢,就还是用python的了。

# 1-2 代码实现

```
from config import *
import os
import thulac

'''

分词模块

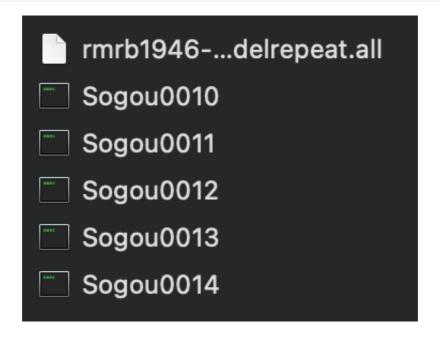
'''

class SegProcessor:
    def __init__(self, segmentation_limit=LIMIT, training=False):
    self.training = training
```

```
self.segmentation_limit = segmentation_limit
  self.file_loader()
def file_loader(self):
  lac = thulac.thulac()
 with open(SEGMENTATION FILE, 'w') as outfile:
    for file name in os.listdir(CORPUS DIR):
      if file_name == ".DS_Store":
        continue
      with open(CORPUS DIR + file name, "r") as f:
        print("Segmenting File [", CORPUS_DIR+file_name, "]")
        # 语料库是Sogou的情况下
        if "Sogou" in file_name:
          line count = 0
          line = f.readline()
          while (line):
            terms = line.split(" ")
            for i in range(len(terms)):
              if terms[i] == '<N>':
                terms[i] = '0'
            combined = s.join(terms) # merged a sentence
            segmented = lac.cut(combined, text=True) # segmentation process
            outfile.write("{}\n".format(segmented))
            # print(segmented)
            print("\r", str(line_count), " lines", end="", flush=True)
            line count = line count + 1
            if line count > self.segmentation limit and not self.training:
              f.close()
              break
            line = f.readline()
        # 语料库不是Sogou的情况下
        else:
          line = f.readline()
          line_count = 0
          while (line):
            segmented = lac.cut(line, text=True) # segmentation process
            outfile.write("{}\n".format(segmented))
            # print(segmented)
            print("\r", str(line_count), " lines", end="", flush=True)
            line_count = line_count + 1
            if line_count > self.segmentation_limit and not self.training:
              f.close()
              break
```

```
line = f.readline()
print()
```

# 1-3 语料库



# 2索引建立

# 2-1 索引建立实现

该部分用于建立所有的文章的索引,对于语料库的每一个article当做一个Document。

建立索引用的Analyzer是whitespaceanalyzer,因为已经用thulac分析了词性分好词了,只需要根据空格实现即可。

之前的实现是直接把thulac生成的分词结果直接塞到lucene里面进行检索,但queryparse无法对\_\_进行分析,所以就分成了两个来存储,一个field是文章内容,还有一个是词性。其中文章内容(context)的 fieldtype,需要搭建索引、存储、向量化;词性的(phrase)fieldtype,只需要存储。

# 2-2 代码实现

```
import os
import lucene
from config import *
from pathlib import Path

from java.nio.file import Paths
from org.apache.lucene.store import SimpleFSDirectory
from org.apache.lucene.analysis.core import WhitespaceAnalyzer
from org.apache.lucene.util import Version
```

```
from org.apache.lucene.index import IndexWriter, IndexWriterConfig,
IndexOptions
from org.apache.lucene.document import Document, Field, FieldType, StringField
 索引搭建模块
class Indexer:
 def __init__(self, path=INDEX_DIR, index_limit=LIMIT, training=False):
   self.index limit = index limit
   self.training = training
   p = Path(path)
   if not p.is_dir():
     os.mkdir(path)
   # 初始化lucene, 准备好analyzer和writer
   lucene.initVM()
    indexdir = SimpleFSDirectory(Paths.get(path))
    analyzer = WhitespaceAnalyzer(Version.LATEST) # 由于thulac分词的时候已经实现了
用空格来表示不同的词,所以直接用空格分析器就可以。
    iwconf = IndexWriterConfig(analyzer)
    iwconf.setOpenMode(IndexWriterConfig.OpenMode.CREATE OR APPEND)
    index_writer = IndexWriter(indexdir, iwconf)
   self.Indexing(index_writer)
 def Indexing(self, writer):
   print("Indexing Segmented File [", SEGMENTATION_FILE, "]")
   with open(SEGMENTATION FILE, 'r') as f:
     line count = 0
     for line in f:
       # 建立 context 的 fieldtype, 需要搭建索引、存储、向量化
       fieldtype context = FieldType()
       fieldtype_context.setIndexOptions(IndexOptions.DOCS_AND_FREQS)
       fieldtype_context.setStored(True)
       fieldtype_context.setTokenized(True)
       # 建立 phrase 的 fieldtype, 只需要保存
       fieldtype phrase = FieldType()
       fieldtype phrase.setStored(True)
       # 对分词好的内容进行处理, 把词语和词性分开来存储
       processed context, processed phrase = self.process line(line)
       doc = Document()
       # context field是用于记录文章的内容
       doc.add(Field('context', processed context, fieldtype context))
       # phrase field适用于记录文章每个词所对应的词性
```

```
doc.add(Field('phrase', processed_phrase, fieldtype_phrase))
     # 把document写入索引库
     writer.addDocument(doc)
     # 跟踪程序运行情况用
     print("\r", str(line_count), " lines", end="", flush=True)
     line count = line count + 1
     if line_count > self.index_limit and not self.training:
       break
 writer.close()
 print()
# 对分词好的内容进行处理,把词语和词性分开来存储
def process_line(self, line):
 processed context = []
 processed_phrase = []
 terms = line.split(' ')
  for index, term in enumerate(terms):
   splitted = term.split('_')
   if len(splitted) > 1:
     processed context.append(splitted[0])
     processed_phrase.append(splitted[1])
  return ' '.join(processed_context), ' '.join(processed_phrase)
```

### 2.2.4 Retriever

#### 2.2.4.1 一般查询

该部分用于对于建立好的索引进行查询,输入query,用分词器进行分析,然后通过searcher进行查询操作,由于查询量较大,而且每个语句起码包含一个搭配,所以查询的document个数设置为了100,然后返回的搭配为40个。

```
def search(self, term, window=2):
    self.hits = []
    index_list = []
    sort_para = term

parser = QueryParser('text', self.analyzer)
    query = parser.parse(term)

# Jump to multi_terms search if there are several words
    if self.multi_terms(query):
        self.search_multi_terms(query)
        return self.hits[:40]

hits = self.searcher.search(query, 100).scoreDocs
```

```
for hit in hits:
 index = []
 doc = self.searcher.doc(hit.doc)
 text = doc.get("text")
 self.hits.append(text)
 # save indexes of target term in each document
 terms = text.split()
 for i in range(len(terms)):
   if term == terms[i]:
     index.append(i)
 index_list.append(index)
self.recover_sentence(index_list, window)
hits copy = self.hits
self.hits = []
 # Add font tags for highlighting target terms, return to backend
for hit in hits copy:
  simpleHTMLFormatter = SimpleHTMLFormatter(prefixHTML, suffixHTML)
 highlighter = Highlighter(simpleHTMLFormatter, QueryScorer(query))
 highLightText = highlighter.getBestFragment(self.analyzer, 'text', hit)
 if highLightText is not None:
    self.hits.append(highLightText)
print('search over')
return self.hits[:40]
```

首先,通过之前定义的WhiteSpaceAnalyzer,对接收的query进行分析,因为我们只需要对单个关键词进行查询,没有空格,所以分析出来就是初始的关键词。

然后用searcher查询documents,上面的hits即为命中的document和它的一些相关信息。

接着通过get()函数对保存的句子进行提取,进行处理

#### 句子中提取搭配

recover\_sentence函数是在整个Retriever文件中最主要的部分。

```
def recover_sentence(self, indexs, window=2):
    hits_copy = self.hits
    self.hits = []
    for i in range(len(hits_copy)):
        terms = hits_copy[i].split()
        length = len(terms)

    for index in indexs[i]:
        combination = ''
        if index == 0:
            sentence = terms[0] + terms[1] if terms[1] not in punctuation else
    terms[0]
        combination += sentence + ' '
```

```
elif index == 1:
        sentence = terms[0] + terms[1] + terms[2] if terms[2] not in
punctuation else terms[0] + terms[1]
        combination += sentence + ' '
      elif index == length-2:
        sentence = terms[length-3] + terms[length-2] if terms[length-3] not in
punctuation else terms[length-2]
        combination += sentence + ' '
      elif index == length-3:
        sentence = terms[length-4] + terms[length-3] + terms[length-2] if
terms[length-4] not in punctuation else terms[length-3] + terms[length-2]
      elif index >= 2 and index <= length-4:
        combination = self.check available(index, terms, window)
      # delete punc at first of sentence
      combination = self.replace punc(combination)
      self.hits.append(combination)
  # delete duplicated datas and null data
  self.hits = list(set(self.hits))
  self.hits.sort(key=cmp to key(lambda x, y : self.compare(x, y)))
 if '' in self.hits:
   self.hits.remove('')
  self.hits = self.hits[:100]
  # print(self.hits)
```

对于常见搭配来说,一般都由2到3个词语组成,当然有一些例外甚至更长,但我们只考虑一般情况。

在命中了document之后,我将每个document中的target词语的index保存了起来,这样我就能知道它 在句子中的那个位置。

在我的算法里,是以关键词的index为中心,窗口大小为2,即往前往后数各2个词,规定为常见搭配。

#### 它大概能分为5种情况:

- 关键词在开头
- 在开头+1的位置
- 在末尾-2
- 在末尾-3
- 在大于开头+1 小于末尾-3

很容易会诧异,为什么是末尾-2和-3,是因为我在我的数据中发现,将document.split()之后,在末尾都为'',并且大部分都是句子,所以末尾-1相当于是真正的末尾,会有标点符号。

所以前四种情况判断特殊位置有没有标点符号,没有就组合成常见搭配存起来,关键是最后一种情况, 我写了一个函数,为了支持后面的距离限制查询。

```
def check_available(self, index, terms, window=2):
    sentence = terms[index]
    length = len(terms)
```

```
left = index - window if index - window >= 0 else 0
right = index + window if index + window <= length-1 else length-1
l = index - 1
r = index + 1
while left < l and r < right:
    if terms[l] not in punctuation:
        temp = terms[l]
        temp += sentence
        sentence = temp
        l -= 1
    if terms[r] not in punctuation:
        sentence += terms[r]
        r += 1
    if terms[l] in punctuation and terms[r] in punctuation:
        break
return sentence</pre>
```

默认距离window为2,用在一般查询。

#### 该算法流程为:

- 1. 初始化两边临界值, window决定该参数; 定位关键词
- 2. 从关键词左右各一位开始判断,若遇到词语,再往左或往右一个,往两边扩散;若遇到标点符号, 该方向计数不变。
- 3. 退出条件为两边都到达临界值,或是两边都卡在标点符号的位置。

后来发现,分析出来的搭配有很多前面加'的','就'等常见搭配,于是我在第二部分加上了中文停用词, 发现结果好了很多。

	Searc
Window size	

北京北京特色	
・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・	
提供 <mark>北京</mark> 生活	
・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・・	
北京印刷	
北京茶叶	
北京小姐	
北京旧货	
北京真诚	
北京琴行	
专业北京spa	
北京月嫂	
北京商业	
北京建筑	
北京水循环	
北京住宿	
<mark>北京</mark> 电影	

### 2.2.4.2 给定词性查询

查询方式: 在搜索栏输入: 词语/词性

在前面有提到过, 我将句子和词性分开保存, 比如:

```
北京/ns 是/v 城市/n
-> text : '北京 是 城市'
phrase : 'ns v n'
```

这么做的目的主要是,我们不需要用中文分词器重新进行分词,只需要按照空格分就好,但如果直接把已经处理好的语料库导进去建立索引,在后面查询的时候'/'是无法放进query里进行查询的,只能用词语进行查询,而直接分词的话会将'北京/ns'作为一个词,无法查询到'北京'。

得到输入的词语/词性后,将它们分开存起来,然后通过searcher对词语进行查询。得到查询结果后,对于命中的每篇document,读取它的text field和phrase field,按照空格分词,然后对于每个对应关键词,判断词性与输入的词性是否一致,可能会有多个对应关键词,只要有一个词性不同,就选择丢弃该结果,最后存到self.hits里,之后的步骤与一般查询相似。

```
def search_phrase(self, term, phrase):
 print('Phrase search')
 self.hits = []
 index list = []
 parser = QueryParser('text', self.analyzer)
 query = parser.parse(term)
 hits = self.searcher.search(query, 1000).scoreDocs
  if hits is None:
   return
  for hit in hits:
   index = []
   doc = self.searcher.doc(hit.doc)
   text = doc.get("text")
   phrases = doc.get("phrase")
    # processing with saved text and phrase
   terms = text.split()
    phrases = phrases.split()
    flag = 1 # this flag is judging for phrase in every target term in text
    index = [] # index number for searched term, maybe many terms
    for i in range(len(terms)):
     if term == terms[i]:
        index.append(i)
        if not phrase == phrases[i]:
         flag = 0
          break;
    if flag == 1:
      self.hits.append(text)
      index_list.append(index)
  self.recover_sentence(index_list)
  hits_copy = self.hits
  self.hits = []
  # add font tags for terms
 for hit in hits copy:
    simpleHTMLFormatter = SimpleHTMLFormatter(prefixHTML, suffixHTML)
   highlighter = Highlighter(simpleHTMLFormatter, QueryScorer(query))
   highLightText = highlighter.getBestFragment(self.analyzer, 'text', hit)
    if highLightText is not None:
      self.hits.append(highLightText)
  return self.hits[:40]
```

### 对词语'比较'进行了查询(有动词和副词形式)

	比较小	Search!
	Window size	
异质 <mark>比较</mark>		
总则比较研	究	
债权法 <mark>比较</mark>	研究	
期比较		
数字比较		
数据 <mark>比较</mark>		
指数比较		
典型比较		
古今中外比	<b>较</b>	
两量比较		
特征比较		
线比较		
公司法 <mark>比较</mark>	研究	
贡献率 <mark>比较</mark>	分析	
平行比较		
历史性 <mark>比较</mark>		
综合性 <mark>比较</mark>		
物权法 <mark>比较</mark>	研究	

比较/d	Search!
Window size	

都 <mark>比较</mark> 充足
比 <mark>较</mark> 宽松
比较少
比 <mark>较</mark> 神秘
Livery Market Market Market Market
李保田 <mark>比较</mark> 怪气
比 <del>较</del> 流行
字 <mark>比较</mark>
比 <del>较</del> 软
文化比 <mark>较</mark> 丰富多彩
坏人 <mark>比较有</mark> 趣
她 <mark>比较</mark> 活泼
锻炼比 <del>较</del> 少
前者比较沉默
闲 <mark>比较</mark>
下手比较
沟通比 <del>较</del>

可以发现效果良好, 词性分的很清楚。

### 2.2.4.3 给定关键词的距离限制查询

在前面2.2.4.1提到的check\_available函数,有一个window参数,它相当于是可以调的距离限制,也就是窗口大小,只要调整窗口大小即可完成对于给定关键词的距离限制查询。

window = 2:

清华	Search!
2	

型号清华同仁	
清华紫光	
北美清华教育	
清华普天	
招聘清华研究生	
清华基因城	
清华力合	
清华闷闷不乐	
世界清华紫光	
清华索兰	
硬盘 <mark>清华</mark> 同方	
分享 <mark>清华</mark> 学子	
包含 <mark>清华</mark> 紫光	
硅谷清华论坛	
清华普天	
清华东门	
清华本来	
体验 <mark>清华</mark> 学子	

window = 5:





不过会发现,当窗口等于5时,也有一些距离短的搭配,是因为我的算法遇到标点符号或是停用词就停止,不管窗口多大,遇到标点符号就不算是搭配了,所以还是会出现一些限制距离外的一些搭配

#### 2.2.4.4 给定多个关键词进行查询

在这个部分,我发现输入多个关键词,lucene会查询与他们相关的文档,而且每个document都有包含许多短语,即搭配,所以我直接给出了整个句子。

```
def search multi terms(self, query):
 print('Multiterms search')
 hits = self.searcher.search(query, 100).scoreDocs
  for hit in hits:
    doc = self.searcher.doc(hit.doc)
   text = doc.get("text")
   terms = text.split()
    sentence = ''
    for term in terms:
      sentence += term
        # add tags
    simpleHTMLFormatter = SimpleHTMLFormatter(prefixHTML, suffixHTML)
    highlighter = Highlighter(simpleHTMLFormatter, QueryScorer(query))
   highLightText = highlighter.getBestFragment(self.analyzer, 'text',
sentence)
    if highLightText is not None:
```



```
中国经济救中国经济!
中国经济,美元帮中国经济软着陆?
现在中国经济按照所有学定义的中国经济和按照区域经济定义的中国经济区分开来。
中国经济是追赶型经济,中国经济的特点是跨跃式发展。
世界经济看中国,中国经济在海南。
中国经济季报》称,中国宏观经济前景依然有利于经济增长。
随着<mark>中国经济</mark>不断对外开放,<mark>中国经济</mark>与世界<mark>经济</mark>也越来越融为一体。
世界经济看中国,中国经济看北京,北京经济看CBD。
中国经济已融入世界经济的整体之中,中国的经济对世界经济贡献极大。
0中国经济回顾及0中国经济走势分析。
0月0日,由中国经济报刊协会主管、经济日报中国经济信息杂志社、中国工商时报社联合主办的0中国经济峰会暨中国经济新锐人物颁奖盛典在北京亚洲大酒店降重举行。
帮助中国进一步满足中国的经济需要,帮助中国的经济发展。
中国经济转型的真实记录者,中国经济国际化的理性观察者,中国经济复兴的历史见证者。
中国经济作为世界经济重要的组成部分,要判断中国经济,首先要判断世界经济。
研究领域:<mark>中国经济</mark>史学研究,开拓宋代<mark>经济</mark>思想史及<mark>中国经济</mark>学术史,<mark>经济</mark>范畴史以及东亚<mark>经济</mark>思想研究,传统汉学和<mark>中国经济</mark>史学的创新。
,中华<mark>经济</mark>统计网,中华<mark>经济</mark>资讯网,中华<mark>经济</mark>,中<mark>国经济</mark>统计网,中国经济数据网,中国经济股票网,中国经济贸易网,中华<mark>经济</mark>信息网,中国经济(高息网,中华<mark>经济</mark>(所,隐国经济区)。
```

### 2.2.5 flask

```
# coding=utf-8
from indexer import *
from retriever import *
from pathlib import Path
import os
from flask import Flask, render_template, request, redirect, url_for
#INDEX_DIR = '/root/IR_system/flask_app/data'
INDEX_DIR = '/Users/kim/Desktop/Git/IRsystem/flask_app/data/'
CORPUS_DIR = '/Users/kim/Desktop/corpus/'
app = Flask( name , instance relative config=True)
# initialize model
lucene.initVM()
retriever = Retriever(INDEX_DIR)
# a simple page that says hello
@app.route('/')
def hello():
 return redirect(url for('home'))
@app.route('/home')
```

```
def home():
 return render_template('home.html')
@app.route('/search_phrase')
def search_phrase(query, retriever):
 query = query.split('/')
 term = query[0]
 phrase = query[1]
 hits = retriever.search_phrase(term, phrase)
  if hits:
   return hits
 else:
   return ''
@app.route('/search', methods=['GET', 'POST'])
def search():
 query = request.args.get('query')
 print(query)
 if query == '':
    return render template('nothing.html')
 window = 2 if request.args.get('window') is '' else
int(request.args.get('window'))
 if '/' in query:
   hits = search_phrase(query, retriever)
 else:
   hits = retriever.search(query, window)
  print(len(hits))
 return render_template('result.html', hits=hits) if hits != '' else
render_template('nothing.html')
if __name__ == '__main__':
 # initialize indexer
 print('Initializing...')
   # 第一次建立索引需要去掉下面一行的注释
 # Indexer(INDEX_DIR)
  app.run()
```

flask初始化代码中, 主要工作为:

- 建立索引(只需要建立一次)
- 初始化Retriever
- 建立路由,进行查询

先是用query进行判断,是否有'/',有则为词性查询,没有则为其他查询。这部分是在flask进行判断。 最后用模板展示结果内容。

### 3. 分词与不分词的差别

查询词:清华大学,清华大学,大学清华,大学清华(窗口大小默认为2)

### 首先对清华大学进行了查询:

清华大学唯一 清华大学研究生院 清华大学领讲 清华大学参与 清华大学和版社 清华大学出版社 清华大学自动化 原清华大学自动化 原清华大学自动化 原清华大学自动化 原清华大学自动化	
情华大学研究生院 情华大学演讲 情华大学参与 情华大学校务 身上清华大学 青华大学出版社 情华大学科技处 建设清华大学食品 青华大学外语系 情华大学自动化 京清华大学 青华大学信息 青华大学传息 青华大学传息	
清华大学研究生院 清华大学参与 清华大学校务 考上清华大学 清华大学出版社 清华大学科技处 建设清华大学食品 清华大学自动化 原清华大学自动化 原清华大学自动化 原清华大学信息 清华大学传息	
情华大学演讲 情华大学参与 情华大学校务 考上清华大学 青华大学出版社 情华大学科技处 建设清华大学食品 情华大学外语系 青华大学自动化 京清华大学	
事件大学演讲 事件大学校务 等上清华大学 事件大学出版社 事件大学科技处 建设清华大学食品 事件大学介语系 事件大学自动化 原清华大学 事件大学信息 事件大学体友 事件大学房地产 頭发清华大学结业 事件大学南加州	
情华大学参与 情华大学出版社 情华大学科技处 建设清华大学食品 情华大学外语系 情华大学自动化 原清华大学 情华大学信息 情华大学校友 情华大学校友 情华大学转业 情华大学结业	
清华大学校务 考上清华大学 清华大学出版社 清华大学科技处 建设清华大学食品 清华大学外语系 清华大学自动化 原清华大学自动化 原清华大学信息 清华大学信息 清华大学传息 清华大学核友 清华大学榜地 流华大学房地产 颁发清华大学结业 清华大学南加州	
考上清华大学出版社 清华大学科技处 建设清华大学食品 清华大学自动化 原清华大学自动化 原清华大学信息 清华大学信息 清华大学校友 清华大学房地产 颁发清华大学结业 清华大学南加州	
青华大学出版社 青华大学科技处 建设清华大学食品 青华大学外语系 青华大学自动化 原清华大学 青华大学信息 青华大学校友 青华大学校友 青华大学房地产 颁发清华大学结业 青华大学南加州	
青华大学科技处 建设清华大学食品 青华大学外语系 青华大学自动化 原清华大学 青华大学信息 青华大学校友 青华大学房地产 项发清华大学结业 青华大学南加州	
建设清华大学食品 青华大学自动化 原清华大学 青华大学信息 青华大学校友 青华大学房地产 颁发清华大学结业 青华大学南加州	
青华大学外语系 青华大学自动化 原清华大学 青华大学信息 青华大学校友 青华大学房地产 颁发清华大学结业 青华大学南加州	
情华大学自动化 原清华大学 青华大学信息 青华大学校友 青华大学房地产 颁发清华大学结业 青华大学南加州	
原清华大学信息 清华大学校友 清华大学房地产 颁发清华大学结业 清华大学南加州	
清华大学校友 清华大学房地产 颁发清华大学结业 清华大学南加州	
情华大学房地产 颁发清华大学结业 青华大学南加州 代表清华大学	
颁发 <mark>清华大学</mark> 结业 青华大学南加州 代表 <mark>清华大学</mark>	
<b>青华大学</b> 南加州 代表清华大学	
代表清华大学	
后查询'清华 大学'时,出现了问题,返回了空值。 ————————————————————————————————————	
清华 大学	Search!
/用平 八子	Search:
Window size	

然后搜了'大学清华'和'大学清华',结果都一样:

大学清华 Search! Window size 清华, 眼前这个大学就是清华? 清华、同济大学; 清华等名牌大学学习。 清华可是国际名牌大学。 北大清华, 二流大学? 清华中学"、"<mark>清华</mark>小学",还叫什么大学! 清华紫光主要推荐菲律宾雅典耀大学和国父大学。 大学经济学学士,清华EMBA。 北大、<mark>清华</mark>沦为二流<mark>大学</mark>? 深圳<mark>大学</mark>城势比北大<mark>清华</mark>? 北大清华正在沦为二流大学! 现代气息充溢着清华校园,清华展示出一流大学的魅力。 大学读香港的大学好还是读清华北大好? 转帖]香港大学将北大、清华扫为二流大学? 公司的面授教室位于<mark>清华</mark>科技园,地处五道口,紧邻<mark>清华</mark>东门,地理环境极为优越:<mark>清华</mark>、北大、中科院、语言文化<mark>大学</mark>、地质大<mark>学</mark>、林业<mark>大学</mark>、农业大学等著名高校围绕周边; 清华,中国最好的大学。 香港大学的确比北大清华好。 为<mark>清华</mark>发展成为<mark>大学</mark>初创基础。 大学 清华 Search! Window size 清华, 眼前这个大学就是清华? 清华、同济大学; 清华等名牌大学学习。 清华可是国际名牌大学。 北大<mark>清华</mark>,二流<mark>大学</mark>? 清华中学"、"<mark>清华</mark>小学",还叫什么大学! 清华紫光主要推荐菲律宾雅典耀大学和国父大学。 大学经济学学士,清华EMBA。 北大、<mark>清华</mark>沦为二流<mark>大学</mark>? 深圳<mark>大学</mark>城势比北大<mark>清华</mark>? 北大清华正在沦为二流大学! 现代气息充溢着<mark>清华</mark>校园,<mark>清华</mark>展示出一流<mark>大学</mark>的魅力。 大学读香港的大学好还是读<mark>清华</mark>北大好? 转帖]香港<mark>大学</mark>将北大、<mark>清华</mark>扫为二流<mark>大学</mark>? 公司的面授教室位于<mark>清华</mark>科技园,地处五道口,紧邻<mark>清华</mark>东门,地理环境极为优越:<mark>清华</mark>、北大、中科院、语言文化<mark>大学</mark>、地质大<mark>学</mark>、林业<mark>大学</mark>、农业大学等著名高校围绕周边; 清华,中国最好的大学。 香港大学的确比北大清华好。 为<mark>清华</mark>发展成为<mark>大学</mark>初创基础。

通过调试以及分析,我发现该问题是处在lucene自带的analyzer中。

analyzer是在建立索引或查询文档时用到的分析器,它有许多种,其中,我在建立索引时用的是 WhiteSpaceAnalyzer,关键是我在查询时分析query用的是SmartChineseAnalyzer。

SmartChineseAnalyzer,顾名思义,是专门对中文进行分词的分析器,它会根据词典对文本进行分词。而'清华大学'这个名称,是一个学校名称,固有名词,所以搜索'清华大学'的时候,它会正常给出搭配;但搜索'清华大学'的时候,分析器会将它看做一个词,而不是'清华','大学'。它会有文档命中,但按照我定义的搭配,该算法会将它看做是多词条搜索,但是分析器将它作为一个词,发生冲突,所以不会给出任何搭配,但原文档还是有命中的。当然,'大学','清华'按照这个顺序的话,它必定分为两个词,识别为多词条查询,给出搭配。于是可发现分词与不分词的差别之处。

# 4. 实验总结

通过本次实验比较深入的了解了倒排文件结构系统,并学习了如何用第三方工具建立索引,以及分析返回的结果,也提高了我对python编程的能力

本次实验遇到的问题不少,最主要是pylucene的环境配置不太友好,api文档只有java lucene的,虽然官方说java api文档中的 api都可以用,但实际上想用的时候还是发现很多问题,比如没有文档中所说的类,或是对于不同平台Directory类该用哪些,所以感觉java版的可能更亲民一些。

## 5. 一些实验中的测试

### 实验中遇到的:

- 1. 搭建pylucene环境的时候遇到了很多的问题,特别是在java的配置上,由于我的电脑上有java8和 java12,所以总是会出问题,花了两天多的时间,后来一个docker image就解决了。
- 1. 一开始的索引策略是:用SmartChineseAnalyzer,导入两个文件的语料库:一个是分好词的,一个是原始数据,导入两个field,建立索引时间是本次实验索引建立时间的三倍,所有没有取该方法。
- 2. SmartChineseAnalyzer无法直接对分好的语料(带词性)直接进行分词并建立索引,它会直接把词性也一起放进来进行分词,用了stopwords也没啥效果。
- 3. 有一种叫StringField,将Field代替为它,但实际上没有太大优化效果。