REPORT

텍스트 문서로부터 feature vector 구성 및 similarity matrix 구성



국민대학교	
학 부	컴퓨터공학부
과 목	빅데이터 최신기술
담 당 교 수	강승식 교수님
제 출 일	2016년 12월 28일
학 번	20143390
이 름	김선영

```
1. 텍스트 문서로부터 feature vector구성
```

```
# -*- coding: utf-8 -*-
∃import os
  import glob
  import math
 import numpy as np
 1) Term 추출
path = os.getcwd() + "##docs##"
flist=glob.glob(path+**.txt*)
if not flist: # flist가 비어있다면 비어있다면 flist == false
   file_copy()
path = os.getcwd() + "**result**"
flist=glob.glob(path+"*.txt")
if not flist:
   each_morpheme()
path = os.getcwd() + "ffoutputff"
flist=glob.glob(path+"+.txt")
if not flist:
   wordcount_df()
 함수의 결과로 생성될 txt파일이 저장될 폴더를 보고 이미 연산이 끝났다면 다시 연산을 수행하지 않고 넘
 어간다.
def file_copy():
   i=1
   path = os.getcwd() + TTITnewsTT
   flist=glob.glob(path+"*.txt") # 파일 미름 포함 전체 경로
   os.system("mkdir docs")
   for fname in flist:
      # 모든 파일을 docs/i.txt로 복사
      사용할 뉴스txt파일을 1.txt, 2.txt, ... 와 같은 파일명으로 복사해온다.
def each_morpheme():
   path = os.getcwd() + TtdocsTT
   flist = os.listdir(path)
   os.system("mkdir result")
   move_path = os.getcwd() + "ffresultff"
   num = 1
   for f in flist:
      os.system(os.getcwd() +"KLT2010-TestVersion-2017**EXE** index.exe -sv " + path + f + " TLIST_"
              + str(num) + ".txt")
      os.system('move' + " TLIST_" + str(num) + ".txt " + move_path)
 복사한 txt파일을 index.exe를 이용하여 형태소 분석
 형태소 분석으로 term들만 추출한 각 파일들에 대해 wordcount.exe를 이용하여 unique term들만 저장한다.
 2 ) Term table 작성
```

```
def wordcount_df():
    path = os.getcwd() + "TTresuitTT"
    flist = os.listdir(path)
    os.system("mkdir output")
    for fname in flist:
       os.system("wordcount.exe -new -1 " + path + fname +
                + os.getcwd() + "ffoutputff" + fname)
# TermTable 구축
try:
    data = open("termtable.txt", "r")
except IOError:
    os.system("copy " + os.getcwd() + "##output##*.txt all.txt")
    os.system('wordcount.exe -new all.txt termtable.txt')
finally:
    data = open("termtable.txt", "r")
  unique term들만 저장한 txt파일을 하나의 파일로 합친 후 wordcount.exe로 빈도를 계산한다(DF계산)
  3 ) IDF table 작성
# mapping 및 IDF계산
lines = data.read().split("In")
lines = lines[:-1] # remove last null line
id_count = 1
id_list = []
num_f = len(flist) # 총 문서 개수 = 418
for i in lines:
    new_list = i.split('Tt')
    # TERM ID, TERM, DF, IDF
    id_list.append((id_count, new_list[1], int(new_list[0]), math.log10(num_f / int(new_list[0]))))
    id_count += 1
data.close()
 id_list를 만들어서 Term id, Term, DF, IDF순으로 저장한다.
 4) 각 문서에 대한 자질 벡터 구성
j# 각 문서 i에 대한 자질벡터 구성
# tf(ti) = freq(ti) / maxTF --> freq(ti) 从용
# 각 문서마다 freq 계산
path = os.getcwd() + 'fffreqff'
flist = glob.glob(path+"*.txt")
if not flist:
    wordcount_freq()
def wordcount_freq():
    os.system("mkdir freq")
    path = os.getcwd() + Todocs TT
    flist = os.listdir(path)
    for fname in flist:
       os.system("wordcount.exe -0 " + path + fname +
```

각 파일마다 wordcount.exe를 이용하여 term의 빈도를 계산한다.

```
def idf(word, id_list):
    for term in id_list:
        if term[1] == word:
            return float(term[3])
    idf는 미리 계산해 놓은 것을 사용한다.
```

2. Similarity matrix 구성

1) 문서 Di, Di에 대한 유사도 계산 - Cosine similarity

코사인 유사도(Cosine similarity) 는 내적공간의 두 벡터간 각도의 코사인값을 이용하여 측정된 벡터간의 유사한 정도를 의미한다. 정보 검색 및 텍스트 마이닝 분야에서, 단어 하나 하나는 각각의 차원을 구성하고 문서는 각 단어가 문서에 나타나는 회수로 표현되는 벡터값을 가진다. 이러한 다차원 공간에서 코사인 유사도는 두 문서의 유사를 측정하는 매우 유용한 방법이다.

$$\text{similarity} = \cos(\theta) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|} = \frac{\sum\limits_{i=1}^{n} A_i \times B_i}{\sqrt{\sum\limits_{i=1}^{n} (A_i)^2} \times \sqrt{\sum\limits_{i=1}^{n} (B_i)^2}}$$

```
def similarity_di_dj(num1, num2, id_list):
   print = "calculate similarity" + "%d" %int(num1) + ".txt" + " %d"%int(num2) + ".txt"
   dj_file = open(os.getcwd() + "##freq##" + "%d" % int(num2) + ".txt", "r")
   lines = di_file.read().split('In')
   lines = lines[:-1] # remove last null line
   di_list = []
   for i in id_list:
      count_line = 0
       for j in lines:
          new_list = j.split('Tt')
          if i[1] == new_list[1]:
             w = idf(new_list[1], id_list)
              if w == None:
                 w = 0
              di_list.append((new_list[1], int(new_list[0]) * w))
              break
          count_line += 1
       if count_line == len(lines):
          di_list.append((i[1], 0))
   di_file.close()
```

```
lines = dj_file.read().split('*n')
  lines = lines[:-1] # remove last null line
 dj_list = []
 for i in id_list:
     count_line = 0
     for j in lines:
         new_list = j.split("Tt")
         if i[1] == new_list[1]:
             w = idf(new_list[1], id_list)
             if w == None:
                 w = 0
             dj_list.append((new_list[1], int(new_list[0]) * w))
             break
         count_line += 1
     if count_line == len(lines):
         dj_list.append((i[1], 0))
 dj_file.close()
  # 벡터 내적 / di 크기 / dj 크기
  v = 0
  di = 0
  di = 0
  for i in range(len(id_list)):
     v = v + di_list[i][1]*dj_list[i][1]
     di = di + math.pow(di_list[i][1], 2)
     dj = dj + math.pow(dj_list[i][1], 2)
  di = math.sqrt(di)
  dj = math.sqrt(dj)
  print(\mathbf{v} = \mathbf{v} + str(\mathbf{v}))
  print("di = " + str(di))
  print(\mathbf{\bar{d}j} = \mathbf{\bar{d}} + str(dj))
  print("similarity = " + str(v / (di * dj)))
 calculate similarity 1.txt 207.txt
 v = 587.358222896
 di = 33.3820805807
 dj = 91.421551479
 similarity = 0.192460258497
비교하려는 두 문서를 2개의 <tid, weight> 리스트 형태로 만든 뒤 코사인 유사도 공식(두 벡터의 내적한
값을 각 벡터 크기 곱으로 나눈다)을 사용하여 유사도를 비교한다.
```

2) Upper triangular matrix

배열을 만들어서 배열의 i, j원소에 i.txt파일과 j.txt파일의 유사도를 계산한다.