IRTM HW2 Report

R06725035 資管碩二 陳廷易

執行環境

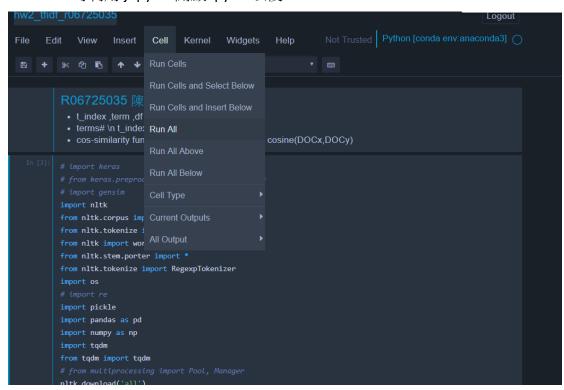
- Ubuntu 16.04
- Jupyter Notebook

程式語言

Linux Anaconda 5 Python 3.6

執行方式

- 提供 jupyter notebook 版本以及一般 python 版: hw2_tfidf_r06725035.ipynb
 - 可利用 jupyter 開啟 ipynb 以後 Cell=>Run All



■ 或可利用 python3 hw2_tfidf_r06725035.py 直接執行 python 檔案

- 需 pip install:
 - nltk 並 download data
 - pickle \ pandas \ numpy
 - tqdm 顯示當前進度
- 確保提供的 1095 篇 txt 預設放於 data/IRTM/目錄下
- data/目錄下需要有 stop words.txt 及 stop list.pkl 來製作 stop words list
- dictionary 產出的結果預設放於 output/目錄下: dictionary.txt
- 各文章的 tf-idf 將會依照 data/IRTM/目錄下的檔案名稱輸出至 output/tf-idf/目錄下: X.txt

作業邏輯說明

1. 讀入所有不需要的 stop words 以及標點符號等等,並利用 nltk 套件初始化 porterstemmer

2. 定義前處理函式:將文件轉換為小寫、濾除 stop words、stemming、進行 tokenize、濾除數字

3. 將所有文件讀入並依照上述函式進行前處理

```
crawl all documents cut out tokens

tokens_all = ""
for file in next(os.walk('data/IRTM/'))[2]:
    f = open('data/IRTM/'+file)
    texts = f.read()
    f.close()
    tokens_all += preprocess(texts)
```

```
remove too short and print
token_set = set(tokens_all.split(' '))
token_list = list(token_set)
for token in token_list: #13551=>13406
    if len(token)<3:</pre>
         token_list.remove(token)
token_list = sorted(token_list)
print(len(token_list))
token_list
  ['abahd',
   'abandon',
   'abat',
   'abc.com',
   'abdallah',
   'abdel',
   'abdomin',
```

5. 先進行第一次計算 df,為了看各 token 在此 dataset 的出現情況

```
df = pd.DataFrame(pd.Series(token_list),columns=['term'])
df['t_index'] = df.index+1
df['df'] = 0
df = df[['t_index','term','df']]
```

```
for file in tqdm(next(os.walk('data/IRTM/'))[2]):
    f = open('data/IRTM/'+file)
    texts = f.read()
   f.close()
    tokens_all = preprocess(texts)
    for term in token_list:
        if term in tokens_all:
            df.loc[df['term']==term,'df'] += 1 # build the dict
df
  13176 13177 zimmerman
  13177 13178 zinc
  13178 13179 zingic
  13179 13180 zinni
                          18
  13180 13181 zivko
  13181 13182 zivkov
  13182 13183 zogbi
                           3
  13183 13184
             zone
                           28
  13184 13185 zoran
                           20
  13185 13186 zorica
  13186 13187 zubin
  13187 13188 zuric
  13188 13189 zurich
  13189 13190
             zutshi
  13190 13191
             zvezda
 13191 rows × 3 columns
```

6. 為了進一步降低 token 數量讓分類可以更好且增加效能, 濾除 token 出現過少次(一次, 因難以分類),以及出現過多次者(>85%文章都有, 超過 950 次),並將此 dictionary 儲存下來

```
df2 = df.drop(df[df.df<2].index)</pre>
df2 = df2.drop(df2[df2.df>950].index)
df2.reset_index(drop=True,inplace=True)
df2['t_index'] = df2.index + 1
df2 # 最後的terms dict
  8897 8898
                zarko
  8898 8899
                zawahri
  8899 8900
                zeal
  8900 8901
                zedek
  8901 8902
                zein
  8902 8903
                            3
                zell
  8903 8904
                zero
  8905 8906
                zinni
                            18
  8906 8907
                zivko
  8907 8908
                zivkov
  8908 8909
                zogbi
  8909 8910
                            28
                zone
                            20
  8910 8911
                zoran
  8911 8912
                zuric
```

df2.to_csv('output/dictionary1.txt',index=False,header=False,sep=' ')

- 7. 計算各篇文章於 dictionary 中的 token 之 tf-idf:
 - 甲、先將文章讀入後進行前處理
 - 乙、將 token 取出後,對照該 term 是否於 dictionary 中,若是則計數+1
 - 丙、將各 term 出現次數除以所有 term 於該文章總出現次數再乘上所有文件數除以該 term 的 df $\geq \log$,並取直飛 NaN 者
 - 丁、接下來計算該文章所有有用到的 term 數目寫入 tf-idf txt 第一列

```
count tf-idf
tf_list = list(df2.term)
for file in tqdm(next(os.walk('data/IRTM/'))[2]):
    df_tf = df2[['t_index','term']]
    df_tf['tf'] = 0
    f = open('data/IRTM/'+file)
    texts = f.read()
    f.close()
    tokens_all = preprocess(texts)
    for token in tokens_all.split(' '):
        if token in tf_list:
             df_tf.loc[df_tf['term']==token,'tf'] += 1
    all_term_tf = sum(df_tf.tf)
    df tf.tf = (df tf.tf / all term tf)* np.log10(1095 / df2.df)
    df_tf = df_tf[df_tf.tf > 0]
    df_tf.drop('term',axis=1,inplace=True)
    df_tf.to_csv('output/tf-idf/'+file, index=False, header=False, sep=' ')
    with open('output/tf-idf/'+file,'r') as ori: data = ori.read()
    with open('output/tf-idf/'+file, 'w') as mod: mod.write(str(len(df tf))+'\n'+data)
df_tf
   6903 6904
               0.039898
   6956 6957
               0.057906
              0.032242
               0.033653
   6985 6986
   6999 7000
               0.024448
   7177 7178
               0.029927
              0.015636
   7346 7347
   7358 7359
               0.037791
```

- 8. 寫一個 cosine similarity function:
 - 甲、將兩篇文章讀入後,丟棄第一列,並利用 t_index 將兩篇文章的 tfidf 值合併,若該文章無該 term 則填 0
 - 乙、在分子部分,將兩篇文章的 tf-idf 相乘後做總和
 - 丙、在分母部分,將兩篇文章的 tf-idf 計算平方和後開根號再相乘
 - 丁、將分子除以分母便可得到 cosine similarity
 - 以第一篇及第二篇文章為例可得 cosine similarity 為 0.23