# Information Retrieval – HW1

B10615046 柯元豪

### 實作環境

Jupyter notebook (Python 3)

#### 使用的套件

numpy, pandas, math, nltk

# 資料前處理

指定 document, query 的目錄,用 nltk 的 PlaintextCorpusReader 去目錄下存取所有檔案,之後將檔案分別存至對應的 list 中

## 參數調整

- 1. TF 做 sublinear (4 + log(tf))
  - 因應詞頻的算法為(詞在文件中出現次數/文件總詞長),原先 sublinear 的方法應該為  $1+\log(tf)$ ,但除了總詞長平均  $\log$  完都會 -3 (因文件的詞均長大概 1000),因此這 裡的參數調整為 4(1+3)
- IDF 做 smooth (log(1 + N / df))
  嘗試過分子分母同時加上 0.5 · 分數反而下降 · 這是調整後最高分的 smooth

### 運作原理

- 1. 依序讀取 query
- 2. 取得此 query 與所有文件的 d 向量與 q 向量
- 3. 相似度計算 這裡採用 d dot q²/|d| 因為做法是依序做每個 query 跟 document 的 tfidf,因此 query 的長度並不影響計算,便只 normalize d,而 q 的向量做了 multiply 分數卻變高的部分尚且不知道原理
- 4. 將 document 排序並匯出

# 心得

在前處理與函式實作的部分都是先以自己的理解去做,後來 vector space model 的相似度計算那邊,document vector 跟 query vector 要做內積時發現得跟講義做不一樣,因為自己的做法不是將所有 query 跟 document 一起做出一個大矩陣,而是將每個 query 分開來跟 document 做,所以在寫主函式的流程有點卡。因此最大的收穫是應該先研究得更熟悉一點,才能寫得更輕鬆。