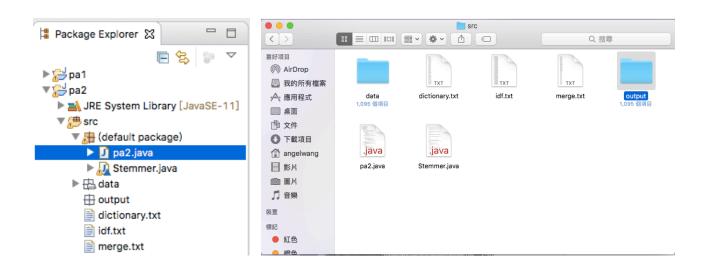
- 1. 執行環境:Eclipse 2019-06
- 2. 程式語言: Java (version: 1.8.0_101)
- 3. 執行方式: (*有提供助教整個 pa2 java project)
- (1) 新增名為 pa2 的 java project, 在 src 下建立新的 package 及 pa2 class (pa2.java)
- (2) 在 src 之下新增名為 "data" 的資料夾,將下載的 1095 個文件複製進去,供後續讀取檔案用
- (3) 在 src 之下新增名為 "output" 的資料夾,供第2題輸出各篇文章的 t_index 及 tf-idf unit vector 用
- (4) 在 default package 新增一個名為 "Stemmer" 的 class,貼入 Porter's Stemmer 的 code(來源:https://tartarus.org/martin/PorterStemmer/java.txt)
- (5) 為了讀取及寫入 txt 檔案,有 import java.io 的部分套件(同 PA1)
- (6) 執行 pa2.java 後會在 src 下建立並寫入 dictionary.txt, 截圖中的 idf.txt 及 merge.txt 只是在寫作業時檢查用,已將 code 註解掉
- (7) 執行 pa2.java 後會在 output 的資料夾中建立 1095 個 txt 檔,並將 output 結果寫入(如右下圖所示),輸出檔案至 output 可能會跑比較久,還請助教耐心等候!
- *因為 pa2.java 要在 project 中執行,所以 data 和 output 的路徑設定為 src/data 及 src/output



- 4. 作業處理邏輯說明:
- (1) Construct a dictionary based on the terms extracted from the given documents.
- a. 取出各篇文章的 tokens 並做前處理,建立名為 tokensArrayList 的 ArrayList<ArrayList<String>> 來儲存所有文章的 terms 及對應的 docID

各篇文章的前處理另外寫了一個 docTokens(int docID) 的 method,做法和 PA1 相同,只有更新了自定義的 stopwords list。

```
Code

public static void doctTokens(int docID) throws Exception {
...
}
```

用 for 迴圈將第1到第1095個文件帶入 docTokens(int docID) 的 method,將所有文章的 terms 及對應的 docID 都存到 tokensArrayList 中。

b. import java.util.Collections 及 java.util.Comparator 套件來覆寫 sorting 方式,將 tokensArrayList 依 terms 的字母做排序

c. 同篇文章重複的 term 做合併

重新建立一個名為 mergedTokensList 的 ArrayList<ArrayList<String>>>,用 for 迴圈將 tokensArrayList 每一個 element 取出來和前一個做比較,若兩者 term 和 docID 都不相同,就將這個 element 加進 mergedTokensList(移除同篇文章重複 term 的概念)。

```
Code

// (2) merge same term from the same document
mergedTokensList = new ArrayList<String>>();
mergedTokensList.add(tokensArrayList.get(0));
for(int i = 1; i < tokensArrayList.size(); i++) {
    int pre = i-1;
    if(!tokensArrayList.get(i).equals(tokensArrayList.get(pre))) {
        mergedTokensList.add(tokensArrayList.get(i));
    }
}

// (2) merge same term from the same document

// (2) mergedTokensList.add(tokensArrayListString>>();

// (3) mergedTokensList.add(tokensArrayList.get(pre))) {
    mergedTokensList.add(tokensArrayList.get(i));
}
```

d. 建立 document, 記錄 t index、term 和 df

重新建立一個名為 irtm_dict 的 ArrayList<ArrayList<String>>> 來儲存 document 的內容。用 for 迴圈將 mergedTokensList 每一個 element 取出來和前一個做比較,如果該 element 的 term 和前一個不相同,就將該 term 加入 irtm_dict,並給予 df=1;如果 element 的 term 和前一個相同,表示同個 term 出現在不同文章,則 df 要加 1(用自建的變數 count 來計算),更新 irtm_dict 中該 term 的 df(因為 mergedTokensList 是有按照字母順序 sort 過的,所以同個字會排在一起,且 irtm_dict 中的 element 是一個一個加進去,該 term 在 irtm_dict 中的 index 會是當下的最後一個)。 t index 有另外建一個變數來記錄。

```
Code
            // (3) t_index & term & df
            irtm_dict = new ArrayList<ArrayList<String>>();
58
            int t_index = 1;
59
            ArrayList<String> firstEle = new ArrayList<String>();
60
            firstEle.add(Integer.toString(t_index));
61
            firstEle.add(mergedTokensList.get(0).get(0));
62
            firstEle.add("1");
63
            irtm_dict.add(firstEle);
            for(int i = 1; i < mergedTokensList.size(); i++) {</pre>
                int pre = i-1;
                ArrayList<String> element = new ArrayList<String>();
                if(!mergedTokensList.get(i).get(0).equals(mergedTokensList.get(pre).get(0))) {
                    t index++:
                    element.add(Integer.toString(t index)):
70
                    element.add(mergedTokensList.get(i).get(0));
71
                    element.add("1");
72
                    irtm dict.add(element);
73
               } else {
74
                   int count = Integer.parseInt(irtm_dict.get(irtm_dict.size()-1).get(2));
75
76
77
                    irtm_dict.get(irtm_dict.size()-1).set(2, Integer.toString(count));
               }
78
           }
79
```

e. 輸出前面建立的 document

輸出方式和 PA1 相同,細節不贅述,路徑在此 java project 的 src 之下。

```
Code
           // (4) Write document
           File writepath = new File("src/dictionary.txt"):
           writepath.createNewFile():
85
           BufferedWriter bw = new BufferedWriter(new FileWriter(writepath)):
           String dictStr = "";
           for(int i = 0; i < irtm_dict.size(); i++) {</pre>
88
                dictStr = dictStr + irtm_dict.get(i).toString() + "\n";
89
           bw.write(dictStr):
91
           bw.flush():
93
           bw.close():
```

(2) Transfer each document into a tf-idf unit vector.

a. 計算各個 term 的 idf

建立一個名為 index_idf 的 ArrayList<ArrayList<String>> 來儲存各個 term 的 index 及 idf。用 for 迴圈將 irtm_dict (有 t_index, term, df) 的每一個 element 取出,將 element 的 t_index 直接加入暫存的變數 ArrayList<String> element 中,再由 irtm_dict 中的 df 去計算出 idf 值後加入 element,最後再把 element 加入 index idf,重複執行 irtm_dict.size() 次。

```
Code
             /* 2. Transfer each document into a tf-idf unit vector */
             // idf
             index_idf = new ArrayList<ArrayList<String>>();
 99
             for(int i = 0; i < irtm_dict.size(); i++)</pre>
                 ArrayList<String> element = new ArrayList<String>();
100
101
                 element.add(irtm_dict.get(i).get(0));
102
                 element.add(Double.toString(Math.log10(docSize/Integer.parseInt(irtm_dict.get(i).get(2)))));
103
                 index_idf.add(element);
104
             }
```

b. 計算 tf 值、tf-idf、tf-idf unit vector, 並將各篇文章的 tf-idf unit vector 輸出至 output 資料夾將單篇文章 tf、tf-idf、tf-idf unit vector 的計算寫成 method doc_tfidf(docID), 此 method 可以回傳整理好的 ArrayList<ArrayList<String>>>,再由 method write_doc_tfidf(docID) 輸出成 txt 檔,重複執行 1095 次。

以下說明 method doc tfidf(int docID) 的處理邏輯:

首先建立了名為 term_f 的 ArrayList<ArrayList<String>> 來儲存單篇文章各個 term 的出現次數,做法和前面 dictionary 計算 df 方式類似。用 for 迴圈將最一開始的 tokensArrayList 每一個 element 取出來,如果該 element 的 docID 等於此 method 的 docID 參數,就接著和前一個 element 做比較,如果該 element 的 term 和 docID 與前一個不相同,就將該 term 加入 term_f,並 給予 f=1;如果 element 的 term 和 docID 與前一個相同,表示這個 term 重複出現在同篇文章,則 f 要加 1(用自建的變數 count 來計算),更新 term_f 中該 term 的 f。因為 tokensArrayList 是有按照字母順序 sort 過的,所以同個字會排在一起,且 term_f 中的 element 是一個一個加進去,該 term 在 term_f 中的 index 會是當下的最後一個(size-1)。

```
Code
         /* Method doc_tfidf(): calculate tf-idf for single document */
185
         public static ArrayList<ArrayList<String>> doc_tfidf(int docID) {
             // term_frequency
187
             ArrayList<ArrayList<String>> term_f = new ArrayList<ArrayList<String>>();
188
             ArrayList<String> element1 = new ArrayList<String>();
189
             element1.add(tokensArrayList.get(0).get(0));
190
191
             element1.add("1"):
192
             term f.add(element1):
             for(int i = 1; i < tokensArrayList.size(); i++) {</pre>
193
                 int pre = i-1;
194
                 ArrayList<String> element = new ArrayList<String>();
195
                 if(tokensArrayList.get(i).get(1).equals(Integer.toString(docID))) {
196
                     if(!tokensArrayList.get(i).equals(tokensArrayList.get(pre))) {
197
                         element.add(tokensArrayList.get(i).get(0));
198
                         element.add("1");
199
                         term_f.add(element);
200
                     } else{
201
                         int count = Integer.parseInt(term_f.get(term_f.size()-1).get(1));
202
203
                         count++;
                         term_f.get(term_f.size()-1).set(1, Integer.toString(count));
204
                    }
205
                }
206
            }
207
```

單篇文章各個 term 的出現次數算出來後便可以計算 term frequency。先透過 for 迴圈將 term_f 中的所有次數相加總,再用另一個 for 迴圈將 term_f 中各個 term 的出現次數除以剛剛算出的加總值,將 term 和 tf 另外存在名為 term tf 的 ArrayList<ArrayList<String>>>。

```
Code
             // term tf
209
             ArrayList<ArrayList<String>> term_tf = new ArrayList<ArrayList<String>>();
210
211
             int total_f = 0;
             for(int i = 0; i < term_f.size(); i++) {</pre>
212
                 total_f += Integer.parseInt(term_f.get(i).get(1));
213
214
215
             for(int i = 0; i < term_f.size(); i++) {</pre>
216
                 ArrayList<String> element = new ArrayList<String>();
                 element.add(term_f.get(i).get(0));
217
                 element.add(Double.toString(Double.parseDouble(term\_f.get(i).get(1))/total\_f));
218
                 term_tf.add(element);
219
             }
220
```

接著建立一個名為 index_tf_idf 的 ArrayList<ArrayList<String>> 來儲存待會算出各個 term 的 tf-idf。首先用 for 迴圈將 term_tf 中各個 element 的 term 取出,透過第二層迴圈找出該 term 在 irtm_dict 中的 t_index。這裡建了一個名為 termIndex 的變數來記錄該 term 在 irtm_dict 所對應的 index,也就是 t_index - 1(Java 中 ArrayList 的 index 從 0 開始,但 t_index 是從 1 開始),由於 index 不可能等於 -1,所以將初始值設為 -1,若後續處理錯誤就可以發現錯誤。找出 termIndex 後便可將該 term 的 t_index 從 irtm_dict 取出,加入暫存的 ArrayList<String> element,再從 index_idf 中取出 t_index 所對應的 idf,去計算 tf-idf,最後將 element 加入 index_tf_idf 中,重複執行直到所有 term 都處理完。

```
Code
222
             // index_tf_idf
             ArrayList<ArrayList<String>> index_tf_idf = new ArrayList<ArrayList<String>>();
223
             for(int i = 0: i < term tf.size(): i++) {</pre>
224
                 ArrayList<String> element = new ArrayList<String>();
225
                 Object term = term_tf.get(i).get(0);
226
                 int termIndex = -1;
227
                 for(int j = 0; j < irtm_dict.size(); j++) {</pre>
228
229
                     if(irtm_dict.get(j).get(1).equals(term)) {
                         termIndex = Integer.parseInt(irtm_dict.get(j).get(0)) - 1;
230
231
                 }
232
                 double idf = Double.parseDouble(index_idf.get(termIndex).get(1));
233
                 element.add(irtm_dict.get(termIndex).get(0));
234
                 element.add(Double.toString(Double.parseDouble(term_tf.get(i).get(1))*idf));
235
                 index_tf_idf.add(element);
236
            }
237
```

因為要將 tf-idf 轉換成 unit vector,所以先計算單篇文章的 vector length。

最後利用 for 迴圈將 index_tf_idf 中的各個 tf_idf 值除以剛才算出的 vector length,另外存成名為 index tf_idf_n 的 ArrayList<ArrayList<String>>,並回傳給呼叫方。

```
Code
             // normalization
246
              ArrayList<ArrayList<String>> index_tf_idf_n = new ArrayList<ArrayList<String>>();
              for(int i = 0; i < index_tf_idf.size(); i++) {</pre>
248
                  ArrayList<String> element = new ArrayList<String>();
249
                  element.add(index_tf_idf.get(i).get(0));
250
                  element.add(Double. \textit{toString}(Double. \textit{parseDouble}(index\_tf\_idf.get(i).get(1))/vector\_length));\\
251
                  index_tf_idf_n.add(element);
252
             1
253
254
             return index tf idf n;
255
256
```

以下說明 method write_doc_tfidf(int docID, ArrayList<ArrayList<String>> n) 的處理邏輯:

輸出方式和 PA1 及前面都相同,比較特別的是檔名會隨著 docID 而改變,因為是輸出單篇文章的 method,所以需要有 docID 的參數值。 此外,在這裡的輸出和所要輸出的內容寫在不同 method,所以也需要所要輸出之內容的參數,由於此 method 是為了輸出 doc_tfidf(int docID) 所回傳的 ArrayList<ArrayList<String>> 而設計,便將參數型態設為 ArrayList<ArrayList<String>>。

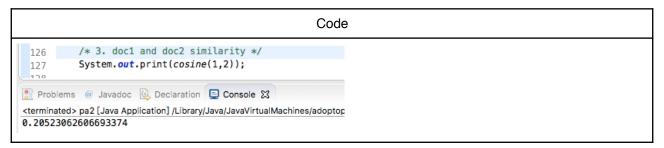
```
Code
         /* Method write_doc_tfidf(): write index & tf-idf to txt file for single document */
         public static void write_doc_tfidf(int docID, ArrayList<ArrayList<String>> n) throws Exception {
259⊖
260
             // output
             File outputPath = new File(String.format("src/output/doc%d.txt", docID));
261
             outputPath.createNewFile();
262
             BufferedWriter tbw_output = new BufferedWriter(new FileWriter(outputPath));
264
             String ouput result =
             for(int i = 0; i < n.size(); i++) {
265
                ouput_result = ouput_result + n.get(i).toString() + "\n";
266
267
268
             tbw_output.write(ouput_result);
             tbw_output.flush();
269
             tbw output.close();
270
```

(3) Write a function cosine(Docx, Docy) which loads the tf-idf vectors of documents x and y and returns their cosine similarity.

因為前面有寫了可以回傳單篇文章 tf-idf unit vector 的 method doc_tfidf(int docID),因此不需要再另外讀取檔案,只要互叫該 method 即可。計算 similarity 是利用雙迴圈 for 找出 docx 和 docy 所有相同的 term(t_index 相同)做內積,最後會回傳 similarity。

```
Code
         /* Method cosine(Docx, Docy) */
274
         public static double cosine(int docx, int docy) {
275⊖
             ArrayList<ArrayList<String>> x = doc_tfidf(docx);
276
             ArrayList<ArrayList<String>> y = doc_tfidf(docy);
277
278
             double similarity = 0;
             for(int i = 0; i < x.size(); i++) {
279
                 for(int j = 0; j < y.size(); j++) {</pre>
280
                     if(x.get(i).get(0).equals(y.get(j).get(0))) {
281
                         double multi = Double.parseDouble(x.get(i).get(1)) * Double.parseDouble(y.get(j).get(1));
282
                         similarity += multi;
283
                     }
284
285
                 }
             }
286
             return similarity;
287
         }
288
```

若在 main 中呼叫此 method,給予參數 1 (doc1) 和 2 (doc2),可以在 console 中印出 doc1 和 doc2 的 cosine similarity,約為 0.205,兩篇文章的相似度偏低。



2021.11.15