

國立中山大學資訊管理系碩士班

社群媒體分析 第三次讀書會報告

第十組成員:

N094020030 陳詠琳

N114020004 蔡志強

N114020006 黃銘輝

N114020007 陳嘉忻

N1140200012 黃延平

11221828030 范瑞洋

11221828031 王上豪

M121020012 凃宥安

指導教授:黃三益 教授

助教:蔡易航、蔡睿澤、張宸瑜、呂育真

中華民國 113 年 05 月

目錄

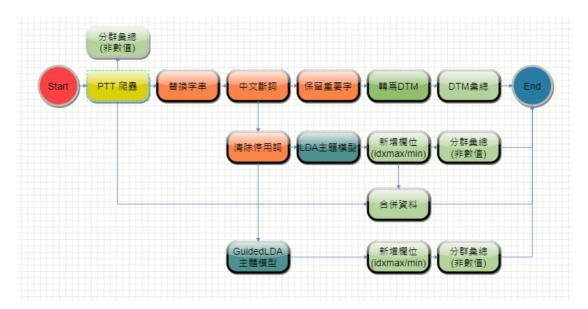
_	、分析議題說明	3
=	、工作流程設計	3
Ξ	、爬蟲、分群彙總、資料清理與 DTM 彙整	4
四	、LDA 主題模型	.11
五	、GuideLDA 主題模型	.18
六	、結論	.23

一、分析議題說明

- 主題:在 2024 年 2 月~4 月 PTT 中,「**手機通訊**」、「**耳機**」、「**信用** 卡」三個看板的文章分類與主題模型建立
- 使用平台:文字探勘工作流程設計平台

二、工作流程設計

- 工作流程:
- 工作流程名稱:讀書會3



• 資料來源: PTT 中「手機通訊」、「耳機」、「信用卡」等 3 個看板

• 分析期間:113/02/01~113/04/30

• 流程概述:

- 1. 不指定特定關鍵字·爬取 PTT 今年 2~4 月手機通訊、耳機、信用卡等三個看板所有文章·共 3,209 筆資料。
- 2. 以「替換字串」進行資料清理。
- 3. 以「中文斷詞」將新聞內容分解成字詞單位。

- 4. 使用「保留重要字」,透過自行建置的字典「0505-1.csv」,將 三個看板的關鍵字留下,其餘去除。
- 5. 將資料詞彙保留前 200 個,並轉為 DTM。
- 6. 以自行建置的字典「0505-1.csv」進行 DTM 彙整,以了解各篇文章可能的類別為何。
- 7. 使用「清除停用詞」將不必要的符號、單字元去除。
- 8. 使用「LDA 主題模型」,並將主題數設定為 3,
- 9. 透過新增欄位,了解各篇文章可能分類為何。
- 10. 計算在使用 LDA 主題模型後,各類文章數量。
- 11. 使用「GuidedLDA 主題模型」,將主題數設定為 3,並給予個主題種子字。
- 12. 透過新增欄位,了解各篇文章可能分類為何。
- 13. 計算在使用 GuidedLDA 主題模型後,各類文章數量。

三、爬蟲、分群彙總、資料清理與 DTM 彙整

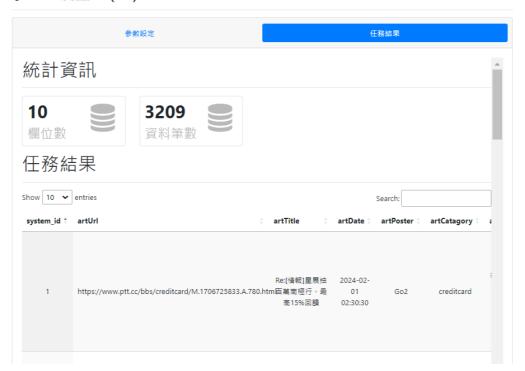
1. PTT 爬蟲

不設定關鍵字, 爬取 113/02/01~113/04/30 期間, PTT 中手機通訊、 耳機、信用卡等 3 個看板之新聞資料, 共 3,209 筆資料。

註 PTT 爬蟲(4)



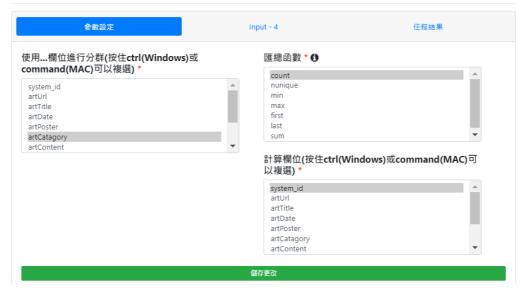
葦 PTT 爬蟲[☑](4)



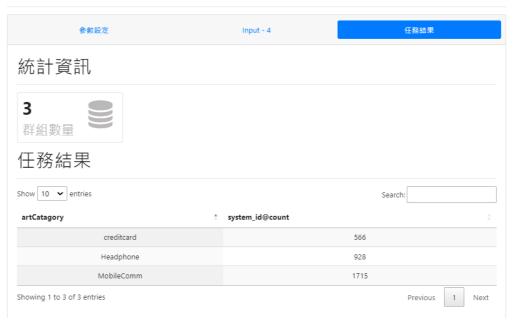
2. 分群彙總(非數值)

使用 artCategory 欄位進行分群匯總,彙總函數選擇 count,計算欄位 選擇 system_id,得出在資料期間內,信用卡版有 566 篇文章、耳機版 有 928 篇文章、手機通訊版有 1,715 篇文章。

⇒ 分群彙總 (非數值) ^② (33)



⇒ 分群彙總 (非數值) ^② (33)



3. 資料清理

- 替換字串
 - $(1) \mid n > >$
 - (2) $n > \circ$
 - (3) Sent from JPTT on my .*>>

- (4) https: $\/\[a-zA-Z0-9-\]+(?::\d+)?(?:\/[^\s]*)?>>$
- (5) http: $\/\[a-zA-Z0-9-\]+(?::\d+)?(?:\/[^\s]^*)?>>$

×

幸替換字串 ☑ (6)

• 中文斷詞

幸中文斷詞 ②(7)



• 保留重要字

透過自建的字典「0505-1.csv」,將三類文章關鍵字進行分類



Showing 1 to 10 of 60 entries

禁保留重要字 (8)



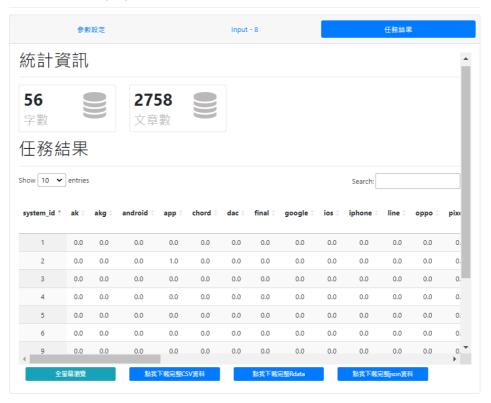
禁保留重要字 (8)



轉為 DTM

將篩選詞彙數量設定為 200, 並將上述結果轉為 DTM

幸 轉爲DTM [☑](9)



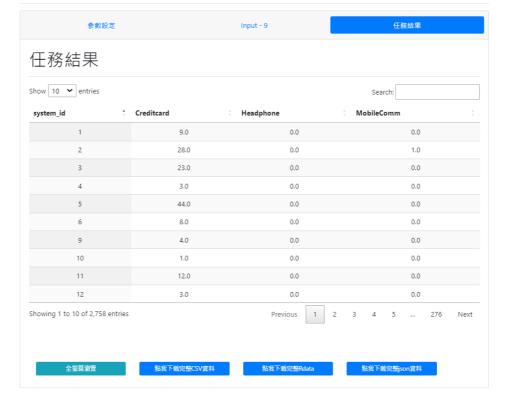
● DTM 彙整

透過自建的字典「0505-1.csv」,將 DTM 以三類文章進行彙整,即可看到各篇文章中,三類文章關鍵字數量,可以以此判斷各篇文章可能所屬的文章分類為何,以第一篇文章為例,信用卡相關關鍵字出現 9 次、耳機及手機通訊關鍵字出現 0 次→該篇文章應為信用卡版文章。

葦 DTM彙總(10)



葦 DTM彙總^遼(10)



四、LDA 主題模型

清除停用字

將不必要的符號、單字元去除,如:分享、直接、最近、一下...。

幸清除停用詞 ☑ (17)



• LDA 主題模型

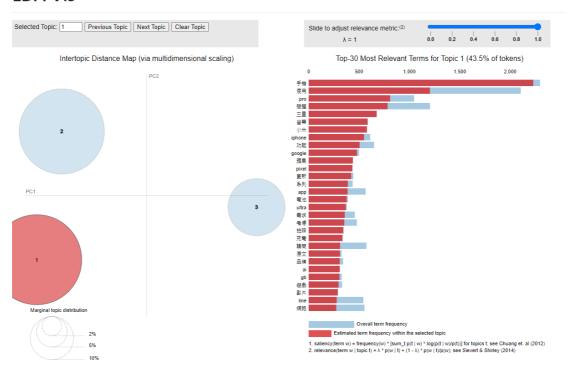
設定主題數 = 3,並透過迭代 50 次方式,產出結果

幸 LDA主題模型 ^②(18)



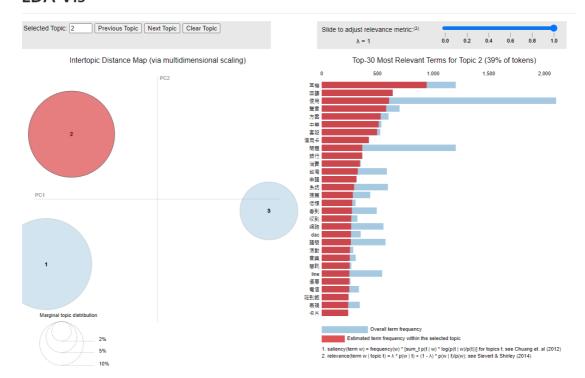
(6) 首先看第1群,可以看到主要出現「手機」、「三星」、「小米」、「iphone」等關鍵字,與手機通訊較為相關之關鍵字。

LDA Vis



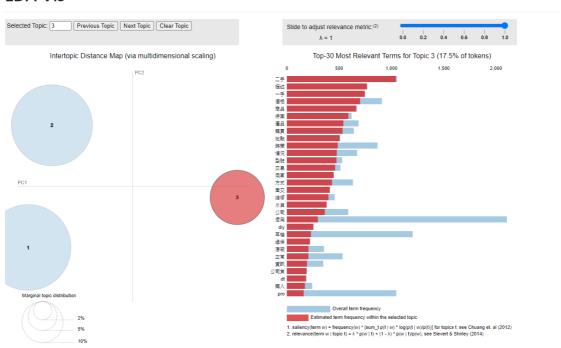
(7) 再來觀察第2群,可以看到主要出現「耳機」、「回饋」、「聲音」、「方案」、「信用卡」等關鍵字,與耳機或信用卡較為相關之關鍵字,此分類效果並不理想。

LDA Vis



(8) 最後、觀查第3群、可以看到主要出現「二手」、「商品」、「價格」、「保固」、「型號」、「耳機」等關鍵字、與耳機使用較為相關之關鍵字。

LDA Vis



新增欄位(idxmax/min)

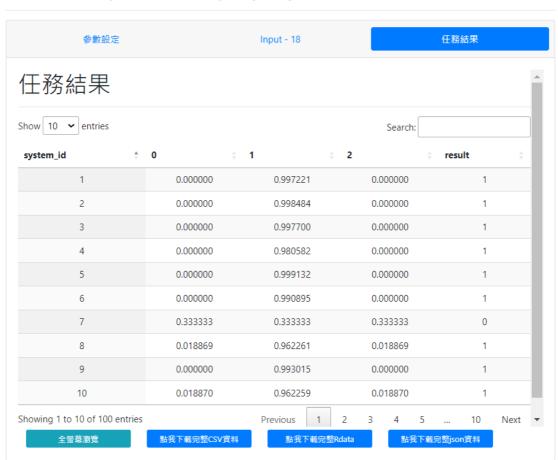
透過新增欄位,以 max 作為彙整方式,了解各篇文章可能分類為何。

幸 新增欄位 (idxmax/min) [☑](19)



×

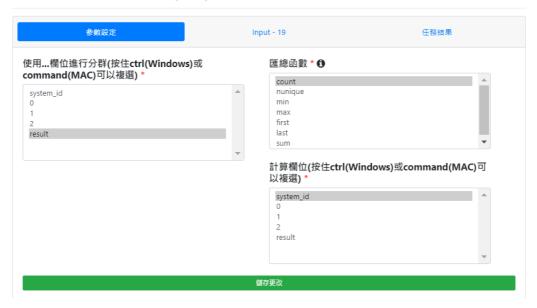
幸 新增欄位 (idxmax/min) ^丞 (19)



• 分群彙整(非數值)

計算在使用 LDA 主題模型後,各類文章數量。

幸分群彙總 (非數值) ゼ (20)



×

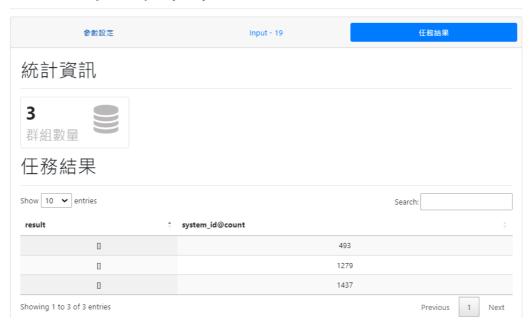
可以觀察到各群文章數量如下:

(1) 第1群(手機通訊):493篇

(2) 第2群(耳機或信用卡): 1,279篇

(3) 第3群(耳機):1,437篇

幸分群彙總 (非數值) ☑ (20)



五、GuideLDA 主題模型

• GuideLDA 主題模型

設定主題數 = 3 · 給予主題關鍵字「信用卡,回饋」、「耳機,耳罩,入耳」、「手機,電池,Apple,中華」、透過迭代 50 次方式、產出結果

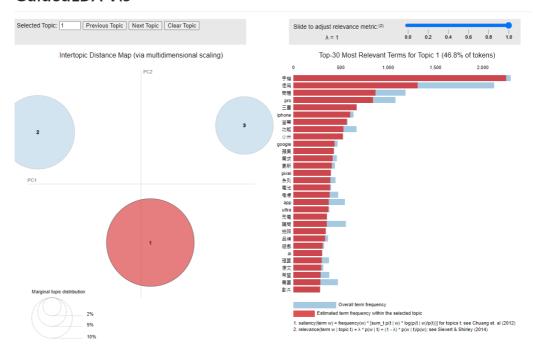
×

靠 GuidedLDA 主題模型 [☑](27)



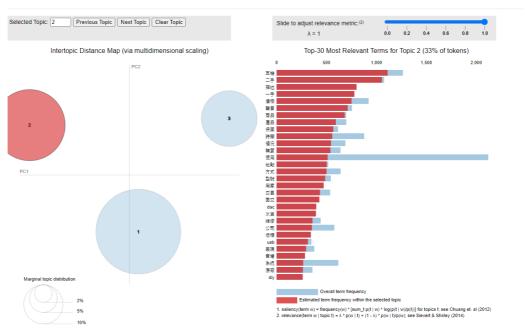
(1) 首先看第1群,可以看到主要出現「手機」、「三星」、「使用」、「iphone」等關鍵字,與手機通訊較為相關之關鍵字。

GuidedLDA Vis



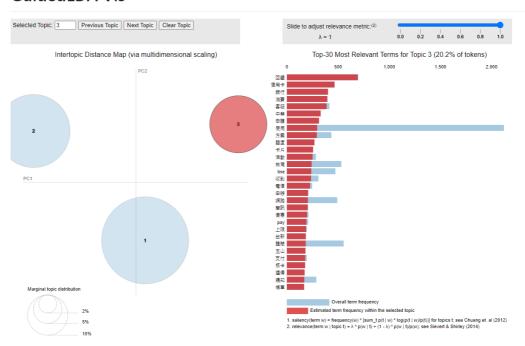
(2) 再觀察第2群·可以看到主要出現「耳機」、「二手」、「保固」等關鍵字·與耳機較為相關之關鍵字。

GuidedLDA Vis



(3) 最後觀察第3群,可以看到主要出現「回饋」、「信用卡」、「銀行」等關鍵字,與信用卡較為相關之關鍵字。

GuidedLDA Vis



新增欄位(idxmax/min)

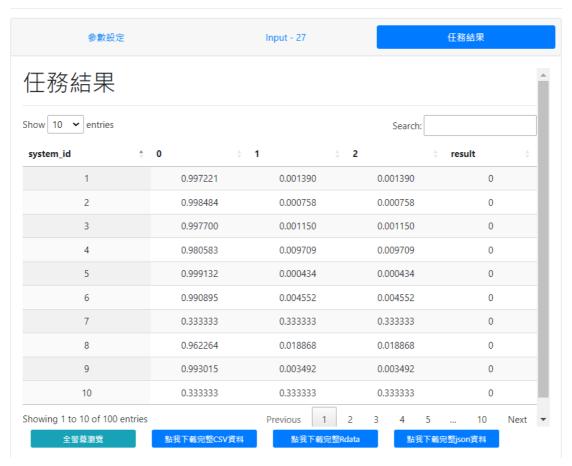
透過新增欄位,以 max 作為彙整方式,了解各篇文章可能分類為何。

幸 新增欄位 (idxmax/min) (36)



×

幸 新增欄位 (idxmax/min) [☑](36)



• 分群彙整(非數值)

計算在使用 GuidedLDA 主題模型後,各類文章數量。

幸分群彙總 (非數值) ゼ (37)



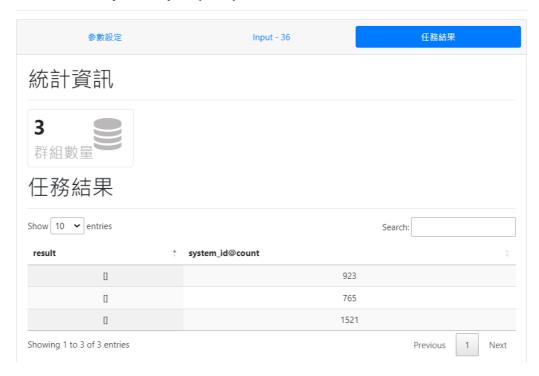
可以觀察到各群文章數量如下:

(4) 第1群(手機通訊):923篇

(5) 第2群(耳機):765篇

(6) 第3群(信用卡):1,521篇

⇒ 分群彙總 (非數值) ^② (37)



六、結論

此次以PTT信用卡、耳機、手機通訊版為資料來源,使用不同方式來判斷文章類別,可以發現在使用LDA主題模型時,在三個類別上的分類效果並不如預期,而在改用GuideLDA主題模型後,因為給定相關關鍵字,針對目標文章的分類效果較貼近原始的三個分類。將結果比對原始文章的類別後發現,使用LDA及GuideLDA訓練後的模型在文章分類判斷上仍有一定誤差,可能原因在於關鍵字給予的不夠精準且數量不夠,以及在前處理的斷詞中,並未將一些有助於分類的關鍵字定義出來,導致判斷上沒有那麼準確。因本次tarflow組別得知需要再製作讀書會作業之時間較為緊迫,後續若有機會將再進行調整,以精進分析內容。