- 3 選股依據
- 資料前處理
- 關鍵字萃取 **м**
- 4 分類模型





資料前處理



關鍵字萃取



4 分類模型

係因討論聲量大及其為全球指標性的海運公司 本組報告選用長榮海運作為期中報告之公司,



長祭海運EVERGREEN

本組選擇 2603 長榮作為本次期中報告分析公司

討論聲量大

長榮海運 2022 年豪發 45 個月年終獎金 引起大量民眾熱烈討 論與關注

全球指標性海運公司

而過去也都保 長榮海運在 2022 Q1 全球貨櫃運力中排名第 6, 持在前十名內





資料前處理





資料前處理|先將文章集以及股價資料篩選出關於長榮海運之資料以及股價

時間區間: 2022 年 1 月 1 日至 2023 年 3 月 24 日

(11142 篇文章) 文章集

股價資料

新聞、論壇、BBS 文章 合併網路公開之

股市價量交易資訊

選取文章 title, content 中 含「長榮」的文章

選取 長榮 (2603) 股價資訊

鰀

3,964篇

當日漲幅 > 0 %,將**前一日文章**標記為「漲」

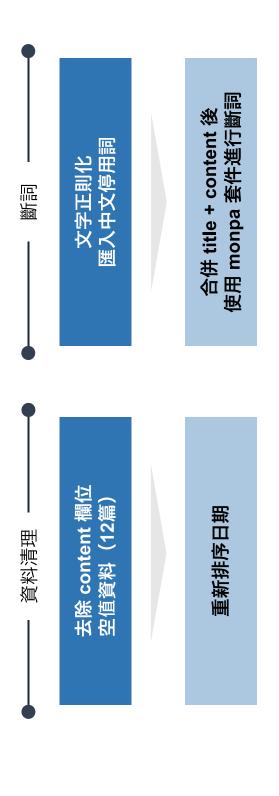


4,267篇

・ 當日漲幅 < 0 %, 將前一日文章標記為「跌」

以標籤為漲、跌之文章集作為原始的資料集(共 8,231 篇文章)

| 去除缺失值以及將文章內容進行斷詞以進行後續向量空間之建構 資料前處理|



取得斷詞檔進行後續向量建構 (8,220 篇文章)







關鍵字萃取



因此將結果建構向量投入模型 其中以 Chi-Square 表現最佳, 本組採用三種關鍵詞萃取方式,

TF-IDF max_features = 5000

Chi-Square K = 5000

Chi-Square K = 1000

本組嘗試三種關鍵字萃取方式選取較具有鑑別力的關鍵詞 最後選擇以 Chi-Square 結果建構向量投入模型判斷準確率



選股依據



資料前處理

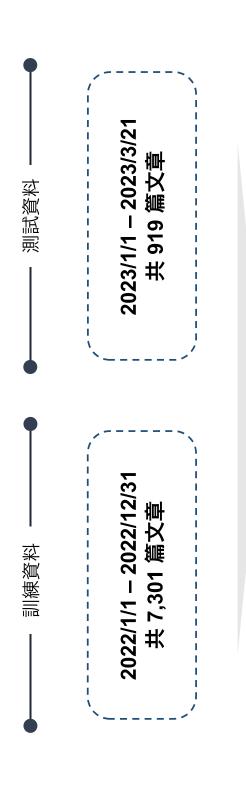


關鍵字萃取



4 分類模型

將 2022 年的文章作為訓練資料,而 2023 年至今之資料作為測試資料以進行模型準確判斷



將測試資料斷詞結果映射至訓練集向量空間中

接著我們採用六種不同的預測模型進行訓練與預測,其中以 Decision Tree 之準確率表現最佳



Decision Tree

準確率: 24%

真實為跌

真實為漲

180

274

預測為漲

210

255

預測為跌

<u> </u>
0
L
_
Ξ
0
O
\blacksquare
a
\simeq

Z Z Z

%
53
冽
価
無

	真實為漲	真實為跌
預測為漲	300	280
預測為跌	154	185

準確率: 51%

	真實為漲	真實為跌
預測為漲	229	224
預測為跌	225	241

Naive Bayes

準確率: 20%

%	
49	
• •	
準確率	

Logistic Regression

_		
5		
4		
和 和 解		

	真實為漲	真實為跌
預測為漲	244	221
預測為跌	237	217

真實為跌	291	174
真實為漲	272	182
	預測為漲	預測為跌

	真實為漲	真實為跌
預測為漲	347	378
預測為跌	107	28

向量空間重新調整

以產出模型配適更加的預測效果 可針對現有斷詞表現進行重新調整,

資料搜集更加全面 2 現有資料可能僅涵蓋文章類型相關資料,但影響股價的因素不僅只是輿情分析,更多的是包含多面向之 市場趨勢現況、公司前景,甚至是公司之股利政策相關要素。因此如果要建構出預測力更佳的股價預測 模型,應考慮更加全面影響股價之要素

影片解說檔案

https://drive.google.com/file/d/15nC2UV66QA_zHIZPHVCYtakzAvP_7P6tO/view?usp=share_link

影片連結