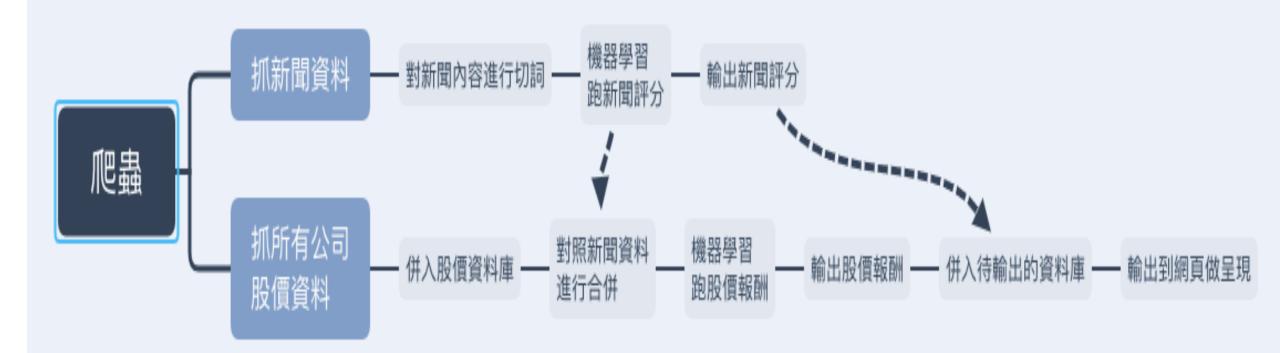
第二次進度報告

玉山證券-重大事件訊息揭露,對個股影響強度預測模型

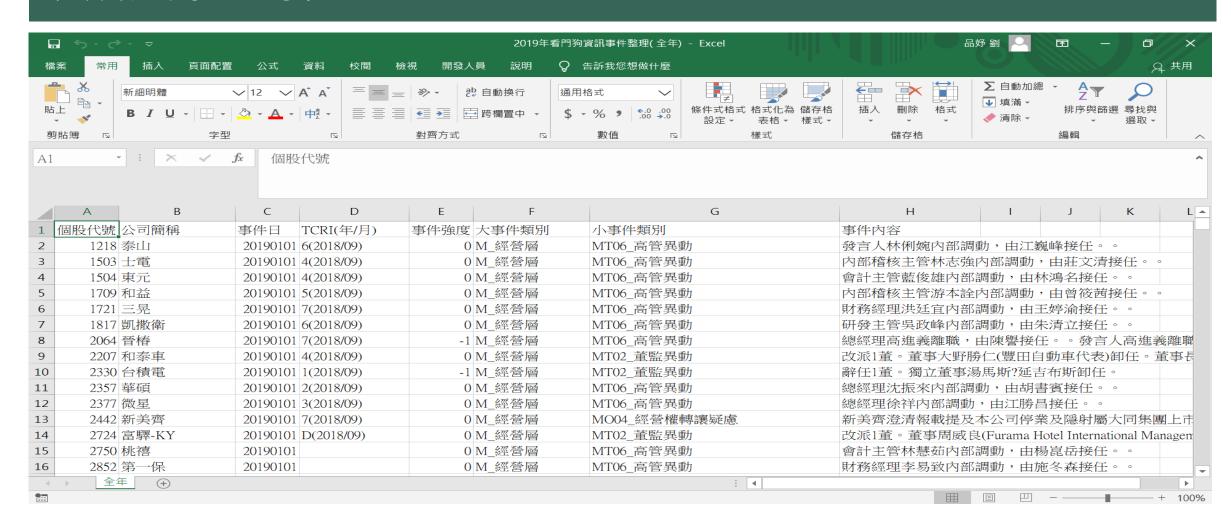
組員:劉品妤,王昱達,楊廣元,呂明諺

專案流程圖



看門狗資料簡介與切詞處理

資料與問題定義



資料預處理(斷詞)

- 詞是最小有意義且可以自由使用的語言單位
- 任何語言處理的系統都必須先能分辨文本中的詞才能進行進一步的處理
- 本次報告須做處理的部分為新聞的內容
- 分別使用2種不同的斷詞系統做新聞斷詞

又饭间脰屮乂叫系脰屮乂

JIEBA

- Jieba 這個中文斷詞程式是由中國開發者所開發
- ■可同時支援簡體與繁體的斷詞

CKIPTAGGER

- 研究的中研院CKIP Lab中文詞知識庫小組開發之中文斷詞工具
- CkipTagger表現遠高於中國的結巴,中研院在中文斷詞準確度可達到97.49%,相較之下,中國的結巴只有90.51%

資料預處理(斷詞 JIEBA V.S. CKIPTAGGER)

TOOL	(WS)PREC	(WS)REC	(WS)FI
CkipTagger	97.49%	97.17%	97.33%
jieba	90.51%	89.10%	89.80%

資料預處理(斷詞 JIEBA V.S. CKIPTAGGER)



```
🧻 fintech - 記事本
檔案(F) 編輯(E) 格式(O) 檢視(V) 說明
iieba.add word("發言人")
iieba.add word("林俐婉")
jieba.add_word("江巍峰")
jieba.add_word("林志強")
jieba.add word("莊文清")
jieba.add_word("徐祥")
jieba.add_word("江勝昌")
jieba.add word("大同")
jieba.add word("集團"
jieba.add word("壁紙")
# jieba.suggest_freq(('', '經理'), True)
iieba.add word("內部")
jieba.add_word("調動"
jieba.add word("會計"
jieba.add word("財務"
jieba.add word("經理"
iieba.add word("研發"
jieba.add word("主管")
jieba.add word("洪廷宜"
jieba.add word("王婷渝"
jieba.add word("吳政峰")
jieba.add_word("朱清立")
jieba.add word("調動")
iieba.add word("新美齊")
jieba.add word("隱射"
```

```
In [17]: word sentence list = ws(sentence list)
        # pos sentence list = pos(word sentence list)
        # entity sentence list = ner(word sentence list, pos sentence list)
In [18]: content_tokenized=[]
In [19]: for i in word sentence list:
            content tokenized.append(' '.join(i))
In [20]: content_tokenized=pd.DataFrame(content_tokenized)
In [21]: content tokenized.columns=["content tokenized"]
        content_tokenized
Out[21]:
              content_tokenized
              發言人 林俐婉 内部 調動 由 江巍峰 接任
              內部 稽核 主管 林志強 內部 調動 由 莊文清 接任
              會計 主管 藍俊雄 内部 調動 由 林鴻名 接任
              內部 稽核 主管 游本詮 內部 調動 由 曾筱茜 接任
              財務 經理 洪廷宜 內部 調動 由 王婷渝 接任
              研發 主管 吳政峰 内部 調動 由 朱清立 接任
              總經理 高進義 離職 由 陳譽 接任 發言人 高進義 離職 由 陳譽 接任
              改派 1 董 董事 大野勝仁 豐田 自動車 代表 卸任 董事長 沼一生 豐田 自動車 代表 新任
```

新聞資料爬蟲

新聞資料爬蟲

- 本組採用 pandas 套件中的 read_html 功能,對公開資訊觀 測站的重大訊息主旨做爬蟲
- 設定成每10秒爬一次最新消息, 將新增的新聞訊息加入資料庫, 並丟入模型跑重要性評分與預 期股價波動



西勝

3625

109/06/11 07:25:59 公告本公司109年度股東常會改選董監事當選名單

109/06/11 07:00:01 公告本公司名稱由「凱柏實業股份有限公司」 更名為「天方能源科技股份有限公司」

>> English

>> 回首頁

詳細資料

詳細資料

詳細資料

詳細資料

詳細資料

機器學習建模

模型建立

利用長短期記憶模型(LSTM)建立:

- 1. 大事件類別分類器
- 2. 小事件類別分類器
- 3. 事件強度分類器
- 4. 股價異常報酬分類器

大事件分類器

利用新聞中的文字資料,將新聞分類為以下五個大事件類別:

- 'A_會計/財報分析'
- 'F_市場交易'
- 'I_產業前景'
- 'M_經營層'
- 'R_危機'

大事件分類器:資料分割

- 所有資料的64%作為訓練資料(training set)
- 所有資料的16%作為驗證集(validation set)
- 所有資料的20%作為測試集(testing set)

大事件分類器: 處理"不平衡資料" (IMBALANCED DATA)

- 由於大事件類別的分布相當不平衡,所以我們使用了以下兩種方法來處理資料不平衡的問題
- 1. 使用Oversampling
- 2. 調整損失函數 (loss function)的權重

大事件分類器: 模型架構

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding_2 (Embedding)	(None, None, 128)	1280000
lstm_2 (LSTM)	(None, 16)	9280
dense_2 (Dense)	(None, 5)	85
Total params: 1,289,365 Trainable params: 1,289,365 Non-trainable params: 0		

大事件分類器:模型架構

- Embedding layer: 用來進行詞嵌入(word embedding)
- LSTM layer: 長短期記憶模型
- Dense layer: 作為此模型的output layer

大事件類別分類器:模型表現(在驗證集上)

accuracy: 0.971

```
'A_會計/財報分析',' F_市場交易',' I_產業前景',' M_經營層', 'R_危機'
          [0.672
                                                          0.888]
precision:
                    0.995
                                                0.959
                                  0.979
         [0.741
                    0.974
recall:
                                  0.982
                                                0.96
                                                          0.879]
          [0.705
                                                           0.883]
                    0.984
                                  0.980
                                                0.960
F1 score:
```

(為了維持易讀性,將所有數字取四捨五入到小數點後三位數。)

小事件分類器

```
利用新聞中的文字資料,將新聞分類為以下15小事件類別:
```

- 'AF05_財務警示 ' ' AI01_延遲公告 ' ' FS02_股價暴跌或異常 ' ' FS03_其他市場交易議題 '
- ′ IP01_成本/產能變動或資本支出 ′′ IS01_營收變動或客戶/商品/通路策略 ′′ MT02_董監異動 ′
- ' MT06_高管異動 ' ' RB01_TCRI負向觀察 ' ' RB02_TCRI降等 '
- '危機_其他'''市場交易_其他'''會計/財報分析_其他'''產業前景_其他''經營層_其他'

小事件分類器:資料分割

- 所有資料的64%作為訓練資料(training set)
- 所有資料的16%作為驗證集(validation set)
- 所有資料的20%作為測試集(testing set)

小事件分類器: 處理"不平衡資料" (IMBALANCED DATA)

- 由於小事件類別的分布相當不平衡,所以我們使用了以下兩種方法來處理資料不平衡的問題
- 1. 使用Oversampling
- 2. 調整損失函數 (loss function)的權重

小事件分類器:模型架構

Layer (type)	Output	Shape	Param #
embedding_6 (Embedding)	(None,	None, 128)	1280000
lstm_6 (LSTM)	(None,	64)	49408
dense_15 (Dense)	(None,	32)	2080
dense_16 (Dense)	(None,	32)	1056
dense_17 (Dense)	(None,	15) 	495 =======

Total params: 1,333,039

Trainable params: 1,333,039

Non-trainable params: 0

小事件分類器:模型架構

- Embedding layer: 用來進行詞嵌入(word embedding)
- LSTM layer: 長短期記憶模型
- Dense layers (3 dense layers): 進行小事件類別的分類

小事件類別分類器:模型表現(在驗證集上)

accuracy: 0.905

['AF05_財務警示 ' ' AI01_延遲公告 ' ' FS02_股價暴跌或異常 ' ' FS03_其他市場交易議題 ' ' IP01_成本/產能變動或資本支出 ' ' IS01_營收變動或客戶/商品/通路策略 ' ' MT02_董監異動 ' ' MT06_高管異動 ' ' RB01_TCRI負向觀察 ' ' RB02_TCRI降等 ' ' 危機_其他 ' ' 市場交易_其他 ' ' 會計/財報分析_其他 ' ' 產業前景_其他 ' 經營層_其他']

precision: [0.128 1. 1. 0.8 0.797 0.943 1. 1. 0.806 0.888 0.941 0.8 0.7 0.759 0.907]

recall: [0.451 0.375 0.999 0.333 0.701 0.945 0.995 0.995 0.781 0.8 0.592 0.470 0.491 0.839 0.870]

F1 score: [0.191 0.545 0.999 0.470 0.746 0.944 0.997 0.997 0.793 0.842 0.727 0.592 0.577 0.797 0.888]

(為了維持易讀性,將所有數字取四捨五入到小數點後三位數。)

事件強度分類器

利用新聞中的文字資料,將新聞分類為以下七個事件強度:

- -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3

事件強度分類器:資料分割

- 所有資料的64%作為訓練資料(training set)
- 所有資料的16%作為驗證集(validation set)
- 所有資料的20%作為測試集(testing set)

事件強度分類器:處理"不平衡資料" (IMBALANCED DATA)

由於事件強度的分布相當不平衡(極端事件:-3,-2,+2,+3 出現的頻率相對較少),所以我們使用了以下兩種方法來處理資料不平衡的問題

- 1. 使用Oversampling
- 2. 調整損失函數(loss function)的權重

事件強度分類器:模型架構

Layer (type)	Output		Param #
embedding_3 (Embedding)		None, 128)	1280000
lstm_3 (LSTM)	(None,	16)	9280
dense_3 (Dense)	(None,	,	119
Total params: 1,289,399 Trainable params: 1,289,399 Non-trainable params: 0			

事件強度分類器:模型架構

- Embedding layer: 用來進行詞嵌入(word embedding)
- LSTM layer: 長短期記憶模型
- Dense layer: 作為此模型的output layer

事件強度分類器:模型表現(在驗證集上)

accuracy: 0.8779956427015251

	事件強度類	類別 [-3,	-2,	-1,	0,	1,	2,	3]
•	precision:	: [0.333	0.629	0.957	0.829	0.789	0.857	1.]
	recall:	[0.710	0.542	0.941	0.843	0.770	0.5	1.]
	F1 score:	[0.454	0.582	0.949	0.836	0.779	0.632	1.]

(為了維持易讀性,將所以數字取四捨五入到小數點後三位數。)

股價預測

股價預測——事件研究法

何謂事件研究?

事件研究法(Even Study) 為研究結果之驗證方法,其起源於1960年代 Ball and Brown,及 Fama, Fisher, Jensen and Roll (沈中華、李建然,2000),為近代會計及財務領域實證研究所廣泛運用之研究設計之一。

事件研究的目的?

事件研究法(Even Study) 主要目在於利用統計方法檢定異常報酬狀況,藉以明瞭特定事件是否對公司股價造成影響,並可以了解股價的波動與該事件是否相關。

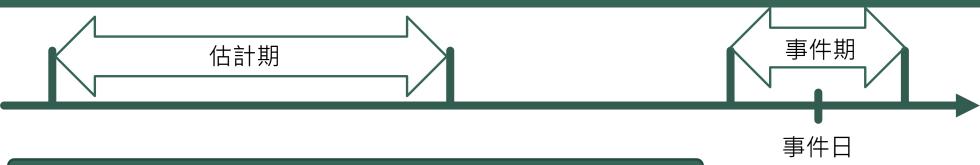
事件研究流程

- 1. 決定事件與事件日
- 2. 估計異常報酬率

- 3. 檢定異常報酬率
- 4. 分析結果及解釋

資料來源:TEJ

<u>股價預測——事件日、事</u>件期、估計期



如何設定事件期、估計期長度

- 事件影響的區間應包括在事件期之內,如新聞發布之日。通常事件期間比發生日期(事件日)更寬廣一些,包括事件發生前後的一段時間。因為事件發生後一段時間的資訊能顯示應變數(如盈利、股價)變化的情況;而考察事件發生後一段時間的股價則有利於捕捉事件前徵兆與事前洩漏資訊所造成的影響。
- 估計期間或稱估計窗口(estimation window)的目的,是利用該期間的數據去估算在事件未出現情況下應變數之值,即**預期報酬率**。將預期報酬率與事件期間應變數變異後(即實際報酬率)相比較,變得出事件所帶來的異常報酬率。
- 一般而言,估計期選取要比事件期間長,本組採用年(250個交易日)、季(60個交易日)、月(20個交易日)三個區間去估計異常報酬,而事件期則是事件日前後一天(明日收盤價-昨日收盤價)

資料來源:TEJ

股價預測——異常報酬計算結果

個股代號	公司簡稱	事件日	TCRI(年/ 月)	事件強度	收盤價	明日收 盤價/ 昨日收 盤價	明日收 盤價 / 昨日收 盤價 - 1	兩日報 酬率(%)	前5~245日平 均兩日報酬率 (%),年平均正 常報酬(%)	前5~65日平均 兩日報酬率(%) ,季平均正常 報酬(%)	前5~25日平均 兩日報酬率(%) ,月平均正常 報酬(%)	前5~245日(年 平均)兩日異常 報酬(%)	前5~65日(季平 均)兩日異常報 酬(%)	前5~25日(月平 均)兩日異常報 酬(%)	大事件 類別	小事件類別	事件内容	切詞詞數	切詞結果			•
1218	泰山	20190101	6(2018/09)	0	19	0.972973	-0.02703	-2.7027	0.072008802	-0.126391428	0.91151213	-2.774711504	-2.576311275	-3.614214833	M_經營區	MT06_高	發言人材	19	['發言人',	'林俐婉', '	内部', '調動	が,'・','
1503	土電	20190101	4(2018/09)	0	40.95	0.99754	-0.00246	-0.246	-0.000782104	-0.459070858	-0.042079001	-0.245220356	0.213068398	-0.203923459	M_經營層	MT06_高	内部稽核	22	['内部', '和	6核', '主管'	', '林志強', '	'内部', "
1504	東元	20190101	4(2018/09)	0	17.45	0.994302	-0.0057	-0.5698	-0.373847067	-0.699126047	0.436006766	-0.195953503	0.129325477	-1.005807335	M_經營層	MT06_高	會計主管	20	[會計], '三	E管', '藍俊'	雄", '内部', "	'調動', '
1709	和益	20190101	5(2018/09)	0	14.8	1.003367	0.003367	0.3367	-0.097104514	-0.364537588	-0.160869687	0.433804851	0.701237924	0.497570024	M_經營層	MT06_高	内部稽核	22	['内部', '和	6核', '主管'	', '游本詮', '	'内部', "
1721	三晃	20190101	7(2018/09)	0	10.05	1	0	0	-0.275157057	-0.026064579	0.557660856	0.275157057	0.026064579	-0.557660856	M_經營層	MT06_高	財務經理	20	[財務], %	图理','洪廷	宜', '内部', '	'調動', '
1817	凱撒衛	20190101	6(2018/09)	0	36.95	0.989276	-0.01072	-1.07239	-0.15792161	-0.081807145	0.3658829	-0.914464449	-0.990578914	-1.438268959	M_經營層	MT06_高	研發主管	20	[研發], '三	E管', '吳政(峰', '内部', '	'調動', '
2064	晉格	20190101	7(2018/09)	-1	15.55	1.01634	0.01634	1.633987	-0.069460762	-0.219389167	-0.009464759	1.70344769	1.853376095	1.643451687	M_經營層	MT06_高	總經理高				雞職', '・', '	
2207	和泰車	20190101	4(2018/09)	0	255.5	0.988	-0.012	-1.2	-0.262075048	-0.048626627	1.179844775	-0.937924952	-1.151373373	-2.379844775	M_經營層	MT02_董	改派1董	41	[改派], '1	, '董, '。',	'董事', '大勁	舒勝仁',
2330 1	台積電	20190101	1(2018/09)	-1	225.5	0.984305	-0.0157	-1.56951	-0.024201137	-0.551439256	0.027877375	-1.545305589	-1.01806747	-1.597384101	M_經營區	MT02_董	辭任1董				'獨立', '董事	
2357	華碩	20190101	2(2018/09)	0	201.5	1.0175	0.0175	1.75	-0.240915578	-0.822803805	-0.693052721	1.990915578	2.572803805	2.443052721	M_經營層	MT06_高	總經理法	19	[總經理]	'沈振來', '	内部', '調動	ff, ' • ', '
2377 {	微星	20190101	3(2018/09)	0	76.4	1.005222	0.005222	0.522193	-0.026185798	-0.34696121	0.924262083	0.548379009	0.869154422	-0.402068872	M_經營層	MT06_高	總經理領	18	['總經理',	'徐祥', '内	部', '調動', '	",", '由'
2442 \$	新美齊	20190101	7(2018/09)	0	12	1.0125	0.0125	1.25	0.460998352	-0.435840484	-0.448641991	0.789001648	1.685840484	1.698641991	M_經營區	MO04_經	新美齊澄	536	[新美齊]	'澄清', '報	載', '提及', '	'本', '公
2724 7	富驛-KY	20190101	D(2018/09	0	2.98	0.993333	-0.00667	-0.66667	0	-0.156359079	-2.322596508	0	-0.510307588	1.655929841	M_經營層	MT02_董	改派1董	113	[改派], '1	, '董, '。',	'董事', '周屡	威良', '(',
2750 1	桃禧	20190101		0	18.11	1	0	0	0	0.224634033	-0.510253045	0	-0.224634033	0.510253045	M_經營層	MT06_高	會計主管	20	[會計], '三	E管', '林慧	茹", "内部", "	'調動', '
2852 3	第一保	20190101		0	14.7	0.996575	-0.00342	-0.34247	0.019577627	-0.203529087	0.005481137	-0.36204338	-0.138936667	-0.34794689	M_經營層	MT06_高	財務經理	20	[財務], %	堅理', '李易	致', '内部', '	'調動', '
2888 #	新光金	20190101		0	8.97	0.962596	-0.0374	-3.74037	-0.088140176	-0.84149414	-1.022169478	-3.652233861	-2.898879898	-2.71820456	M_經營層	MT06_高	會計主管	20	[會計], '三	E管', '施貽	昶", '内部', "	'調動', '
3004 5	豐達科	20190101	5(2018/09)	0	59.9	1.01005	0.01005	1.005025	0.168964124	0.292028166	0.401267721	0.836061002	0.71299696	0.603757405	M_經營層	MT06_高	總經理邱	19	['總經理',	'邱智科', '	内部', '調動	fr', ' ・ ', '
3167	大量	20190101	5(2018/09)	0	39.95	0.997481	-0.00252	-0.25189	-0.196109258	-0.368037992	-0.637395927	-0.055779911	0.116148823	0.385506758	M_經營層	MT06_高	研發主管	20	['研發', ':	E管', '宋漢:	釧", '内部', "	'調動', '
4104 (佳醫	20190101	5(2018/09)	0	46	1.001088	0.001088	0.108814	0.023426418	-0.099172149	0.155574448	0.085387511	0.207986078	-0.04676052	M_經營層	MT06_高	總經理高	18	[總經理]	'高省', '内	部', '調動', '	",", '由'
4138 B	曜亞	20190101	6(2018/09)	0	46.6	1.008621	0.008621	0.862069	-0.051387204	-0.267159014	-0.025072178	0.91345617	1.12922798	0.887141143	M_經營層	MT06_高	總經理傅	19	[總經理]	'傅若軒', '	内部', '調動	ff, ' • ', '
4168	糖聯	20190101	7(2018/09)	0	23.1	0.995633	-0.00437	-0.43668	0.118934797	-0.542141067	-0.305876173	-0.55561602	0.105459844	-0.130805049	M_經營層	MT06_高	總經理张	19	['總經理',	'張東玄', '	内部', '調動	が、'・'、'
4402 1	福大	20190101	D(2018/09	0	4.31	0.855649	-0.14435	-14.4351	0	-2.458430891	0.312636652	0	-11.97671555	-14.7477831	M_經營層	MT06_高	會計主管	20	[會計], '三	E管', '莊清:	揚', '内部', '	'調動', '
4535	至興	20190101	5(2018/09)	0	31.15	0.998395	-0.00161	-0.16051	-0.254834581	-0.621912893	-0.522904249	0.094320937	0.461399249	0.362390605	M_經營層	MT06_高	研發主管	20	['研發', '=	E管', '蕭永	隆', '内部', '	'調動', '
4726	永昕	20190101	7(2018/09)	-1	25.8	1.007663	0.007663	0.766284	-0.033462067	0.343059567	1.07502444	0.799745592	0.423223958	-0.308740915	M_經營層	MT06_高	總經理溫	74	[總經理]	'溫國蘭', "	離職', '(', '同	리年", "12
4987	科誠	20190101	5(2018/09)	0	54.7	0.998172	-0.00183	-0.18282	-0.083506725	-0.323015309	0.202024762	-0.099308632	0.140199952	-0.384840119	M_經營層	MT06_高	總經理劇	19	[總經理]	'戴奉義', '	内部', '調動	fr, ' • ', '
6201	亞弘電	20190101	5(2018/09)	0	29.55	1.008489	0.008489	0.848896	0.019842577	-0.071658977	-0.006430991	0.829053858	0.920555411	0.855327426	M_經營層	MT06_高	總經理許	38	[總經理]	'許文鼎', "	内部', '調動	fr, ' , ', '
6221	晉泰	20190101	6(2018/09)	0	28.05	0.994652	-0.00535	-0.53476	0.166185771	0.054287866	0.756790184	-0.700945129	-0.589047224	-1.291549542	M_經營層	MT06_高	總經理材	19	['總經理',	'林澤鈿', '	内部', '調動	か、'・'、'
6251 5	定穎	20190101	6(2018/09)	0	8.9	1.006772	0.006772	0.677201	-0.181733472	0.154118241	0.396099809	0.858934375	0.523082662	0.281101094	M_經營區	MT06_高	會計主管	20	[會計], [E管', '江玲:	螢', '内部', "	'調動', '
6407	相互	20190101	8(2018/06	0	23.19	1.007343	0.007343	0.734341	-0.023136591	-0.47067266	0.1541108	0.757477843	1.205013913	0.580230453	M_經營層	MT06_高	總經理材	19	['總經理',	'林錦鴻', '	内部', '調動	が、'・'、'
6409	旭隼	20190101	3(2018/09)	-1	537	0.974265	-0.02574	-2.57353	0.027403212	-0.079367293	0.006785625	-2.600932624	-2.494162118	-2.580315037	M_經營層	MT02_董	辭任1董	14	["辭任", '1	','董','。',	'獨立', '董事	事', '陳一
6599	普達系統	20190101	6(2018/06	0	17.5	0.988764	-0.01124	-1.1236	-0.482250803	-0.876615412	0.797398193	-0.641344703	-0.246980094	-1.920993699	M_經營層	MT06_高	研發主管				琪', '内部', '	
8176	智捷	20190101	7(2018/09	0	10.8	0.99537	-0.00463	-0.46296	-0.404886238	0.108786105	0.594841115	-0.058076725	-0.571749068	-1.057804078	M_經營層	MT06_高	總經理論	19	[總經理]	'謝金生', '	内部', '調動	力,'・','
8458	影一	20190101		0	4.15	1	0	0	-0.549122565	-1.502617036	-1.5886596	0.549122565	1.502617036	1.5886596	M_經營層	MT06_高	内部稽核			詹核', '主管'		'内部', "
0044	ier" mint	20120101	Z/2010.000	- ^	100	1.00/172	0.002193	0.717004	0.110100061	0.050006006	0.005040021	0.265264014	0.50000000	0.640000000							tati id-wa i	elementa e

股價異常報酬分類器

- 預測股價的異常報酬為正值或負值 (請見下一個章節「股價預測」的投影片)
- 將「預測股價異常報酬」的問題視為二分類問題(正值 or 負值)

股價異常報酬分類器:資料分割

- 所有資料的64%作為訓練資料(training set)
- 所有資料的16%作為驗證集(validation set)
- 所有資料的20%作為測試集(testing set)

股價異常報酬分類器:模型架構

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding_4 (Embedding)	(None, None, 128)	1280000
lstm_4 (LSTM)	(None, 64)	49408
dense_13 (Dense)	(None, 32)	2080
dense_14 (Dense)	(None, 32)	1056
dense_15 (Dense)	(None, 32)	1056
dense_16 (Dense)	(None, 1)	33
Total params: 1,333,633 Trainable params: 1,333,633 Non-trainable params: 0		

股價異常報酬分類器:模型架構

- Embedding layer: 用來進行詞嵌入(word embedding)
- LSTM layer: 長短期記憶模型
- Dense layers (4 dense layers): 進行股價異常報酬的分類

股價異常報酬分類器:模型表現(在驗證集上)

accuracy: 0.596

■ 事件強度類別[負,正]

precision: [0.582 0.619]

recall: [0.716 0.474]

F1 score: [0.642 0.537]

(為了維持易讀性,將所有數字取四捨五入到小數點後三位數。)

股價預測——結果分析

模型結果

- 若將評分與異常報酬做簡單迴歸分析,R平方只有0.1,代表平均來說,新聞事件的變動只能解釋10%的股價變動,解釋力不足
- 若只預測上漲與下跌(也就是只分兩個類別),Accuracy Rate 只有 0.596,還有進步空間

結果解釋

- 新聞事件對股價影響的反應時間極短,可能事件前後幾小時內股價就已經反應完畢,而本組採用的兩日區間過長,造成解釋力不足的結果(但受限於沒有Intra Day 的股價資料,只能這麼做)
- 不重要的新聞事件數占資料絕大部分,而這些新聞對股價影響力不大,卻又大量使用這些資料 做機器學習,將評分絕對值高的事件的影響力給稀釋掉

資料庫建立與網頁呈現

資料庫建立

在將資料輸入上傳到網頁前,我們會將:

- 1. 股票代碼
- 2. 公司名稱
- 3. 發生時間
- 4. 異常報酬
- 5. 事件強度評分
- 6. 新聞內容
- 7. 新聞切詞結果

等資料存放在資料庫中,未 來公司需要做使用即可直接 做存取



- 1. 可使用 gspread 套件與 python 做連接
- 2. 有容量限制,不適合放大量數據
- 3. 每 100 秒有資料存取量限制, 不適合作為存取頻繁的資料庫
- 4. 免費試用期一年,之後要收費



- 1. 可使用 pymysql 套件與 python 做連接
- 2. 無容量限制,適合放大量數據
- 3. 無資料存取量限制,適合作為存取頻繁的資料庫
- 4. 開源軟體,免費使用

- ➤ 採用 AWS 與 WordPress 架構個股新聞評分系統網站,並利用 wordpress-xmlrpc 套件完成自動發文的功能
- ▶ 我們預期將使用爬蟲爬取最新新聞內容後,經過我們的評分與股價 預測系統模型預測,將重要的新聞(評分絕對值大於2的新聞)呈 現在我們的網站中

৶৩ # #1 🗷 6%



首頁





20190101 新美齊

ON 2020-05-01 / 由P314008DSA1撰寫 / IN 2442 新美齊 / 編

事件強度: o 預期漲跌幅: o.2%

新美齊澄清報載提及本公司停業及隱射屬大同集團上市櫃公司之報導。。1.報導內容:大同集團上市櫃公司,如果扣除停業的新美齊,總共有7家企業,除了大同、大同新世界外,幾乎都。變成殘值,小股東若把畢生積蓄用來投資大同的股票,很多已形同壁紙……。(載自蘋果日報)。2.澄清說明:新美齊針對蘋果日報提及本公司停業及隱射屬大同集團上市櫃公司之報導,係屬媒體談報,本公司嚴。正澄清本公司非屬大同集團之轉投資公司。財務業務整體營運獨立而且營運正常。。【TCRI 觀點_20190109】。1.TCRI認為公司屬於大同集團;主係兩家經營團隊(最終控制者)具2至3親等之關係。。A.新美齊(2442)雖於2018/12/19及2019/1/1兩度發重訊澄清-公司非大同(2371)之轉投資公司;但不是大同轉投資。不代表就不是大同集團。B.新美齊董事長林傳捷,與董事林傳凱(林傳捷兄弟)的祖父是林挺生(大同創辦人林尚志之子),而大同董事長林郭。文艷配偶林蔚山的父親也是林挺生(大同創辦人林尚志之子),而大同董事長林郭。文艷配偶林蔚山的父親也是林挺生;另新美齊持股13.93%,及持股12.97%之前兩大股東高美投資,及高輔投資負責人。是林傳捷母親溫靜如,及溫惠中。 C.只不過林挺生兩房子孫內鬥時有所聞,這或許是新美齊不希望被市場認為是大同集團的原因。

結果呈現

小組分工

劉品妤: AWS 與 Wordpress 網頁製作、爬蟲最新新聞資料

王昱達:股價資料整理、資料庫建立、網頁串接

楊廣元:新聞評分與股價預測模型的建立與調整參數

呂明諺:切詞與進一步的優化

Trello 連結:

https://reurl.cc/Mvozzv

Github 連結:

https://reurl.cc/E7vQQk

成果網站連結:

http://ec2-52-87-157-

212.compute-1.amazonaws.com/

感謝聆聽