# 拔草測風向!PTT輿情分析

# 張家瑋博士

國立臺中科技大學資訊工程學系-助理教授 國立成功大學工程科學系-兼任助理教授 jiaweichang@mail.ncku.edu.tw

## ABOUT ME

http://張家瑋.大平台.tw

https://jiaweichang.github.io/biography/

### PTT

oppo5566 (5566) [問卦] 發錢 預測大谷翔平本日打擊 Thu Apr 12 07:26:39 2018

大谷翔平 本日要先發打擊對上遊騎兵左投Matt moore,

這是上次鄉民預測中的發錢名單

https://i.imgur.com/t7xIGOK.jpg

以及收到P幣之後的感謝回信

https://i.imgur.com/vEm8tme.ipg

那這次要預測的推文格式為:安打數/全壘打數/打點

範例: 3/1/1

前十位預測中的鄉民稅後各100P

PS.不用擔心錢不夠發,有朋友贊助

786165 +X3 4/12 Safin 786166 +X2 4/12 borondawon 786167 +10 4/12 mike901003 786168 + 4/12 RonaldReagan R: 786169 + 4/12 lianpig5566 786170 + 7 4/12 agh386690 **●**86171 + 7 4/12 IELTS 86172 + 5 4/12 xjapan74269 86173 + 8 4/12 CORSA 86174 + 4/12 bota 86175 + 5 4/12 Cocochia 看板 Gossiping 86176 +99 4/12 Eliphalet 86177 + 4/12 vmlinuz86178 + 4/12 penisman 86179 +95 4/12 arrenwu 86180 + 9 4/12 Pattaya 86181 + 4/12 waymayday 爆 4/12 oppo5566

看板《Gossiping》

【板主:Kay731/RS5566/Ra..】

786163 + 4 4/12 ahuang80919 786164 + 2 4/12 hachilou

04/12 07:26 04/12 07:27 04/12 07:27 ATSEVEN: 0/0/0 04/12 07:28 04/12 07:28 04/12 07:29 04/12 07:29 snsdakb48: 04/12 07:29 04/12 07:29 loveinmars: 0/0/0 randv101021: 3/1/1 04/12 07:29 04/12 07:30 事不過四 再打出全壘打我就 04/12 07:30 dick8752: 04/12 07:30 3 Jeff9453: 04/12 07:30 wb7346: 1/0/0 04/12 07:30 04/12 07:31 04/12 07:31

## 實作大綱

- 1. 繪製圖表(matplotlib、seaborn)
- 2. 中文斷詞(jieba)
  - 去除stop-words、斷詞
- 3. 機器學習(sklearn)
  - TFIDF \ LinearSVC \ KNN

### **Code Structure**

```
import library
匯入函示庫
               import library l as libl
               from library import sub-library as sublib
               print('Hello World')
               for i in range(10):
               ---- print('Hi!') #印出十次 'Hi!'
          個
          空白
               def sayhi():
               ---- print('Hi')
                                #呼叫 function sayhi(),印出一次
               sayhi()
                'Hi'
```

## **Import Library**

import json #用來讀取/產生 json 格式的套件 import numpy as np #用來處理數值矩陣的套件

import matplotlib as mpl #用來繪製圖表的套件 import matplotlib.pyplot as plt #為 matplotlib 的子套件,提供命令行式函數的集合 import seaborn as sns #基礎於 matplotlib 的高階圖表的繪製套件

from collections import defaultdict #使用 dictionary 儲存資料

zhfont1 = mpl.font\_manager.FontProperties(fname='DejaVuSans.ttf') #讀取中文字型

## **Load Data**

```
# load ptt posts

path = 'gossip.json' #欲載入文檔之路徑

with open(path, encoding='utf8') as f:
    posts = json.load(f)
```

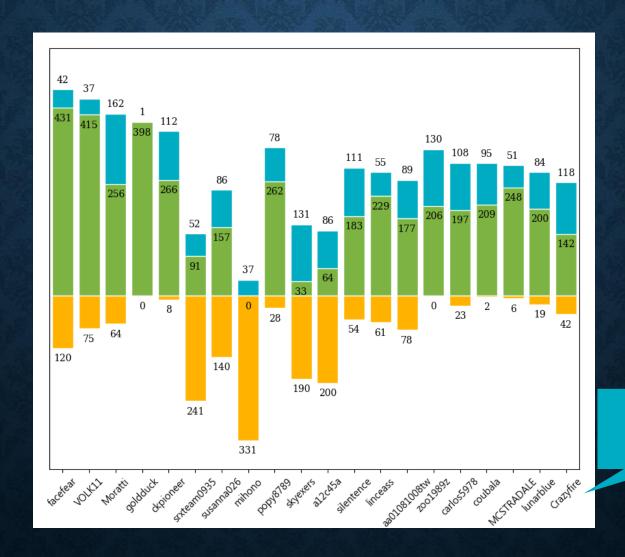
### **Load Data**

```
{ "author": "morning3569",
    "title" = "[協尋] 1/1台中清水早上八點多車禍",
    "content" = "\n\n1/1 早上8點多\n\n台中清水紫雲巖.....",
    "comments" =
    [{ "content": "bad", "score":-1, "user": "xxx"},
    { "content": "good", "score":1, "user": "yyy"},
    { "content": "soso", "score":0, "user": "zzz"},
    ....
    ]
    , "score":-244
}
```

```
total_comments = defaultdict(int)
                                         #宣告 dict 儲存所有留言
          total_pushes = defaultdict(int)
                                         #宣告 dict 儲存所有推文
          total hates = defaultdict(int)
                                         #宣告 dict 儲存所有嘘文
          for post in posts:
                               #逐一讀取 json 中的所有八卦版文章
            for comment in post['comments']: #抓出該篇文章的所有留言
              user = comment['user']
                                     #抓出該則留言的鄉民帳號
              total comments[user] += 1 #該名user的留言次數+1
同在第二個
              if comment['score'] > 0:
for loop
                                         #score 大於 0 代表是推文
               total_pushes[user] += 1
的生命週期中
                                         #該名user的推文次數+1
              elif comment['score'] < 0:</pre>
                                         #score 小於 0 代表是噓文
                total hates[user] += 1
                                         #該名user的嘘文次數+1
```

# 繪製圖表

- matplotlib
- seaborn



推



嘘

Top 20 的鄉民ID

counts.items()取得所有在案鄉民的ID與其留言次數。如下: {[account, times], [account1, times1], [account2, times2]...]}

def show\_distributions(counts, pushes, hates):

sorted\_cnts = [t[0] for t in sorted(counts.items(), key= lambda x: -x[1])][:20] #取前20個最踴躍回覆者之ID

```
usernames = [u for u in sorted_cnts] #依序取得前20名的鄉民ID total_y = [counts[u] for u in sorted_cnts] #依序取得前20名鄉民的總留言數 y_pushes = [pushes[u] for u in sorted_cnts] #依序取得前20名鄉民的推文數 y_hates = [hates[u] for u in sorted_cnts] #依序取得前20名鄉民的噓文數
```

y\_neutral = np.asarray(total\_y) - np.asarray(y\_pushes) - np.asarray(y\_hates) #依序取得前20名鄉民的箭頭(中立)留言數

因sorted()預設是遞增, 所以實作技巧上可以將次 數都先加上負號,再取前 20個。

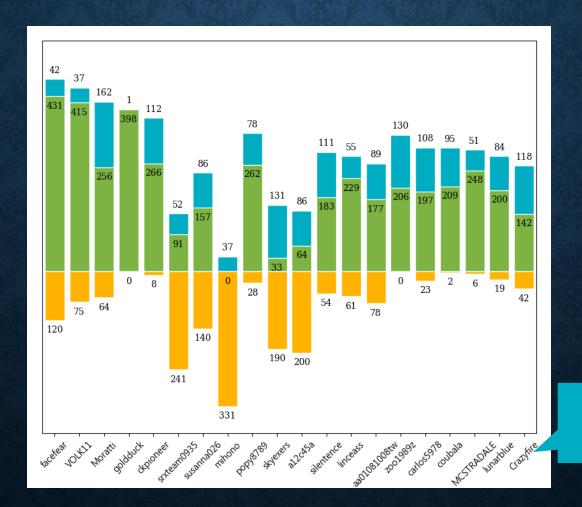
```
y_NandP = y_neutral + np.asarray(y_pushes)
#依序將前20名鄉民的箭頭(中立)留言數與推文數相加
....
```

```
def show_distributions(counts, pushes, hates):
 X = np.arange(20) #生成 0-19 的矩陣(array),代表 Top20 的鄉民
 fig, ax = plt.subplots(figsize=(10,8))
 plt.bar(X, np.asarray(y_pushes)+np.asarray(y_neutral), facecolor='#00ACC1', edgecolor='white')
 #將推文數與中立留言數相加,依照 Top20 的 ID 順序繪圖,該顏色代表鄉民的推文數
 plt.bar(X, np.asarray(y_neutral), facecolor='#7CB342', edgecolor='white')
 #依照 Top20 的 ID 順序繪圖,該顏色代表鄉民的中立留言數
 plt.bar(X, -np.asarray(y_hates), facecolor='#FFB300', edgecolor='white')
 #依照 Top20 的 ID 順序繪圖,該顏色代表鄉民的嘘文數。Y軸之值加上負號,讓嘘文在另一象限顯示
 plt.xlim(-0.5, 19.5) #設定本圖的 X 軸邊界,左右多 0.5 是為了美觀留有空間
 plt.ylim(-max(y_hates)*1.2, max(y_NandP)*1.2) #設定本圖的Y軸邊界,分別以上下象限的最大值得1.2倍
 plt.yticks(()) #去除 Y 軸的標籤
 ax.set xticks(X) #設定 X 軸的 0-19 的軸距標記
 ax.set_xticklabels(usernames, rotation=45, fontsize=12, fontproperties=zhfont1)
 #在已設定的 X 軸標記上,將鄉民的ID標記上。設定 ID 文字傾斜45度,文字大小 12 並使用 DejaVu Sans 字體。
```

```
def show distributions (counts, pushes, hates):
  #以下設定推、嘘、中立留言的次數所顯示的位置
                                                                    Z
 for x, y, z in zip(X, np.asarray(y_pushes)+np.asarray(y_neutral), np.asarray(y_pushes)):
    plt.text(x, y+10, z, ha='center', va='bottom')
  for x, y in zip(X, np.asarray(y_neutral)):
    plt.text(x, y-35, y, ha='center', va='bottom')
  for x,y in zip(X, -np.asarray(y_hates)):
    plt.text(x, y-35, abs(y), ha='center', va='bottom')
                            取絕對值
  plt.show(fig) #顯示
```

## Top 20 踴躍留言者的簡易分析

show\_distributions(total\_comments, total\_pushes, total\_hates)









Top 20 的鄉民ID

# 中文斷詞

- jieba
- remove stop-words

## Jieba 中文斷詞

import jieba #用來處理中文斷詞的套件

```
for w in jieba.cut("我來到台南成功大學"):
    print(w)
```

我來

到

台南

成功

大學

## [實作] PTT鄉民用語分析

{ "author" : "morning3569" ,

"title" = "[協尋] 1/1台中清水早上八點多車禍",

"content" = "\n\n1/1 早上8點多\n\n台中清水紫雲巖....",

```
"comments" =
                                                           [{ "content" : "bad" , "score" :-1, "user" : "xxx" },
                                                            { "content" : "good" , "score" :1, "user" : "yyy" },
                                                            { "content" : "soso" , "score" :0, "user" : "zzz" },
# 預處理鄉民留言之用語 (斷詞與計算次數) – Start
c words = []
c scores = []
                                                             "score" : -244
for post in posts:
 for comment in post['comments']:
                                   #取得八卦文文章之鄉民留言
    I = comment['content'].strip()
                                   #去頭去尾換行之類的字符
   if I and comment['score'] != 0:
     d = defaultdict(int)
     for w in jieba.cut(l):
                                   #w是針對 | 中的文字斷詞後所得之詞語
       d[w] += 1
     if len(d) > 0:
       c_scores.append(1 if comment['score'] > 0 else 0)
                                                      #每則留言之標記(推/嘘)
       c_words.append(d)
#預處理鄉民留言之用語 (斷詞與計算次數) - End
```

# 機器學習

- TF-IDF
- Vector Representation
- LinearSVC

#### TF-IDF

#### 單篇文章的詞頻統計

{'1': 2, '/': 1, '': 1, '早上': 1, '8': 1, '點多': 1, '台': 1, '中': 1, '清水': 1, '紫': 1, '雲': 1, '巖': 1, '外': 1, '中山路': 1, '那邊': 1, '的': 3, '7': 1, '-': 1, '11': 1, '附近': 1, '我': 1, '同學': 1, '阿嬤出': 1, '嚴重': 1, '庫禍': 1, '肇事者': 1, '到現': 1, '在': 1, '都': 1, '還沒': 1, '出面': 1, '現在': 1, '還在': 1, '加護': 1, '病房': 1, '如果': 1, '有': 2, '路口': 1, '監視器': 1, '影像': 1, '或是': 1, '行車紀': 1, '錄器': 1, '拍': 1, '到': 1, '豫請': 1, '提供': 1, '麻煩': 1, '八卦': 1, '板': 1, '各位': 1, '幫高調': 1, '謝謝': 1, '!': 2})

單篇的向量轉換

(0,0)	1.0	(0, 29)	1.0
(0,1)	1.0	(0,30)	2.0
(0, 2)	1.0	(0,31)	1.0
(0,3)	2.0	(0, 32)	1.0
(0,4)	1.0	(0, 33)	1.0
(0,5)	1.0	(0, 34)	1.0
(0,6)	1.0	(0, 35)	3.0
(0,7)	1.0	(0, 36)	1.0
(0, 8)	1.0	(0, 37)	1.0
(0,9)	1.0	(0, 38)	1.0
(0, 10)	1.0	(0, 39)	1.0
(0, 11)	1.0	(0, 40)	1.0
(0, 12)	1.0	(0,41)	1.0
(0, 13)	1.0	(0, 42)	1.0
(0, 14)	1.0	(0, 43)	1.0
(0, 15)	1.0	(0,44)	1.0
(0, 16)	1.0	(0, 45)	1.0
(0, 17)	1.0	(0, 46)	1.0
(0, 18)	1.0	(0, 47)	1.0
(0, 19)	1.0	(0, 48)	1.0
(0, 20)	1.0	(0, 49)	1.0
(0, 21)	1.0	(0, 50)	1.0
(0, 22)	1.0	(0,51)	1.0
(0, 23)	1.0	(0, 52)	1.0
(0, 24)	1.0	(0, 53)	2.0
:			

## TF-IDF

#### 單篇的 TF-IDF (Sparse Matrix) 單篇的 Vector Representation

單篇統計詞頻								
(0, 0)	1.0	(0, 29)	1.0					
(0, 1)	1.0	(0, 30)	2.0					
(0, 2)	1.0	(0, 31)	1.0					
(0, 3)	2.0	(0, 32)	1.0					
(0, 4)	1.0	(0, 33)	1.0					
(0, 5)	1.0	(0, 34)	1.0					
(0, 6)	1.0	(0, 35)	3.0					
(0, 7)	1.0	(0, 36)	1.0					
(0, 8)	1.0	(0, 37)	1.0					
(0, 9)	1.0	(0, 38)	1.0					
(0, 10)	1.0	(0, 39)	1.0					
(0, 11)	1.0	(0, 40)	1.0					
(0, 12)	1.0	(0, 41)	1.0					
(0, 13)	1.0	(0, 42)	1.0					
(0, 14)	1.0	(0, 43)	1.0					
(0, 15)	1.0	(0, 44)	1.0					
(0, 16)	1.0	(0, 45)	1.0					
(0, 17)	1.0	(0, 46)	1.0					
(0, 18)	1.0	(0, 47)	1.0					
(0, 19)	1.0	(0, 48)	1.0					
(0, 20)	1.0	(0, 49)	1.0					
(0, 21)	1.0	(0, 50)	1.0					
(0, 22)	1.0	(0, 51)	1.0					
(0, 23)	1.0	(0, 52)	1.0					
(0, 24)	1.0	(0, 53)	2.0					

計算

(0,53)	0.23735633163877065	(0, 24)	0.11867816581938533	
(0, 52)	0.11867816581938533	(0, 23)	0.11867816581938533	
(0,51)	0.11867816581938533	(0, 22)	0.11867816581938533	
(0,50)	0.11867816581938533	(0, 21)	0.11867816581938533	
(0, 49)	0.11867816581938533	(0, 20)	0.11867816581938533	
(0, 48)	0.11867816581938533	(0, 19)	0.11867816581938533	
(0, 47)	0.11867816581938533	(0, 18)	0.11867816581938533	
(0, 46)	0.11867816581938533	(0, 17)	0.11867816581938533	
(0, 45)	0.11867816581938533	(0, 16)	0.11867816581938533	
(0, 44)	0.11867816581938533	(0, 15)	0.11867816581938533	
(0, 43)	0.11867816581938533	(0, 14)	0.11867816581938533	
(0, 42)	0.11867816581938533	(0, 13)	0.11867816581938533	
(0,41)	0.11867816581938533	(0, 12)	0.11867816581938533	
(0, 40)	0.11867816581938533	(0, 11)	0.11867816581938533	
(0, 39)	0.11867816581938533	(0, 10)	0.11867816581938533	
(0, 38)	0.11867816581938533	(0, 9)	0.11867816581938533	
(0, 37)	0.11867816581938533	(0, 8)	0.11867816581938533	
(0, 36)	0.11867816581938533	(0, 7)	0.11867816581938533	
(0, 35)	0.35603449745815596	(0, 6)	0.11867816581938533	
(0, 34)	0.11867816581938533	(0, 5)	0.11867816581938533	
(0, 33)	0.11867816581938533	(0, 4)	0.11867816581938533	
(0, 32)	0.11867816581938533	(0, 3)	0.23735633163877065	
(0, 31)	0.11867816581938533	(0, 2)	0.11867816581938533	
(0, 30)	0.23735633163877065	(0, 1)	0.11867816581938533	
(0, 29)	0.11867816581938533	(0, 0)	0.11867816581938533	
24 11 11 11	BOYE DE STAND			

## Scikit-learn (sklearn)

from sklearn.feature\_extraction import DictVectorizer #用於轉換 dict 為 sklearn estimators 可用的向量

from sklearn.feature\_extraction.text import TfidfTransformer #將矩陣轉換為 TF 或 TF-IDF 表示

from sklearn.svm import LinearSVC #以 LinearSVC 演算法為例

### 以 LinearSVC 提取置言的用語特徵

```
# 將詞語及其出現次數轉換成向量

c_dvec = DictVectorizer() #宣告向量轉換方法

c_tfidf = TfidfTransformer() #宣告TFIDF方法

c_X = c_tfidf.fit_transform(c_dvec.fit_transform(c_words))
#將所有的留言中的詞語矩陣,轉成向量並計算tf-idf

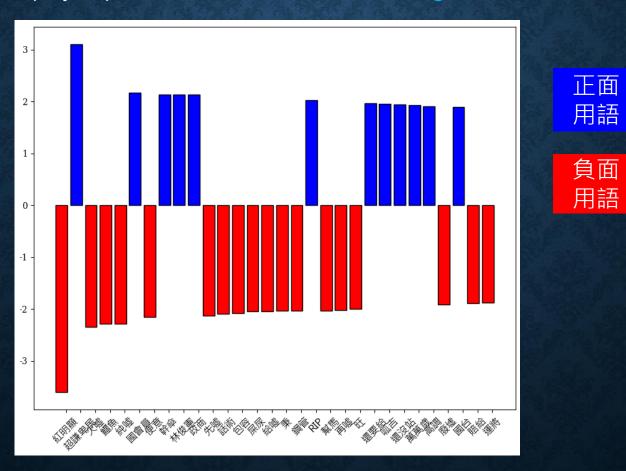
c_svc = LinearSVC() #宣告 LinearSVC 方法

c_svc.fit(c_X, c_scores) #餵入訓練資料 c_X 以及資料標籤 c_scores

c_svc.coef_[0] #取得留言用語的權重係數,值越大代表越有代表性
```

### 以 LinearSVC 提取 宣言的前三十大用語

display\_top\_features(c\_svc.coef\_[0], c\_dvec.get\_feature\_names(), 30)



# THANK YOU