### 數據分析師假日精修班 Lab4

David Chiu 2016/12/10

## 文字探勘的重要性

#### 星星代表的意思?



#### 內部的評論反應使用者的真正感覺

But the serious problem is that there's no navigating bar supported for Mac OsX

Showing 1-1 of 1 reviews (1 star). Show all reviews

#### ★☆☆☆☆ Decent contents but poor book structure

By Taz on August 9, 2015

Format: Kindle Edition | Verified Purchase

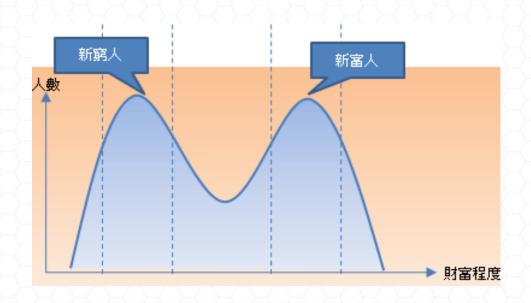
This book has pretty decent contents and well curated examples. But the serious problem is that there's no navigating bar supported for Mac OsX. I have contacted the customer service in many emails but circulating discussion, which made me send the screenshot for the diagnostic several times.

Missing the navigating bar is not tiny one as you need to find information yourself and back to the page in that you don't know where you are reading now. The publisher should fix this issue.

▶ 2 comments | 2 people found this helpful. Was this review helpful to you? | Yes | No | Report abuse

#### 過往了解使用者的反應

- ■讓使用者評分
- ■用五星量級評分
- ■問卷調查
- ■舉辦焦點團體



當抽樣方法有誤,所得到推論也有誤

#### 搜尋引擎找出跟流病的關係

■ 當感冒的人多了,使用 Google 查詢「發燒」或「咳嗽」的民眾也跟著變多,讓**特定關鍵字的搜** 尋熱門度,成了疫情變化的指標



#### Google 的預測

- ■預測的數值和真實的病情呈現超高度的正相關( 相關係數高達 0.85)
- https://www.google.org/flutrends/about/

正相關係數(介於1~0之間)	等級
≧0.8	超高度相關(excellent correlation)
0.8~0.6	高度相關(good correlation)
0.6~0.4	中度相關(moderate correlation)
<0.4	低度或無相關(poor correlation)

#### 使用Google Trend

https://www.google.com.tw/trends/



但你又沒有Google 後面的資料

#### 社群媒體的興起







#### 使用輿情分析了解民意



#### 觀測清單

- PTT
- Facebook粉絲團
- ■網路新聞媒體

#### 每五分鐘可即時蒐集所有頻道評論



























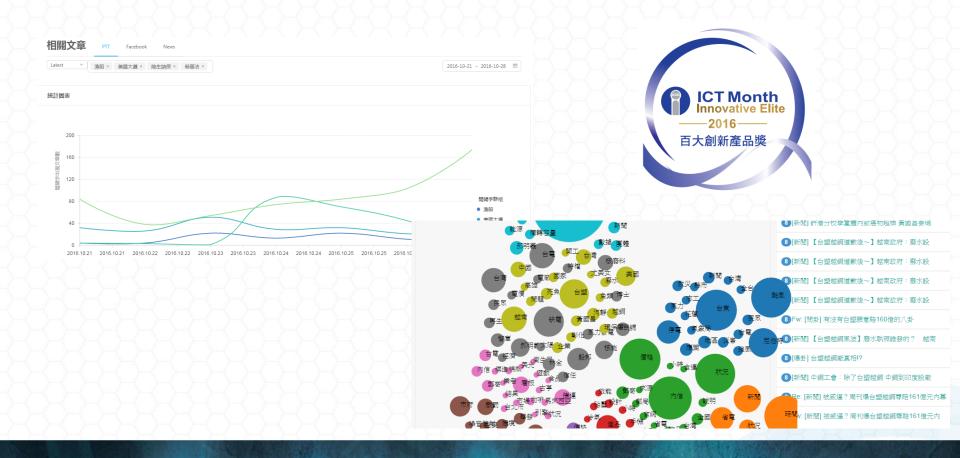




■ 蘋果日報、時報資訊、NOW News、聯合新聞網、TVBS、中央通訊 社、中廣新聞網、鉅亨網、新頭殼、民報、風傳媒、優活新聞網、健 康醫療網、實況新聞網、Match 生活網、自由時報

#### 即時蒐集、分析網路資訊

#### ■每五分鐘分析最新輿情資訊



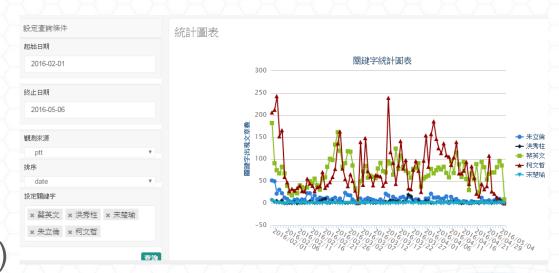
#### 看聲量說故事?



引用自壹週刊 2015/09/02 封面故事: http://www.nextmag.com.tw/magazine/news/20150902/25253358

#### 文字探勘

- ■傳統的資料分析著重於結構化的資料
- 文字探勘的重點在於如何從非結構化的文字中, 萃取出有用的重要資訊或知識
- ■普遍應用
  - □民意調查
  - □事件追蹤
  - □找出關聯議題
  - □找出文章正負評
  - □文章摘要 (Summly)



#### 文字探勘步驟

#### 文字處理

- 斷詞
- 斷句

#### 資料量化

- 詞頻計算
- 文字矩陣
- 計算TF-IDF

#### 探勘分析

- 文字雲
- 文章分群
- 文章分類
- 關聯分析

## 中文斷詞技術

#### 字串比對的斷詞方法

- ■字串比對的斷詞方法
  - □將待分析的漢字串與詞典中的詞進行比對,若 在詞典中找到某個字串,則比對成功
  - □按照比對方向的不同,比對斷詞方法可以分為 正向和逆向
  - ■按照不同長度優先比對的情況,可以分為最長優先和最短優先
  - □按照是否與詞性標注過程相結合,又可以分為 單純斷詞方法和斷詞與標注相結合的方法

#### 基於語意的斷詞方法

■基於語意的斷詞方法

- □斷詞的同時進行句法、語義分析,利用句法資 訊和語義資訊來處理歧義現象
- □模擬人對句子的理解過程,以根據詞、句子等 的句法和語義資訊來對斷詞歧義進行判斷

#### 基於統計的斷詞方法

- ■基於統計的斷詞方法
  - □在內文(Context)中,相鄰的字同時出現的次數 越多,就可能構成單詞
  - □根據隱藏馬可夫模型(Hidden Markov Model) 所建立的斷詞系統
  - □根據條件隨機域 (CRF)所建立的斷詞系統

n-gram 方法屬於基於統計的斷詞方法

#### 如何找出有意義的詞彙?

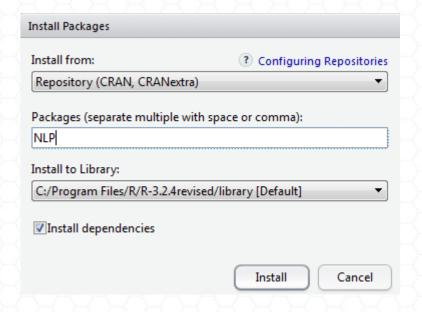
- 使用n-gram 做中文斷詞
- 假設n = 2
  - □統計所有 2-gram 的出現次數
  - □可表示成機率:出現次數除以總次數。
- n-gram 的缺點
  - □沒有參考中文文法

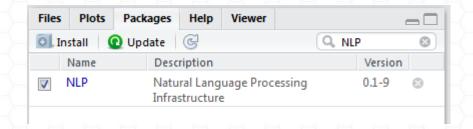


酸民婉君也可以報名嗎 | 酸民 民婉 婉君 君也 也可 可以 以報 報名 名嗎

#### 安裝與讀取NLP套件

# install.packages("NLP") library(NLP)





#### 產生 bi-gram (2-gram)

```
s <- strsplit(x="那我們酸民婉君也可以報名嗎", split =")
bigram <-ngrams(unlist(s), 2)
vapply(bigram, paste, "", collapse = "")
```

```
[1] "那我" "我們" "們酸" "酸民" "民婉" "婉君" "君也" "也可" [9] "可以" "以報" "報名" "名嗎"
```

#### 產生 tri-gram (3-gram)

```
s <- strsplit(x="那我們酸民婉君也可以報名嗎", split =")
trigram <-ngrams(unlist(s), 3)
vapply(trigram, paste, "", collapse = "")
```

```
[1] "那我們" "我們酸" "們酸民" "酸民婉" "民婉君" "婉君也" [7] "君也可" "也可以" "可以報" "以報名" "報名嗎"
```

#### 找出出現兩次以上的詞

article <- "身兼中華職棒聯盟會長的國民黨立委吳志揚今天透露,台灣積極爭取的2017世界棒球經典賽分區預賽主辦權,因為大巨蛋遲遲無法孵出來,確定被競爭對手韓國拿走。吳志揚批評,當初中央政府拿台北市的精華地跟北市府交換,就是希望在大巨蛋現址成立體育園區,就如果北市府要改變使用目的,教育部都漠不關心,部長跟體育署長乾脆下台。"

```
w <- strsplit(x=article, split =")
bigram <-ngrams(unlist(w), 2)
bigram.str <- vapply(bigram, paste, "", collapse = "")
tb <- table(bigram.str)
tb[tb>=2]
```

,就大巨北市巨蛋市府吳志志揚體育 2 2 3 2 2 2 2 2 2

#### 如何斷句

```
strsplit(article, " \ | \ | \ ")
```

```
[1] "身兼中華職棒聯盟會長的國民黨立委吳志揚今天透露"
[2] "台灣積極爭取的2017世界棒球經典賽分區預賽主辦權"
[3] "因為大巨蛋遲遲無法孵出來"
[4] "確定被競爭對手韓國拿走"
[5] "吳志揚批評"
[6] "當初中央政府拿台北市的精華地跟北市府交換"
[7] "就是希望在大巨蛋現址成立體育園區"
[8] "就如果北市府要改變使用目的"
[9] "教育部都漠不關心"
[10] "部長跟體育署長乾脆下台"
```

#### 斷句後再做n-gram

```
a.split <- strsplit(article, " \ | \ | \ ")
w.split <- strsplit(x=unlist(a.split), split =")</pre>
bigram <- function(w){
                                                              大巨 2
 bigram <-ngrams(unlist(w), 2)
                                                              巨蛋 2
 bigram.str <- vapply(bigram, paste, "", collapse = " ")</pre>
 bigram.str
bigram.all <- sapply(w.split, bigram)</pre>
tb <- table(unlist(bigram.all))
tb[tb>=2]
                         大巨北市巨蛋市府吳志志揚
                                                                         2
```

#### 長詞優先法

- ■最普遍被廣泛使用的斷詞方法
- 從句子的一端開始,取最長的詞串逐一比對辭典內的詞,若找到就把它當作斷詞的結果,再把句子中比對到的詞去除,剩下的部份再重複剛剛的動作,直到整句都斷詞完畢
- 通常若是有夠大的辭典,長詞優先法的正確率可高達90%

#### 長詞優先演算法

- 給定一個連續句子S
- 給定常用詞典D
- 從最長詞n = 4到 n=2:
  - □從左到右掃描S
    - ■檢查S中是否有關鍵詞在D中
      - □如是則移除該關鍵詞
    - ■回傳移除關鍵詞的句子s'
  - □用n gram 將s'斷句
    - ■將出現超過最小閥值的字加到字典D

#### 移除關鍵字

s = "當初中央政府拿台北市的精華地跟北市府交換" s.split = strsplit(s, '台北市') paste(unlist(s.split), collapse = "", sep="")



"當初中央政府拿的精華地跟北市府交換"

#### 建立移除關鍵字函式

```
removekey <- function(s, keys){</pre>
 for (key in keys){
  s.split = strsplit(s, key)
  s = paste(unlist(s.split), collapse = "", sep="")
removekey("當初中央政府拿台北市的精華地跟北市
府交換", c("台北市", "中央"))
```

#### 建立 ngram 斷詞函式

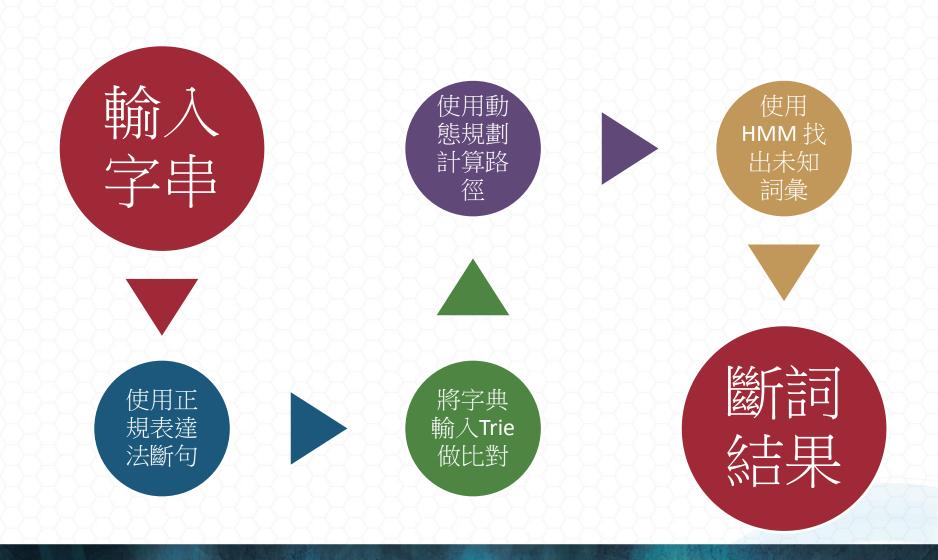
```
ngram.func <- function(w, n){
    n.gram <-ngrams(unlist(w), n)
    n.gram.str <- vapply(n.gram, paste, "", collapse = "")
    n.gram.str
}</pre>
```

#### 實作長詞優先斷詞

```
長詞優先斷詞
longTermFirst <- function(article, keywords){</pre>
  for(i in seq(4,2,-1)){
    article = removekey(article, keywords)
    a.split <- strsplit(article, " \ | · | · ")</pre>
    w.split <- strsplit(x=unlist(a.split), split ='')</pre>
    n.gram.all <- sapply(w.split, function(e) ngram.func(e,i))</pre>
                                                                依每句斷詞
    tb <- table(unlist(n.gram.all))</pre>
    candidate <- names(tb[tb>=2])
    keywords = c(keywords, candidate)
  keywords
                                           出現超過兩次的列為關鍵字
keywords = c()
longTermFirst(article, keywords)
```

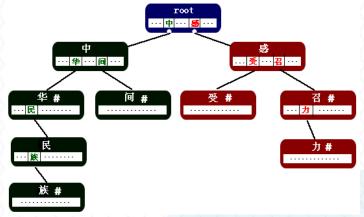
## 使用jiebaR

#### JiebaR 演算法



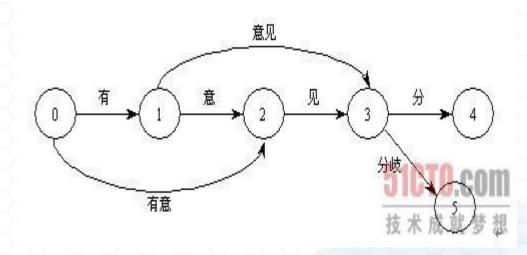
#### 將字典輸入Trie 做比對

- Jieba 內建dict.txt的詞典,裡面有2萬多條詞,包含了詞條出現的次數和詞性
- ■把這2萬多條詞語,放到一個trie樹中,而trie樹是有名的首碼樹,也就是說一個詞語的前面幾個字一樣,就表示他們具有相同的首碼,就可以使用trie樹來存儲,具有查找速度快的優勢



#### 生成DAG

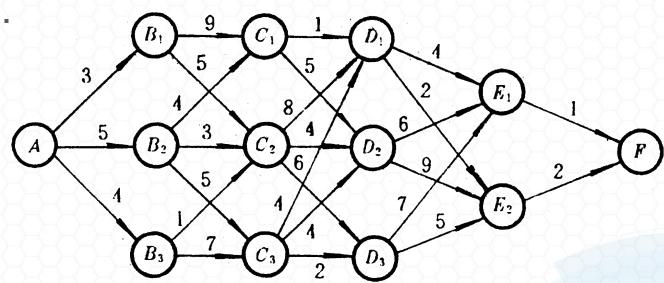
- 根據dict.txt生成trie樹
- 根據trie樹, 生成DAG根據比對到的字樣,產生幾種可能的斷詞方法



# 使用動態規劃計算路徑

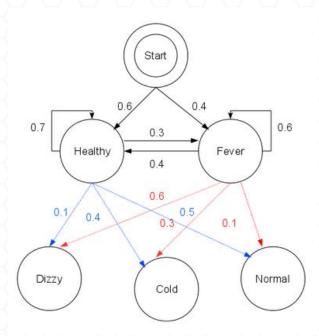
■動態規劃中,先查找待句子中已經切分好的詞語, 對該詞語查找該詞語出現的頻率(次數/總數)

■ 然後根據動態規劃查找最大機率路徑的方法,對句子從右往左反向計算最大機率得到最大機率路徑的組合.



# 隱馬爾可夫模型

- ■用來描述一個含有隱含未知參數的馬爾可夫過程
- ■目的是從可觀察的參數中確定該過程的隱含參數
  - 。然後利用這些參數來作斷詞



# 誰是馬可夫?

- Andrey Markov (14 June 1856 N.S. – 20 July 1922)
- Calculated letter sequences of the Russian language



# 問題描述

■ States -> "F", "L"

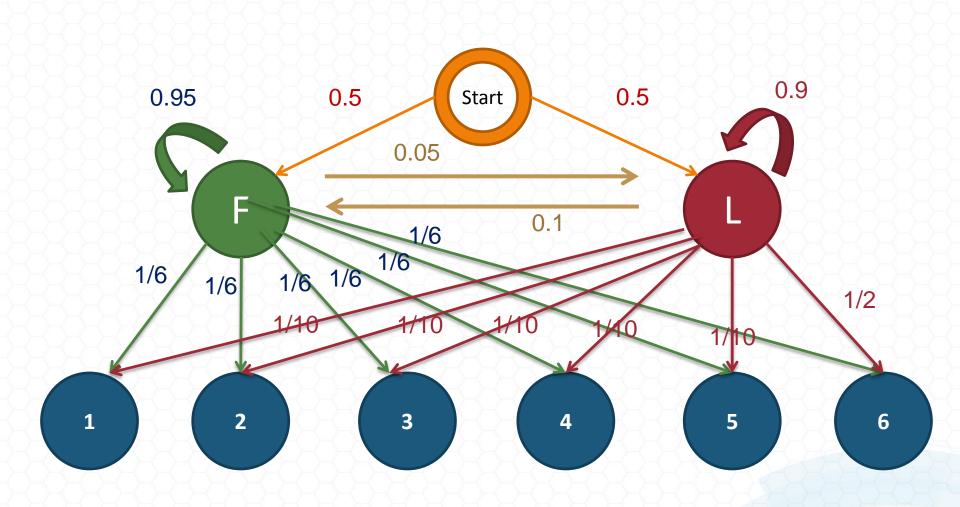
#### ■ Transition Matrix

	Fair	Loaded
Fair	0.95	0.05
Loaded	0.1	0.9

#### **■** Emission Matrix

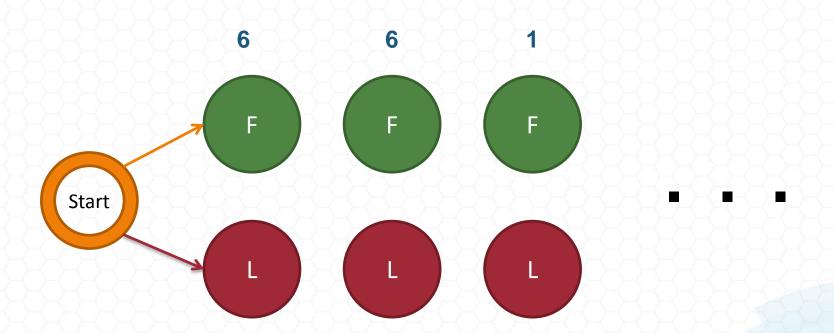
	Fair	Loaded
1	1/6	1/10
2	1/6	1/10
3	1/6	1/10
4	1/6	1/10
5	1/6	1/10
6	1/6	1/2
$\prec$ $\rightarrow$ $\leftarrow$	$\rightarrow$	$\rightarrow$

# **Problem Description**

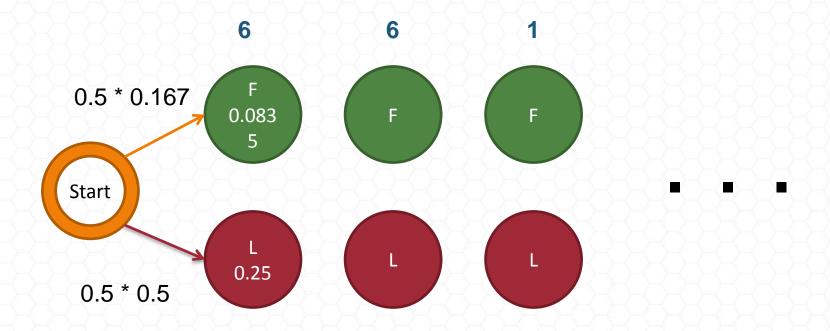


# Algorithm

■ Given Observable Sequence: 6,6,4,1,5,3,2...

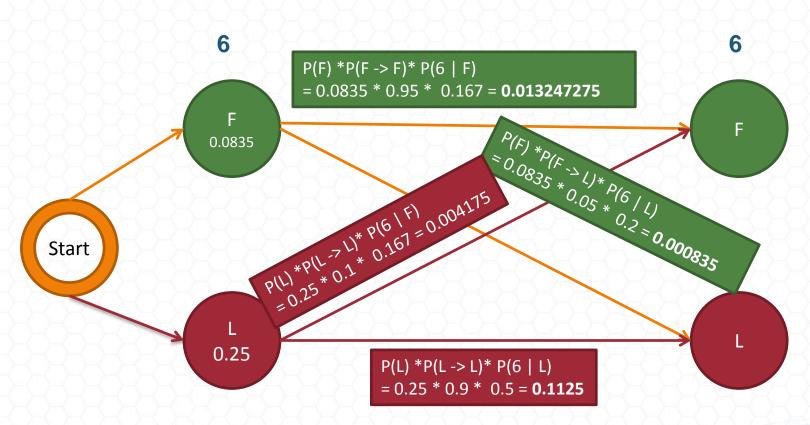


# Start to Step 1



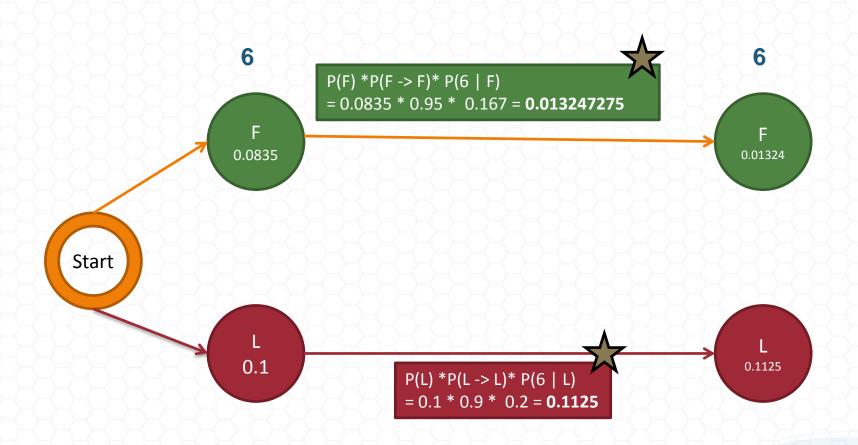
P\_Start(State) \* P\_Observe(6)

# Step 1 to Step 2

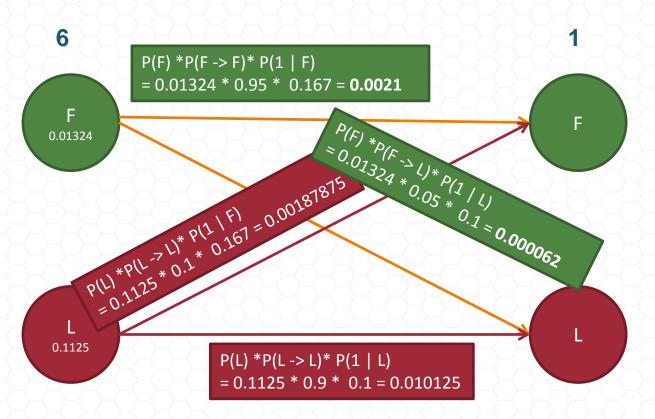


P\_OldState(State) \*P\_Trans(Old\_State -> New\_State)\* P\_Observe(6 | New\_State)

# **Most Likely Path**

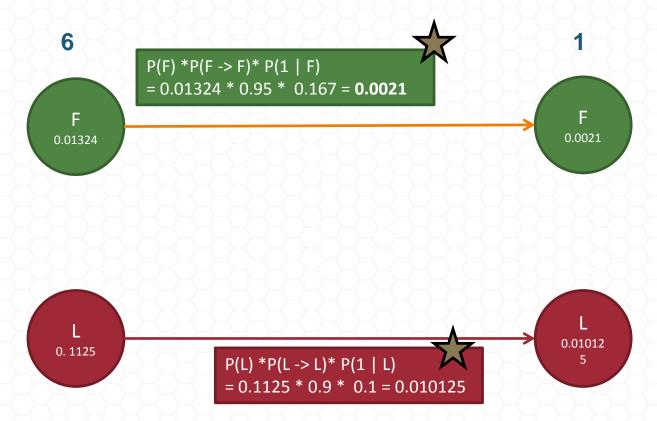


# Step 2 to Step 3



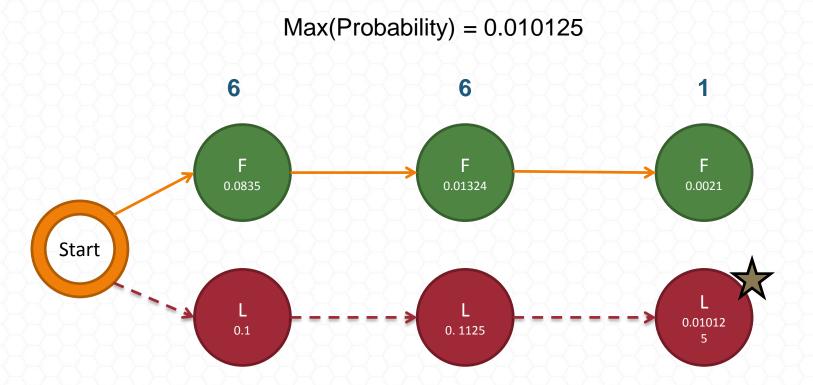
P\_OldState(State) \*P\_Trans(Old\_State -> New\_State)\* P\_Observe(1 | New\_State)

# **Most Likely Path**



P\_OldState(State) \*P\_Trans(Old\_State -> New\_State)\* P\_Observe(1 | New\_State)

#### **Path Construction**



State Sequence: Loaded, Loaded, Loaded

# 切詞範例

- ■柯文哲相關資訊與新聞
  - ■輸出的狀態序列為
  - **□**BMEBEBESBE

- ■可以切詞為
  - ■BME/BE/BE/S/BE
  - ■柯文哲/相關/資訊/與/新聞
- B後面只可能接(M or E),不可能接(B or S),而 M後面也只可能接(M or E),不可能接(B, S)

#### 機率矩陣

B

M

■初始機率 InitStatus

```
#B -0.26268660809250016

#E -3.14e+100

#M -3.14e+100

#S -1.4652633398537678
```

■轉移矩陣機率 TransProbMatrix

A-A-P-A-A-A	-5			
-3.14e+100	-0.510825623765990	-0.916290731874155	-3.14e+100	Ĺ
-0.5897149736854513	-3.14e+100	-3.14e+100	-0.8085250474669937	
-3.14e+100	-0.33344856811948514	-1.2603623820268226	-3.14e+100	
-0.7211965654669841	-3.14e+100	-3.14e+100	-0.6658631448798212	

### EmitProbMatrix 矩陣

P(Observed[i], Status[j]) = P(Status[j]) \* P(Observed[i]|Status[j])

從既有詞組發現 每個單字出現的 機率

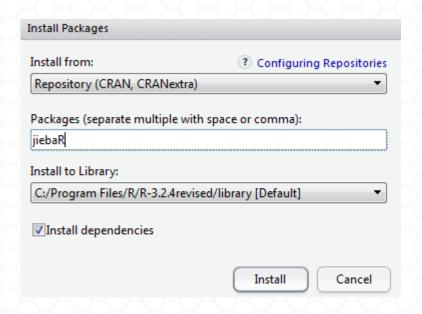
# 求出可能路徑

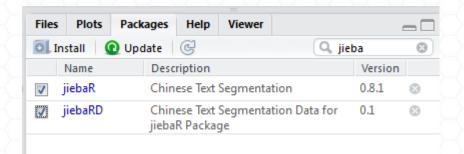
**■** EBSEBEBEMB

- ■倒回來變成
  - **□**BMEBEBESBE
- ■可以切詞為 BME/BE/BE/S/BE
  - □柯文哲/相關/資訊/與/新聞

# 安裝jiebaR

# install.packages("jiebaR") library(jiebaR)





# 使用jiebaR 斷詞

s="那我們酸民婉君也可以報名嗎"
mixseg = worker()
segment(code= s , jiebar = mixseg)

那我們酸民婉君也可以報名嗎



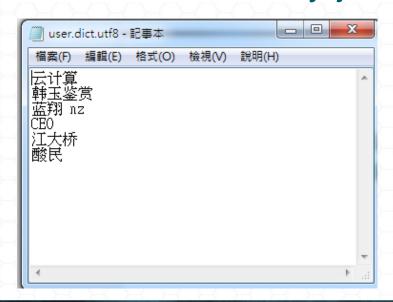
[1] "那" "我們" "酸民婉君" "也" "可以" "報名" "嗎"

# 編輯使用者自定義字典

edit\_dict()

#### **USERPATH**

- [1] "C:/Program Files/R/R-
- 3.2.4revised/library/jiebaRD/dict/user.dict.utf8"



AA制 3 n AB型 3 n AT&T 3 nz

字典範例:字詞、詞頻、詞性

#### 抓出詞性

```
tagseg = worker('tag')
segment(s, tagseg)
r r x x d c v y
"那" "我們" "酸民" "婉君" "也" "可以" "報名" "嗎"
```

可以在字典中加註詞性

酸民n

詞性說明 https://gist.github.com/luw2007/6016931

#### 中文詞庫擴充

- ■維基百科
  - https://zh.wikipedia.org/zhtw/Wikipedia:%E9%A6%96%E9%A1%B5
- ■萌典
  - □https://www.moedict.tw/~%E4%B8%96%E7%95%8C

#### 抓取關鍵詞

key = worker('keywords', topn = 3) key <= s 11.7392 11.7392 11.7392 "報名" "婉君" "我們"

使用TFIDF判斷關鍵詞

# 找出文章關鍵詞

- ■如何判斷一個詞是不是關鍵詞
  - ■如果某個詞比較少見,但是在這篇文章中多次出現,那麼該詞很反映了這篇文章的特性
  - □可用來評估該詞對於該文件的重要程度
  - ■使用TF\*IDF,假設單詞對文章的重要性越高,TF-IDF 值就越大

#### TF-IDF

- TF (Term Frequency)
  - □單詞在該文件的出現次數
  - □單詞w在文檔d中出現的次數: count(w, d)
  - □文檔d中總詞數: size(d)
  - $\square$ tf(w,d) = count(w, d) / size(d)
- IDF (Inverse Document Frequency)
  - □一個詞語普遍重要性的度量
  - □設文檔總數為n
  - □設詞w所出現檔數docs(w, D)
  - $\Box idf = log(n / docs(w, D))$

#### 計算TF-IDF

```
a <- c("a")
abb <- c("a", "b", "b")
abc <- c("a", "b", "c")
D <- list(a, abb, abc)
tfidf <- function(t,d, D){
tf <- table(d)[names(table(d)) == t]/ sum(table(d))
idf <- log(length(D) /sum(sapply(D, function(e) t %in% e)))
tf*idf
```

# 計算字詞在文章的重要性

```
> tfidf('a',a,D)
a
0
> tfidf('b',abb,D)
     b
0.2703101
> tfidf('b',abc,D)
    b
0.135155
> tfidf('c',abc,D)
0.3662041
> tfidf('b',abc,D)
    b
0.135155
```

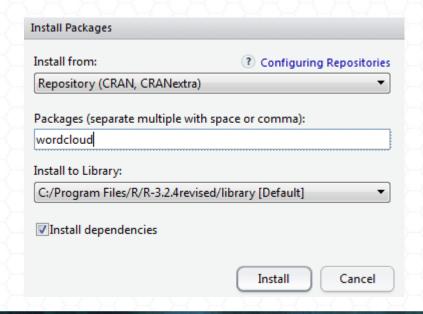
#### 計算詞頻

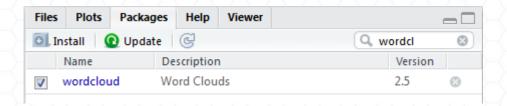
```
word <- unlist(sapply(appledaily$content,
function(e) segment(code= as.character(e) , jiebar
= mixseg)))</pre>
```

tb <- table(word)

#### 安裝wordcloud

# install.packages("wordcloud2") library(wordcloud2)





# 呈現文字雲

library(wordcloud2) wordcloud2(as.table(tb))

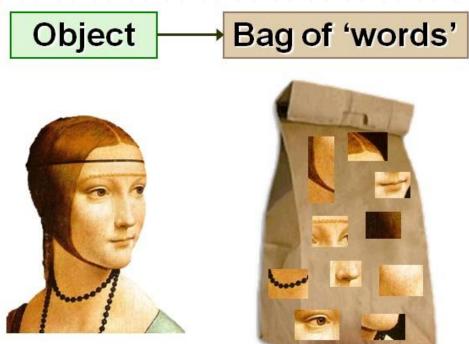
可能要篩選一下詞彙



# 詞頻矩陣

# 詞袋模型 (Bag of Words)

■將文章斷詞以後,可以用向量表示文字。這種表示方式如同將文字變成在袋子中零散且獨立的物件。



# 詞袋範例

```
s = "大巨蛋案對市府同仁下封口令?柯P否認"
mixseg = worker()
segment(code= s, jiebar = mixseg)
```

[1] "大巨蛋" "案" "對" "市府" "同仁" "下" "封口令" "柯P" "否認"

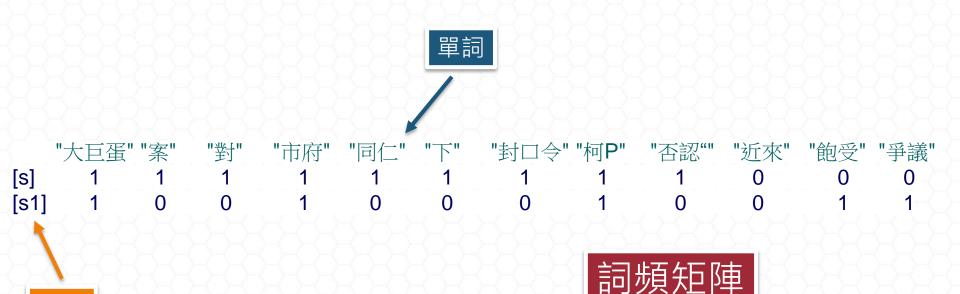


"大巨蛋" "案" "對" "市府" "同仁" "下" "封口令" "柯P" "否認" [1] 1 1 1 1 1 1 1 1 1

# 詞頻矩陣 (document-term matrix)

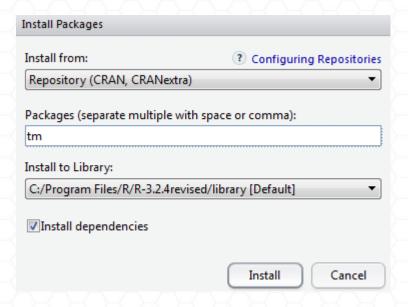
s = "大巨蛋案對市府同仁下封口令?柯P否認"

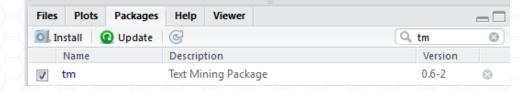
s1 = "柯P市府近來飽受大巨蛋爭議"



# 使用 tm 套件建立詞頻矩陣

# install.packages("tm") library(tm)





# 建立英文詞頻矩陣

#### 建立詞頻向量

```
e3 = 'Hello, I am David. I have taken over 100 courses ~~~'
e3.vec = strsplit(e3, ' ')[[1]]
e3.corpus = Corpus(VectorSource(list(e3.vec)))
e3.dtm = DocumentTermMatrix(e3.corpus)
inspect(e3.dtm)
```

# 於control 處可以設定蒐集字詞長度

```
dtm = DocumentTermMatrix(e3.corpus,
control=list(wordLengths=c(1, 20)))
inspect(dtm)
```

```
Terms

Docs ~~~ 100 am courses david. have hello, i over taken

1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1
```

# 使用Transformer 可以做字詞轉換

#### 移除數字、標點符號

```
doc = tm_map(e3.corpus, removeNumbers)
doc = tm_map(doc, removePunctuation)
dtm = DocumentTermMatrix(doc)
inspect(dtm)
```

#### 或可以自製Transformer

```
removetilde <- content_transformer(function(x, pattern) {return (gsub("~", "", x))})
doc = tm_map(e3.corpus, removetilde)
dtm = DocumentTermMatrix(doc)
inspect(dtm)
```

```
Terms

Docs 100 courses david. have hello, over taken

1 1 1 1 1 1 1 1
```

#### 建立詞頻矩陣

```
e1 = 'this is a book'
e2 = 'this is my car'
e1.vec = strsplit(e1, ' ')[[1]]
e2.vec = strsplit(e2, ' ')[[1]]
e.vec = list(e1.vec, e2.vec)
e.corpus = Corpus(VectorSource(e.vec))
e.dtm = DocumentTermMatrix(e.corpus)
```

# 建立中文詞頻矩陣

# 建立中文的詞頻矩陣

```
library(jiebaR)
mixseg = worker()
s = "大巨蛋案對市府同仁下封口令?柯P否認"
s1 = "柯P市府近來飽受大巨蛋爭議"
s.vec <- segment(code= s , jiebar = mixseg)</pre>
s1.vec <- segment(code= s1 , jiebar = mixseg)</pre>
s.corpus = Corpus(VectorSource(list(s.vec, s1.vec)))
s.dtm <- DocumentTermMatrix(s.corpus)</pre>
inspect(s.dtm)
                       Terms
                   Docs 下\n封口令\n柯p 大巨蛋\n爭議 大巨蛋\n案\n對\n市府
                                                      產牛錯誤詞頻
```

### 產生正確中文詞頻矩陣

```
source('https://raw.githubusercontent.com/ywchiu/rtibame/master/Lib/CNCo
rpus.R')
library(jiebaR)
mixseg = worker()
s = "大巨蛋案對市府同仁下封口令?柯P否認"
s1 = "柯P市府近來飽受大巨蛋爭議"
s.vec <- segment(code= s , jiebar = mixseg)</pre>
s1.vec <- segment(code= s1 , jiebar = mixseg)</pre>
s.corpus = CNCorpus(list(s.vec, s1.vec))
control.list=list(wordLengths=c(1,Inf),tokenize=space tokenizer)
s.dtm <- DocumentTermMatrix(s.corpus, control=control.list)</pre>
inspect(s.dtm)
         Terms
                        同仁 否認 爭議 近來 封口令 柯p 案 飽受 對
     Docs 下 大巨蛋 市府
           1
                              1
                                   1
```

# 詞頻矩陣的應用

# 產生1,500篇文章詞頻矩陣

```
library(jiebaR)
mixseg = worker()
apple.seg =lapply(applenews$content,
function(e)segment(code=e, jiebar=mixseg))
s.corpus <- CNCorpus(apple.seg)</pre>
control.list=list(wordLengths=c(2,Inf),tokenize=space_tok
enizer)
s.dtm <- DocumentTermMatrix(s.corpus,</pre>
control=control.list)
dim(s.dtm )
```

# 詞頻矩陣操作

■ 尋找詞頻介於200~ 300 的詞 findFreqTerms(dtm, 200,300)

■ 尋找與"大巨蛋"相關係數大於0.7的詞

findAssocs(dtm, "大巨蛋", 0.7)

\$大巨蛋

遠雄 解約 市府 展延

0.88 0.78 0.74 0.72

#### 刪除稀疏條目

[1] 1500

```
dim(dtm)
[1] 1500 41855

dtm.remove = removeSparseTerms(dtm, 0.9)
dim(dtm.remove)
```

dtm.remove\$dimnames\$Terms

# 詞頻矩陣的進階應用

■ 文章相似度計算,產生推薦文章

- 文章分群,群聚類似主題
- ■文章自動分類
- ■建立主題模型



# THANK YOU