# **MIT Dataset**

## 資料格式介紹

## data/friendship\_matrix.txt

第一個row和column代表subject的標號,譬如說(row,colum):(7,4)=1 代表7號把4號當成好朋友, 好友關係是有方向性的,(4,7)=NaN代表4並沒有把7當好友,另外要注意有(7,7)=1這樣的關係,請忽略,這是原始dataset的問題

### data/processed.friendship\_matrix.txt

格式同data/friendship\_matrix.txt。差別在於拿掉了self-loop,以及把原本檔案轉換為undirected graph。

#### data/location\_record\_sna.dat

每筆資料是 (device\_id,日期,地點id),代表該device\_id在某年某月某天某時某分某秒在哪個地點,地點以地點id表示

#### data/calling\_record\_sna\_new\_v2.dat

每筆資料是 (device\_id,日期,Type of communication,direction,duration,calling\_device\_id),

(1)Type of communication有兩種分別:分別是Short message(簡訊),Voice call(語音)和 Packet Data(封包),Packet Data作者並沒有特別提是什麼,

可能可以當一般的資料傳輸

- (2)direction: incoming(接到電話) or outgoing(打電話過去)
- (3)duration:通話時間,如果0通常代表電話沒有接
- (4)calling device id:通話對象是誰

\*\* 12/28更新: 移除noise data

\*\* 12/30更新: 移除四行noise data

### data/encounter\_record\_sna.dat

每筆資料是 (device\_id,encounter\_device\_id,開始偵測到對方在範圍內的時間,最後一次偵測到對方在範圍內的時間)

(3,4,24-Nov-2004 12:35:33,24-Nov-2004 12:38:02)這筆資料可以代表

12:35:33~12:38:02,subject 3和4都是待在一起的(5-10公尺)

Note:有時會出現friendship\_matrix裡面沒見過的device\_id,這是正常的,因為不是全部的 device\_id我們都知道他們的交友關係,所以我們只要predict friendship\_matrix.txt中有個 device\_id就好

### train\_and\_test/mit.\$id.{train/test}.txt

"\$v1\t\$v2\t \$is\_connected",中間是用\t隔開。\$v1、\$v2是pair的node id。為了簡化問題,不考慮方向性。\$is\_connected代表\$v1、\$v2是否相連。如果相連,則label為1;相反,則label為0。

# MIT資料切分training/testing方式

我們把原本的friendship network,依照下列方式處理,切成10份train/testing。

- 1. 首先,我們做了以下的前處理:
  - (a)把 friendship network轉成undirected graph。
  - (b)移除self-loop的edge。
  - (c)移除點"107",因為點"107"沒有資料。

處理過的network檔請見"processed.friendship matrix.txt"。

2. 把graph的nodes切分成**10**等份,每一次取其中的一等份來產生testing data。以下暫稱這一等份為TestNS(testing nodes set),剩下的九等份稱為TrainNS(training node set)。

#### Training Data:

將TrainNS的node不考慮方向性地兩兩做pair (v1,v2),產生一筆資料。如果 v1 和v2相連,則label為1;若不相連,則label為0。

#### Testing Data:

同樣,先將TestNS的node不考慮方向性地兩兩做pair(v1,v2),產生一筆資料。如果 v1 和v2相連,則label為1;若不相連,則label為0。

接著,將TrainNS和TestNS的點兩兩做pair:先從TrainNS取出一個點v1,再從TestNS取出一個點v2,產生一筆資料。如果 v1 和v2相連,則label為1;若不相連,則label為0。

重複上述步驟十次,就得到10份對應的Training Data和Testing Data。

# 使用方法

- 1. 每一次請使用編號相同的Training Data和Testing Data。請以Training Data,搭配其他資料, 去預測Testing Data每一個pair是否相連。
- 2. 使用的evaluation metrics: Precision、Recall、F1-score
- 3. 把每一次evaluation metrics的結果平均,以求得到平均表現的分數。

# 參考資料

Precision、Recall、F1-score http://en.wikipedia.org/wiki/Precision\_and\_recall