## Data Mining 作業一 Association Rules & Frequent Itemset

此次作業主要目的在讓同學學習運用 Weka 由 Foodmart Database 超級市場的顧客及其交易資料中,以 Apriori, FP-Tree Algorithm 探勘 Frequent Itemsets, Association Rules, Multi-level Association Rules, Quantitative Association Rules。作業中有些小題直接操作 Weka 即可完成、有些小題則必須撰寫小程式做資料的轉換或必須執行 SQL 查詢。

作業給定的 Foodmart Database(下載連結 https://reurl.cc/N6nOyn)可利用 Microsoft Access 開檔並執行 SQL query 或匯出成其他格式。Weka input 的檔案格式為 ARFF。ARFF 可以是 Relational Table 形式也可以是 Transaction 形式(Sparse ARFF),請參考 Weka 的格式說明 http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka/arff.html

作業每人繳交一份。上傳檔名格式為 HW1\_學號, EX: HW1\_XXX.doc / .pdf 此次作業交易資料只針對 **1998** 年的資料 (sales\_fact\_1998+sales\_dec\_1998)

- 1. 請利用 Weka 中的 Apriori 演算法,從 Foodmart 資料庫的交易資料中,探勘符合 Minimum Support = 0.0001 且 Minimum Confidence = 0.9 的 Association Rules,並列出 Confidence 最高的前 10 條 Rules。若無法跑出結果,請簡述其原因。
- 2. 請利用 Weka 中的 FP-Growth 演算法,從 Foodmart 資料庫的交易資料中,探勘符合 Minimum Support = 0.0001 且 Minimum Confidence = 0.9 的 Association Rules 並列出 Confidence 最高的前 10 條 Rules. 若無法跑出結果,請簡述其原因。
- 3. 有時候我們有興趣的資料不只有產品間的資訊, 也會想要由 User Profile 探勘顧客的基本資料。請運用 Weka, 給定 Minimum Support = 0.05 且 Minimum Confidence= 0.9 的條件下, 探勘 Foodmart 顧客基本資料的屬性{State\_Province, Yearly\_Income, Gender, Total\_Children, Num\_Children\_at\_Home, Education, Occupation, Houseowner, Num\_cars,owned} 間的 association rule。(列出 10條)
- 4. 請運用 Weka 探勘 Foodmart 資料庫中,顧客背景資料與其交易資料之間的關係(Quantitative Association Rules)。例如 80%女性顧客常買保養品。請自行嘗試設定 Minimum Support Minimum Confidence,找出 10 條你覺得有意義的Rules。請說明你的作法及相關參數設定。

5. 在美國由於聖誕節,12月是購物的旺季。請探勘分析比較12月與1~11月的顧客購物行為。有哪些相似的地方,有哪些差異的地方?