Đại học Quốc gia Thành phố Hồ Chí Minh Đại học Khoa học Tự Nhiên

Môn Nhập Môn Trí Tuệ Nhân Tạo

BÁO CÁO LAB3 MÁY HỌC TÌM HIỂU VỀ WEKA

Thông tin nhóm: 1612272 Trần Nhật Huy 1612282 Trần Đình Khải

BÁO CÁO TÌM HIỂU WEKA

1. Thành viên nhóm

1	1612272	Trần Nhật Huy
2	1612282	Trần Đình Khải

2. Giới thiệu:

Weka (viết tắt của Waikato Environment for Knowledge Analysis) là một bộ phần mềm học máy được Đại học Waikato, New Zealand phát triển bằng Java. Weka là phần mềm tự do phát hành theo Giấy phép Công cộng GNU.

<nguồn: https://vi.wikipedia.org/wiki/Weka (h%E1%BB%8Dc m%C3%A1y)>

Các chức năng chính của WEKA:

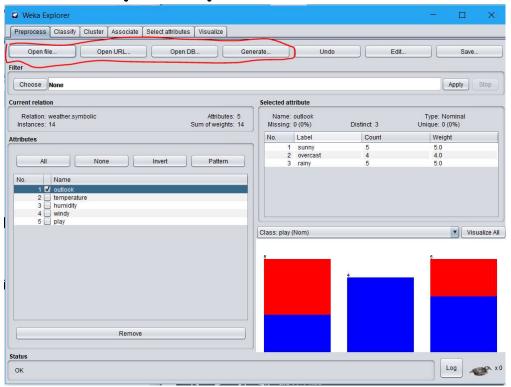
• Preprocessing: Tiền xử lý.

• Associate: Khai thác luật kết hợp.

Classtify: Phân lớpCluster: Gom nhóm

3. Preprocessing

3.1. Đọc dữ liệu dưới nhiều hình thức



Đây là 4 nút để ta đọc dữ liệu vào Weka:

OpenFile: Đọc dữ liệu bằng một file. Các dạng file có thể đọc được như sau: *.arff *.arff.gz *.names *.data *.csv *.libsvm *.bsi *.xrff



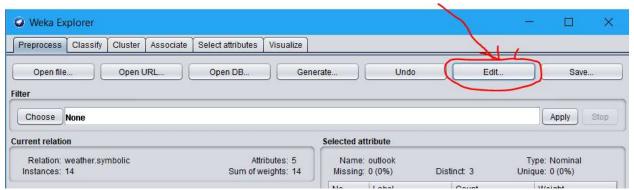
Open URL: Đọc dữ liệu từ một nơi lưu trữ bằng địa chỉ URL

Open DB: đọc dữ liệu từ các cơ sở dữ liệu MSSQL, MySQL,...

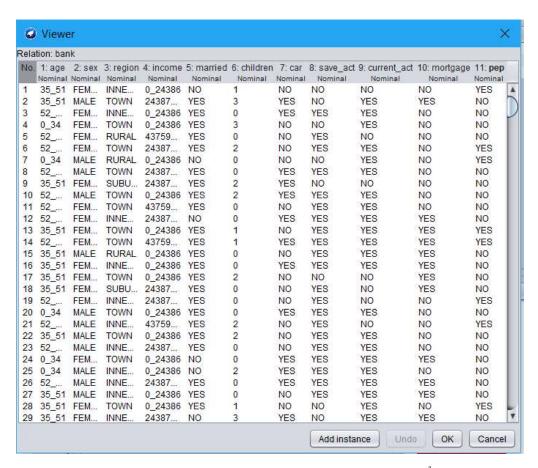
Generate: Phát sinh dữ liệu mới từ bộ phát sinh dữ liệu DataGenerators(do Weka cài đặt)...

3.2. Hiệu chỉnh dữ liệu

Đôi khi bộ dữ liệu của chúng ta không thật sự chuẩn, bị thiếu dữ liệu hay có các giá trị bất thường,... Ta sử dụng Chức năng Edit để hiệu chỉnh dữ liệu để được bộ dữ liệu như mong muốn.

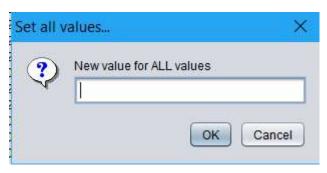


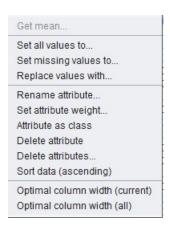
Khi nhấn vào nút Edit, bộ dữ liệu của chúng ta sẽ được biểu diễn trực quan bằng bảng biểu (cửa sổ viewer) với hàng đầu tiền là danh sách các thuộc tính.



Nháy chuột phải vào tên một thuộc tính, một dropdown menu để chỉnh sửa cho cột dữ liệu thuộc tính được chọn.

Set all value to: Đặt giá trị cho tất cả các dòng tại thuộc tính được chọn. Giá trị này do người dùng thiết lập.

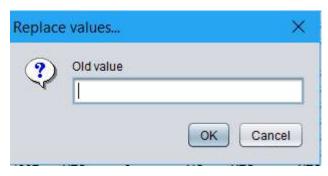




Set missing values to: Ở các mẫu, tại thuộc tính được chọn, ta đặt giá trị cho nó nếu nó rỗng.



Replace values with: Thay thế giá trị cũ thành một giá trị mới.





Get mean: Lấy giá trị trung bình của thuộc tính

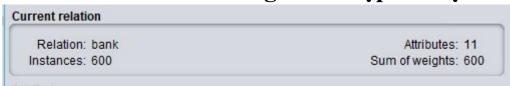
Rename Attribute, Delete Attribute: Đổi tên và Xoá thuộc tính.

Sort data: Sắp xếp tăng dần theo thuộc tính được chọn.

Lọc dữ liệu từ những bộ lọc có sẵn: (rời rạc hoá dữ liệu,...)

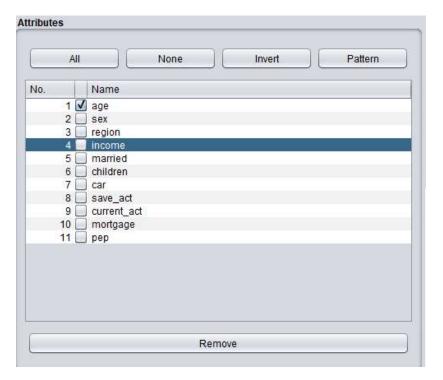


3.3. Biểu diễn thông tin về tập dữ liệu



Ở phần Current Relation sẽ hiện thị cho ta vài thông tin về bộ dữ liệu: tên quan hệ: "bank", Số thuộc tính là 11, số mẫu là 600.

Ở phần Attributes sẽ hiện thị các thuộc tính theo đúng thứ tự được khai báo trong file input (ở đây là *.arff).



Các button:

All: đánh tick cho tất cả các thuộc tính.

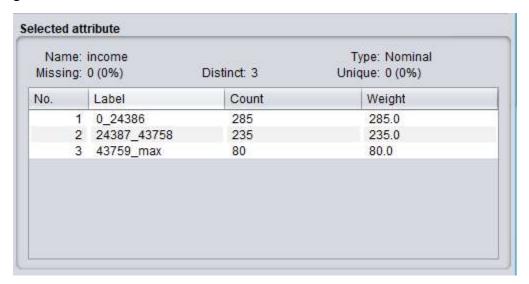
None: bỏ chọn tick tất cả các thuộc tính.

Invert: Đảo chon tick.

Remove: xoá thuộc tính ra khỏi quan hệ.

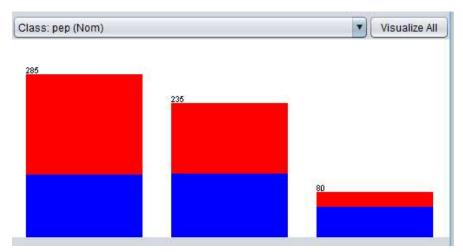
Ở mỗi thuộc tính được chọn
bôi đen>, khung bên

(Seleted attribute) phải sẽ hiện thị các giá trị mà thuộc tính đang nhận và số lượng mẫu cho từng giá trị.



Ví dụ: tên thuộc tính là income, thuộc tính nhận 3 giá trị là 0_24386 (có 285 mẫu), 24387_43758(có 235 mẫu) và 43759 max(có 80 mẫu). Và không có mẫu nào bị thiếu giá trị. Kiểu là Nominal.

Ở phần visualize, thể hiện trực quan về thuộc tính được chọn.

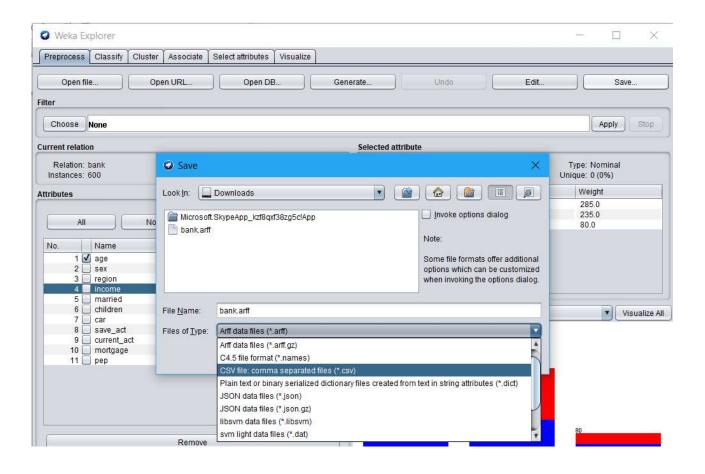


Class: là biểu diễn theo class đó. Ví dụ, thuộc tính đang chọn là income và ta biểu diễn theo thuộc tính pep. Vì pep có hai giá trị nên hai màu đỏ xanh biểu diễn hai giá trị đó. Ta thấy rằng ở cột đầu tiên, với 285 mẫu nhận giá trị 0-24386 thì tỉ lệ số mẫu mang giá trị của thuộc tính pep là không đều, khoảng (60:40).

3.4. Lưu trữ dữ liệu

Sau khi hiệu chỉnh dữ liệu, ta có thể lưu lại <nhập nút save ở trên cùng bên phải> dữ liệu dưới dạng các định dạng file cho phép như trong hình...

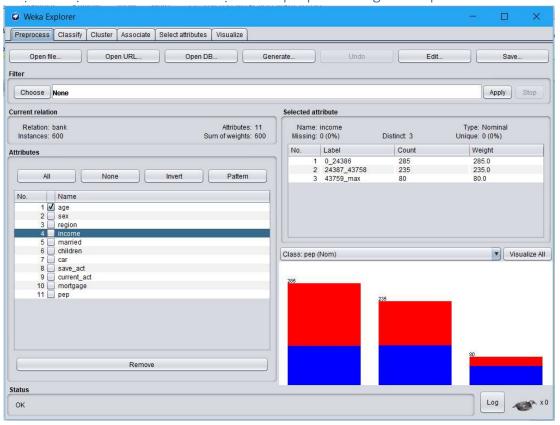
Đại học Khoa học Tự nhiên Thành phố Hồ Chí Minh | Môn Nhập môn Trí tuệ Nhân tạo



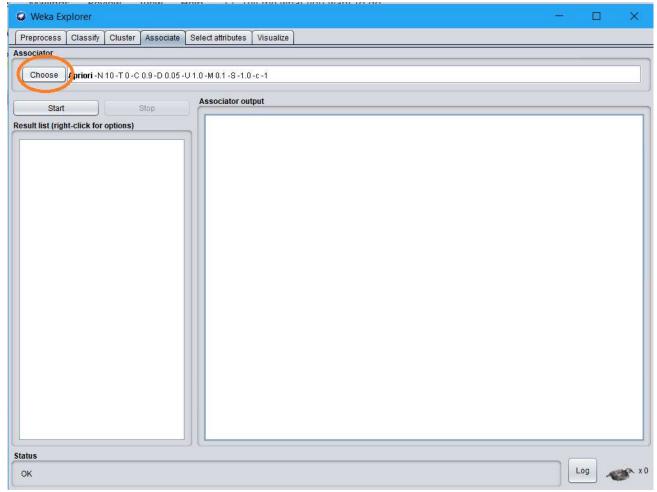
4. Associate: Khai thác luật kết hợp.

4.1. Bước 1: Chọn tập dữ liệu

Chọn dữ liệu và hiểu chỉnh dữ liệu ở tab preprocessing như ở phần 1.

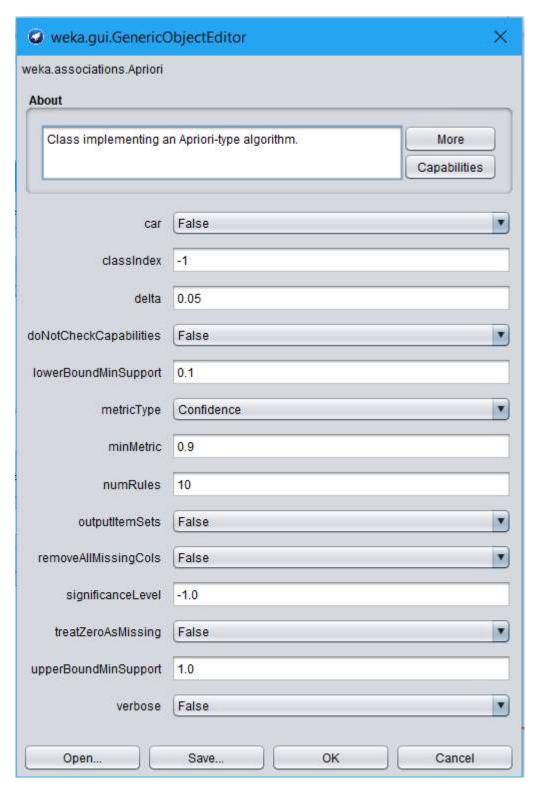


4.2. Bước2: Chọn thuật toán khai thác luật kết hợp



ở phần Associator, Ta nhấn nút Choose để chọn thuật toán khai thác. Ta thường dùng thuật toán Apriori

Nhấn vào ô textbox kế bên để chỉnh sửa các thuật tính của thuật toán.



Các tham số chính của thuật toán Apriori:

lowerBoundMinSupport(-M): chặn dưới minSupport

upperBoundMinSupport(-U): chặn trên minSupport

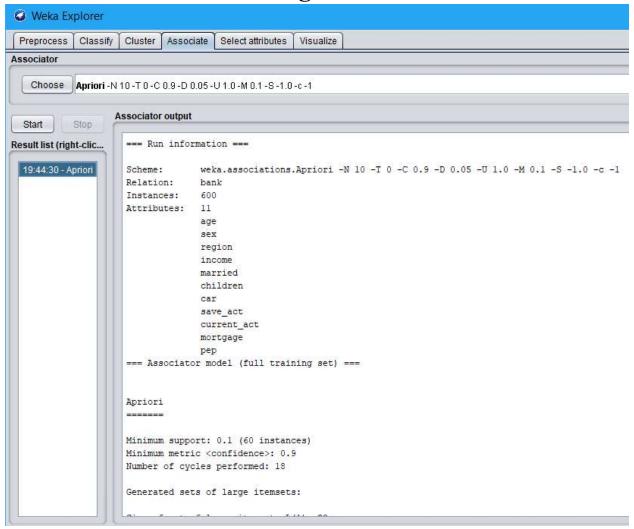
delta(-D): hệ số giảm support khi lặp, giảm support cho đến khi đạt minsupport hay đã phát sinh đủ luật.

metricType(-T): độ đo tính quan trọng /lý thú của luật bao gồm : Confidence, Lift, Leverage, Conviction.

minMetric(-C): độ đo tin cậy nhỏ nhất. Chỉ xét những luật có điểm lớn hơn giá trị này.

NumRules(-N): số luật cần tìm.

4.3. Bước 3: Tiến hàng khai thác



Sau khi thiết lập các tham số của thuật toán, t nhấn nút Start để bằt đầu.

- Ở Result list, thể hiện danh sách các kết quả đã thực hiện
- Ở Associator output, thể hiện kết quả sau khi chạy thuật toán.

4.4. Bước 4: Đọc kết quả

Ở phần đầu của output, thể hiện thuật toán cùng với thông tin của bộ dữ liệu được dùng (như ở phần preprocessing)

```
Associator output
  === Run information ===
                weka.associations.Apriori -N 10 -T 0 -C 0.9 -D 0.05 -U 1.0 -M 0.1 -S -1.0 -c -1
 Scheme:
  Relation:
  Instances:
                600
 Attributes: 11
                age
                sex
                region
                income
                married
                children
                save_act
                current act
                mortgage
  === Associator model (full training set) ===
```

Phần tiếp theo của output là một số thông tin kết quả như sau: giá trị minsupport, giá trị min confidence, số vòng lặp và kích thước của các tập phổ biến

```
Apriori

-----

Minimum support: 0.1 (60 instances)
Minimum metric <confidence>: 0.9
Number of cycles performed: 18

Generated sets of large itemsets:

Size of set of large itemsets L(1): 28

Size of set of large itemsets L(2): 232

Size of set of large itemsets L(3): 524

Size of set of large itemsets L(4): 277

Size of set of large itemsets L(5): 33
```

Phần quan trọng nhất của output là các luật tìm được

Đọc kết quả:

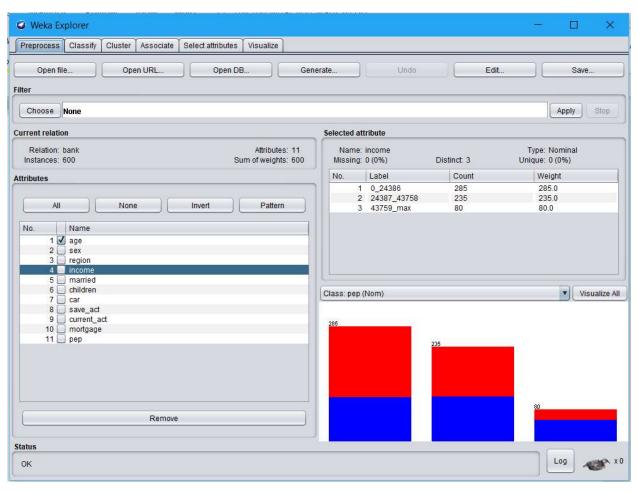
Luật 1: Nếu income là 43759 max (ở 80 mẫu) thì save act là Yes (ở 80 mẫu) với độ tin cậy là 1.

Luật 2: Nếu age=52_max và income-43759_max (ở 76 mẫu) thì save_act là Yes với độ tin cậy là

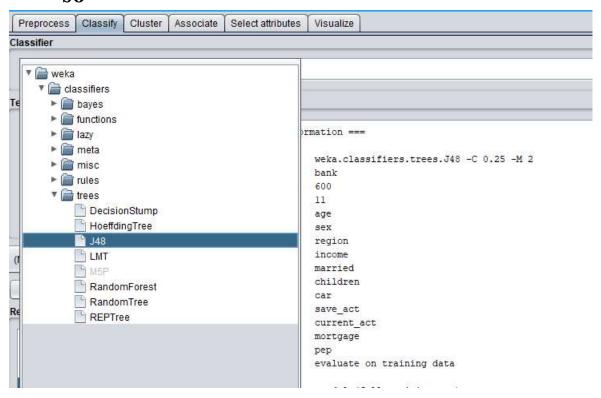
5. Classtify

5.1. Bước 1 Chọn tập dữ liệu và tiền xử lý

Chọn dữ liệu và hiểu chỉnh dữ liệu và tiền xử lý ở tab preprocessing như mục 1.

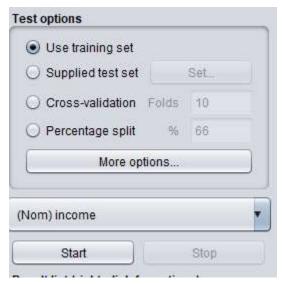


5.2. Bước 2 Chọn thuật toán và xác định các tham số



Ta nhấn nút choose để chọn thuật toán mà bạn muốn. Nhấp ở textbox ở kế bên điều chỉnh các tham số, nếu có. Có nhiều thuật toán là không có tham số. Ở đây mình chọn thuật toán J48 xây dựng cây.

5.3. Bước 3 Chọn kiểu test và tập dữ liệu test nếu cần



Ta chọn các loại test. Ta có các loại test như sau:

Use training set: Sử dụng chính bộ dữ liệu training để test.

Supplied test set: Cung cấp một bộ test set khác.

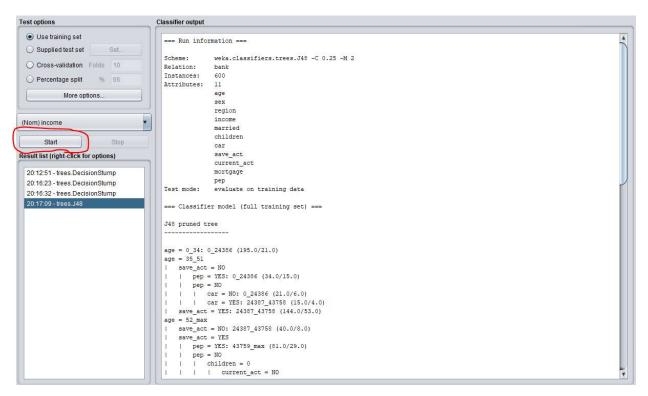
Cross-validation: ~

Percentage split: Chia bộ dữ liệu theo phần trăm. Bao nhiêu nhiêu phần trăm dùng để train , còn lại dùng để test.

ComboBox ở dưới cho ta chọn thuộc tính để ta xây dựng cây. Chẳng hạn ta sẽ xây dựng cây thể hiện income(các lá là các giá trị income).

5.4. Bước 4 Tiến hành phân lớp dữ liệu

Sau khi thiết lập xong, ta nhấn Start để bắt đầu chạy thuật toán.



Ở phần Result list, thể hiện các kết quả đã thực hiện, sử dụng để so sánh các kết quả thực hiện. Phần output của thuật toán được hiển thị ở khung lớn bên phải (Classifier Output)

5.5. Bước 5 Đọc kết quả

```
Classifier output
  === Run information ===
  Scheme:
                weka.classifiers.trees.J48 -C 0.25 -M 2
  Relation:
                bank
  Instances:
                600
  Attributes:
                11
                age
                sex
                region
                income
                married
                children
                car
                save act
                current_act
                mortgage
  Test mode:
               evaluate on training data
  === Classifier model (full training set) ===
  J48 pruned tree
  age = 0_34: 0_24386 (195.0/21.0)
  age = 35_51
  save_act = NO
      pep = YES: 0 24386 (34.0/15.0)
         pep = NO
     | | car = NO: 0_24386 (21.0/6.0)
| | car = YES: 24387_43758 (15.0/4.0)
  | save_act = YES: 24387_43758 (144.0/53.0)
  age = 52_max
  | save_act = NO: 24387_43758 (40.0/8.0)
      save_act = YES
      | pep = YES: 43759_max (81.0/29.0)
         pep = NO
         | children = 0
| | current_act = NO
```

Phần đầu của output là thông tin chung của thuật toán cũng như bộ dữ liệu train.

Testmode: chế độ test, ở đây ta dùng bộ train làm bộ test luôn.

Classifier model : luôn là dùng toàn bộ bộ training.

Cây tìm được:

```
J48 pruned tree
age = 0 34: 0 24386 (195.0/21.0)
age = 35_51
save_act = NO
| pep = YES: 0_24386 (34.0/15.0)
| | pep = NO
| | car = NO: 0_24386 (21.0/6.0)
| | car = YES: 24387 43758 (15.0/4.0)
| save_act = YES: 24387_43758 (144.0/53.0)
age = 52 max
| save_act = NO: 24387_43758 (40.0/8.0)
| save act = YES
| | pep = YES: 43759 max (81.0/29.0)
| | pep = NO
| | children = 0
  | | | current act = NO
| | | | car = NO
  | | | | mortgage = NO: 43759_max (2.0)
1
  | | | | mortgage = YES: 24387 43758 (2.0)
  | | | | car = YES: 24387 43758 (4.0/1.0)
  | | current act = YES: 43759 max (36.0/15.0)
| | children = 1: 24387 43758 (3.0)
  | | children = 2
| | | current act = NO: 0 24386 (4.0)
  | | current_act = YES
| | | | mortgage = NO: 0 24386 (5.0/1.0)
         | | mortgage = YES: 24387 43758 (3.0/1.0)
| | children = 3: 24387_43758 (11.0/1.0)
Number of Leaves : 16
Size of the tree: 28
Thuật toán tìm cây là: J48 pruned tree
Số lá là 16 và số nút là 28
 Time taken to build model: 0.04 seconds
 === Evaluation on training set ===
```

Thời gian để training là 0.04 giây và thời gian để test là 0.02 giây

Time taken to test model on training data: 0.02 seconds

=== Summary ===

Correctly Classified Instances	445	74.1667 %
Incorrectly Classified Instances	155	25.8333 %
Kappa statistic	0.5857	
Mean absolute error	0.2399	
Root mean squared error	0.3464	
Relative absolute error	59.6377 %	
Root relative squared error	77.2456 %	
Total Number of Instances	600	

Phần kết luận:

Có 445 mẫu test đúng, chiếm 74.1667% và 155 mẫu test sai chiếm 25.8333%

Còn lại là các thông số lỗi khác.

=== Detailed Accuracy By Class ===

	TP Rate	FP Rate	Precision	Recall	F-Measure	MCC	ROC Area	PRC Area	Class
	0.758	0.137	0.834	0.758	0.794	0.626	0.877	0.829	0_24386
	0.655	0.186	0.694	0.655	0.674	0.474	0.802	0.686	24387_43758
	0.938	0.085	0.630	0.938	0.754	0.727	0.951	0.636	43759 max
Weighted Avg.	0.742	0.149	0.752	0.742	0.742	0.580	0.858	0.747	Total Section Company

Đọ chính xác cho từng phân lớp: ~

```
=== Confusion Matrix ===
```

```
a b c <-- classified as
216 63 6 | a = 0_24386
43 154 38 | b = 24387_43758
0 5 75 | c = 43759_max
```

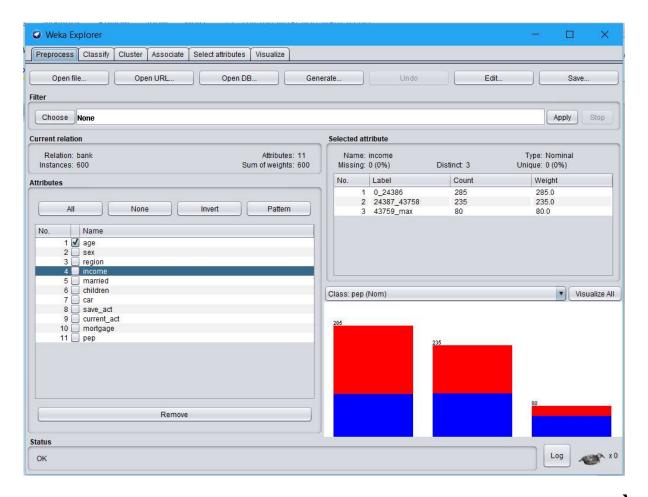
Cho biết bao nhiều mẫu được gán vào từng phân lớp. Các phần tử của ma trận thể hiện số mẫu test có lớp thật sự là dòng và lớp dự đoán là cột.

Ví dụ ở đâu: thực sự có 285 mẫu ở lớp a, nhưng mô hình chỉ phân được 216 mẫu, 63 mẫu vào lớp b và 6 mẫu vào lớp c. Tổng trên đường chéo chính là số mẫu phân loại đúng, tổng số còn lại là số mẫu sai.

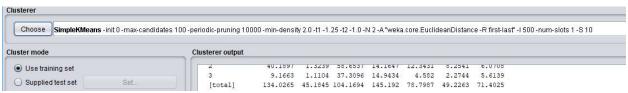
6. Cluster

6.1. Bước 1: Chọn tập dữ liệu và thực hiện tiền xử lý.

Chọn dữ liệu và hiểu chỉnh dữ liệu và tiền xử lý ở tab preprocessing như mục 1.



6.2. Bước 2: Chọn Thuật toán gom nhóm và điều chỉnh tham số.

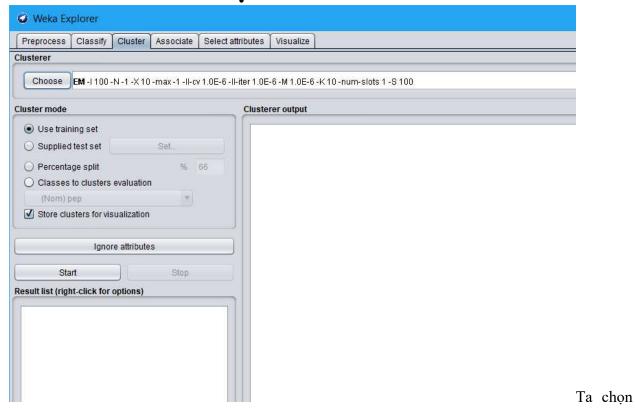


Tương tự các chức năng khác. Ta nhấn choose để chọn thuật toán. Ở đây mình chọn SimpleKmean. Ta nhấn vào textBox kế bên để điều chỉnh tham số nếu cần.

numCluster(-N): số nhóm

seed(-S): giá trị ngẫu nhiên cần gieo.

6.3. Bước 3: Chọn kiểu test



các loại test. Ta có các loại test như sau:

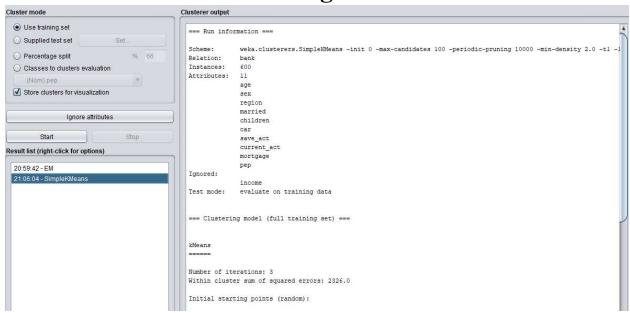
Use training set: Sử dụng chính bộ dữ liệu training để test.

Supplied test set: Cung cấp một bộ test set khác.

Percentage split: Chia bộ dữ liệu theo phần trăm. Bao nhiều nhiều phần trăm dùng để train , còn lại dùng để test.

Nút ignore attributes: chọn thuộc tính bị lờ đi trong lúc gom nhóm.

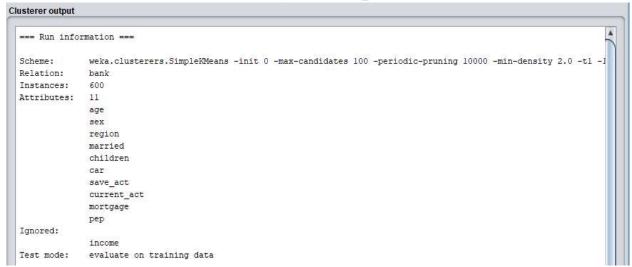
6.4. Bước 4: Tiến hành gom nhóm



Ta nhấn Start để bắt đầu chạy thuật toán

Khung result list lưu lại các kết quả đã thực hiện. Kết quả thuật toán sẽ thể hiện ở khung Clusterer ouput.

6.5. Bước 5: Ghi nhận kết quả.



Thông tin thuật toán cũng như bộ dữ liệu. Thuộc tính bị lờ đi là income và kiểu test là dùng bộ training.

```
kMeans
-----
Number of iterations: 3
Within cluster sum of squared errors: 2326.0
Initial starting points (random):
Cluster 0: 0 34, FEMALE, RURAL, NO, 3, NO, YES, YES, NO, NO
Cluster 1: 52_max, FEMALE, RURAL, YES, 2, NO, YES, YES, NO, NO
Missing values globally replaced with mean/mode
Final cluster centroids:
                      Cluster#
Attribute Full Data
                         0
                                       1
             (600.0) (330.0) (270.0)
______
                         0 34
               35_51
                                   52 max
age
              FEMALE
                          MALE
                                  FEMALE
sex
region INNER_CITY INNER_CITY INNER_CITY married YES NO YES children 0 0 0
car
                  NO
                            NO
                                     YES
save_act
                YES
                           YES
                                     YES
current_act
                YES
                           YES
                                    YES
mortgage
                  NO
                            NO
                                      NO
                  NO NO
pep
                                     NO
Time taken to build model (full training data): 0.01 seconds
=== Model and evaluation on training set ===
Clustered Instances
      330 (55%)
      270 (45%)
```

Ta phân thành 2 lớp:

Lóp 0: 0_34,FEMALE,RURAL,NO,3,NO,YES,YES,NO,NO

Lớp 1: 52 max, FEMALE, RURAL, YES, 2, NO, YES, YES, NO, NO

Với đô lệch chuẩn là 2326

Có 330 được phần vào lớp 0 và 270 mẫu được phân vào lớp 1.