ĐẠI HỌC QUỐC GIA THÀNH PHỐ HỒ CHÍ MINH TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIÊN KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN



BÁO CÁO BÀI TẬP THỰC HÀNH 1 TIỀN XỬ LÝ DỮ LIỆU VỚI WEKA

CHUYÊN NGÀNH: KHỌC HỌC MÁY TÍNH

Thành phố Hồ Chí Minh, ngày 1 tháng 4 năm 2019

ĐẠI HỌC QUỐC GIA THÀNH PHỐ HÒ CHÍ MINH TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIỀN KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN



BÁO CÁO BÀI TẬP THỰC HÀNH 1 TIỀN XỬ LÝ DỮ LIỆU VỚI WEKA

|Giảng viên hướng dẫn| Thầy, cô: Lê Ngọc Thành, Nguyễn Ngọc Thảo |Sinh viên| Phạm Phong Hào

1612176

MÔN HỌC: KHAI THÁC DỮ LIỆU VÀ ỨNG DỤNG

Thành phố Hồ Chí Minh, ngày 1 tháng 4 năm 2019

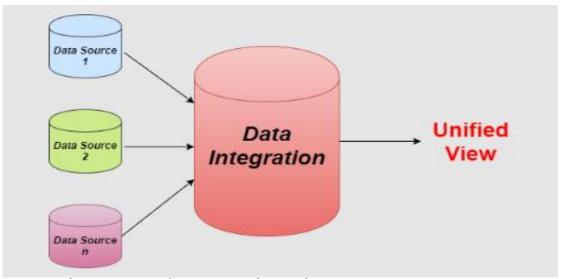
Mục lục

I. T.	ÍCH HỢP DỮ LIỆU (INTEGRATION)	5
1.	Định nghĩa sự tích hợp dữ liệu:	5
2.	Vấn đề về nhận diện thực thể (entity identification) và cách giải quyết:	6
3.	Vấn đề dữ liệu dư thừa (redundancy) và cách giải quyết:	9
4.	Sự mâu thuẫn dữ liệu (data value conflicts) và cách giải quyết: [5]	10
5. tính	Tích hợp các dataset và số lượng mâu thuẫn khi tích hợp và số lượng thuợn:	
6.	Chụp màn hình của cửa sổ Explorer:	
II.	TÓM TẮT MÔ TẢ DỮ LIỆU – DESCRIPTIVE DATA MARIZATION:	
1.	Trong tab Preprocess, xem xét thuộc tính age:	13
2.	Five-number summary:	14
3.	Các loại thuộc tính:	
4.	Ý nghĩa của đồ thị trong cửa sổ Explorer:	14
5.	Xem xét các thuộc tính khác của dataset dưới dạng đồ thị	15
6.	Nhận xét:	20
7.	Tab Visualize	20
8.	Những cặp thuộc tính khác nhau nào có vẻ như tương quan với nhau:	21
III.	CHỌN LỌC DỮ LIỆU (SELECTION):	21
1.	Thuộc tính trong những dataset trước khi xử lý:	21
2. thu	Tab Select attributes và những lựa chọn khác nhau của Weka để chọn lọc ộc tính: [7]	
3. khô	So sánh với các phương pháp chọn lọc dữ liệu trong textbook và phương ông có trong Weka:	
IV.	LÀM SẠCH DỮ LIỆU (CLEANING):	26
1.	Các giá trị thiếu (Missing values):	26
2.	Dữ liệu nhiễu (Noisy data):	27
3.	Dò tìm dữ liệu tạp (Outlier detection): ^[12]	28
4.	File heart-cleaned.arff:	33
V.	CHUYỂN ĐỔI DỮ LIỆU (TRANSFORMATION):	34
1.	Xây dựng thuộc tính – Attribute construction:	35
2.	Chuẩn hóa – Normalize một thuộc tính:	35

	RÚT GỌN DỮ LIỆU (REDUCTION): TỔNG KẾT:	
1	File heart-normal.arff:	27
<i>3</i> .	Tiến hành chuẩn hóa tất cả các thuộc tính là số thực:	37

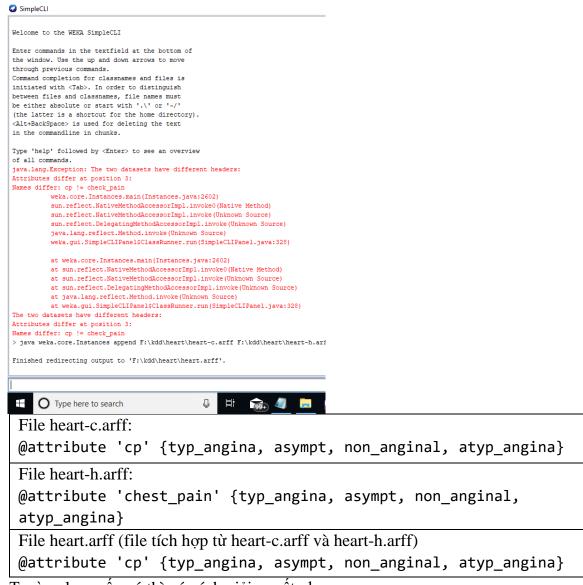
I. TÍCH HỢP DỮ LIỆU (INTEGRATION)

- 1. Định nghĩa sự tích hợp dữ liệu:
- Khái niệm: Là một kỹ thuật tiền xử lý dữ liệu mà trong đó dữ liệu từ nhiều nguồn khác nhau được kết hợp lại và sau đó cung cấp cho người dùng một cái nhìn thống nhất.

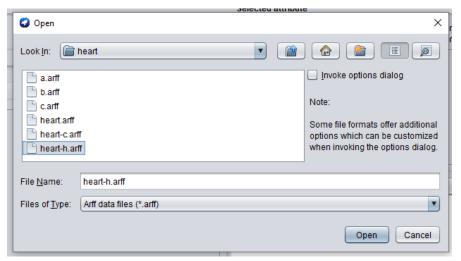


- Các nguồn ở đây có thể được bao gồm nhiều cơ sở dữ liệu, data cubes hoặc flat files. Một trong những hướng cài đặt có phần chiếm ưu thế hiện nay là xây dựng một kho chứa dữ liệu doanh nghiệp.
- Ta thấy rằng lợi ích của kho chứa là cho phép doanh nghiệp biển diễn những phân tích dựa trên dữ liệu có sẵn trong kho. [1]
- Việc tích hợp dữ liệu cẩn thận giúp ta giảm và tránh sự dư thừa và tính không thống nhất của dữ liệu kết quả. [2]
- Có 3 vấn đề được xem xét xuyên suốt trong quá trình tích hợp dữ liệu: [3]
 - Sơ đồ tích hợp
 - Sư dư thừa dữ liêu
 - Phát hiện và tái giải quyết các giá trị gặp mâu thuẫn.

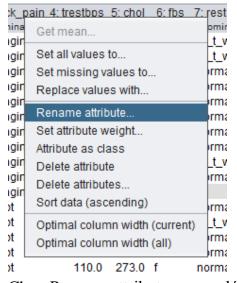
- 2. Vấn đề về nhận diện thực thể (entity identification) và cách giải quyết:
 - Khi mở hai dataset bằng notpad++ ta thấy, ở thuộc tính thứ 'cp' của 'heart-c.arff' và 'check-pain' của 'heart-h.arff' thực chất chỉ là một thuộc tính duy nhất và chúng có tên khác nhau. Do đó, khi tích hợp dữ liệu bằng Simple CLI của weka đã thông báo lỗi này. Như vậy suy ra có vấn đề nhận thực thể ở đây.



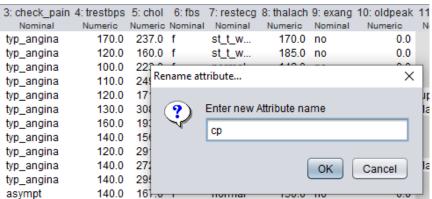
- Trường hợp nếu có thì có cách giải quyết như sau:
 - Mở hai dataset lên bằng notepad++ và sửa trực tiếp để thống nhất một tên gọi duy nhất.
 - Ở đây sẽ thống nhất chọn tên là 'cp'.
- Một cách khác để tiến hành sửa tên thuộc tính thứ 3 như thông báo ở trên là tiến hành sửa bằng giao diện Explorer như sau:
 - Mở cửa sổ Explorer:
 Trong tab Preprocessing, chọn Open File → chọn tiếp tập tin cần hiệu chỉnh → chọn tiếp Open



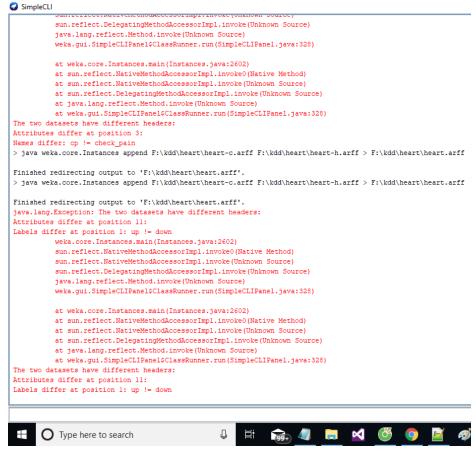
• Chọn tiếp button Edit, cửa mới hiện lên các cột và các dòng record, sau đó rà chuột vào cột cần đổi tên, rồi nhấn chuột phải chọn Rename Attribute ...



Chọn Rename attribute ... sau đó sửa lại tên thuộc tính theo đúng như giá trị thống nhất. Ở đây sẽ gõ vào là 'cp' thay thấy cho 'check_pain'. Chọn tiếp OK. Chọn tiếp OK thì cửa sổ view sẽ tự nhiên lưu lại và sửa lại tên thuộc tính.

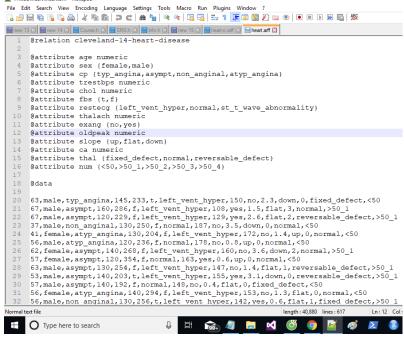


Sau khi sửa xong ta chạy lại thì lại báo lỗi khác:



- Do thứ tự các thuộc tính trong tập giá trị của thuộc tính 'slope' bị khác nhau (tuy vẫn cùng là một tập nhưng lại không thể tích hợp được).
- Cách ở đây là mở notepad++ rồi sữa trực tiếp trên file heart-h.arff chổ thuộc tính slope thành {up, flat, down}
- Tới đây thì ta chạy lại thì lệnh tích hợp báo thành công.

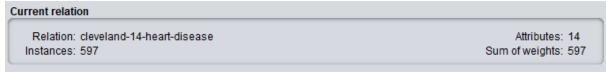
> java weka.core.Instances append F:\kdd\heart\heart-c.arff F:\kdd\heart\heart-h.arff > F:\kdd\heart\heart.arff Finished redirecting output to 'F:\kdd\heart\heart.arff'.



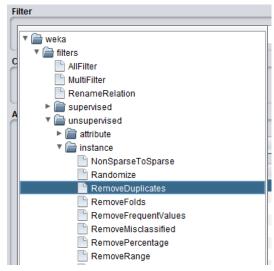
- 3. Vấn đề dữ liệu dư thừa (redundancy) và cách giải quyết:
 - Không tồn tại các vấn đề dư thừa.

F:\kdd\heart\heart.arff - Notepad++

- Nếu có ta giải quyết theo cách như sau: Ta phân tích tương quan (correlation analysis): [4]
 - Dựa trên dữ liệu hiện có, kiểm tra khả năng dẫn ra một thuộc tính B từ thuộc tính A.
 - Đối với các thuộc tính số (numerical attributes), đánh giá tương quan giữa hai thuộc tính với các hệ số tương quan (correlation coefficient, aka Pearson's product moment coefficient).
 - Đối với các thuộc tính rời rạc (categorical/discrete attributes), đánh giá tương quan giữa hai thuộc tính với phép kiểm thử chisquare (χ 2).
- Mặt khác tồn tại vấn đề trùng các record với nhau:
 - Khi tích hợp ta thấy có 597 dòng record:



Để biết có bị tình trạng trùng record hay không, ta làm các bước như sau:
 Vào choose, chọn filter, chọn tiếp unsupervised, chọn instance, chọn
 RemoveDuplicate.



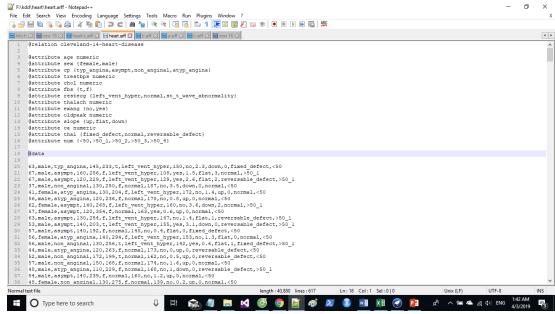
 Trong khung Attributes, chọn All, sau đó chọn Apply trên dòng Choose. Ta được kết quả như sau:



- Số dòng record còn lại, suy ra đã xuất hiện tình trạng duplicate.
- 4. Sư mâu thuẫn dữ liệu (data value conflicts) và cách giải quyết: [5]
 - Không xuất hiện sự mâu thuẫn.
 - Nếu có giai quyết như sau, ta sẽ xét từng trường hợp như sau.
 - Representation: "2004/12/25" với "25/12/2004": Thực chất ở đây đang là xử lý lại chuỗi kí tự cho đạt một thống nhất chung.
 - Scaling: thuộc tính weight trong các hệ thống đo khác nhau với các đơn vị đo khác nhau, thuộc tính price trong các hệ thống tiền tệ khác nhau với các đơn vị tiền tệ khác nhau: Thực chất ở đây xử lý biến đổi lại giá trị thuộc tính bằng một công thức toán học. Cho nên buộc phải lập trình trực tiếp để biến đổi.
 - Encoding: "yes" và "no" với "1" và "0": Đây là xử lý chuỗi và kiểu Boolean, buộc phải lập trình tùy vào trường hợp cụ thể.
- 5. Tích hợp các dataset và số lượng mâu thuẫn khi tích hợp và số lượng thuộc tính:
 - Ta có câu lệnh tích họp hai dataset trên như sau

```
java weka.core.Instances append <path file 1>
<khoảng trắng> <path file 2> ... > <khoảng
trắng><path file output>
```

- Về quy trình thì đã được trình bày trong mục 3 "Vấn đề về nhận diện thực thể (entity identification) và cách giải quyết"
- File heart.arff sau khi được tích hợp là:



- Số lượng mẫu thuẫn: 0
- Số lượng thuộc tính: 14 thuộc tính

STT	Tên thuộc tính	Miền giá trị
1	age	numeric
2	sex	{female, male}
3	ср	<pre>{typ_angina,asympt,non_anginal,atyp_angina}</pre>
4	trestbps	numeric
5	chol	numeric
6	fbs	{t,f}
7	restecg	{left_vent_hyper,normal,st_t_wave_abnormality}
8	thalach	numeric
9	exang	{no,yes}
10	oldpeak	numeric
11	slope	{up,flat,down}
12	са	numeric
13	thal	{fixed_defect,normal,reversable_defect}
14	num	{<50,>50_1,>50_2,>50_3,>50_4}

6. Chụp màn hình của cửa sổ Explorer:

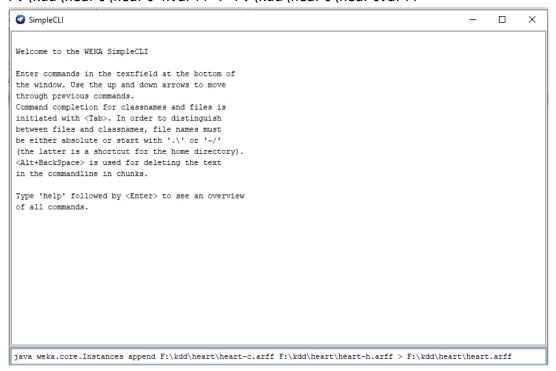
Sau đây là quy trình chi tiết cho việc mở file và tích hợp dữ liệu.

- Bước 1: Xử lý dữ liệu thuộc tính sao cho các dataset cần tích hợp phải thống nhất với nhau về thuộc tính, số lượng thuộc tính, trật tự các thuộc tính ở mỗi record, miền giá trị các thuộc tính phải như nhau và có cùng một trật tự.
- Bước 2: Mở weka chọn Simple CLI:

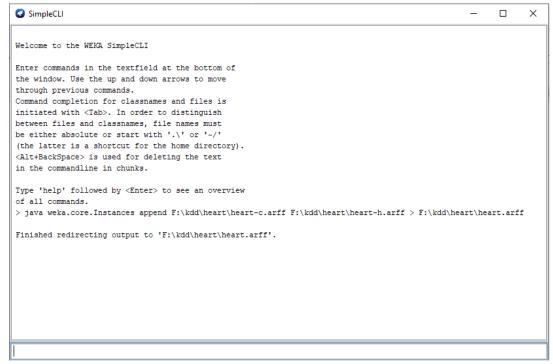


- Bước 3: Gõ dòng lệnh:

java weka.core.Instances append F:\kdd\heart\heart-c.arff
F:\kdd\heart\heart-h.arff > F:\kdd\heart\heart.arff



Enter, màn hình sẽ hiện:



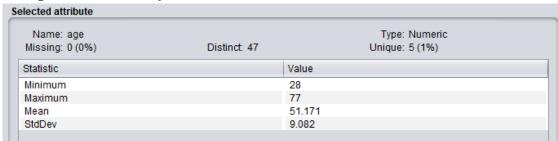
 Bước 4: Mở file bằng Explorer để kiểm tra xem file đã tích hợp chưa (Để ý thấy có 597 records).



II. TÓM TẮT MÔ TẢ DỮ LIỆU – DESCRIPTIVE DATA SUMMARIZATION:

1. Trong tab Preprocess, xem xét thuộc tính age:

Kết quả kiểm tra thấy:



- Trung bình: Mean = 51.171
- Độ lệch chuẩn: StdDev = 9.082
- Giá trị nhỏ nhất: Minimum = 28
- Giá trị lớn nhất: Maximum = 77

2. Five-number summary:

- Ta chuyển file arff thành file csv, mở bằng công cụ excel, sau đó chuyển từ file csv sang file xlsx.
- Khi chuyển file arff thì tất cả các cột có kiểu numeric vào excel sẽ được dịnh dạng chuỗi, do đó t chuyển sang định dạng số thực để dễ thao tác.
- Kế đến, ta thực hiện tính five-number summary bằng excel như sau:

	•	C	
The sample minimum (smallest observation):	Max	= Max (B4:B600)	77.00
The lower quartile or first quartile:	Min	= Min (B4:B600)	28.00
The median (the middle value):	Median	= Median (B4:B600)	52.00
The upper quartile or third quartile:	Q1	= Quartile (B4:B600,1)	44
The sample maximum (largest observation):	Q3	= Quartile (B4:B600,3)	57.5

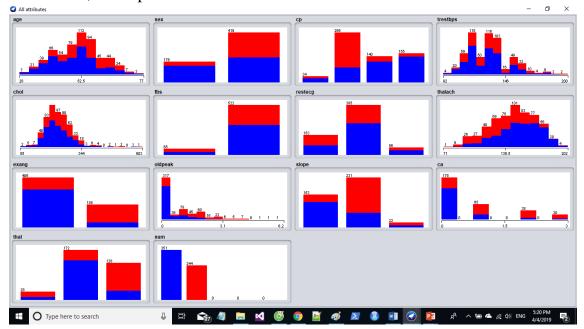
3. Các loại thuộc tính:

- Số (numeric): age, trestbps, thalach, oldpeak, ca.
- Thuộc tính có thứ tự (ordernal): Không có
- Thuộc tính nào là rời rạc/danh sách (categorical/nomial): sex, cp, fbs, restecg, exang, slope, thal, num
- 4. Ý nghĩa của đồ thị trong cửa sổ Explorer:

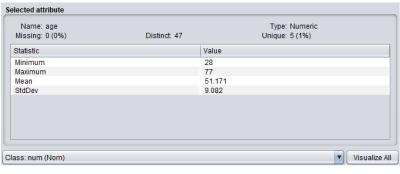
Ta chọn buổi đồ này để giải thích:



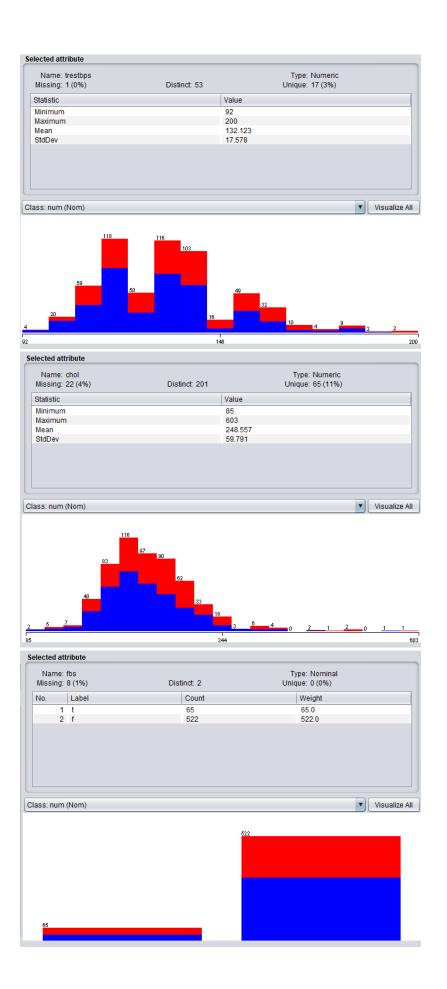
- Tên cho đồ thị: Histogram thể hiện số lượng yếu tố num lên 13 khoảng từ 28 đến 77.
- Ý nghĩa màu sắc:
 - Màu xanh: Thể hiện số lượng record có thuộc tính num = '<50'
 - Màu đỏ: thể hiện số lượng record có thuộc tính num = '>50 1'
 - Ở đây ta thấy đáng lý đồ thị này phải có 5 màu, thể hiện cho 5 giá trị '<50', '>50_1', '>50_2', '>50_3', '>50_4'. Tuy nhiên có 3 ba giá trị '>50_2', '>50_3', '>50_4' có số lượng record đều là 0. Do đó, ta chỉ thấy có hai màu xanh và đỏ.
- Đồ thị này biểu diễn cho cái gì?
 - Ta thấy đồ thị dạng cột chồng thể hiện từ giá trị 28 đến 77 của tuổi, ta có:
 - Mỗi cột có hai màu xanh đỏ chồng lên nhau, mỗi phần xanh hay đổ thể hiện số lượng record tại thuộc num có giá trị '<50' đối với màu xanh, và '>50_1' đối với màu đỏ.
 - Các cột nằm sát bên nhau không có ranh giới, chứng tỏa đây là kiểu dữ liệu dạng liên tục.
 - Màu xanh ở dưới mà đỏ ở trên theo thứ tự '<50' rồi đến '>50 1'.
 - Đồ thị thể hiện mức độ hay tỉ lệ nhìn trực quan của giữa record có num = '<50' và num = '>50 1'
 - Mỗi cột sẽ hiện lên khoảng chia trên khi ta di chuột vào, điển hình ở đây có
 13 cột, cho nên t có thể đoán ra khoảng chia là (77-28)/13 ~ 3.76
- 5. Xem xét các thuộc tính khác của dataset dưới dạng đồ thị. Trước hết, ta xết phần Vizualize all:

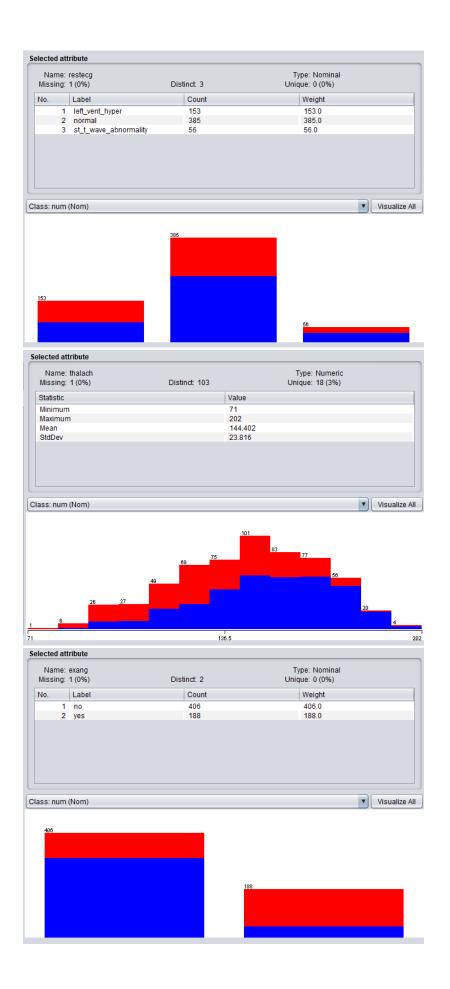


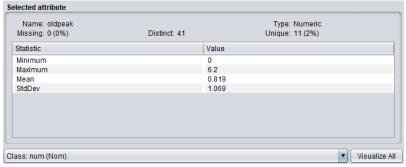
Sau đó, xét chi tiết từng đồ thị với các thông số chi tiết như sau: (Ở đây thuộc tính num luôn luôn được thể hiện dưới dạng màu sắc và cột chồng trên đồ thị).

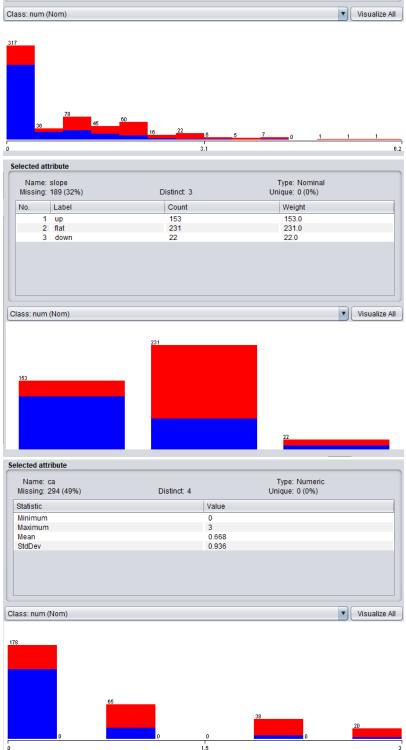


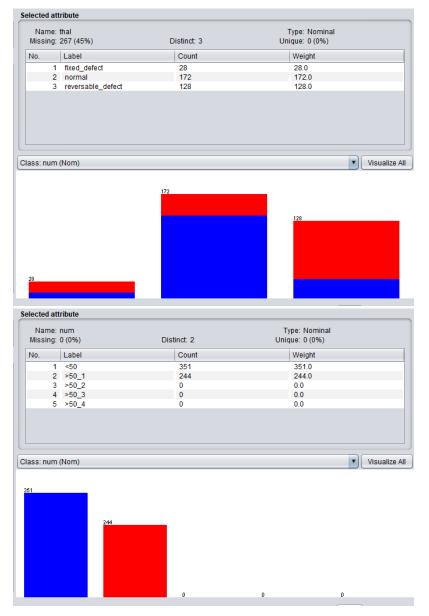










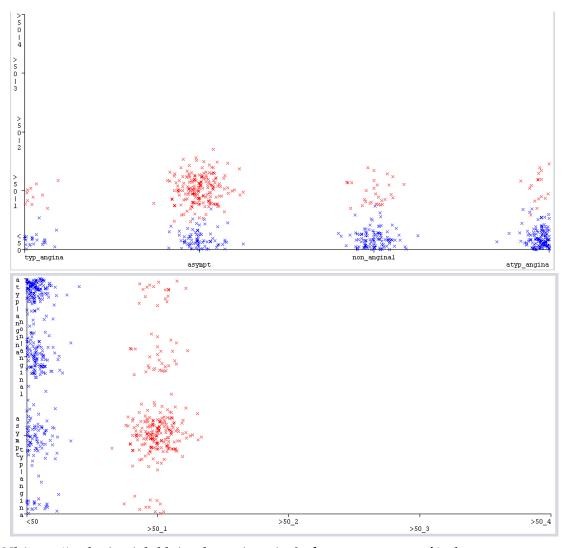


6. Nhân xét:

- Đồ thị chỉ có hai màu xanh và đỏ (vì 3 giá trị '>50_2', '>50_3', '>50_4', đều có số record tương ứng là 0).
- Từ các đồ thị chỉ có hai nàu ta có thể nói rằng từ hai khảo sát này số người không mắc bệnh tim và số người mắc bệnh tim cấp độ 1 chiếm ưu thế.
- Dựa vào đồ thị thuộc tính num ta thấy số record có num = '<50' cao nhất, rồi đến num = '>50_1'

7. Tab Visualize.

- Thuật ngữ sử dụng trong textbook để đặt tên cho đồ thị là: Plot Matrix
- Các thuộc tính nào có vẻ như dẫn đến bệnh tim nhiều nhất:
 Chọn thuộc tính cp.
- Thuộc tính có khả năng dự đoán bệnh tim tốt nhất (Y) như là một hàm của num(X).
 - Hình thứ nhất cp là trục hoành, num là trục tung; hình thứ hai num là trục hoành, cp là trục tung.



8. Những cặp thuộc tính khác nhau nào có vẻ như tương quan với nhau: Ta có những cặp thuộc tính sau:

STT	Thuôc tính 1	Thuộc tính 2
1	ср	num
2	exang	num
3	ср	exang
4	fbs	num
5	fbs	thai
6	fbs	ca
7	fbs	chol

III. CHỌN LỌC DỮ LIỆU (SELECTION):

Các dataset sử dụng trong bài tập đã được xử lý bằng các chọn ra tập các thuộc tính liên quan đến mục tiêu khai thác dữ liệu.

Thuộc tính trong những dataset trước khi xử lý:
 Các thuộc tính trước khi xử lý: 76 thuộc tính.

No.	Name and Decription						
1	id: patient identification number						
2	ccf: social security number (I replaced this with a dummy value of 0)						
3	age: age in years						
4	$\mathbf{sex}: \operatorname{sex} (1 = \operatorname{male}; 0 = \operatorname{female})$						
5	painloc : chest pain location (1 = substernal; 0 = otherwise)						
6	painexer (1 = provoked by exertion; 0 = otherwise)						
7	relrest (1 = relieved after rest; 0 = otherwise)						
8	pncaden (sum of 5, 6, and 7)						
9	 cp: chest pain type Value 1: typical angina Value 2: atypical angina Value 3: non-anginal pain Value 4: asymptomatic 						
10	trestbps : resting blood pressure (in mm Hg on admission to the hospital)						
11	Htn						
12	chol: serum cholestoral in mg/dl						
13	smoke : I believe this is $1 = yes$; $0 = no$ (is or is not a smoker)						
14	cigs (cigarettes per day)						
15	years (number of years as a smoker)						
16	fbs : (fasting blood sugar > 120 mg/dl) (1 = true; 0 = false)						
17	dm (1 = history of diabetes; 0 = no such history)						
18	famhist: family history of coronary artery disease $(1 = yes; 0 = no)$						
19	restecg: resting electrocardiographic results Value 0: normal Value 1: having ST-T wave abnormality (T wave inversions and/or ST elevation or depression of > 0.05 mV) Value 2: showing probable or definite left ventricular hypertrophy by Estes' criteria						
20	ekgmo (month of exercise ECG reading)						
21	ekgday(day of exercise ECG reading)						
22	ekgyr (year of exercise ECG reading)						
23	dig (digitalis used furing exercise ECG: $1 = yes$; $0 = no$)						
24	prop (Beta blocker used during exercise ECG: 1 = yes; 0 = no)						
25	nitr (nitrates used during exercise ECG: 1 = yes; 0 = no)						
26	pro (calcium channel blocker used during exercise ECG: 1 = yes; 0 = no)						
27	diuretic (diuretic used used during exercise ECG: 1 = yes; 0 = no)						

	nuota, avaraisa protocol								
	<pre>proto: exercise protocol 1 = Bruce</pre>								
	1 = Bruce 2 = Kottus								
	2 = Kottus 3 = McHenry								
	4 = fast Balke								
	5 = Balke								
	6 = Noughton								
28	7 = bike 150 kpa min/min (Not sure if "kpa min/min" is what was								
	written!)								
	8 = bike 125 kpa min/min								
	9 = bike 100 kpa min/min								
	10 = bike 75 kpa min/min								
	11 = bike 50 kpa min/min								
	12 = arm ergometer								
29	thaldur: duration of exercise test in minutes								
30	thaltime: time when ST measure depression was noted								
31	met: mets achieved								
32	thalach: maximum heart rate achieved								
33	thalrest: resting heart rate								
34	tpeakbps : peak exercise blood pressure (first of 2 parts)								
35	tpeakbpd : peak exercise blood pressure (second of 2 parts)								
36	Dummy								
37	trestbpd: resting blood pressure								
38	exang : exercise induced angina $(1 = yes; 0 = no)$								
39	xhypo : $(1 = yes; 0 = no)$								
40	oldpeak = ST depression induced by exercise relative to rest								
	slope: the slope of the peak exercise ST segment								
41	Value 1: upsloping								
	Value 2: flat								
	Value 3: downsloping								
42	rldv5: height at rest								
43	rldv5e: height at peak exercise								
44	ca: number of major vessels (0-3) colored by flourosopy								
45	restckm: irrelevant								
46	exerckm: irrelevant								
47	restef: rest raidonuclid (sp?) ejection fraction								
	restwm: rest wall (sp?) motion abnormality								
10	0 = none								
48	1 = mild or moderate								
	2 = moderate or severe								
40	3 = akinesis or dyskmem (sp?)								
49	exeref: exercise radinalid (sp?) ejection fraction								
50	exerwm: exercise wall (sp?) motion								
51	thal : 3 = normal; 6 = fixed defect; 7 = reversable defect								

52	thalsev: not used						
53	thalpul: not used						
54	earlobe: not used						
55	cmo: month of cardiac cath (sp?) (perhaps "call")						
56	cday: day of cardiac cath (sp?)						
57	cyr: year of cardiac cath (sp?)						
58	num: diagnosis of heart disease (angiographic disease status) Value 0: < 50% diameter narrowing Value 1: > 50% diameter narrowing (in any major vessel: attributes 59 through 68 are vessels)						
59	Lmt						
60	Ladprox						
61	Laddist						
62	Diag						
63	Cxmain						
64	Ramus						
65	om1						
66	om2						
67	Rcaprox						
68	Readist						
69	lvx1: not used						
70	lvx2: not used						
71	lvx3: not used						
72	lvx4: not used						
73	lvf: not used						
74	cathef: not used						
75	junk: not used						
76	name: last name of patient						

- 2. Tab Select attributes và những lựa chọn khác nhau của Weka để chọn lọc thuộc tính: [7]
 - Phương pháp Best First: Dựa trên cơ sở tìm kiếm không gian của các tập hợp của các thuộc tính bằng cách tăng cường leo đồi tham lam dựa trên cơ sở quay lui.

Đặt số lượng nút không cải thiện liên tiếp để kiểm soát các bước độ quay lui được thực hiện. Best First có thể bắt đầu với bộ thuộc tính trống và tìm kiếm chuyển tiếp hoặc bắt đầu với các record thuộc tính đầy đủ và tìm kiếm ngược hoặc bắt đầu tại bất kỳ điểm nào và tìm kiếm theo cả hai hướng (bằng cách xem xét tất cả các bổ sung và xóa thuộc tính tại điểm đã cho).

 Phương pháp Greedy Step Wise: Thực hiện tìm kiếm tiến hoặc lùi tham lam trong không gian của các tập hợp thuộc tính Có thể bắt đầu bằng từ 0 hoặc tất cả các thuộc tính hoặc từ một điểm tùy ý trong không gian. Dừng khi có hành động bổ sung hoặc xóa bất kỳ thuộc tính còn lại dẫn đến sự suy hụt trong tính toán. Cũng có thể tạo danh sách các thuộc tính xếp hạng bằng cách di chuyển không gian từ bên này sang bên kia và lưu lại thứ tự các thuộc tính được chọn.

- Phương pháp Ranker: Xếp loại những đánh giá riêng lẻ (ReliefF, Entropy, GainRatio, ...). Ta sẽ giao lại các đánh giá với nhau.
- 3. So sánh với các phương pháp chọn lọc dữ liệu trong textbook và phương pháp không có trong Weka:
- Best First: Tìm kiếm ưu tiên tối ưu sẽ kết hợp 2 phương pháp trên cho phép ta đi theo một con đường duy nhất tại một thời điểm, nhưng đồng thời vẫn "quan sát" được những hướng khác. Nếu con đường đang đi "có vẻ" không triển vọng bằng những con đường ta đang "quan sát" ta sẽ chuyển sang đi theo một trong số các con đường này. Để tiện lợi ta sẽ dùng chữ viết tắt BFS thay cho tên gọi tìm kiếm ưu tiên tối ưu. [9]
- Greedy Step Wise:

Tiến:[8]

Tập thuộc tính được khởi tạo: {A1, A2, A3, A4, A5, A6}

Tập rút gọn: $\{\} => \{A1\} => \{A1, A4\} => Rút gọn: \{A1, A4, A6\}$ Lùi: [8]

Tập thuộc tính khỏi tạo:

- **Ranker**: Ta sẽ tập trung theo công thức tính độ đo entropy:^[10]

$$Info(D) = -\sum_{i=1}^{m} p_i log_2(p_i)$$

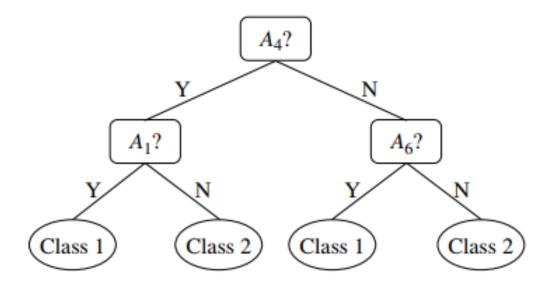
$$Info_A(D) = \sum_{j=1}^{v} \frac{|D_j|}{|D|} \times Info(D)$$

$$Gain(A) = Info(D) - Info_A(D)$$

Decision tree (không có trong weka):^[8]

Tập thuộc tính khỏi tạo:

{A1, A2, A3, A4, A5, A6}

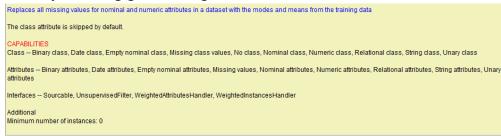


=> Tập rút gọn: {A1, A4, A6}

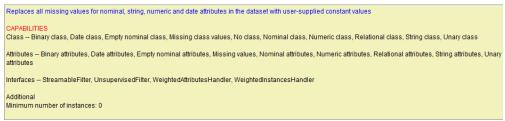
IV. LÀM SẠCH DỮ LIỆU (CLEANING):

Xử lý các dữ liệu thiếu, nhiễu, và mâu thuẫn. Sử dụng các bộ lọc trong Weka để làm sạch dữ liệu.

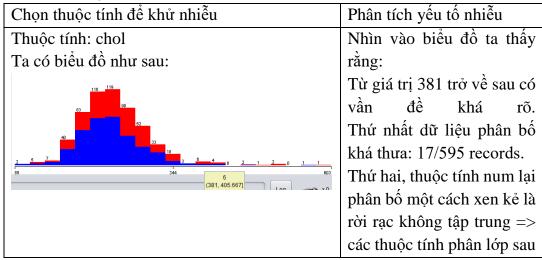
- 1. Các giá trị thiếu (Missing values):
 - Các phương pháp xử lý dữ liệu bị thiếu:[11]
 - Bỏ qua các record có giá trị thuộc tính bị thiếu.
 - Điền các giá trị thiếu bằng tay:
 - Điền các giá trị tự động:
 - Thay thế bằng hàm số chung.
 - Thay thế bằng giá trị trung bình của thuộc tính trong một lớp
 - Thay thế bằng giá trị có nhiều khả năng nhất: Suy ra từ công thức Bayesian, Decision Tree hoặc thuật giải EM (Expection Maximization).
 - Weka có những phương pháp sau:
 - Thay thế bằng giá trị trung bình:

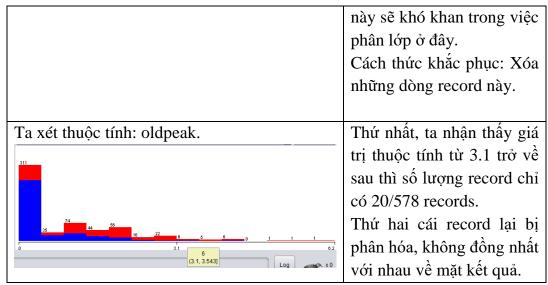


• Thay thế bằng giá trị người dung nhập:



- Chọn phương pháp: Thay thế bằng giá trị trung bình.
 Lý do: Vì khi ta thay thế bằng giá trị trung bình thì lúc này trung bình của cột không bị thay đổi.
- Cài đặt phương pháp khác không có trong weka (Cây quyết định):
- 2. Dữ liệu nhiễu (Noisy data):
 - Các phương pháp khử nhiễu như sau:
 - Phương pháp chia giỏ (binning):
 - Sắp xếp và chia dữ liệu váo các giỏ có cùng độ sâu (equal-depth)
 - Khử nhiễu bằng giá trị trung bình, trung tuyến, biên giỏ, ...
 - Gom nhóm (Clustering):
 - Phát hiện và loại bỏ các khác biệt
 - Phương pháp hồi quy (Regression):
 - Đưa dữ liệu vào hàm hồi quy.
 - Kết hợp sự kiểm tra giữa máy tính và con người (Computer/human inspection):
 - Phát hiện giá trị nghi ngờ và kiểm tra bởi con người.
 - Các phương pháp weka đã cài đặt:
 - Thực hiện việc xóa dữ liệu gây nhiễu một cách bán tự động.
 - Xem từng thuộc tính trong biểu đồ, nếu xuất hiện giá trị thuộc tính nào có số lượng record chỉ đạt từ 1 đến 4% (khoảng này do em tự thiết kế sau khi xem kĩ dữ liệu) và cộng thêm với điều kiện là dữ liệu lại có yes có no lẫn lộn nhau (tức là độ phân hóa khá cao) thì sẽ tiến hành xóa những record này ra khỏi dataset.
 - Cụm thể ở đây em xét được như sau:





- Kết quả còn lại sau khi khử nhiễu số record còn lại là: 558 records.
- 3. Dò tìm dữ liệu tạp (Outlier detection):[12]

Phương pháp dò tìm dữ liệu tạp đã học:

- Phương pháp Numberic Outlier:

- Đây là phương pháp đơn giản nhất, là phương pháp phát hiện outlier không cần tham số. Dưa trên khoảng cách giữa các tứ phân vị
- Ta có phân vị thứ 1 và thứ 3 được tính toán. Một điểm dữ liệu tạp (outlier) là điểm nằm ngoài IQR (Interquartile Range).
- Gọi x_i là điểm outlier, ta có:

$$x_i > Q3 + k(IQR) \vee x_i < Q1 - k(IQR)$$

Tai:

$$IQR = Q3 - Q1, k \ge 0$$

Phương pháp Z-Score:

- Là phương pháp có tham số trong một hoặc nhiều không gian đặc trưng.
- Dựa vào phân phối đều (phân phối Gausian)
- Điểm dữ liệu tạp (điểm ngoại lai) là điểm cách xa giá trị trung bình. Khoảng cách từ điểm x_i tùy thuộc vào ngưỡng, được tính theo công thức:

$$z_i = \frac{x_i - \mu}{\sigma}$$

Tai:

- x_i: là điểm ngoại lai
- μ , σ : lần lượt là kỳ vọng và độ lệch chuẩn.
- Ta có điều kiện: $|z_i| > z_{thr}$, z_{thr} là ngưỡng và z_i phụ thuộc vào điểm đặt của z_{thr} .

Phương pháp DBSCAN:

- Phương pháp này dựa trên phương pháp gom nhóm DBSCAN. DBSCAN là phương pháp phát hiện điểm ngoại lại dựa trên mật độ, không tham số trong không gian đặc trưng một hoặc nhiều chiều.
- Trong phương pháp DBSCAN, tất cả các điểm dữ liệu được xác định là Điểm lõi, Điểm biên hoặc Điểm nhiễu.

- Điểm cốt lõi là các điểm dữ liệu có ít nhất các điểm dữ liệu lân cận MinPts trong khoảng cách.
- Điểm biên là điểm nằm kế Điểm lõi trong khoảng cách nhưng có khoảng cách ε nhỏ hơn MinPts trong khoảng cách ε .
- Tất cả các điểm dữ liệu khác là Điểm nhiễu, cũng được xác định là ngoại lai (hay điểm dữ liệu tạp).
- Do đó việc phát hiện điểm ngoại lại phụ thuộc vào số lượng MinPts, khoảng cách ε và độ đo khoảng cách (Vd: Euclide hoặc Mahattan)

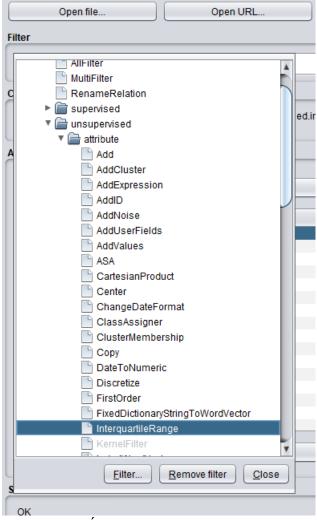
Phương pháp Isolation forest:

- Đây là một phương pháp không tham số cho các bộ dữ liệu lớn trong không gian đặc trưng một hoặc nhiều chiều.
- Một khái niệm quan trọng trong phương pháp này là số cách ly.
- Số cách ly là số lượng phân tách cần thiết để cô lập một điểm dữ liệu. Số lương phân chia này được xác đinh bằng cách làm theo các bước sau:
 - Một điểm "a" cô lập được chọn ngẫu nhiên
 - Một điểm dữ liệu ngẫu nhiên "b" được chọn ở khoảng giữa min và max và phải khác điểm "a".
 - Nếu giá trị "b" thấp hơn giá trị của "a", thì lập "b" là giá trị chặn dưới.
 - Nếu giá trị "b" cao hơn giá trị của "a", thì lập "b" là giá trị chặn trên.
 - Các bước này thực hiện lặp đi lặp lại miến là có điểm dữ liệu không phải là một điểm khác nhau giữa chặn trên và chặn dưới.
- Ta phải đòi hỏi ít sự phân tách hơn để cô lập được điểm ngoại lai hay điểm ngoại lại có số cách ly nhỏ hơn so với ngưỡng.
- Ngưỡng được định nghĩa dựa trên sự ước lượng theo tỉ số phần tram của điểm ngoại lại trong dữ liệu cũng chính là điểm bắt đầu của thuật toán này.
- Dò tìm dữ liệu tạp bằng weka:
 - Ta sẽ dùng chức năng InterquartileRange: Do phương pháp này dễ cài đặt, thao tác tính toán nhanh, đồng thời đây là phương pháp không cần tính toán bằng tham số truyền vào.
 - Mô tả như sau (Dựa trên tứ phân vị):



Có dữ liệu tạp trong dataset này không? → Có tồn tại dữ liệu tạp trong dataset.

- Các thao tác được tiến hành xác định như sau:
 - Trong tab Preprocessing, chọn Choose, tiếp đến chọn Filter, chọn tiếp unsupervised, chọn tiếp Attributes, chọn tiếp InterquartileRange, rồi Apply.



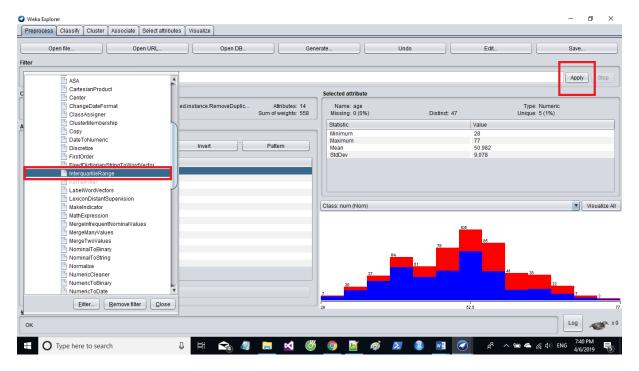
• Liệt kê một số dữ liệu tạp:

1	53	male	non_anginal	130	246	t	left_vent_hyper	173	no	0	up	3	normal	< 50
2	66	male	atyp_angina	160	246	f	normal	120	yes	0	flat	3	fixed_defect	>50_1
3	77	male	asympt	125	304	f	left_vent_hyper	162	yes	0	up	3	normal	>50_1
4	45	male	asympt	142	309	f	left_vent_hyper	147	yes	0	flat	3	reversable_defect	>50_1
5	52	male	asympt	108	233	t	normal	147	no	0.1	up	3	reversable_defect	< 50
6	49	male	non_anginal	118	149	f	left_vent_hyper	126	no	0.8	up	3	normal	>50_1
7	65	female	asympt	150	225	f	left_vent_hyper	114	no	1	flat	3	reversable_defect	>50_1
8	57	male	asympt	165	289	t	left_vent_hyper	124	no	1	flat	3	reversable_defect	>50_1
9	67	male	asympt	160	286	f	left_vent_hyper	108	yes	1.5	flat	3	normal	>50_1
10	62	male	non_anginal	130	231	f	normal	146	no	1.8	flat	3	reversable_defect	< 50
11	63	male	asympt	130	330	t	left_vent_hyper	132	yes	1.8	up	3	reversable_defect	>50_1
12	62	female	asympt	138	294	t	normal	106	no	1.9	flat	3	normal	>50_1
13	49	male	non_anginal	120	188	f	normal	139	no	2	flat	3	reversable_defect	>50_1
14	69	male	non_anginal	140	254	f	left_vent_hyper	146	no	2	flat	3	reversable_defect	>50_1
15	58	male	asympt	128	216	f	left_vent_hyper	131	yes	2.2	flat	3	reversable_defect	>50_1
16	70	male	asympt	130	322	f	left_vent_hyper	109	no	2.4	flat	3	normal	>50_1

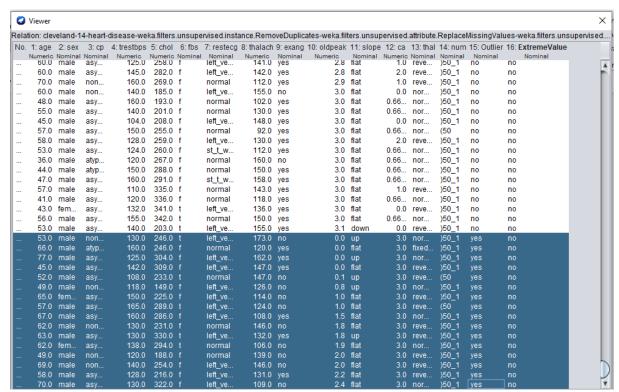
*Lưu ý: khi Apply InterquartileRange xong thì ta được 16 cột. Ở cột Outlier ta sắp xếp lại, rồi xóa hết những record có Outlier = yes. "Attribute as class"

thuộc tính num. Sau đó sẽ thực hiện thao tác xóa hết hai cột ExtremeValue và Outlier. Cu thể như sau:

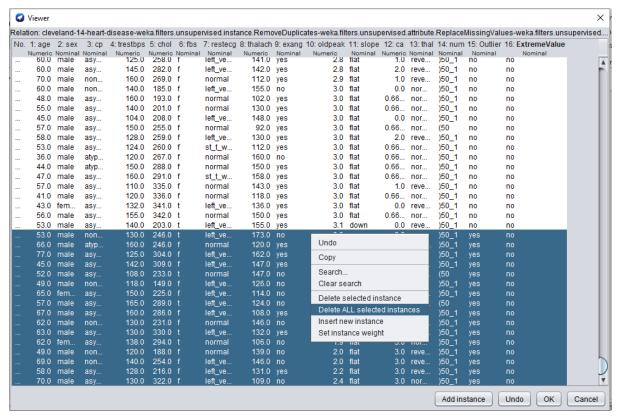
Bước 1: Chọn InterquatileRange → Chọn Apply:



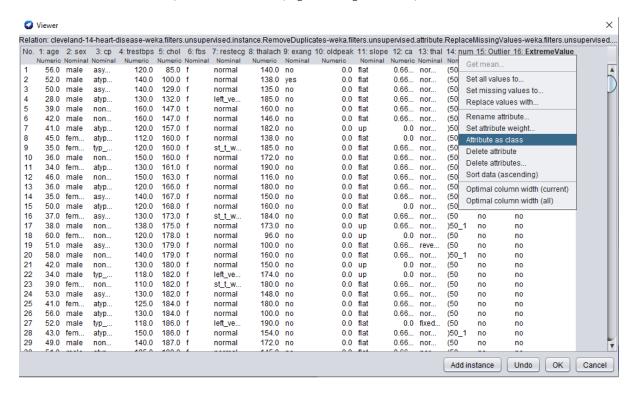
Bước 2: Mở edit, xem dữ liệu → Sắp xếp lại cột Outlier:

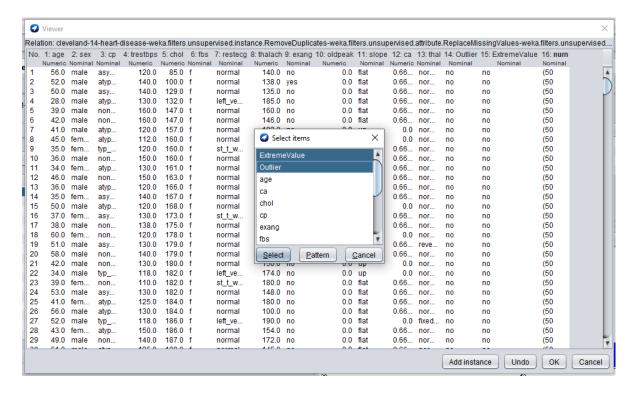


Bước 3: Xóa toàn bộ phần record có Outlier = yes:



Bước 4: Set cột num thành cột phân lớp, Xóa cột Outlier và ExtremeValue:

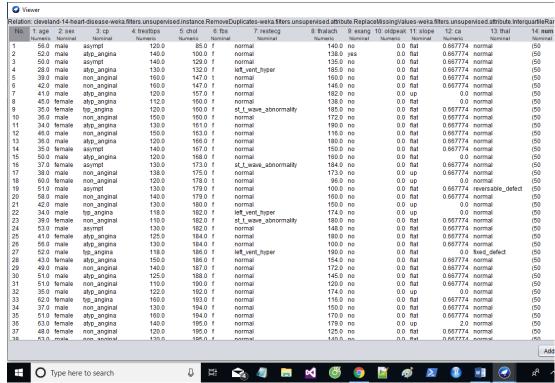




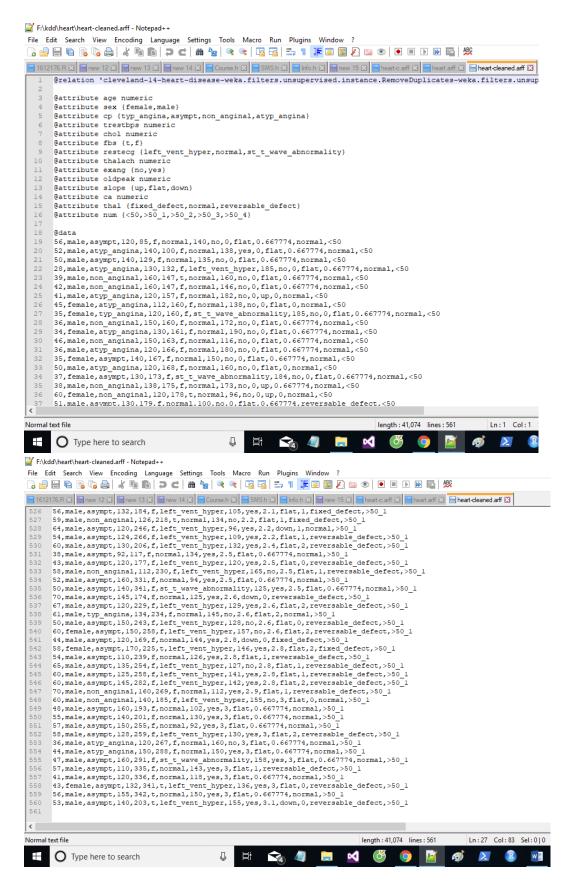
• Kết quả sau thao tác này sẽ nhận được 542 dòng record.

4. File heart-cleaned.arff:

- Lưu với tên: heart-cleaned.arff
- Sau khi lưu, ta kiểm tra lại bằng cách vào mục Edit để xem toàn bộ record.



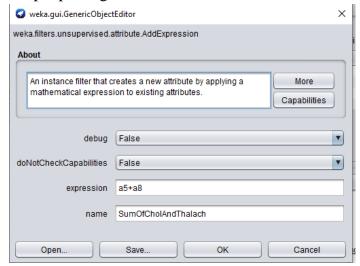
- Khi mở bằng Notepad++ thì được như sau:



V. CHUYỂN ĐỔI DỮ LIỆU (TRANSFORMATION):

Trong số các kỹ thuật chuyển đổi dữ liệu, sử dụng các bộ lọc của Weka để tìm hiểu các kỹ thuật sau:

- 1. Xây dựng thuộc tính Attribute construction:
 - Bộ lọc của weka cho phép thêm một thuộc tính
- Chọn kiểu dữ liệu của thuộc tính, đặt tên thuộc tính, chọn giá trị khởi tạo mặc định.
- Thông qua bộ lọc Add Expression.
- Ở đây ví dụ ta muốn thêm một cột có giá trị là tổng của cột chol (a5) và thalach(a8):
- Cú pháp trong bộ lọc như sau:

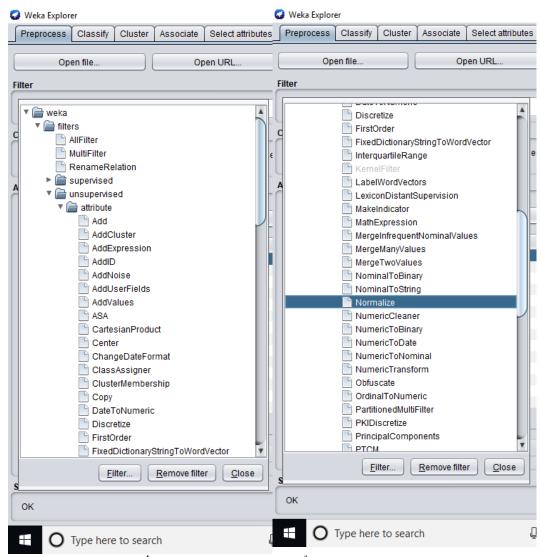


Kết quả:

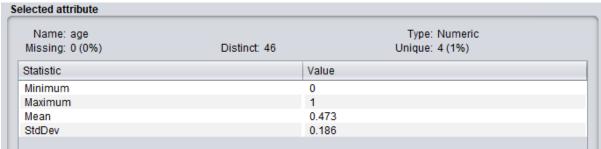


- 2. Chuẩn hóa Normalize một thuộc tính:
 - Bộ lọc để chuẩn hóa: Normalize, Standardize
 - Bộ lọc chuẩn hóa min-max: Normalize.
 - Cách thức thực hiện:

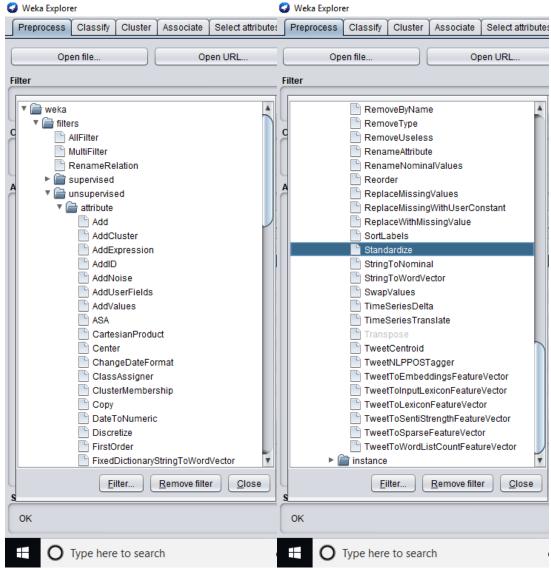
Chọn Choose → Chọn Filter → Chọn unsupervised → Chọn Attribute → chon Normalize.



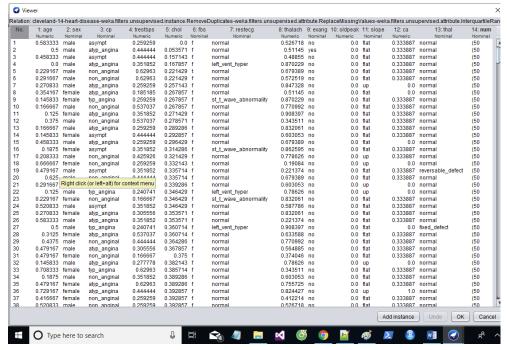
• Chọn Apply, ta thấy dữ liệu đã được chuẩn hóa theo min-max, như sau:



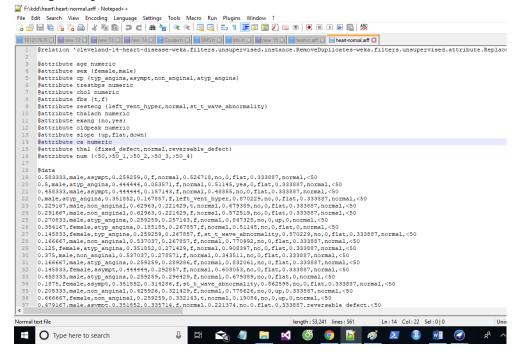
- Bô loc chuẩn hóa Z-score: Standardize
 - Cách thức thực hiên:
 - Chọn Choose → Chọn Filter → Chọn unsupervised → Chọn Attribute → chon Standardize.



- Chọn Apply, ta thấy thấy dữ liệu được chuẩn hóa theo phân phối chuẩn (phân phối Gausian).
- Bộ lọc chuẩn hóa thập phân: Không tồn tại trong weka
- 3. Tiến hành chuẩn hóa tất cả các thuộc tính là số thực, giải thích sự lựa chọn:
 - Chọn phương pháp min-max
 - Lý do: Dễ thao tác, các con số có vẻ thân thiện hơn hơn số với Z-score. Các giá tị từ 0 đế 1, người xử lý dễ dàng xác định xác suất hay tỷ lệ giá trị so với max.
- 4. File heart-normal.arff:
 - Trong Edit:



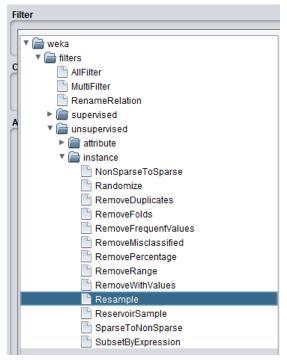
– Trong notepad++:



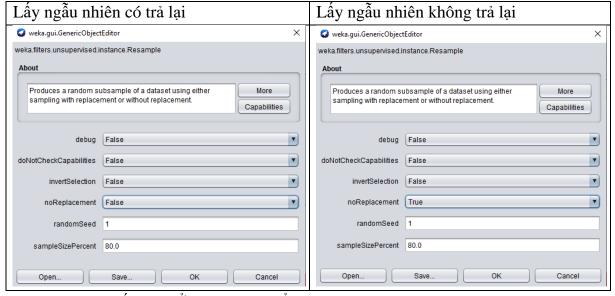
VI. RÚT GỌN DỮ LIỆU (REDUCTION):

Các cơ sở dữ liệu thường rất lớn, không thể thao tác trực tiếp được. Các kỹ thuật rút gọn dữ liệu được áp dụng để tiền xử lý dữ liệu. Trong tab Preprocess, bên cạnh việc chọn lọc thuộc tính, một phương pháp để rút gọn dữ liệu là chọc lọc các dòng trong một dataset, hay còn gọi là lấy mẫu (sampling).

- Cách để lấy mẫu với các bộ lọc của Weka:
 - Chọn Choose → Chọn unsupervised → Chọn instance → Chọn Resample.



 Sau đó, chọn khung quy định của resample với mục đích là tiến hành sửa lại số record lấy làm mẫu để làm tập huấn luyện.



- Con số 80%: Ở đây theo quyển "Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn and TensorFlow" cuối trang 29, 80 sẽ cho tập huấn luyện và 20% sẽ cho tập kiểm tra.
- Hai phương pháp chính để lấy mẫu:
 - Simple Random Sample Without Replacement: Lấy mẫu ngẫu nhiên không trả lại.
 - Simple Random Sample With Replacement: Lấy mẫu ngẫu nhiên có trả lại.

VII. TỔNG KẾT:

STT	Tên công việc	Tỷ lệ hoàn thành	Ghi chú
1	Báo cáo	100	
2	Tích hợp	100	
3	Tóm tắt	100	
4	Chọn lọc	100	
5	Làm sạch	96	Mục IV: phần 1: gạch đầu dòng cuối cùng: phần thao tác điền dữ liệu còn thiếu bằng thuật toán cây quyết định
6	Chuyển đổi	96	Mục IV: phần 2: gach đầu dòng cuối cùng: Bộ lọc chuẩn hóa thập phân
7	Rút gọn	100	

Tham khảo:

- [1]: http://www.lastnightstudy.com/Show?id=39/Data-Integration-In-Data-Mining
- [2]: Data Mining. Concepts and Techniques, 3rd Edition
- [3]: https://www.slideshare.net/kavithamuneeshwaran/data-integration-and-transformation-in-data-mining
- [4] [5]: http://scholar.vimaru.edu.vn/sites/default/files/thinhnv/files/dm_-_chapter_2_-_preprocessing_0.pdf
- [6]: https://voer.edu.vn/m/tim-kiem-uu-tien-toi-uu-best-first-search/5f9cfb74
- [7]: Tham khảo chú thích trong weka.
- [8]: trang 103 đến trang 104
- [9]: https://voer.edu.vn/m/tim-kiem-uu-tien-toi-uu-best-first-search/5f9cfb74
- [10]: Trang 336, 337
- [11]: Khai thác dữ liệu: Làm sạch dữ liệu Data Cleaning:

 $https://www.youtube.com/watch?v=PidRQCyUKPg\&list=PL67CJL04EcjN4hIkgZT3\\dgyxETTXNOiZb\&index=12$

[12]: https://www.kdnuggets.com/2018/12/four-techniques-outlier-detection.html Quyển: https://github.com/devakar/deep-learning-

books/blob/master/Hands%20on%20Machine%20Learning%20with%20Scikit%20Learn%20and%20TensorFlow.pdf?fbclid=IwAR0wGce2E8Z8FVLBrx1RcH4S2SWek1PjGPTLzeKFNaPuKikglUKadLYf5Jo