

# heart-disease

El dataset escogido se llama **Heart Disease Data Set** y se trata de un dataset del repositorio de datos UCI que tiene un conjunto de predictores y una variable de salida **num**. Se trata de un dataset que contiene datos de pacientes que han sido tratados por enfermedades cardíacas

Esta base de datos contiene 76 atributos, pero todos los experimentos publicados se refieren al uso de un subconjunto de 14 de ellos. En particular, la base de datos de Cleveland es la única que ha sido utilizada por investigadores de ML para esta fecha. El campo **num** se refiere a la presencia de una enfermedad cardíaca en el paciente. Es un valor entero de 0 (sin presencia) a 4. Los experimentos con la base de datos de Cleveland se han concentrado en simplemente intentar distinguir la presencia (valores 1,2,3,4) de la ausencia (valor 0).

```
## 'data.frame':   303 obs. of  14 variables:
## $ age          : num  63 67 67 37 41 56 62 57 63 53 ...
## $ sex          : num  1 1 1 1 0 1 0 0 1 1 ...
## $ cp          : num  1 4 4 3 2 2 4 4 4 4 ...
## $ trestbps     : num  145 160 120 130 130 120 140 120 130 140 ...
## $ cholestoral  : num  233 286 229 250 204 236 268 354 254 203 ...
## $ fasting_blood_sugar: num  1 0 0 0 0 0 0 0 0 1 ...
## $ restecg      : num  2 2 2 0 2 0 2 0 2 2 ...
## $ thalach      : num  150 108 129 187 172 178 160 163 147 155 ...
## $ exang        : num  0 1 1 0 0 0 0 1 0 1 ...
## $ oldpeak      : num  2.3 1.5 2.6 3.5 1.4 0.8 3.6 0.6 1.4 3.1 ...
## $ slope        : num  3 2 2 3 1 1 3 1 2 3 ...
## $ ca           : num  0 3 2 0 0 0 2 0 1 0 ...
## $ thal         : num  6 3 7 3 3 3 3 3 7 7 ...
## $ num          : int  0 2 1 0 0 0 3 0 2 1 ...
```

El primer paso es el proceso de limpieza de datos para eliminar posibles valores faltante en el conjunto de datos, luego discretizar posibles variables continuas. Comprobamos la presencia de N.A. Solo 6 casos presentan síntomas de tener missing values, por ello serán eliminados del dataset.

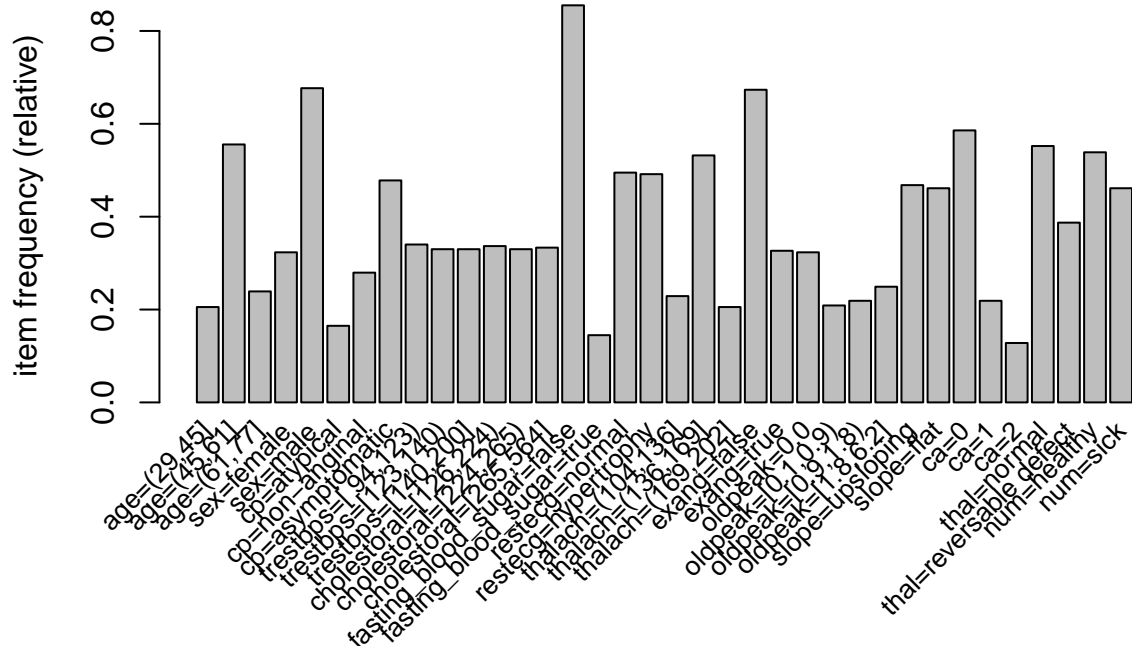
El segundo paso es la discretización de los datos. La discretización cambia el tipo de datos de atributos de tipo numérico a tipo discreto. Algunos atributos con tipo numérico son la edad, trestbps, chol, thalach, oldpeak and ca, y se transforman a tipo discreto.

```
## 'data.frame':   297 obs. of  14 variables:
## $ age          : Factor w/ 3 levels "(29,45]", "(45,61]", ...: 3 3 3 1 1 2 3 2 3 2 ...
## $ sex          : Factor w/ 2 levels "female", "male": 2 2 2 2 1 2 1 1 2 2 ...
## $ cp          : Factor w/ 4 levels "typical", "atypical", ...: 1 4 4 3 2 2 4 4 4 4 ...
## $ trestbps     : Factor w/ 3 levels "[ 94,123)", "[123,140)", ...: 3 3 1 2 2 1 3 1 2 3 ...
## $ cholestoral  : Factor w/ 3 levels "[126,224)", "[224,265)", ...: 2 3 2 2 1 2 3 3 2 1 ...
## $ fasting_blood_sugar: Factor w/ 2 levels "false", "true": 2 1 1 1 1 1 1 1 1 2 ...
## $ restecg      : Factor w/ 3 levels "normal", "stt", ...: 3 3 3 1 3 1 3 1 3 3 ...
## $ thalach      : Factor w/ 4 levels "(70.9,104]", "(104,136]", ...: 3 2 2 4 4 4 3 3 3 3 ...
## $ exang        : Factor w/ 2 levels "false", "true": 1 2 2 1 1 1 1 2 1 2 ...
## $ oldpeak      : Factor w/ 4 levels "0.0", "[0.1,0.9)", ...: 4 3 4 4 3 2 4 2 3 4 ...
## $ slope        : Factor w/ 3 levels "upsloping", "flat", ...: 3 2 2 3 1 1 3 1 2 3 ...
## $ ca           : Factor w/ 4 levels "0", "1", "2", "3": 1 4 3 1 1 1 3 1 2 1 ...
## $ thal         : Factor w/ 3 levels "normal", "fixed defect", ...: 2 1 3 1 1 1 1 1 3 3 ...
## $ num          : Factor w/ 2 levels "healthy", "sick": 1 2 2 1 1 1 2 1 2 2 ...
## - attr(*, "na.action")= 'omit' Named int  88 167 193 267 288 303
## ..- attr(*, "names")= chr  "88" "167" "193" "267" ...
```

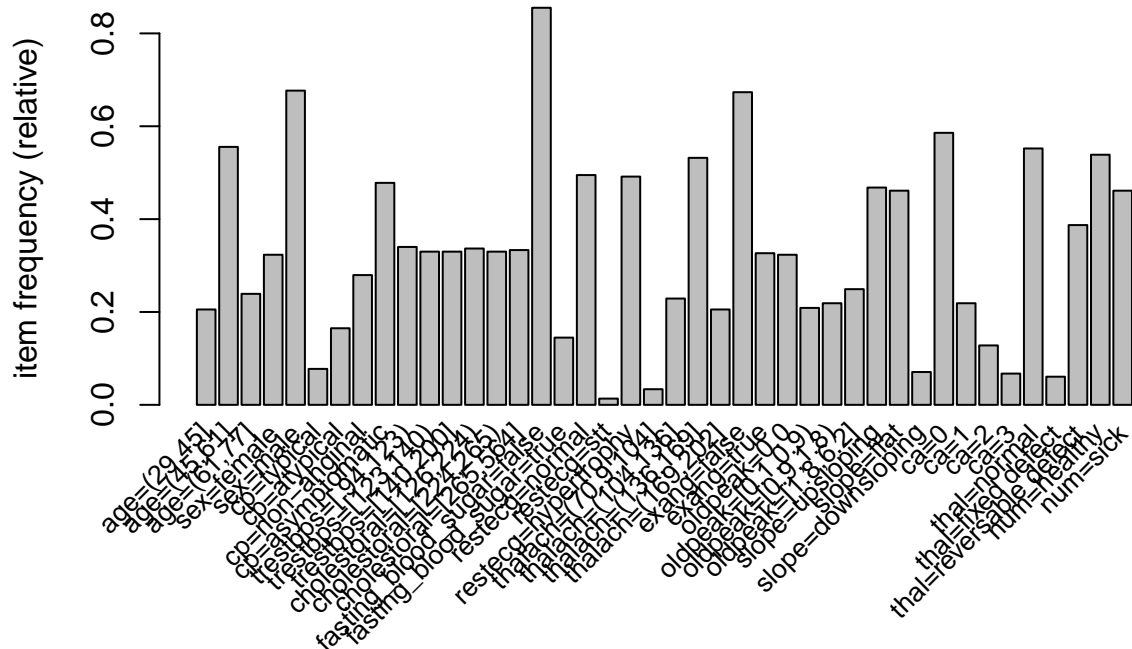
## Paso a base de datos transaccional

Para el proceso de obtención de reglas de asociación, la base de datos debe ser transaccional.

En el siguiente gráfico se muestran los items con una frecuencia de más de 0.1 (soporte  $> 0.1$ ). En este gráfico podemos decidir qué items estudiar más en profundidad. Para obtener reglas con valor, podemos analizar reglas en las que aparezcan items no muy frecuentes. Como se muestra, hay algunos items bastante frecuentes, como son **exang=false** y el azúcar en la sangre no en ayunas **fasting\_blood\_sugar=false**. En ocasiones, estudiar los items opuestos puede resultar bastante más interesante. Además cabe destacar la presencia superior del sexo masculino respecto al femenino. Será interesante poder ver si existe una presencia de enfermedad cardíaca en los hombres superior respecto a las mujeres.



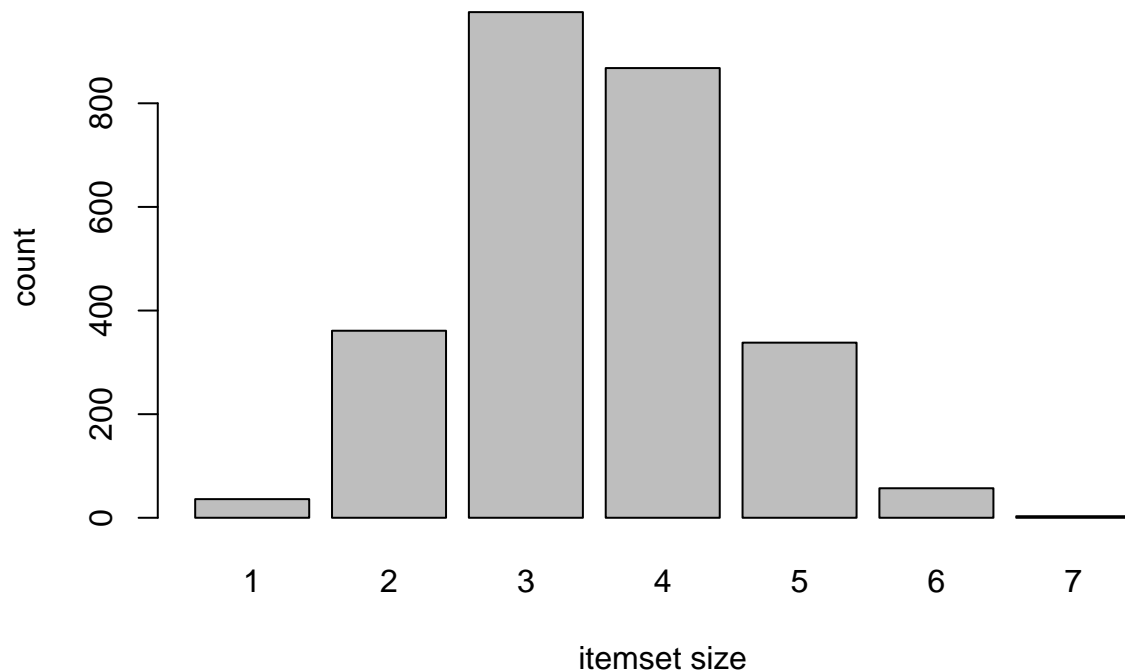
Cabe remarcar que no hay presencia de los ítems **thalacg** o **restecg**, que a muy seguro tendrán valores de soporte menor de 0.1. Dado que estos ítems son muy interesantes para obtener información del problema, ya podemos remarcar que el valor de soporte para la obtención de las reglas deberá ser menor de 0.1. Vamos a comprobar que esta premisa es así, representando el mismo gráfico pero con menos soporte.



En el anterior gráfico podemos apreciar como han aparecido dos nuevas columnas, que representan los ítems de frecuencia cardíaca **thalacg** y de los resultados electrocardiográficos **restecg** lo que nos lleva a concluir por tanto que los valores de soporte de estos ítems en función al resto son muy bajos, algo que los convierte en muy interesantes y dignos de estudio ya que además resentan a dos clases aceptables del problema.

En el siguiente gráfico vemos la distribución de los tamaños de los itemsets frecuentes. Vemos cómo el tamaño más común es 3 ítems por itemset. También se muestran los primeros 10 itemsets frecuentes.

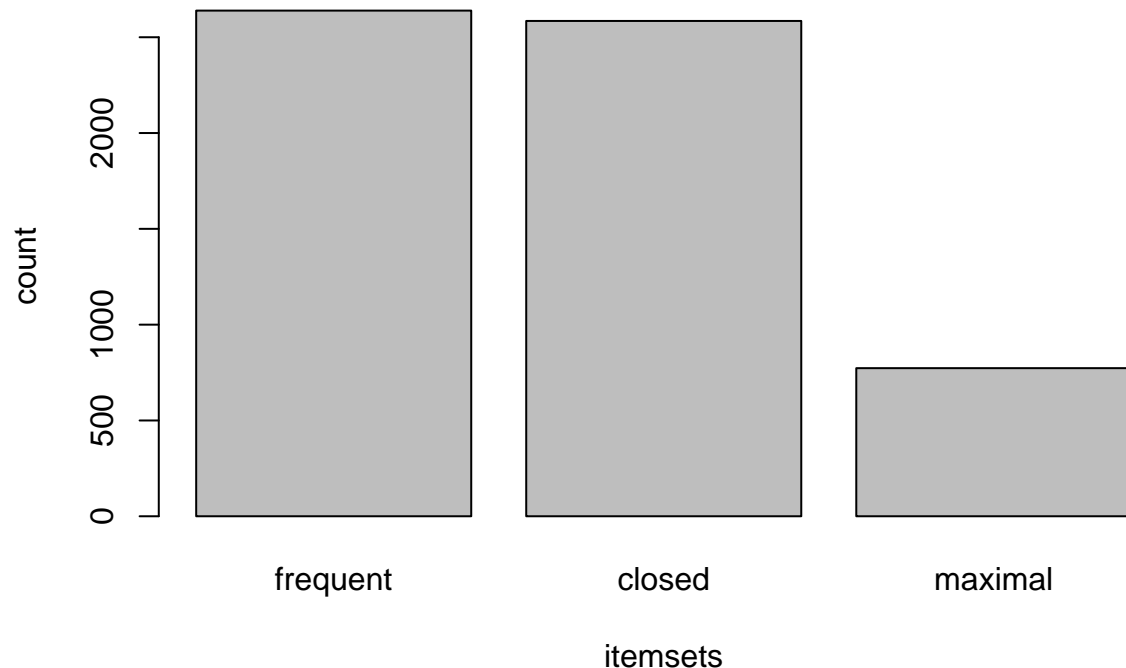
Usamos apriori para obtener los itemsets frecuentees. Primera información importante que **sex=male** o **fasting\_blood\_sugar=false** es muy frecuente. En el barplot se muestran los tamaños de itemsets frecuentes. Se ve cómo el tamaño de itemsets más frecuente es 3.



## items support count

```
## [1] {fasting_blood_sugar=false}          0.8552189 254
## [2] {sex=male}                          0.6767677 201
## [3] {exang=false}                      0.6734007 200
## [4] {ca=0}                            0.5858586 174
## [5] {fasting_blood_sugar=false,exang=false} 0.5757576 171
## [6] {sex=male,fasting_blood_sugar=false} 0.5723906 170
## [7] {age=(45,61]}                     0.5555556 165
## [8] {thal=normal}                     0.5521886 164
## [9] {num=healthy}                     0.5387205 160
## [10] {thalach=(136,169]}              0.5319865 158
```

Vamos a ver cuál es la cantidad de itemsets frecuentes, de itemsets cerrados y de itemsets maximales. Como se muestra en el siguiente gráfico, hay una gran diferencia entre la cantidad de itemsets frecuentes y los cerrados respecto a los maximales.



## Reglas general

A continuación empezamos ya a aplicar apriori para la obtención de reglas. En esta ejecución indicaré que el mínimo soporte sea de 0.1 y la mínima confianza de 0.79. También indicaré el mínimo del tamaño de las reglas, que será 2.

Posteriormente tras cada filtrado según los items que quiera explorar, aplicaré el filtro de reglas redundantes. También muestro un gráfico en el que se muestran como puntos las distintas reglas generadas por nuestro método.

Se muestra cómo las reglas con mejor Lift son por lo general con menor soporte que 0.3 o 0.4 y hay algunas reglas con un “confidence” muy alto donde el valor es cercano a 1, sin embargo, estas reglas las consideraré como triviales siempre y cuando su soporte sea muy elevado, superior al 50%. Los lifts más “realistas” o con más equilibrio los encontramos en un nivel de confianza entre 0.5 y 0.8 aproximadamente. A continuación se muestran algunas reglas con más lift.

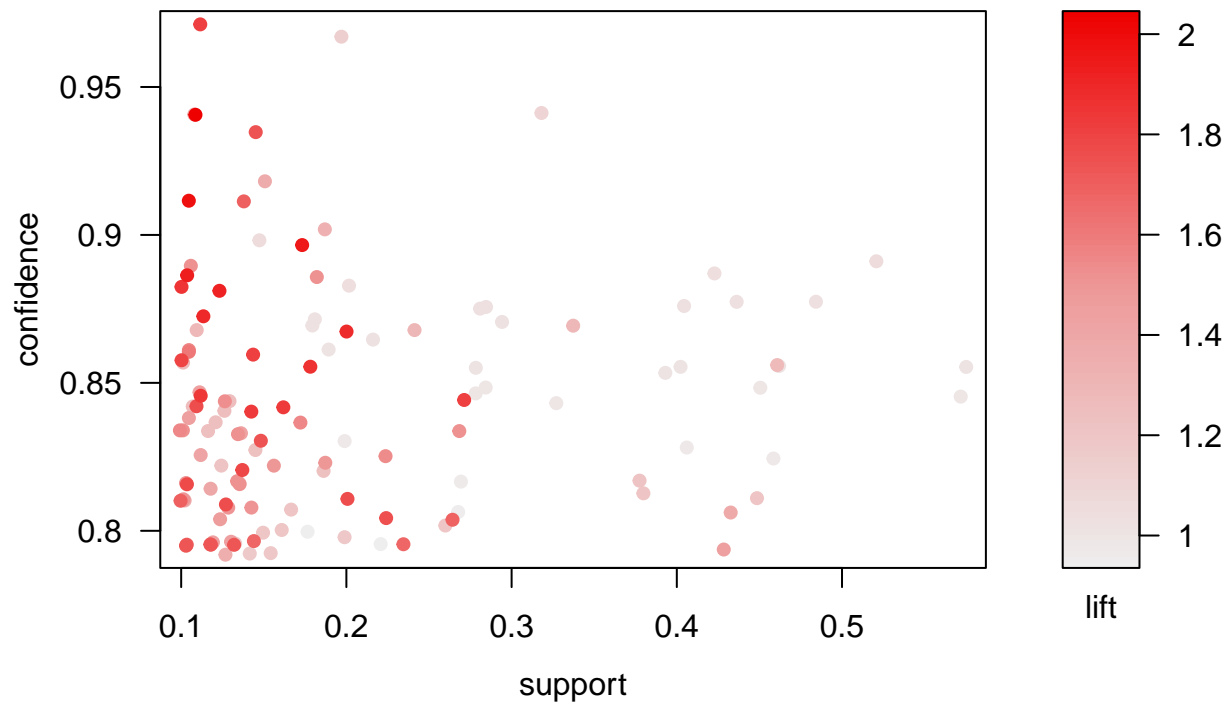
```
##      lhs                      rhs      support confidence    lift count
## [1] {cp=asymptomatic,        => {num=sick}    0.1077441  0.9411765 2.040361    32
##      ca=1}
```

```

## [2] {thalach=(104,136],
##      thal=reversible defect} => {num=sick}      0.1043771  0.9117647  1.976599    31
## [3] {exang=true,
##      thal=reversible defect} => {num=sick}      0.1750842  0.8965517  1.943619    52
## [4] {slope=flat,
##      ca=1}                               => {num=sick}      0.1043771  0.8857143  1.920125    31
## [5] {thalach=(104,136],
##      exang=true}                         => {num=sick}      0.1245791  0.8809524  1.909802    37
## [6] {cholesterol=[265,564],
##      exang=true}                         => {num=sick}      0.1144781  0.8717949  1.889949    34
## [7] {slope=flat,
##      thal=reversible defect} => {num=sick}      0.1986532  0.8676471  1.880957    59
## [8] {exang=true,
##      slope=flat}                       => {num=sick}      0.1784512  0.8548387  1.853190    53
## [9] {thalach=(104,136],
##      thal=reversible defect} => {cp=asymptomatic} 0.1010101  0.8823529  1.845485    30
## [10] {cholesterol=[265,564],
##      thal=reversible defect} => {num=sick}      0.1111111  0.8461538  1.834363    33
## To reduce overplotting, jitter is added! Use jitter = 0 to prevent jitter.

```

### Scatter plot for 126 rules



En las anteriores reglas se ve cómo la principal consecuencia que nos permite tener un lift bueno es **num=sick** es decir, si el usuario esta enfermo. Reglas interesantes a partir de estas, por ejemplo, cómo la reversión **thal=reversible defect** es un itemset que aparece en varias reglas en el antecedente y en todas ellas el consecuente es un estado no saludable del paciente. Lo más destacable de este antecedente es el hecho de que independiente del resto de antecedentes, su aparición tienen un peso destacable en el consecuente enfermo.

El colesterol alto **cholesterol=[265,564]** tiene una presencia en distintos itemsets. A simple vista parece obvio que las personas con enfermedades cardíacas tienden a ser mayores y tienen una presión arterial más alta, y niveles altos de colesterol. Será interesante su estudio y ver si tiene realmente alguna relación respecto

a la enfermedad coronaria. Otro aspecto a destacar y que contradice mis creencias al respecto, es que la edad no aparece en ninguna regla importante y por tanto no es un factor relevante. Aún así haremos entraremos en más detalle más adelante

Finalmente, podemos observar como **thalach=(104,136]** aparece como antecedente en todas las reglas cuyo consecuente es un estado no saludable.

## Reglas específicas mediante filtrado

Como puede haber muchas de estas reglas, solo las reglas que contenían la clase ‘enfermo’ o ‘saludable’ en el lado derecho (RHS) serán considerados.

##	lhs	rhs	support	confidence	lift	count
## [1]	{exang=false, thal=normal}	=> {num=healthy}	0.3737374	0.8345865	1.549201	111
## [2]	{exang=false, ca=0}	=> {num=healthy}	0.3737374	0.8473282	1.572853	111
## [3]	{ca=0, thal=normal}	=> {num=healthy}	0.3434343	0.8869565	1.646413	102
## [4]	{exang=false, slope=upsloping}	=> {num=healthy}	0.3030303	0.7964602	1.478429	90
## [5]	{slope=upsloping, thal=normal}	=> {num=healthy}	0.2895623	0.8600000	1.596375	86
## [6]	{sex=male, cp=asymptomatic}	=> {num=sick}	0.2727273	0.7941176	1.721554	81
## [7]	{slope=upsloping, ca=0}	=> {num=healthy}	0.2659933	0.8681319	1.611470	79
## [8]	{restecg=normal, thal=normal}	=> {num=healthy}	0.2390572	0.8554217	1.587877	71
## [9]	{cp=asymptomatic, thal=reversible defect}	=> {num=sick}	0.2356902	0.9090909	1.970803	70
## [10]	{sex=female, thal=normal}	=> {num=healthy}	0.2323232	0.8625000	1.601016	69

En las anteriores reglas se puede observar como la angina inducida por el ejercicio es falsa **exang=false** y estado del corazón normal **thal=normal** demuestran que son buenos indicadores de la salud. Este dos ítems aparecen en varias ocasiones en los primeros 10 itemsets con un valor de confianza y de lift bastante buenos. La angina estable es un síndrome clínico caracterizado por malestar en el pecho, que aparece con el ejercicio o estrés emocional y remite con el descanso o con la administración de nitroglicerina. El número de vasos coloreados que son cero **ca=0** también indica condiciones saludables.

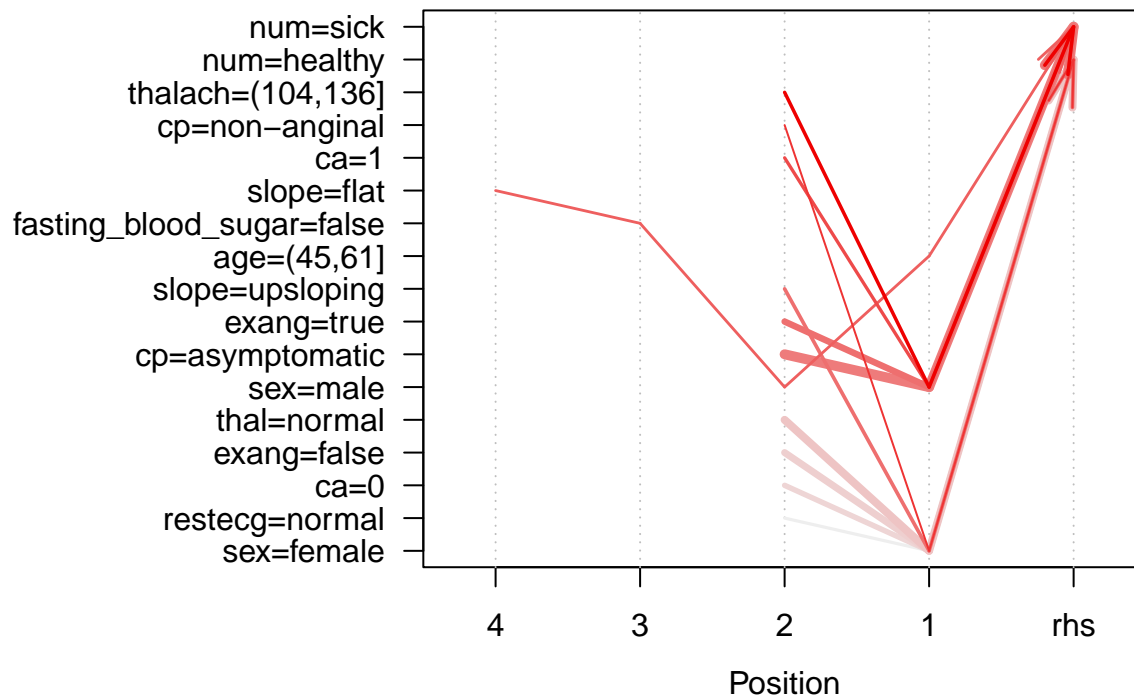
- {exang=false,thal=normal} => {num=healthy}
- {exang=false,ca=0} => {num=healthy}
- {ca=0,thal=normal} => {num=healthy}

Si filtramos todas reglas donde en el antecedente aparezca el género del paciente, nos fijamos que todas reglas para la clase “saludable” se atribuyeron al género femenino, lo que indica que, en base a este conjunto de datos en particular, las mujeres tienen más posibilidades de estar libres de enfermedad coronaria.

##	lhs	rhs	support	confidence	lift	count
## [1]	{sex=male, cp=asymptomatic}	=> {num=sick}	0.2727273	0.7941176	1.721554	81
## [2]	{sex=female, thal=normal}	=> {num=healthy}	0.2323232	0.8625000	1.601016	69
## [3]	{sex=female,					

##	exang=false}	=> {num=healthy}	0.2121212	0.8513514	1.580321	63
## [4]	{sex=male,					
##	exang=true}	=> {num=sick}	0.2020202	0.8000000	1.734307	60
## [5]	{sex=female,					
##	ca=0}	=> {num=healthy}	0.1818182	0.8437500	1.566211	54
## [6]	{sex=female,					
##	slope=upsloping}	=> {num=healthy}	0.1447811	0.9347826	1.735190	43
## [7]	{sex=male,					
##	thalach=(104,136]}	=> {num=sick}	0.1414141	0.8571429	1.858186	42
## [8]	{sex=male,					
##	ca=1}	=> {num=sick}	0.1380471	0.8200000	1.777664	41
## [9]	{sex=female,					
##	restecg=normal}	=> {num=healthy}	0.1346801	0.8163265	1.515306	40
## [10]	{age=(45,61],					
##	sex=male,					
##	fasting_blood_sugar=false,					
##	slope=flat}	=> {num=sick}	0.1279461	0.8085106	1.752757	38

### Parallel coordinates plot for 11 rules



- {sex=male,cp=asymptomatic} => {num=sick}
- {sex=female,thal=normal} => {num=healthy}
- {sex=female,exang=false} => {num=healthy}
- {sex=male,exang=true} => {num=sick}

Además, si los resultados muestran que cuando la angina inducida por el ejercicio (dolor en el pecho) es falsa **exang=false**, es un buen indicador de que una persona estaba sana, independientemente del género (la angina inducida por el ejercicio = falsa ha aparecido en el LHS de todas las reglas de alta confianza).

- {sex=male,exang=true} => {num=sick}
- {sex=female,exang=false} => {num=healthy}

El número de vasos coloreados que son cero **ca=0** y que el estado del corazón (normal) **thal=normal**

también se muestran como buenos indicadores de salud.

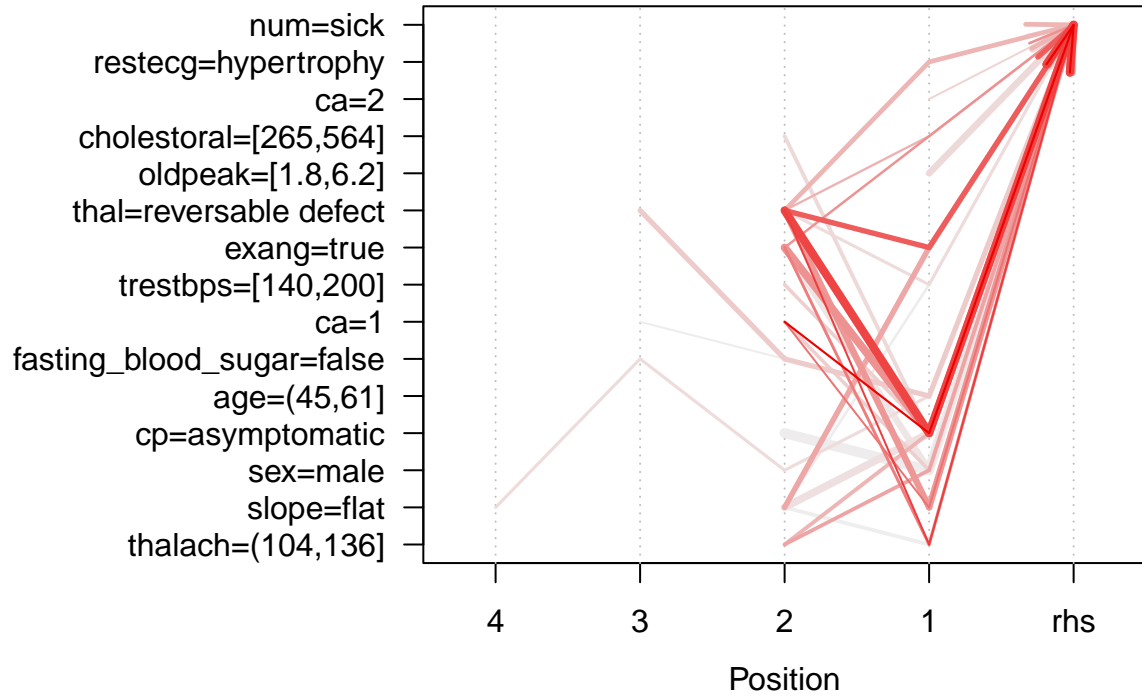
```
##      lhs                                rhs      support
## [1] {exang=false,thal=normal}           => {num=healthy} 0.3737374
## [2] {exang=false,ca=0}                 => {num=healthy} 0.3737374
## [3] {exang=false,slope=upsloping}       => {num=healthy} 0.3030303
## [4] {cp=asymptomatic,exang=true}        => {num=sick}    0.2289562
## [5] {sex=female,exang=false}            => {num=healthy} 0.2121212
## [6] {exang=false,oldpeak=0.0}           => {num=healthy} 0.2053872
## [7] {sex=male,exang=true}              => {num=sick}    0.2020202
## [8] {cp=non-anginal,exang=false}        => {num=healthy} 0.1952862
## [9] {exang=true,slope=flat}            => {num=sick}    0.1784512
## [10] {exang=true,thal=reversable defect} => {num=sick}    0.1750842
##      confidence lift      count
## [1] 0.8345865 1.549201 111
## [2] 0.8473282 1.572853 111
## [3] 0.7964602 1.478429 90
## [4] 0.8717949 1.889949 68
## [5] 0.8513514 1.580321 63
## [6] 0.7922078 1.470536 61
## [7] 0.8000000 1.734307 60
## [8] 0.8055556 1.495313 58
## [9] 0.8548387 1.853190 53
## [10] 0.8965517 1.943619 52
```

Las reglas filtradas para la clase “enfermo”, por otro lado, enseñan que el tipo de dolor torácico es asintomático **cp=asymptomatic** y que la reversión **thal=reversable defect** es un indicador probable de que una persona está enferma (ambas reglas de alta confianza tienen estos dos factores en LHS).

```
##      lhs                                rhs      support confidence      lift count
## [1] {sex=male,
##      cp=asymptomatic}                 => {num=sick} 0.2727273 0.7941176 1.721554 81
## [2] {cp=asymptomatic,
##      thal=reversable defect}          => {num=sick} 0.2356902 0.9090909 1.970803 70
## [3] {cp=asymptomatic,
##      exang=true}                     => {num=sick} 0.2289562 0.8717949 1.889949 68
## [4] {cp=asymptomatic,
##      slope=flat}                     => {num=sick} 0.2222222 0.8048780 1.744882 66
## [5] {oldpeak=[1.8,6.2]}              => {num=sick} 0.2020202 0.8108108 1.757743 60
## [6] {sex=male,
##      exang=true}                     => {num=sick} 0.2020202 0.8000000 1.734307 60
## [7] {slope=flat,
##      thal=reversable defect}          => {num=sick} 0.1986532 0.8676471 1.880957 59
## [8] {exang=true,
##      slope=flat}                     => {num=sick} 0.1784512 0.8548387 1.853190 53
## [9] {exang=true,
##      thal=reversable defect}          => {num=sick} 0.1750842 0.8965517 1.943619 52
## [10] {age=(45,61],
##      fasting_blood_sugar=false,
##      thal=reversable defect}          => {num=sick} 0.1717172 0.8225806 1.783259 51
```

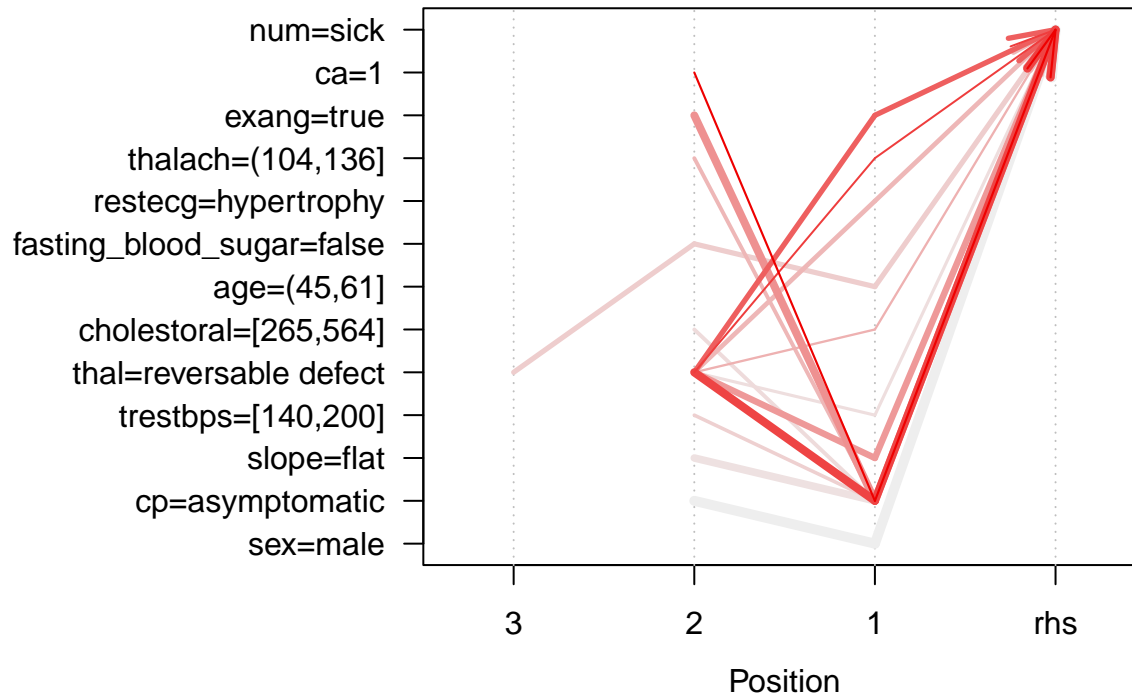


## Parallel coordinates plot for 28 rules



##	lhs	rhs	support	confidence	lift	count
## [1]	{sex=male,	=> {num=sick}	0.2727273	0.7941176	1.721554	81
##	cp=asymptomatic}					
## [2]	{cp=asymptomatic,	=> {num=sick}	0.2356902	0.9090909	1.970803	70
##	thal=reversable defect}					
## [3]	{cp=asymptomatic,	=> {num=sick}	0.2289562	0.8717949	1.889949	68
##	exang=true}					
## [4]	{cp=asymptomatic,	=> {num=sick}	0.2222222	0.8048780	1.744882	66
##	slope=flat}					
## [5]	{slope=flat,	=> {num=sick}	0.1986532	0.8676471	1.880957	59
##	thal=reversable defect}					
## [6]	{exang=true,	=> {num=sick}	0.1750842	0.8965517	1.943619	52
##	thal=reversable defect}					
## [7]	{age=(45,61],	=> {num=sick}	0.1717172	0.8225806	1.783259	51
##	fasting_blood_sugar=false,					
##	thal=reversable defect}					
## [8]	{restecg=hypertrophy,	=> {num=sick}	0.1616162	0.8421053	1.825586	48
##	thal=reversable defect}					
## [9]	{cp=asymptomatic,	=> {num=sick}	0.1447811	0.8431373	1.827823	43
##	thalach=(104,136]}					
## [10]	{cp=asymptomatic,	=> {num=sick}	0.1447811	0.8113208	1.758849	43
##	cholestor=[265,564]}					

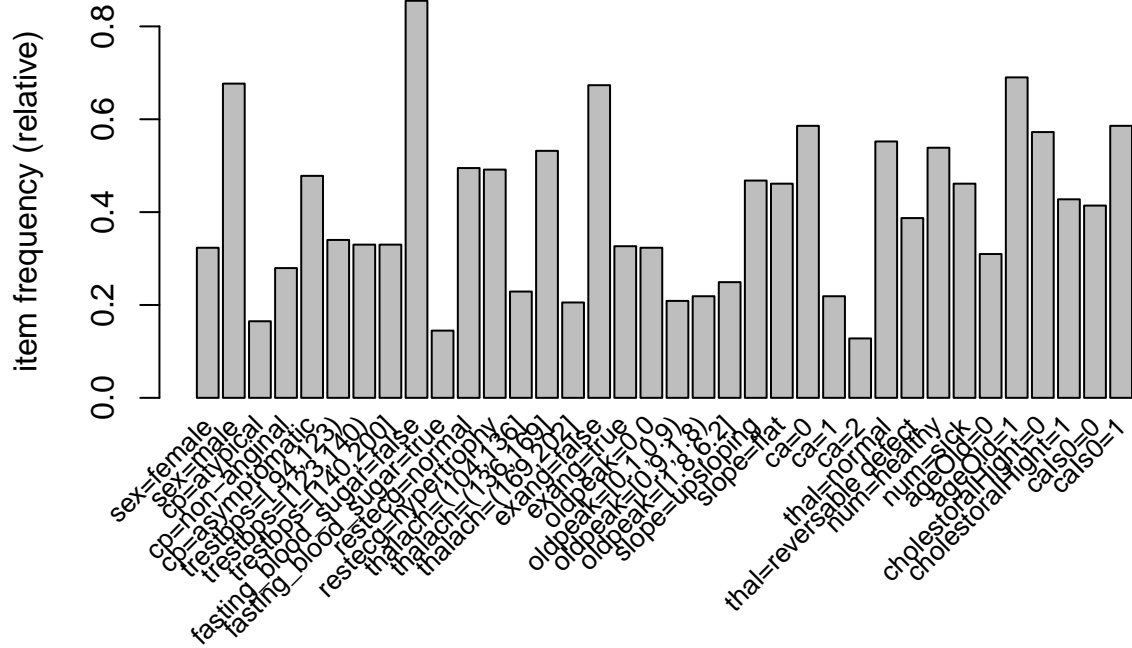
## Parallel coordinates plot for 15 rules



## Ítems negados y Análisis por grupos

A continuación voy a probar a ver reglas con ítems negados. Se va a negar la variables que hemos supuesto en nuestra hipótesis al principio del estudio **age** y **trestbps** y **cholestoral**. Para ello crearemos las variables negadas de si el paciente tienen colesterol alto (  $\text{cholestoral} > 250$  ), tiene edad avanzada (  $\text{age} > 50$  ) o si presenta reversion (  $\text{trestbps} > 140$  )

```
## 'data.frame':   297 obs. of  15 variables:
## $ sex          : Factor w/ 2 levels "female","male": 2 2 2 2 1 2 1 1 2 2 ...
## $ cp           : Factor w/ 4 levels "typical","atypical",...: 1 4 4 3 2 2 4 4 4 4 ...
## $ trestbps     : Factor w/ 3 levels "[ 94,123)","[123,140)",...: 3 3 1 2 2 1 3 1 2 3 ...
## $ fasting_blood_sugar: Factor w/ 2 levels "false","true": 2 1 1 1 1 1 1 1 1 2 ...
## $ restecg      : Factor w/ 3 levels "normal","stt",...: 3 3 3 1 3 1 3 1 3 3 ...
## $ thalach      : Factor w/ 4 levels "(70.9,104]","(104,136]","...: 3 2 2 4 4 4 3 3 3 3 ...
## $ exang        : Factor w/ 2 levels "false","true": 1 2 2 1 1 1 1 2 1 2 ...
## $ oldpeak      : Factor w/ 4 levels "0.0","[0.1,0.9)","...: 4 3 4 4 3 2 4 2 3 4 ...
## $ slope        : Factor w/ 3 levels "upsloping","flat",...: 3 2 2 3 1 1 3 1 2 3 ...
## $ ca           : Factor w/ 4 levels "0","1","2","3": 1 4 3 1 1 1 3 1 2 1 ...
## $ thal         : Factor w/ 3 levels "normal","fixed defect",...: 2 1 3 1 1 1 1 1 3 3 ...
## $ num          : Factor w/ 2 levels "healthy","sick": 1 2 2 1 1 1 2 1 2 2 ...
## $ ageOld       : Factor w/ 2 levels "0","1": 2 2 2 1 1 2 2 2 2 2 ...
## $ cholestoralHigh : Factor w/ 2 levels "0","1": 1 2 1 1 1 1 2 2 2 1 ...
## $ caIs0        : Factor w/ 2 levels "0","1": 2 1 1 2 2 2 1 2 1 2 ...
## - attr(*, "na.action")= 'omit' Named int  88 167 193 267 288 303
## ..- attr(*, "names")= chr  "88" "167" "193" "267" ...
```



##	lhs	rhs	support	confidence	lift	count
## [1]	{ca=0,					
##	caIs0=1}	=> {fasting_blood_sugar=false}	0.5218855	0.8908046	1.0416101	155
## [2]	{exang=false,					
##	caIs0=1}	=> {ca=0}	0.4410774	1.0000000	1.7068966	131
## [3]	{num=healthy,					
##	caIs0=1}	=> {ca=0}	0.4343434	1.0000000	1.7068966	129
## [4]	{exang=false,					
##	caIs0=1}	=> {fasting_blood_sugar=false}	0.3939394	0.8931298	1.0443289	117
## [5]	{exang=false,					
##	ca=0}	=> {fasting_blood_sugar=false}	0.3939394	0.8931298	1.0443289	117
## [6]	{exang=false,					
##	num=healthy}	=> {fasting_blood_sugar=false}	0.3905724	0.8467153	0.9900569	116
## [7]	{exang=false,					
##	thal=normal}	=> {fasting_blood_sugar=false}	0.3905724	0.8721805	1.0198330	116
## [8]	{thal=normal,					
##	caIs0=1}	=> {ca=0}	0.3872054	1.0000000	1.7068966	115
## [9]	{num=healthy,					
##	caIs0=1}	=> {fasting_blood_sugar=false}	0.3838384	0.8837209	1.0333272	114
## [10]	{ca=0,					
##	num=healthy}	=> {fasting_blood_sugar=false}	0.3838384	0.8837209	1.0333272	114

Se muestran las 10 primeras reglas ordenadas por Lift. Observándolas, vemos como no obtenemos ninguna regla demasiado informativa. Quizás la más destacable sea que si el el número de vasos principales coloreados por fluoroscopia **ca** es distinto de 0 es muy probables que tengan una enfermedad coronaria. Respecto a la variable **ageOld** no nos aporta ninguna regla como al igual sucede con el colesterol alto. Aparentemente no existe relacion ninguna entre el colesterol y la enfermedad, por tanto descartamos las hipotesi hecha al principio del estudio acerca del colesterol.

## CONCLUSIONES

Esta investigación ha presentado un experimento de extracción de reglas en datos de enfermedades del corazón utilizando algoritmos de extracción de reglas (Apriori). Se realizó un análisis adicional basado en la minería

de reglas al clasificar los datos según el género y se encontraron factores de riesgo significativos para las enfermedades cardíacas tanto para hombres como para mujeres. Curiosamente, se encuentra en el conjunto de reglas saludables, ser “femenino” es uno de los factores para una condición cardíaca saludable. En otras palabras, los resultados indicaron que las mujeres tienen más probabilidades de estar libres de enfermedad coronaria que los hombres.

La reversión **thal=reversible defect** es un indicador probable de que una persona está enferma.

En cambio, para las personas sanas hemos observado que cuando la angina inducida por el ejercicio (dolor en el pecho) es falsa **exang=false** y cuando el número de vasos coloreados son cero **ca=0** son unos buenos indicadores de que una persona estaba sana.

Finalmente, al contrario de lo que hemos supuesto a partir de nuestros conocimientos acerca del tema, no vemos indicios que exista ninguna relación entre la edad y el colesterol respecto de si una persona puede sufrir o no dicha enfermedad coronaria.