Tarea3

Jason Solano and Percy Herrera 3/6/2020

Tarea 3

En este documento se presenta un análisis parcial con la metodología CRISP-DM, en la cual se aplica un modelo descriptivo utilizando reglas de asociación. Por otra parte se interpretara dichas reglas para un análisis mas detallado.

Librerías

Librerías utilizadas

```
library(arules)
## Loading required package: Matrix
##
## Attaching package: 'arules'
## The following objects are masked from 'package:base':
##
##
       abbreviate, write
library(arulesViz)
## Loading required package: grid
## Registered S3 method overwritten by 'seriation':
##
     method
                    from
##
     reorder.hclust gclus
library(tidyverse)
## — Attaching packages -
```

tidyverse 1.3.0 —

```
## ✓ ggplot2 3.3.0
                      ✓ purrr 0.3.3
## ✓ tibble 2.1.3

√ dplyr 0.8.4

## ✓ tidyr 1.0.2
                      ✓ stringr 1.4.0
## ✓ readr 1.3.1
                      ✓ forcats 0.5.0
## - Conflicts -
                       tidyverse conflicts() —
## x tidyr::expand() masks Matrix::expand()
## x dplyr::filter() masks stats::filter()
## x dplyr::lag() masks stats::lag()
## x tidyr::pack() masks Matrix::pack()
## x dplyr::recode() masks arules::recode()
## x tidyr::unpack() masks Matrix::unpack()
library(plyr)
## You have loaded plyr after dplyr - this is likely to cause problems.
## If you need functions from both plyr and dplyr, please load plyr first, then d
plyr:
## library(plyr); library(dplyr)
##
## Attaching package: 'plyr'
## The following objects are masked from 'package:dplyr':
##
       arrange, count, desc, failwith, id, mutate, rename, summarise,
##
##
       summarize
## The following object is masked from 'package:purrr':
##
##
      compact
library(ggplot2)
library(knitr)
library(lubridate)
```

```
##
## Attaching package: 'lubridate'

## The following object is masked from 'package:plyr':
##
## here

## The following object is masked from 'package:base':
##
## date

library(RColorBrewer)
library(arules)
```

Utilización de Datos

Cargamos el dataset que contiene información de residentes adultos de Estados Unidos

```
datUSA<- read.csv('AdultosUSA.csv',sep=';',dec=',',stringsAsFactors = FALSE)
view(datUSA)</pre>
```

Limpieza de datos

Removemos los datos nulos

```
datosCompletosUSA<- na.omit(datUSA)
view(datosCompletosUSA)</pre>
```

Removemos datos con valores incongruentes

```
datosCompletosUSA <- datUSA[!(datUSA$Edad=="" | datUSA$TipoTrabajo=="" | datUSA$Ni
velEducativo=="" | datUSA$NivelEducativo=="" | datUSA$AnnosEducacion=="" | datUSA$Estad
oCivil=="" | datUSA$Ocupacion=="" | datUSA$Sexo=="" | datUSA$HorasSemanales=="" | datUSA$
PaisOrigen=="" | datUSA$Ingresos==""),]
view(datosCompletosUSA)</pre>
```

Observamos los datos

```
summary(datosCompletosUSA)
```

```
##
                     TipoTrabajo
                                         NivelEducativo
                                                             AnnosEducacion
         Edad
##
    Min.
           :17.00
                    Length:25000
                                         Length:25000
                                                             Min.
                                                                    : 1.00
##
                    Class :character
                                         Class :character
    1st Ou.:28.00
                                                             1st Ou.: 9.00
##
    Median :37.00
                                         Mode :character
                                                             Median :10.00
                    Mode
                          :character
##
    Mean
           :38.61
                                                             Mean
                                                                    :10.08
##
    3rd Ou.:48.00
                                                             3rd Ou.:12.00
##
    Max.
           :90.00
                                                                    :16.00
                                                             Max.
##
    EstadoCivil
                         Ocupacion |
                                                Sexo
                                                                HorasSemanales
##
    Length:25000
                        Length:25000
                                            Length:25000
                                                                Min.
                                                                       : 1.00
##
    Class :character
                        Class :character
                                            Class :character
                                                                1st Ou.:40.00
##
    Mode :character
                        Mode :character
                                            Mode
                                                  :character
                                                                Median :40.00
##
                                                                Mean
                                                                       :40.41
##
                                                                3rd Ou.:45.00
##
                                                                       :99.00
                                                                Max.
##
     PaisOrigen
                          Ingresos
##
    Length:25000
                        Length:25000
##
    Class :character
                        Class : character
##
    Mode
         :character
                        Mode :character
##
##
##
```

Inicamos con la transformación de

Las variables son no numéricas Se convierten a factor las variables TipoTrabajo, NivelEducativo, EstadoCivil, Ocupacion, Sexo, PaisOrigen y Ingresos

```
datosCompletosUSA$TipoTrabajo<- as.factor(datosCompletosUSA$TipoTrabajo)

datosCompletosUSA$NivelEducativo<- as.factor(datosCompletosUSA$NivelEducativo)

datosCompletosUSA$EstadoCivil<- as.factor(datosCompletosUSA$EstadoCivil)

datosCompletosUSA$Ocupacion<- as.factor(datosCompletosUSA$Ocupacion)

datosCompletosUSA$Sexo<- as.factor(datosCompletosUSA$Sexo)

datosCompletosUSA$PaisOrigen<- as.factor(datosCompletosUSA$PaisOrigen)

datosCompletosUSA$Ingresos<- as.factor(datosCompletosUSA$Ingresos)
```

Definición de Rangos

Para el caso de horas semanales, se definen los siguientes rangos, debido a que 20 horas son trabajos de medio tiempo y 40 horas son trabajos de tiempo completo

```
\label{lem:datosCompletosUSA$HorasSemanales <- discretize(datosCompletosUSA$HorasSemanales, \\ method="fixed",breaks = c(0, 20, 40,60,100))
```

Para el caso de edad, se empieza los rangos de 0 a 20 donde hay pocos ingresos, de 20 a 40 donde existe un gran crecimiento de ingresos y de 40 a 60 cerca de la pensión, y de 60 a 100 donde existen gran cantidad de salarios con pensión

```
datosCompletosUSA$Edad <- discretize(datosCompletosUSA$Edad, method="fixed",break s = c(0, 20, 40,60,100))
```

Para el caso de educación se divide de 0 a 5 años para el caso de personas con educación en primaria, secundaria de 5 a 10, para el caso universitario tipo bachillerato de 10 a 15, y maestrías o doctorados de 15 a 30

```
datosCompletosUSA$AnnosEducacion <- discretize(datosCompletosUSA$AnnosEducacion,
method="fixed",breaks = c(0, 5, 10,15,30))</pre>
```

Observamos los datos

```
summary(datosCompletosUSA)
```

```
##
          Edad
                                TipoTrabajo
                                                     NivelEducativo AnnosEducacion
##
    [0,20)
            : 1257
                     Private
                                       :17385
                                                HS-grad
                                                             :8120
                                                                     [0,5)
                                                                               891
                                                                            :
                                                Some-college:5597
##
    [20,40):12793
                     Self-emp-not-inc: 1978
                                                                     [5,10) :10467
##
    [40,60): 8930
                     Local-gov
                                      : 1624
                                                Bachelors
                                                            :4140
                                                                     [10,15):12897
                      ?
##
    [60,100]: 2020
                                      : 1399
                                                Masters
                                                                     [15,30]:
                                                                               745
                                                            :1300
##
                      State-gov
                                         993
                                                Assoc-voc
                                                            :1059
##
                      Self-emp-inc
                                         857
                                                11th
                                                            : 909
                                      :
##
                      (Other)
                                         764
                                                (Other)
                                                             :3875
##
                   EstadoCivil
                                              Ocupacion |
                                                                Sexo
##
    Divorced
                          : 3435
                                   Prof-specialty :3180
                                                           Female: 8291
##
    Married-AF-spouse
                                   Craft-repair
                                                           Male :16709
                              16
                                                   :3122
##
    Married-civ-spouse
                          :11441
                                   Exec-managerial:3084
                                                 :2975
##
    Married-spouse-absent:
                             328
                                   Adm-clerical
##
    Never-married
                          : 8225
                                   Sales
                                                   :2815
    Separated
##
                             786
                                   Other-service :2555
                          :
##
    Widowed
                             769
                                   (Other)
                                                   :7269
##
    HorasSemanales
                              PaisOrigen
                                               Ingresos
##
    [0,20) : 1301
                     United-States:22421
                                            <=50K.:19016
##
    [20,40):4673
                                      488
                                            >50K. : 5984
                     Mexico
##
    [40,60):17034
                                      445
##
    [60,100]: 1992
                     Philippines
                                      151
##
                      Germany
                                      102
##
                      Canada
                                       99
##
                      (Other)
                                   : 1294
```

Generación de reglas

Primero para generar reglas debemos convertir nuestros datos a tipo basket, para lo cual utilizamos el siguiente comando

```
trns<- as(datosCompletosUSA,'transactions')
summary(trns)</pre>
```

```
## transactions as itemMatrix in sparse format with
    25000 rows (elements/itemsets/transactions) and
    105 columns (items) and a density of 0.0952381
##
##
## most frequent items:
## PaisOrigen=United-States
                                                             TipoTrabajo=Private
                                       Ingresos=<=50K.
##
                                                  19016
                                                                            17385
##
     HorasSemanales=[40,60)
                                             Sexo=Male
                                                                          (Other)
##
                       17034
                                                                           157435
                                                  16709
##
## element (itemset/transaction) length distribution:
##
      10
## 25000
##
                               Mean 3rd Qu.
##
      Min. 1st Ou.
                     Median
                                                Max.
##
        10
                 10
                         10
                                  10
                                          10
                                                   10
##
## includes extended item information - examples:
           labels variables
##
                              levels
## 1
      Edad=[0,20)
                        Edad
                              [0,20)
## 2 Edad=[20,40)
                        Edad [20,40)
## 3 Edad=[40,60)
                        Edad [40,60)
##
## includes extended transaction information - examples:
##
     transactionID
## 1
                  1
## 2
                  2
                  3
## 3
```

Se generan las reglas relacionadas con ingresos superiores a 50k:

```
## Apriori
##
## Parameter specification:
   confidence minval smax arem aval original Support maxtime support minlen
##
                                                             5
##
           0.8
                  0.1
                                                  TRUE
                                                                 0.001
                         1 none FALSE
##
   maxlen target
                    ext
##
        10
           rules FALSE
##
## Algorithmic control:
    filter tree heap memopt load sort verbose
##
##
       0.1 TRUE TRUE FALSE TRUE
                                     2
                                          TRUE
##
## Absolute minimum support count: 25
##
## set item appearances ...[1 item(s)] done [0.00s].
## set transactions ...[105 item(s), 25000 transaction(s)] done [0.03s].
## sorting and recoding items ... [85 item(s)] done [0.00s].
## creating transaction tree ... done [0.02s].
## checking subsets of size 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 done [0.21s].
## writing ... [1956 rule(s)] done [0.02s].
## creating S4 object ... done [0.02s].
```

Observamos la cantidad de reglas

```
length(reglasIngresos50p)
```

```
## [1] 1956
```

Filtramos las primeras reglas

```
inspect(head(reglasIngresos50p))
```

```
##
                                                             support confidence
       lhs
                                           rhs
lift count
## [1] {TipoTrabajo=Self-emp-inc,
        NivelEducativo=Doctorate}
##
                                        => {Ingresos=>50K.} 0.00100 0.8333333 3.
481506
## [2] {TipoTrabajo=State-gov,
##
        NivelEducativo=Doctorate}
                                        => {Ingresos=>50K.} 0.00248
                                                                      0.8378378 3.
500325
          62
## [3] {NivelEducativo=Doctorate,
##
        Ocupacion=Exec-managerial}
                                        => {Ingresos=>50K.} 0.00160 0.8888889 3.
          40
713607
## [4] {Edad=[40,60),
##
       NivelEducativo=Doctorate}
                                        => {Ingresos=>50K.} 0.00596
                                                                      0.8232044 3.
439190
## [5] {NivelEducativo=Doctorate,
##
       EstadoCivil=Married-civ-spouse >> {Ingresos=>50K.} 0.00708 0.8309859 3.
471699
## [6] {TipoTrabajo=Self-emp-inc,
        NivelEducativo=Prof-school}
##
                                        => {Ingresos=>50K.} 0.00212 0.9464286 3.
953996
          53
```

Parte de la limpieza de reglas consta con eliminar la reglas que son subconjunto de otras

```
subconjuntos<- which(colSums(is.subset(reglasIngresos50p,reglasIngresos50p))>1)
reglasFinal<- reglasIngresos50p[-subconjuntos]</pre>
```

Observamos la cantidad de reglas

```
length(reglasFinal)

## [1] 101
```

Observamos las mejores 10 reglas

```
inspect(sort(reglasFinal,by='support',decreasing = TRUE)[1:10])
```

```
##
        lhs
                                            rhs
                                                             support confidence
lift count
## [1] {Edad=[40,60),
##
        AnnosEducacion=[10,15),
        EstadoCivil=Married-civ-spouse,
##
##
        Ocupacion=Exec-managerial}
                                         => {Ingresos=>50K.} 0.02384 0.8000000 3
.342246
          596
## [2] {Edad=[40,60),
```

```
##
         TipoTrabajo=Private,
##
         EstadoCivil=Married-civ-spouse,
##
         Ocupacion=Exec-managerial}
                                          => {Ingresos=>50K.} 0.01844 0.8045375 3
.361203
          461
## [3]
        {AnnosEducacion=[15,30],
##
         EstadoCivil=Married-civ-spouse => {Ingresos=>50K.} 0.01744 0.8304762 3
.469570
## [4]
        {AnnosEducacion=[15,30],
##
         Ocupacion=Prof-specialty,
##
                                          => {Ingresos=>50K.} 0.01568
         Sexo=Male}
                                                                       0.8016360 3
.349081
          392
## [5]
        {Edad=[40,60),
##
         NivelEducativo=Masters,
##
         EstadoCivil=Married-civ-spouse => {Ingresos=>50K.} 0.01560 0.8315565 3
          390
.474083
## [6]
        {NivelEducativo=Bachelors,
##
         EstadoCivil=Married-civ-spouse,
##
         Ocupacion=Exec-managerial,
##
         Sexo=Male,
##
         HorasSemanales=[40,60)}
                                          => {Ingresos=>50K.} 0.01528
                                                                       0.8093220 3
          382
.381192
## [7]
        {Edad=[40,60),
##
         TipoTrabajo=Private,
##
         AnnosEducacion=[10,15),
         Ocupacion=Exec-managerial,
##
##
         Sexo=Male,
##
         PaisOrigen=United-States}
                                          => {Ingresos=>50K.} 0.01492 0.8021505 3
.351231
          373
## [8]
        {NivelEducativo=Bachelors,
##
         EstadoCivil=Married-civ-spouse,
##
         Ocupacion=Exec-managerial,
##
         HorasSemanales=[40,60),
##
         PaisOrigen=United-States}
                                          => {Ingresos=>50K.} 0.01468
                                                                       0.8065934 3
.369792
          367
## [9]
        {TipoTrabajo=Private,
##
         NivelEducativo=Bachelors,
##
         EstadoCivil=Married-civ-spouse,
##
         Ocupacion=Exec-managerial}
                                          => {Ingresos=>50K.} 0.01396
                                                                        0.8060046 3
.367332
          349
## [10] {Edad=[40,60),
##
         AnnosEducacion=[15,30]}
                                          => {Ingresos=>50K.} 0.01316
                                                                        0.8225000 3
.436247
          329
```

Observamos las tres mejores

```
tresMejores <- head(sort(reglasFinal,by='support',decreasing = TRUE)[1:3])
inspect(tresMejores)</pre>
```

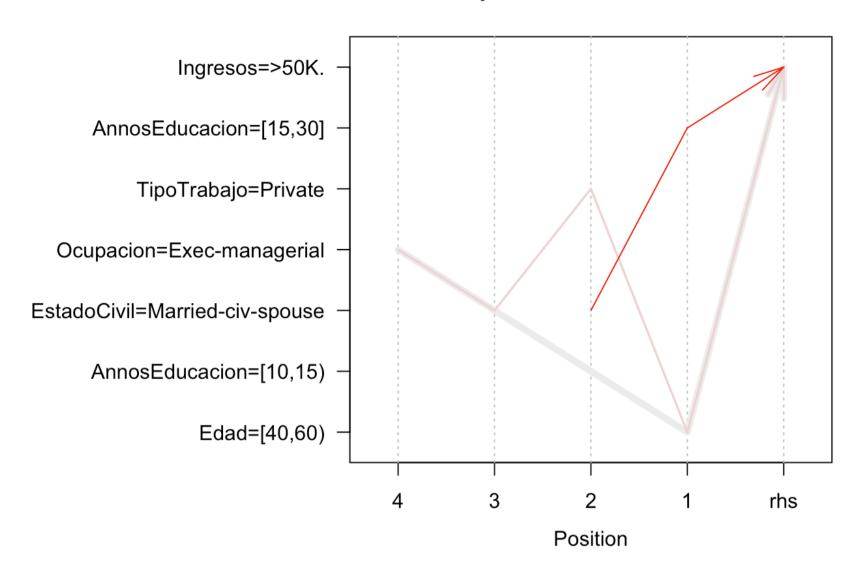
```
##
       lhs
                                                            support confidence
                                           rhs
lift count
## [1] {Edad=[40,60),
       AnnosEducacion=[10,15),
##
##
        EstadoCivil=Married-civ-spouse,
##
                                        => {Ingresos=>50K.} 0.02384 0.8000000 3.
        Ocupacion=Exec-managerial}
        596
342246
## [2] {Edad=[40,60),
##
       TipoTrabajo=Private,
##
        EstadoCivil=Married-civ-spouse,
##
                                    => {Ingresos=>50K.} 0.01844 0.8045375 3.
        Ocupacion=Exec-managerial}
361203
        461
## [3] {AnnosEducacion=[15,30],
        EstadoCivil=Married-civ-spouse >> {Ingresos=>50K.} 0.01744 0.8304762 3.
469570
         436
```

Se gráfica el resultado

```
plot(tresMejores,method = 'graph',engine = 'htmlwidget')
```



Parallel coordinates plot for 3 rules



Conclusión

Como el anunciado de la tarea se indicaba el objetivo del negocio y de la mineria de datos es encontrar patrones y reglas que permitan identificar cuando una persona gana mas de 50 mil dolares para este caso se concluye lo siguiente

Patrones:

- Una persona con un grado de educación unversitario se puede deducir tipo maestria o doctorado, universitario tipo bachillerato
- Se su trabojo en el sector privado
- Edad Persona mayor de 40 años y menor de 60 años
- Ocupación gerencial
- Estado civil: casado de forma legal

Reglas:

- Edad=[40,60),AnnosEducacion=[10,15),stadoCivil=Married-civ-spouse,Ocupacion=Execmanagerial
- Edad=[40,60) TipoTrabajo=Private, EstadoCivil=Married-civ-spouse, Ocupacion=Exec-managerial

• AnnosEducacion=[15,30] EstadoCivil=Married-civ-spouse

Por lo tanto el negocio debe prestar atención a los clientes con dichas caractiristicas para ofrecer sus productos premium o de mayor costo que puedan ser comprados por personas que ganen mas de 50 mil dolares al año.