Ejemplo taller datos Netflix

Ricardo

05 diciembre, 2020

Contenidos

1	Datos netflix			
	1.1	Carga de datos	1	
	1.2	Similaridades entre películas	Ę	
2	Alg	unos ejemplos con esta similitud: clusterin jerrarquico. mds y kmeans.	8	
	2.1	Clustering jerarquico	ć	
	2.2	MDS	10	
	2.3	Clasificación por kmeans a partir de corrdenadas del MDS	11	

1 Datos netflix

1.1 Carga de datos

Enlace a estos datos de Netflix Generad un proyecto nuevo. Bajad lo datos de netflix a un carpeta/directorio que se llame netflix y dentro de netflix crear una carpeta/directorio que se llame model_netflix

Sabemos que en combined_data_1.txt hay 2342 películas y tiene 12095343. Cada película está separada por un entero por ejemplo 1: es decir un entero seguido de :.

Si queremos leer una cuántas películas tenemos que leer sólo algunas lineas . Por ejemplo para leer las 100 primeras películas tenemos que leer las lineas hasta en encontrar la película 101 es decir 352872 lineas.

Película Núm.	ID_película	fila
1	1:	1
101	101:	352872
201	201:	934086
301	301:	1454270
501	501:	2799205
1001	1001:	5011200
2001	2001:	10319270

#Cargamos la librería tidyverse... mejor cargarlo oculto en el setup library(tidyverse) #Cargamos los datos de combined_data_1.txt netflix

```
n_max=352872-1 # leo las primeras 100 películas
\#n_max=5011200-1 # leo las primeras 1000 películas
#n max=Inf# leo todas
#Con este límite cargamos hasta la película que hace 1000 del
##combined_data_1.txt, para cargar todas poned n_max_1=Inf
netflix=read_tsv("data/combined_data_1.txt",n_max = n_max,col_names = FALSE)
## -- Column specification -----
## cols(
## X1 = col_character()
## )
dim(netflix)
## [1] 352871
# si n_max=Inf hemos cargado 24058263 lineas unos 24 millones
# los cuatro ficheros combined tienen en total unos 100 millones de líneas
head(netflix)
## # A tibble: 6 x 1
## X1
## <chr>
## 2 1488844,3,2005-09-06
## 3 822109,5,2005-05-13
## 4 885013,4,2005-10-19
## 5 30878,4,2005-12-26
## 6 823519,3,2004-05-03
```

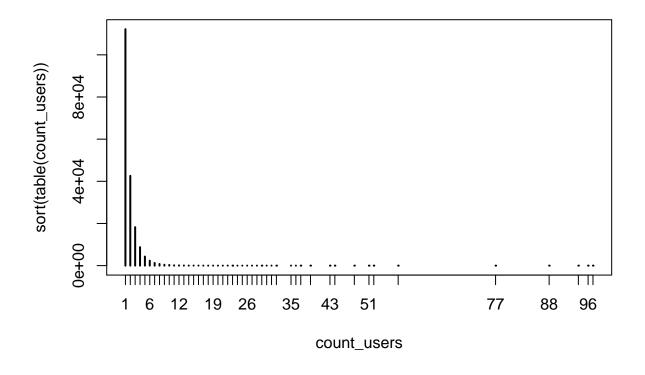
files	number of rows		
1	24058263		
2	26982302		
3	22605786		
4	26851926		
Total	100498277		

Arreglamos los datos....

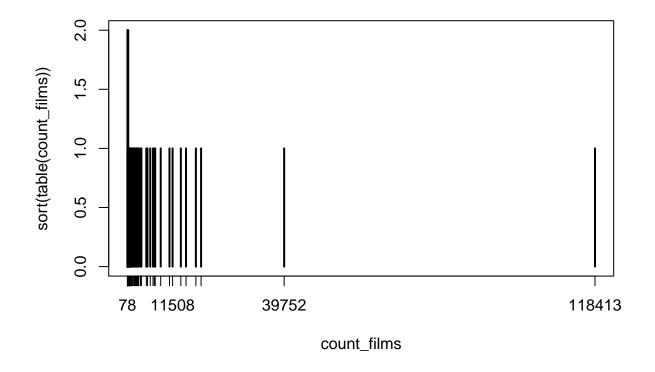
```
netflix=netflix%>% mutate(fila=row_number())
filas=grep(":",netflix$X1)
#save(filas,file="data/filas_1.Robj")
filas_ID= netflix %>%
  filter( fila %in% filas ) %>%
  mutate(ID=as.integer(gsub(":","",X1)))
#IDs=unique(filas_ID$X1)
reps=diff(c(filas_ID$fila,max(netflix$fila)+1))
```

```
netflix=netflix %>%
  mutate(ID1=rep(filas_ID$X1,times=reps)) %>%
  filter(!(fila %in% filas)) %>%
  select(-fila) %>%
  separate(X1,into=c("ID_user","Score","data"),sep=",") %>%
  mutate(Score=as.integer(Score)) %>%
  separate(col = ID1,into=c("ID_film","borrar")) %>%
  select(-borrar) %>% mutate(ID_film=as.numeric(ID_film))
```

```
Recapitulamos. Hemos leído los perfiles de 100 películas
glimpse(netflix)
## Rows: 352,771
## Columns: 4
## $ ID_user <chr> "1488844", "822109", "885013", "30878", "823519", "893988",...
## $ Score <int> 3, 5, 4, 4, 3, 3, 4, 3, 4, 5, 3, 3, 4, 4, 4, 3, 4, 5,...
## $ data
           <chr> "2005-09-06", "2005-05-13", "2005-10-19", "2005-12-26", "20...
class(netflix)
## [1] "tbl_df"
                  "tbl"
                              "data.frame"
ncol(netflix)
## [1] 4
nrow(netflix)
## [1] 352771
Respecto a los usuarios que han visto alguna de las películas tenemos
length(unique(netflix$ID_user))
## [1] 191668
table(netflix$ID_user)-> count_users
table(netflix$ID_film) -> count_films
#knitr::kable(sort(count_users))
#knitr::kable(sort( count_films))
plot(sort(table(count_users)))
```



plot(sort(table(count_films)))



```
#Tabla demasiado larga para mostrar
#knitr::kable(sort(table(table(netflix$ID_user))))
#knitr::kable(sort(table(table(netflix$ID_film))))
```

1.2 Similaridades entre películas

Veremos el cálculo de similaridades entre cada par de películas según los sus vectores de **score**. Lo haremos de dos maneras de forma secuencial y de forma paralela.

1.2.1 Similaridad coseno entre películas

La similaridad coseno de dos vectores de \mathbb{R}^n no nulos $A = (A_1, A_2, \dots, A_n)$ y $B = (B_1, B_2, \dots, B_n)$

$$sim_{cos}(A, B) = cos(A, B) = \frac{\sum_{i=1}^{n} A_i \cdot B_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} A_i^2 \cdot \sum_{i=1}^{n} B_i^2}}$$

```
sim_cos_netflix=function(xy,data=netflix){
  x=xy[1]
  y=xy[2]
  x1=filter(data,ID_film==x)
  y1=filter(data,ID_film==y)
  xy=inner_join(x1,y1,by="ID_user")
  sim= sum(xy$Score.x*xy$Score.y)/sqrt(sum(x1$Score^2)*sum(y1$Score^2))
```

```
sim
}
sim_cos_netflix(c(1,2),netflix)
## [1] 0.01493888
sim_cos_netflix(c(2,1),netflix)
## [1] 0.01493888
sim_cos_netflix(c(1,1),netflix)
## [1] 1
aux=t(combn(unique(netflix$ID_film),m=2))
sim=tibble(x=aux[,1],y=aux[,2])
time_sim <- system.time(sim$sim <- as.numeric(apply(sim,1,sim_cos_netflix)))</pre>
time_sim
##
     user system elapsed
##
     56.30
           1.42 57.82
#install.packages("reshape2")
library(reshape2)# libreria que reformatea datos
# añado la diagonal a la similitud todas 1
diag_sim=tibble(x=1:100,y=1:100,sim=1)
# construyo la matriz solo la parte triangular superior
acast(rbind(sim,diag_sim), x~y, value.var = "sim")-> Sim_cos_matrix1
# pongo los NA de la parte triangular inferior y diagonal a cero
Sim_cos_matrix1[is.na(Sim_cos_matrix1)]=0
Sim_cos_matrix1=Sim_cos_matrix1+t(Sim_cos_matrix1) # completo la matriz de similitud
diag(Sim_cos_matrix1)=1
```

1.2.2 Similitud en paralelo

```
Sim_cos_matrix2=matrix(0,ncol=100,nrow=100)

#install.packages("parallel") # libreria de pararelización
library(parallel)

# Detectamos el número de cores disponibles y creamos el cluster
no_cores <- parallel::makeCluster(detectCores())
no_cores
```

socket cluster with 8 nodes on host 'localhost'

```
length(no_cores)
## [1] 8
#str(no_cores)
cl <- makeCluster(length(no_cores)-1)</pre>
clusterCall(cl, function() library(tidyverse))
## [[1]]
   [1] "forcats"
                    "stringr"
                                "dplyr"
                                           "purrr"
                                                       "readr"
                                                                   "tidyr"
                                           "stats"
   [7] "tibble"
                                                                   "grDevices"
                    "ggplot2"
                                "tidyverse"
                                                       "graphics"
## [13] "utils"
                    "datasets"
                                "methods"
                                           "base"
##
## [[2]]
   [1] "forcats"
                    "stringr"
                                "dplyr"
                                            "purrr"
                                                       "readr"
                                                                   "tidyr"
##
   [7] "tibble"
##
                    "ggplot2"
                               "tidyverse"
                                           "stats"
                                                       "graphics"
                                                                   "grDevices"
## [13] "utils"
                    "datasets"
                               "methods"
                                           "base"
##
## [[3]]
##
   [1] "forcats"
                    "stringr"
                               "dplyr"
                                                       "readr"
                                                                   "tidyr"
                                           "purrr"
  [7] "tibble"
                    "ggplot2"
                               "tidyverse"
                                           "stats"
                                                       "graphics"
                                                                   "grDevices"
## [13] "utils"
                    "datasets"
                               "methods"
                                           "base"
##
## [[4]]
   [1] "forcats"
                    "stringr"
                                "dplyr"
                                                       "readr"
                                                                   "tidyr"
                                           "purrr"
  [7] "tibble"
                    "ggplot2"
                                           "stats"
                                "tidyverse"
                                                       "graphics"
                                                                   "grDevices"
## [13] "utils"
                    "datasets"
                                "methods"
                                           "base"
##
## [[5]]
   [1] "forcats"
                    "stringr"
                                "dplyr"
                                                       "readr"
                                            "purrr"
                                                                   "tidyr"
                    "ggplot2"
                                           "stats"
   [7] "tibble"
                                "tidyverse"
                                                                   "grDevices"
                                                       "graphics"
## [13] "utils"
                    "datasets"
                               "methods"
                                           "base"
##
## [[6]]
##
   [1] "forcats"
                    "stringr"
                               "dplyr"
                                           "purrr"
                                                       "readr"
                                                                   "tidyr"
  [7] "tibble"
                    "ggplot2"
                                           "stats"
                               "tidyverse"
                                                       "graphics"
                                                                   "grDevices"
## [13] "utils"
                    "datasets"
                               "methods"
                                           "base"
##
## [[7]]
  [1] "forcats"
                    "stringr"
                                "dplyr"
                                           "purrr"
                                                       "readr"
                                                                   "tidyr"
  [7] "tibble"
                                           "stats"
                    "ggplot2"
                                "tidyverse"
                                                       "graphics"
                                                                   "grDevices"
##
## [13] "utils"
                    "datasets"
                               "methods"
                                           "base"
clusterExport(cl,list("sim_cos_netflix","Sim_cos_matrix2","netflix","pares"))
# Lanzo la computación en paralelo
t1=Sys.time()
```

```
time_sim_parallel <- system.time(</pre>
results <- parApply(cl,
                   pares, 1,
                   FUN=function(x) {c(as.integer(x[1]),as.integer(x[2]),
                                       sim_cos_netflix(x,data=netflix))})
)
\#apply(results, 2, FUN=function(x) \{x[3] \rightarrow Sim\_cos\_matrix2[x[1], x[2]]\})
# o, en este caso, con un for como hacemos a continuación
for(i in 1:dim(results)[2]){
  x=results[,i]
  x[3] \rightarrow Sim_cos_matrix2[x[1],x[2]]
# arreglo la triangular inferior
Sim_cos_matrix2=Sim_cos_matrix2+t(Sim_cos_matrix2)
diag(Sim_cos_matrix2)=1#arreglo la diagonal
all(Sim_cos_matrix2==Sim_cos_matrix1)
## [1] TRUE
t2=Sys.time()
t2-t1
## Time difference of 38.62636 secs
time_sim_parallel
##
      user system elapsed
##
      0.01
               0.00
                      38.55
# para el cluster
parallel::stopCluster(cl)
time_sim_parallel
##
      user system elapsed
##
      0.01
               0.00
                      38.55
time_sim
##
           system elapsed
      user
##
     56.30
               1.42
                      57.82
```

2 Algunos ejemplos con esta similitud: clusterin jerrarquico. mds y kmeans.

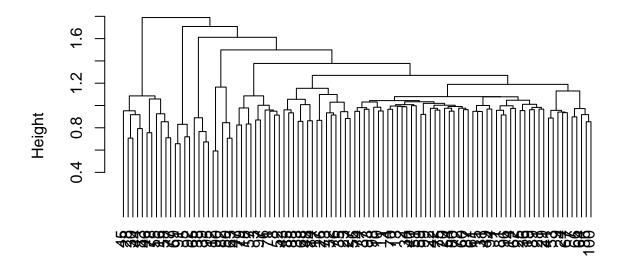
Veremos sólo el código de algunos algoritmos básicos para clasificar las películas a partir de la similitud coseno. Tenemos que transformar la similitud a disimilitud o distancia , haciendo por ejemplo (hay otras maneras)

$$dist_{cos}(A, B) = 1 - sim_{cos}(A, B).$$

2.1 Clustering jerarquico

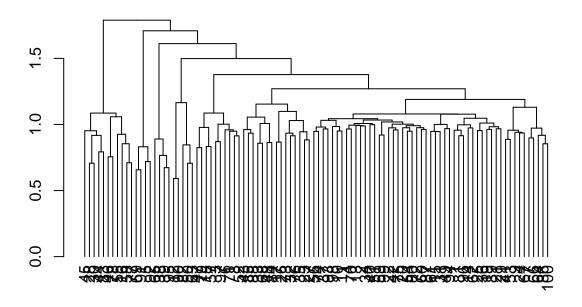
```
hclust(as.dist(1-Sim_cos_matrix2),method = "ward")-> h
## The "ward" method has been renamed to "ward.D"; note new "ward.D2"
plot(h,hang = -1)
```

Cluster Dendrogram



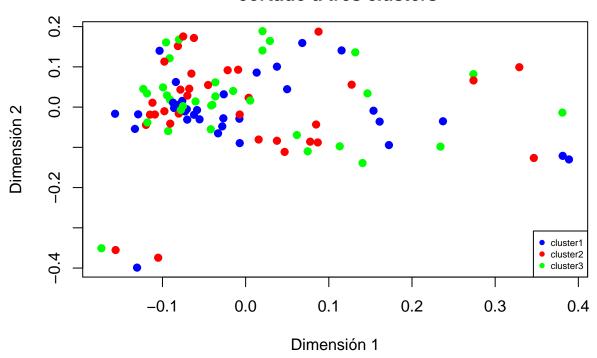
as.dist(1 - Sim_cos_matrix2) hclust (*, "ward.D")

h_d=as.dendrogram(h)
plot(h_d)



2.2 MDS

Cluster jerárquico por ward cortado a tres clusters



2.3 Clasificación por kmeans a partir de corrdenadas del MDS

```
sol_kmeans=kmeans(as.dist(1-Sim_cos_matrix2),3)
sol_kmeans$cluster
          2
                                 7
                                                            13
                                                                                             20
##
     1
               3
                   4
                        5
                             6
                                      8
                                           9
                                              10
                                                   11
                                                        12
                                                                 14
                                                                      15
                                                                          16
                                                                               17
                                                                                    18
                                                                                         19
                                           2
          2
                    2
                        2
                                  2
                                                                       2
     2
               1
                             1
                                      1
                                                    1
                                                         2
                                                              2
                                                                  2
                                                                            3
                                                                                2
                                                                                     3
                                                                                          2
                                                                                               2
##
         22
              23
                  24
                            26
                                27
                                     28
                                              30
                                                        32
                                                            33
                                                                      35
                                                                               37
##
    21
                       25
                                          29
                                                   31
                                                                 34
                                                                           36
                                                                                    38
                                                                                         39
                                                                                             40
##
          2
               2
                   2
                        1
                             2
                                  2
                                      3
                                           2
                                               3
                                                    2
                                                         2
                                                              1
                                                                  2
                                                                       2
                                                                            2
                                                                                2
                                                                                     2
                                                                                          2
                                                                                               2
##
    41
         42
              43
                  44
                       45
                            46
                                47
                                     48
                                          49
                                              50
                                                   51
                                                        52
                                                            53
                                                                 54
                                                                      55
                                                                          56
                                                                               57
                                                                                    58
                                                                                         59
                                                                                             60
          2
                   3
                             3
                                           2
                                                    2
                                                              2
                                                                  2
                                                                                     3
##
                        3
                                 1
                                      3
                                                                       3
                                                                            1
                                                                                               2
##
         62
             63
                  64
                       65
                            66
                                67
                                     68
                                          69
                                              70
                                                   71
                                                       72
                                                            73
                                                                 74
                                                                      75
                                                                          76
                                                                               77
                                                                                    78
                                                                                        79
    61
                                                                                             80
                                                              2
##
          2
               2
                   2
                        2
                             2
                                 2
                                      1
                                           2
                                               2
                                                    1
                                                         2
                                                                  2
                                                                       2
                                                                            3
                                                                                3
                                                                                     3
                                                                                          1
##
    81
         82
             83
                  84
                       85
                            86
                                87
                                     88
                                          89
                                              90
                                                   91
                                                        92
                                                            93
                                                                 94
                                                                      95
                                                                          96
                                                                               97
                                                                                    98
                                                                                         99 100
##
     2
          2
               3
                    3
                        2
                             2
                                  2
                                      2
                                           2
                                                         2
                                                                       2
                                                                            2
                                                                                     1
                                                                                          2
# numero de películas por cluster
table(sol_kmeans$cluster)
```

```
##
## 1 2 3
## 16 69 15
```

```
# matriz de confusión cluster jerárquico versus cluster de kmeans
table(cluster_3,sol_kmeans$cluster)
##
## cluster_3 1 2 3
          1 16 65 4
##
           2 0 4 0
##
           3 0 0 11
##
clust <- sol_kmeans$cluster %>%
  as.factor()
sol_mds<- as_tibble(sol_mds) %>%
  mutate(groups_mds = clust,
         groups_h=as.factor(cluster_3)) %>%
  dplyr::rename(Dim1=V1,Dim2=V2)
## Warning: The `x` argument of `as_tibble.matrix()` must have unique column names if `.name_repair` is
## Using compatibility `.name_repair`.
## This warning is displayed once every 8 hours.
## Call `lifecycle::last_warnings()` to see where this warning was generated.
library(ggpubr)
# Dibujo y coloreo por grupos KMEANS
ggscatter(sol_mds, x = "Dim1", y = "Dim2",
          label = 1:nrow(sol_mds),
          color = "groups_mds",
          palette = "jco",
          size = 1,
          ellipse = TRUE,
         ellipse.type = "convex",
         repel = TRUE,
          title="Gráfico clusters kmeans \n sobre dos el mds de dos dimensiones"
```

Gráfico clusters kmeans sobre dos el mds de dos dimensiones



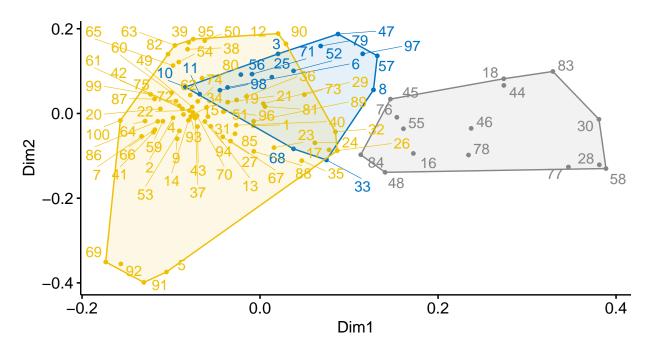


Gráfico clusters jerárquico ward sobre el mds de dos dimensiones

