



Universidad Autónoma del Estado de Hidalgo

Instituto de Ciencias Económico Administrativas

Doctorado en Ciencias Económico Administrativas

TEMAS SELECTOS I: COMPLEJIDAD ECONÓMICA

Laboratorio 37

Heatmaps en R con datos no estandarizados

Profesor: Dra. Carla Carolina Pérez Hernández

Alumna: Brenda Midhely García Ortiz

Tercer semestre

Heatmaps en R con datos no estandarizados

Midhely García

3/9/2022

CARACTERISTICAS DE LOS AUTOS

```
?mtcars
mtcars
```

```
mpg cyl disp hp drat
##
                                                                 wt qsec vs am gear carb
## Mazda RX4
                            21.0 6 160.0 110 3.90 2.620 16.46 0 1
## Mazda RX4 Wag 21.0 6 160.0 110 3.90 2.875 17.02 0 1
                           22.8 4 108.0 93 3.85 2.320 18.61 1 1
## Datsun 710
                                                                                               1
## Hornet 4 Drive
                             21.4 6 258.0 110 3.08 3.215 19.44 1 0
                                                                                               1
## Hornet Sportabout 18.7
                                       8 360.0 175 3.15 3.440 17.02
                             18.1 6 225.0 105 2.76 3.460 20.22 1 0
## Valiant
## Duster 360
                            14.3 8 360.0 245 3.21 3.570 15.84 0 0
## Merc 240D
                           24.4 4 146.7 62 3.69 3.190 20.00 1 0
## Merc 230
                            22.8 4 140.8 95 3.92 3.150 22.90 1 0
                           19.2 6 167.6 123 3.92 3.440 18.30 1 0
## Merc 280
                         17.8 6 167.6 123 3.92 3.440 18.90 1 0 16.4 8 275.8 180 3.07 4.070 17.40 0 0
## Merc 280C
## Merc 450SE
                            17.3 8 275.8 180 3.07 3.730 17.60 0 0
## Merc 450SL
## Merc 450SLC 15.2 8 275.8 180 3.07 3.780 18.00 0 0
## Cadillac Fleetwood 10.4 8 472.0 205 2.93 5.250 17.98 0 0
## Lincoln Continental 10.4 8 460.0 215 3.00 5.424 17.82 0 0
## Chrysler Imperial 14.7 8 440.0 230 3.23 5.345 17.42 0 0 ## Fiat 128 32.4 4 78.7 66 4.08 2.200 19.47 1 1
                                                                                               4
                    32.4 4 /8.7 00 4.00 2....
30.4 4 75.7 52 4.93 1.615 18.52
## Honda Civic
                                                                              1
## Toyota Corolla 33.9 4 71.1 65 4.22 1.835 19.90 1 1 ## Toyota Corona 21.5 4 120.1 97 3.70 2.465 20.01 1 0
## Dodge Challenger 15.5 8 318.0 150 2.76 3.520 16.87 0 0
## AMC Javelin 15.2 8 304.0 150 3.15 3.435 17.30 0 0 ## Camaro 728 13 3 8 350 0 245 3 73 3 840 15 41 0 0
## Camaro Z28 13.3 8 350.0 245 3.73 3.840 15.41 0 0 ## Pontiac Firebird 19.2 8 400.0 175 3.08 3.845 17.05 0 0 ## Fiat X1-9 27.3 4 79.0 66 4.08 1.935 18.90 1 1
## Fiat X1-9 27.3 4 79.0 66 4.08 1.935 18.90 1 1
### Porsche 914-2 26.0 4 120.3 91 4.43 2.140 16.70 0 1
### Lotus Europa 30.4 4 95.1 113 3.77 1.513 16.90 1 1
### Ford Pantera L 15.8 8 351.0 264 4.22 3.170 14.50 0 1
### Ferrari Dino 19.7 6 145.0 175 3.62 2.770 15.50 0 1
### Maserati Bora 15.0 8 301.0 335 3.54 3.570 14.60 0 1
### Volvo 142E 21.4 4 121.0 109 4.11 2.780 18.60 1 1
                                                                                        5
                                                                                               6
                              21.4 4 121.0 109 4.11 2.780 18.60 1 1
## Volvo 142E
```

Identificar que tipo de datos tengo

```
class(mtcars)
```

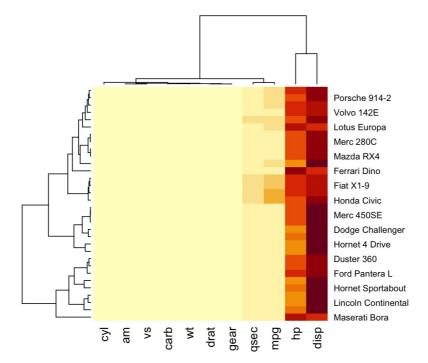
```
## [1] "data.frame"
```

Transformar el data frame en una matriz

```
mtcars_matrix <- data.matrix(mtcars)
class(mtcars_matrix)</pre>
```

```
## [1] "matrix" "array"
```

```
heatmap(mtcars_matrix)
```

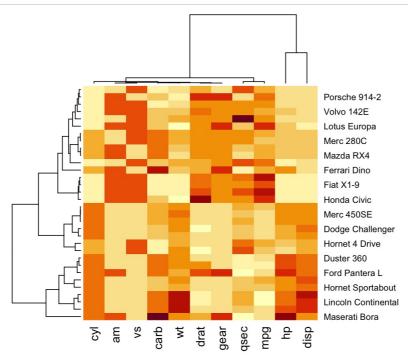


¿Se parece a lo que esperabas? Mire la página de ayuda de la función y lea la descripción del scale argumento en particular

```
?heatmap
```

La escala es importante: los valores deben centrarse y escalarse en filas o columnas. En nuestro caso, queremos visualizar altibajos en cada variable, que están en columnas.

```
heatmap(mtcars_matrix, scale = "colum")
```

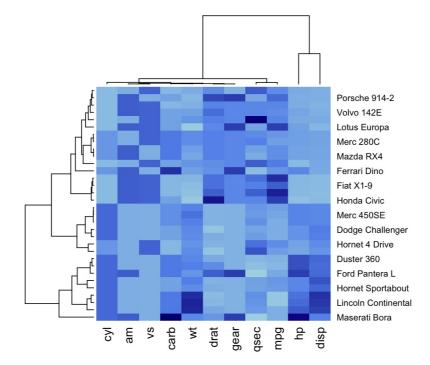


Hacer nuestra propia paleta de colores

```
colores_blue <- colorRampPalette(c("lightblue", "cornflowerblue", "navyblue" ))(256)</pre>
```

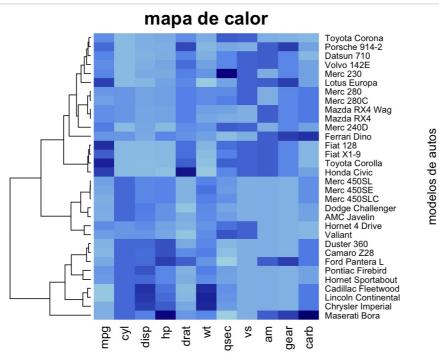
Con AMBOS denogramas por default, se ordenan las variables por cluster de pertenencia

```
heatmap(mtcars_matrix,
    scale = "colum",
    col = colores_blue)
```



Eliminar dendrogramas El dendrograma de columna realmente no tiene sentido para este conjunto de datos. Rowv y Colvse puede configurar para NAeliminar dendrogramas, lo que también significa que los datos no se reorganizarán de acuerdo con el método de agrupación.

Se respeta el orden de las columnas, porque se borró el dendrograma de las columnas, ya no se ordena por cluster no se respeta el orden de los renglones, porque estos si tienen clusteo



especificación de características

```
colnames(mtcars_matrix)
```

```
## [1] "mpg" "cyl" "disp" "hp" "drat" "wt" "qsec" "vs" "am" "gear"
## [11] "carb"
```

Asegurarse de tener instalado viridis install.package("viridis") paletas por defecto rainbow, heat.colors, terrain.colors, topo.colors, cm.colors

library(viridis)

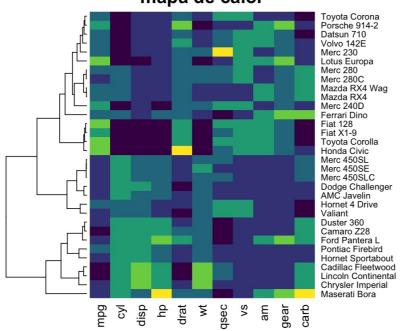
```
## Loading required package: viridisLite
```

```
viridis_pal()
```

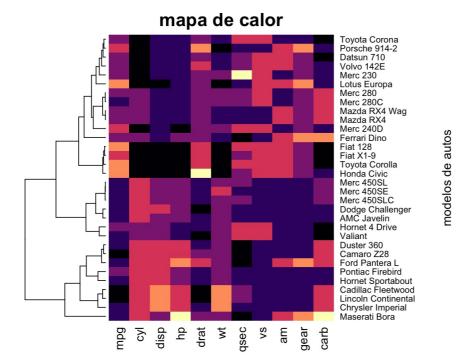
```
## function (n)
## {
## viridisLite::viridis(n, alpha, begin, end, direction, option)
## }
## <bytecode: 0x7fd814390b90>
## <environment: 0x7fd814390458>
```

col = viridis_pal(option = "viridis") (6)) viridis, magma, plasma, cividis, inferno

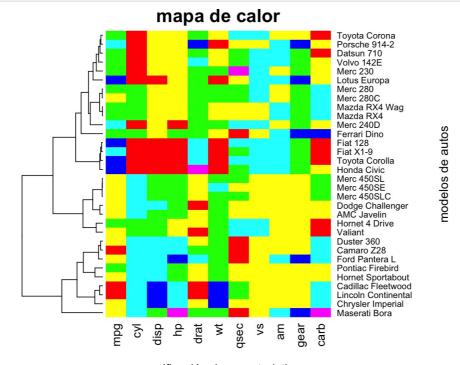
mapa de calor



especificación de caracteristicas



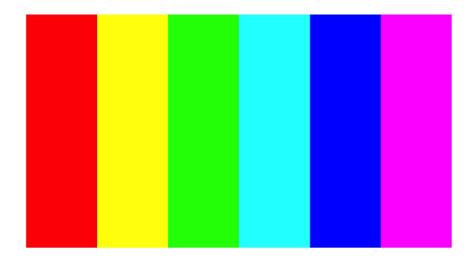
especificación de caracteristicas



especificación de caracteristicas

Correr comando para saber valores altos (el valor más bajo es el de la izquierda y el más alto el extremo derecho)

```
image(1:6,1,as.matrix(1:6), col = rainbow (6), xlab="Leyenda", ylab="", xaxt="n", yaxt="n", bty="n")
```



Leyenda

Datos extra

datos <- mtcars

Para que las variables sean comparables bajo un mismo esquema de colores se estandarizan. Técnica para dendograma:

datos <- scale(datos)

heatmap(x = datos, scale = "none", distfun = function(x){dist(x, method = "euclidean")}, hclustfun = function(x){hclust(x, method = "average")}, cexRow = 0.7)

colores1 <- colorRampPalette(c("red", "white", "blue"))(256)

heatmap(x = datos, scale = "none", col = colores_blue, cexRow = 0.7)

colores_blue <- colorRampPalette(c("lightblue", "cornflowerblue", "navyblue"))(256)

Paleta de color viridis

library(viridis) colores2 <- viridis(256) heatmap(x = datos, scale = "none", col = colores2, distfun = function(x){dist(x, method = "euclidean")}, hclustfun = function(x){hclust(x, method = "average")}, cexRow = 0.7)

Es posible añadir información adicional (annotate) en las filas o columnas con los argumentos RowSideColors y ColSideColors. Por ejemplo, supóngase que los primeros 16 coches proceden de China y los 16 últimos de América. Se codifica con color naranja a los coches procedentes de China y con morado a los de América

colores2 < -viridis(256) heatmap(x = datos, scale = "none", col = colores2, distfun = function(x){dist(x, method = "euclidean")}, hclustfun = function(x){hclust(x, method = "average")}, RowSideColors = rep(c("orange", "purple"), each = 16))