



Universidad Autónoma del Estado de Hidalgo

Instituto de Ciencias Económico
Administrativas

Doctorado en Ciencias Económico
Administrativas

Laboratorio 37: Heatmap (Markdown)

Asignatura: Complejidad
económica

Alumna: Nancy Hernández
Ambris

3er semestre

No. de cuenta 133738

Semestre enero – junio 2022

NHA_LAB37_MD

Nancy Hernández Ambris

8/3/2022

CARACTERISTICAS DE LOS AUTOS

```
?mtcars
```

```
## starting httpd help server ... done
```

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

```
class(mtcars)
```

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

```
mtcars_matrix <- data.matrix(mtcars)
```

```
class(mtcars_matrix)
```

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

```
dev.off()
```

```
## null device
```

```
##           1
```

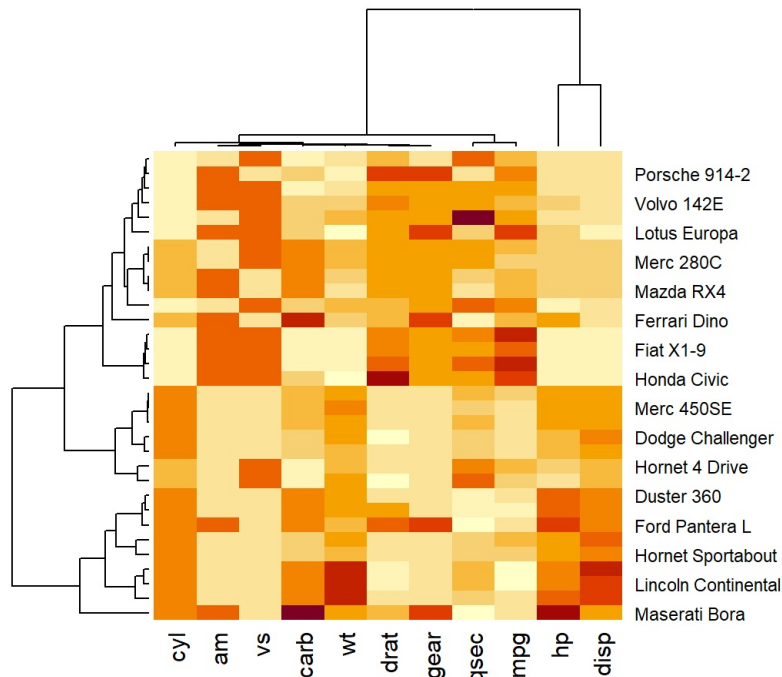
```
heatmap (mtcars_matrix)
```

¿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 = "column")
```



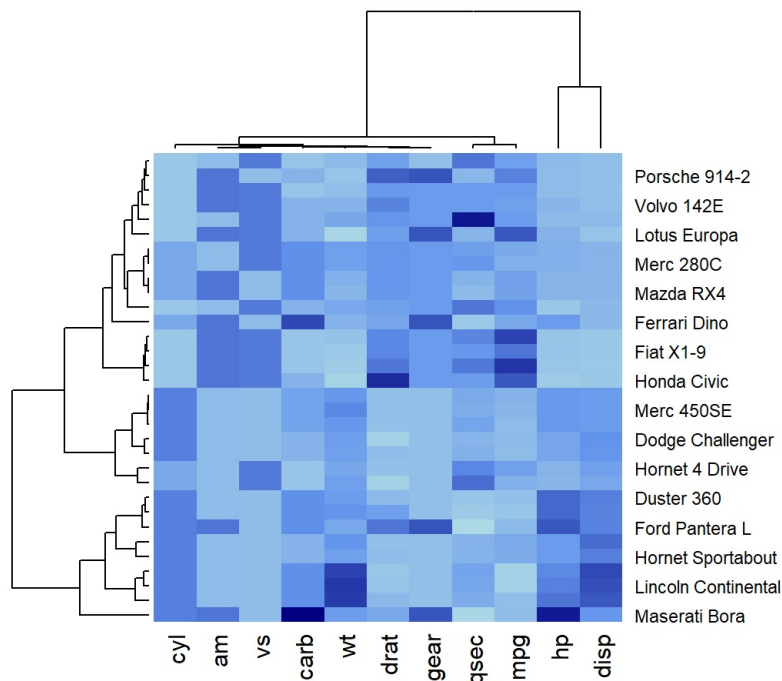
hacer nuestra propia paleta de

colores

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

con AMBOS dendrogramas por default, se ordenan las variables por cluster de pertenencia

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



Eliminar dendrogramas El

dendrograma de columna realmente no tiene sentido para este conjunto de datos. Rowv y Colv se puede configurar para NA eliminar 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 sí tienen clúster. Usar paleta viridis con comando `col = viridis_pal(option = "viridis") (6)`

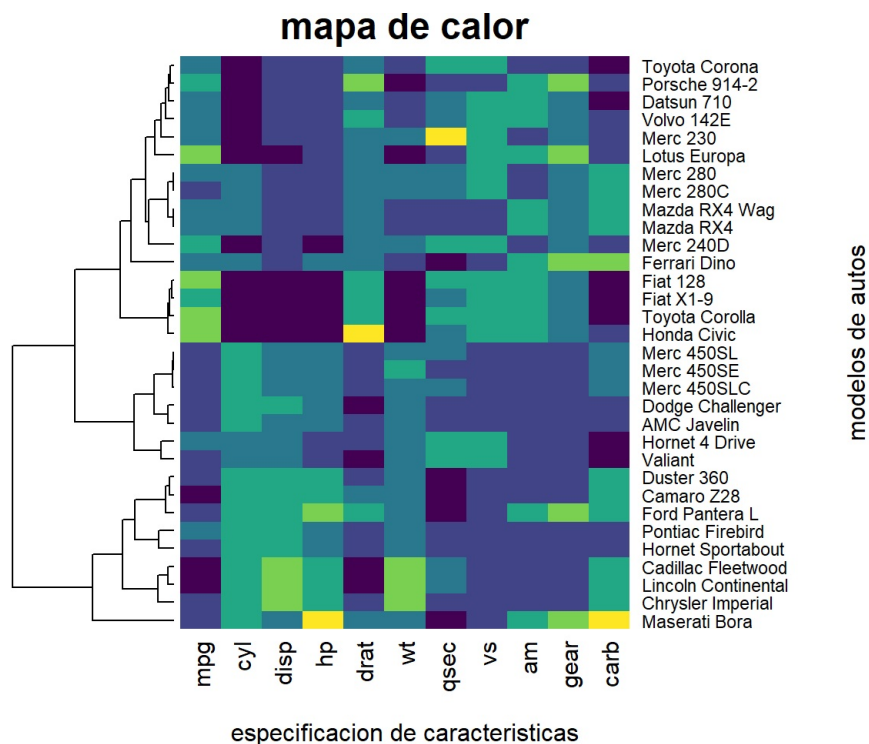
```
library(viridis)
```

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

```
viridis_pal()
```

```
## function (n)
## {
##   viridisLite::viridis(n, alpha, begin, end, direction, option)
## }
## <bytecode: 0x000000003c23f268>
## <environment: 0x000000003c242960>
```

```
heatmap(mtcars_matrix,
  scale = "column",
  col = viridis_pal(option = "viridis")(6),
  Colv = NA,
  margins = c(5,10),
  xlab = "especificacion de caracteristicas",
  ylab = "modelos de autos",
  main = "mapa de calor")
```



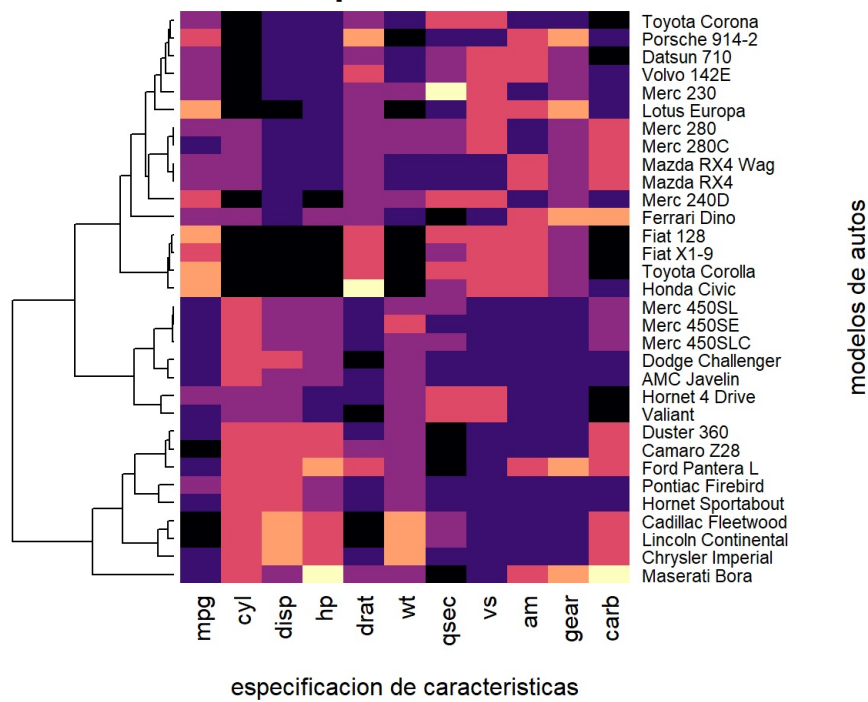
```
colnames(mtcars_matrix)
```

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

paletas por defecto: rainbow, heat.colors, terrain.colors, topo.colors, cm.colors Tambien se puede Usar otra paleta de colores, como viridis, magma, plasma, cividis, inferno

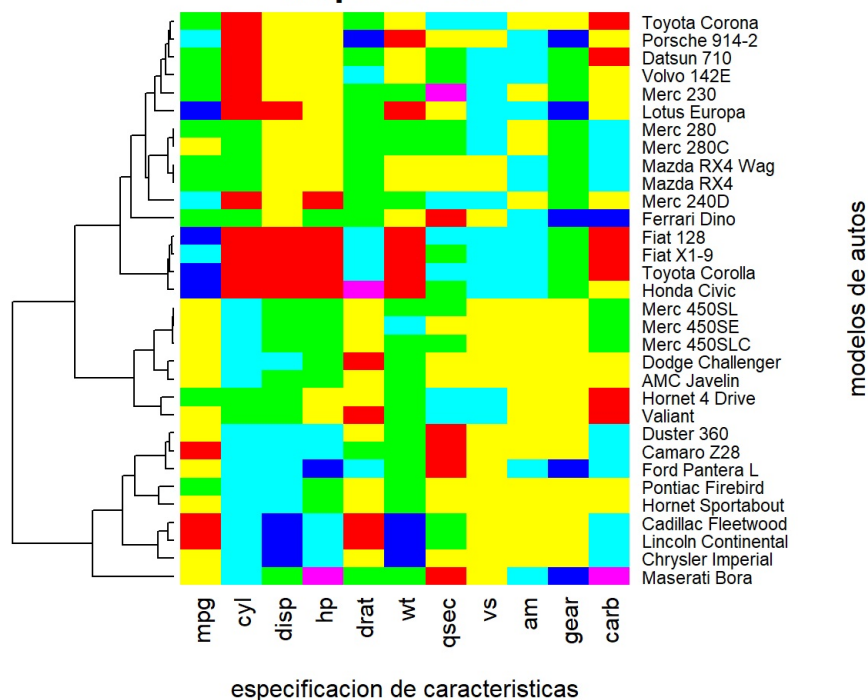
```
heatmap(mtcars_matrix,
  scale = "column",
  col = viridis_pal(option = "magma")(6),
  Colv = NA,
  margins = c(5,10),
  xlab = "especificacion de caracteristicas",
  ylab = "modelos de autos",
  main = "mapa de calor")
```

mapa de calor



```
heatmap(mtcars_matrix,
  scale = "column",
  col = rainbow (6),
  Colv = NA,
  margins = c(5,10),
  xlab = "especificacion de caracteristicas",
  ylab = "modelos de autos",
  main = "mapa de calor")
```

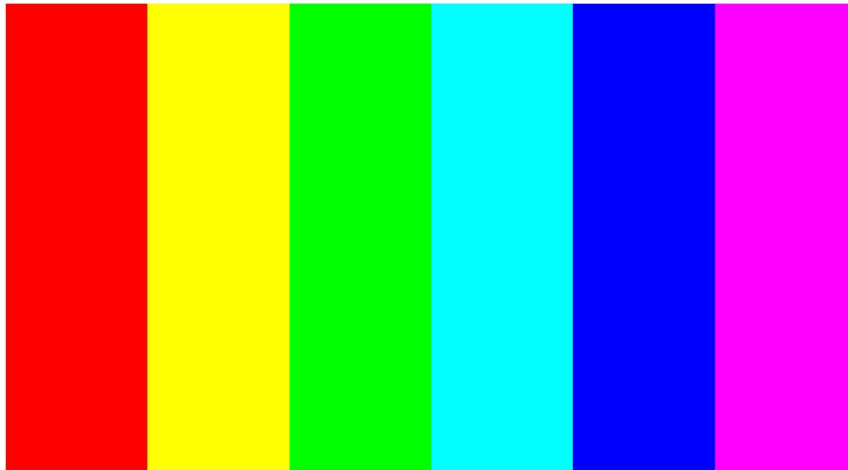
mapa de calor



para reconocer paleta de colores,

donde el color rojo es el valor mas bajo y el rosa el mas alto

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



Leyenda

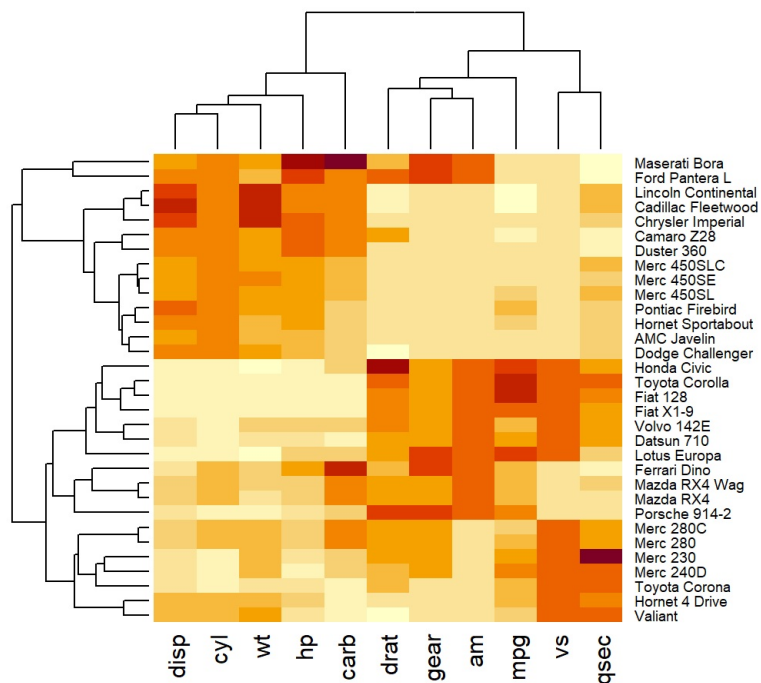
#####

```
datos <- mtcars
```

Para que las variables sean comparables bajo un mismo esquema de colores se estandarizan.

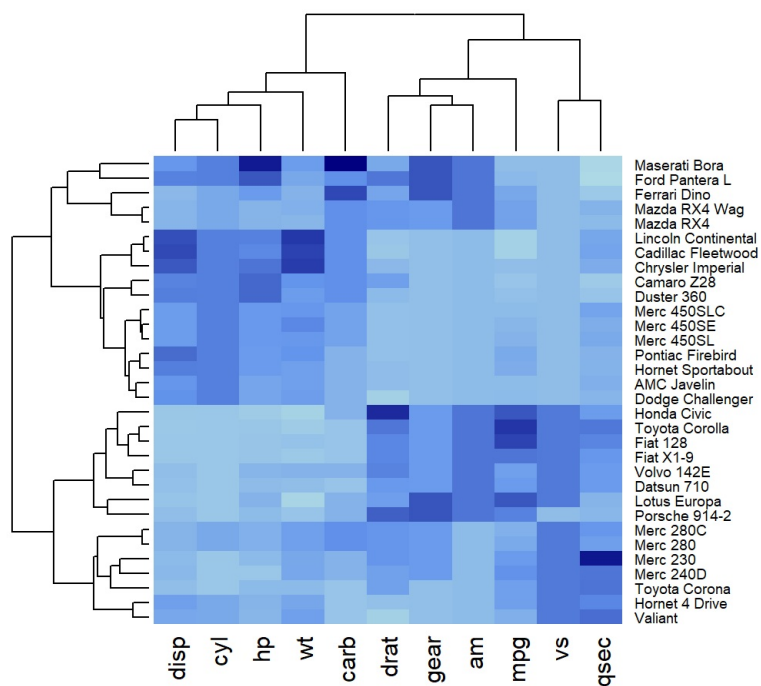
```
datos <- scale(datos)
```

```
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)
```

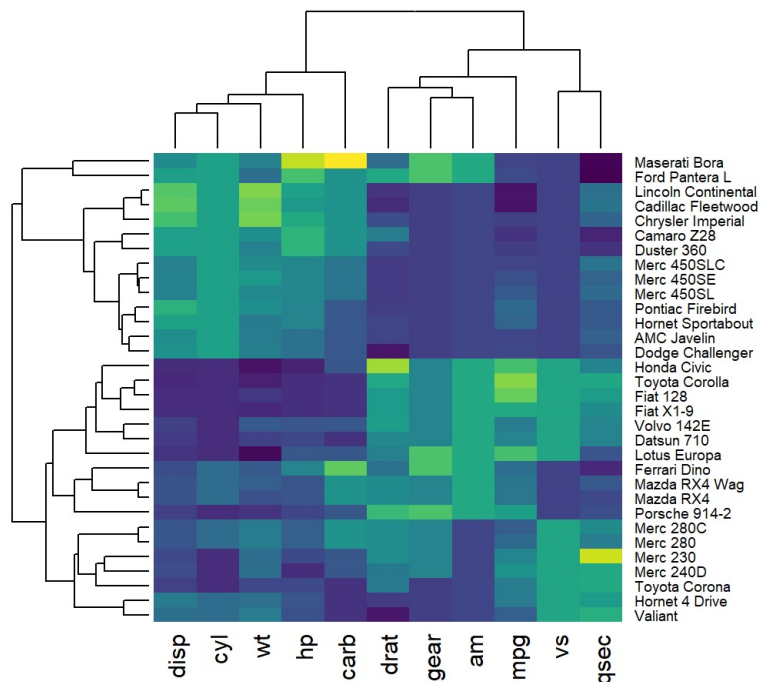
```
heatmap(x = datos, scale = "none", col = colores_blue, cexRow = 0.7)
```



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

Usar/cambiara a 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))
```

