# Modulo 1: Herramientas Big Data

Herramientas de Análisis: Programación en R II

#### Leandro Gutierrez

14/05/2024

## **EJERCICIO 2**

Para este ejercicio utilizaremos los datos los datos millas que hay el package datos. Estos datos consisten en 238 filas y 11 columnas que describen el consumo de combustible de 38 modelos de coche populares.

Puedes consultar más con la ayuda: ?millas.

Cargamos datos de nuevo.

```
library(datos)
library(ggplot2)
suppressPackageStartupMessages(library(tidyverse))
```

## EJERCICIO 2.1.

Escribe un bucle for que guarda en nuevo data frame, la media de las columnas numéricas (de tipo integer o numeric) de millas. Presenta mediante print el data frame de resumen.

```
numeric_cols <- sapply(millas, is.numeric)
numeric_df <- millas[, numeric_cols]

res_df <- data.frame(NA)

for (i in 1:length(numeric_df)) {
    col_vals <- unlist(numeric_df[i], use.names=FALSE)

    res_df[1, i] <- mean(col_vals, na.rm= TRUE)
}

colnames(res_df) <- colnames(numeric_df)

res_df</pre>
```

```
## cilindrada anio cilindros ciudad autopista
## 1 3.471795 2003.5 5.888889 16.85897 23.44017
```

## EJERCICIO 2.2.

Haz lo mismo que en 2.1 pero utilizando sapply() en vez del bucle for.

```
numeric_cols <- sapply(millas, is.numeric)
numeric_df <- millas[, numeric_cols]
res_df <- sapply(numeric_df, MARGIN=2, mean)
res_df <- data.frame(t(res_df))
colnames(res_df) <- colnames(numeric_df)
res_df</pre>
```

```
## cilindrada anio cilindros ciudad autopista
## 1 3.471795 2003.5 5.888889 16.85897 23.44017
```

## EJERCICIO 2.3.

Explica la diferencia entre la función if() e ifelse(). Pon un ejemplo de uso de ambas.

#### Funcion if()

```
analizar <- function (name) {
    name %in% c("John", "Paul", "George", "Ringo")
}

v <- c("John", "Chris", "Pete", "Lucas")

v1 <- if (all(analizar(v))) {
    print("todos son geniales")
} else if (any(analizar(v))) {
    print("algunos son geniales")
} else {
    print("ninguno es genial")
}</pre>
```

## [1] "algunos son geniales"

## Funcion ifelse()

```
v2 <- ifelse(analizar(v), v, NA)
v2</pre>
```

```
## [1] "John" NA NA NA
```

#### Respuesta

La función if () está diseñada para tomar como parámetro elementos de longitud 1, si por ejemplo en nuestro ejemplo hubiesemos intentando:

```
v1 <- if (analizar(v)) {
    print("todos son geniales")
} ...</pre>
```

Hubiesemos obtenido el siguiente mensaje de error de nuestro interprete:

```
Error in if (is.positive(v)) \{: the condition has length > 1
```

Es por ello que en nuestro código necesitamos utilizar las funciones any() u all() las cuales devuelven un valor escalar respecto a un input vectorial.

Mientras que la función ifelse() está preparada para recibir un vector como input y devolver asimismo un vector resultado analizado para cada uno de sus elementos.

## EJERCICIO 2.4.

¿Qué parámetros son imprescindibles especificar cuando se leen datos de ancho fijo mediante: read.fwf()? Explica qué significan y pon un ejemplo.

### Funcionamiento esperado

```
fwf_sample <- read.fwf("www/fwf-sample.txt", widths=c(20,10,12))
fwf_sample</pre>
```

```
## V1 V2 V3
## 1 John Smith WA 418-Y11-4111
## 2 Mary Hartford CA 319-Z19-4341
## 3 Evan Nolan IL 219-532-c301
```

#### Funcionamiento erroneo 1

```
fwf_error1 <- read.fwf("www/fwf-sample.txt", widths=c(2,10,12))
fwf_error1</pre>
```

```
## V1 V2 V3
## 1 Jo hn Smith WA
## 2 Ma ry Hartfor d CA
## 3 Ev an Nolan IL
```

#### Funcionamiento erroneo 2

```
fwf_error2 <- read.fwf("www/fwf-sample.txt")</pre>
```

Error in read.fwf("www/fwf-sample.txt"): argument "widths" is missing, with no default

#### Respuesta

Al utilizar la función read.fwf() para tomar datos de archivos con columnas de ancho fijo, es imprescindible especificar el parametro widths el cual indica el ancho de cada columna a leer. También podemos apreciar que al utilizar anchos que no coincidan con los esperados, se producen lecturas equivocadas, derivando en datasets erroneos.

#### EJERCICIO 2.5.

Calcula la media de millas/galón en autopista para cada clase de coche de millas.

Presenta la tabla obtenida.

```
##
          clase autopista
## 1
       2asientos 24.80000
        compacto 28.29787
## 2
## 3
        mediano 27.29268
## 4
        minivan 22.36364
         pickup 16.87879
## 5
## 6 subcompacto
                 28.14286
## 7
            suv 18.12903
```

#### EJERCICIO 2.6.

Incorpora la media calculada en 2.5. en el data frame millas como una nueva columna llamada "autopista\_clase".

Utiliza la funcion merge() para juntar el objeto obtenido en 2.5 con millas.

Presenta el summary() de la nueva columna.

```
colnames(agg1) <- c("clase", "autopista_clase")
millas <- merge(millas, agg1, by="clase")
summary(millas["autopista_clase"])</pre>
```

```
## autopista_clase
## Min. :16.88
## 1st Qu.:18.13
## Median :27.29
## Mean :23.44
## 3rd Qu.:28.14
## Max. :28.30
```

## EJERCICIO 2.7.

Utiliza las funciones del package dplyr: group\_by() y mutate() para realizar el mismo calculo que en 2.5. y 2.6. sin necesidad de utilizar merge(). Llama a la nueva columna "autopista\_clase\_dplyr"

Truco: Utiliza el siguiente ejemplo: datos %>% group\_by(var\_seg) %>% mutate(nueva\_variable=mean(variable))

Haz un summary() para verificar que el resultado es el mismo que en 2.6.

```
millas <- millas %>%
    group_by(clase) %>%
    mutate(autopista_clase_dplyr=mean(autopista))
summary(millas["autopista_clase_dplyr"])
```

```
## autopista_clase_dplyr
## Min. :16.88
## 1st Qu.:18.13
## Median :27.29
## Mean :23.44
## 3rd Qu.:28.14
## Max. :28.30
```

## EJERCICIO 2.8.

Analiza si millas tiene registros duplicados y en caso afirmativo crea un nuevo data frame que contenga una única copia de cada fila.

```
any(duplicated(millas))

## [1] TRUE

millas_dedup <- millas %>% distinct()

any(duplicated(millas_dedup))
```

#### EJERCICIO 2.9.

## [1] FALSE

Crea una función que tenga como input la fecha de tu nacimiento (en formato date) y devuelva tu edad en años.

```
calcular_edad <- function (nacimiento){
   hoy <- Sys.Date()
   length(seq(from=nacimiento, to=hoy, by='year')) - 1
}
edad <- calcular_edad(as.Date("1991-08-14"))
edad</pre>
```

## [1] 32

## EJERCICIO 2.10.

Explica porqué el resultado de fechahora\_1 y fechahora\_2 son distintos en la siguiente expresión:

```
library(lubridate)
Sys.setlocale(locale="es_ES.UTF-8")

## [1] "es_ES.UTF-8/es_ES.UTF-8/es_ES.UTF-8/C/es_ES.UTF-8/en_US.UTF-8"

fechahora <- ymd_hms("2020-03-28 15:11:23", tz = "Europe/Madrid")
fechahora_1 <- fechahora + dhours(24)
fechahora_2 <- fechahora + hours(24)

print(fechahora_1)

## [1] "2020-03-29 16:11:23 CEST"

## [1] "2020-03-29 15:11:23 CEST"</pre>
```

## Respuesta

Para entender mejor situación anterior, pondrémos un ejemplo extra:

```
library(lubridate)
Sys.setlocale(locale="es_ES.UTF-8")

## [1] "es_ES.UTF-8/es_ES.UTF-8/es_ES.UTF-8/C/es_ES.UTF-8/en_US.UTF-8"

fechahora <- ymd_hms("2024-03-30 02:00:00", tz = "Europe/Madrid")
fechahora_1 <- fechahora + dhours(24)
fechahora_2 <- fechahora + hours(24)

print(fechahora_1)</pre>
```

```
print(fechahora_2)

## [1] NA

class(hours(24))

## [1] "Period"

## attr(,"package")

## [1] "lubridate"

class(dhours(24))

## [1] "Duration"

## attr(,"package")

## [1] "lubridate"
```

Sucede que el 31 de Marzo de este año, como cada último domingo de marzo, se realizó en España el cambio de huso horario, para pasar a utilizar GMT+1 como horario de verano. Hecho que produce un salto en el reloj de pared a las 2 AM del dia 31, pasando a ser las 3 AM del dia mencionado.

Ahora, la función dhours(), la cual devuelve un objeto de clase Duration, en combinación con la adición al datetime original, tiene en cuenta este cambio de huso horario programado y resuelve corretamente el salto de horas. Mientras que la función hours() nos instancia un objeto de clase Period, el cual en combinación con una adición sobre un caso limite (cambio de huso horario) puede no responder como es esperado. Ambas altarnativas tienen su propia lógica específica y dependerá del objetivo a conseguir cual opción utilizar.