# Práctica 10. Prueba repaso.

# Jesús Martín Fernández

# **Contenidos**

Introducc	ió	n																				1
Ejercicio	1																					1
Ejercicio	2																					2
Ejercicio	3																					2
Ejercicio -	4																					3
Ejercicio	5																					5
Ejercicio																						
Ejercicio	7																					7
Ejercicio	8																					9
Ejercicio	9																					10

### Introducción

En esta práctica vamos a realizar un simulacro en el que estudiemos cómo importar una base de datos, cómo hacer descriptivos básicos y cómo calcular intervalos de confianza de una media y de una proporción. Se articulará en torno a una serie de preguntas y, finalmente habrá que compilar un documento html. El presente documento es la solución a la práctica, que habrá que construir en Rmarkdown

### Ejercicio 1

La primera tarea consiste en importar la base de datos df\_prueba.csv. Es importante saber en qué directorio estamos trabajando

### getwd ()

[1] "~/Práctica 10"

```
df_prueba <- read.csv("df_prueba.csv")
head (df_prueba)</pre>
```

```
fech_nac
              sex
                    alt peso
                                  imc hta fum DM colesterol clas_soc iam1
1 1982-08-06 Mujer 152.0 54.0 23.37258 No
                                                        209
                                                              Media
                                          No O
2 1982-09-23 Varón 175.8 88.8 28.73262 No
                                          No O
                                                        185
                                                               Baja
                                                                      No
3 1939-03-04 Mujer 155.8 66.8 27.51956 Si No
                                                        184
                                                              Media
                                              0
                                                                      No
4 1936-01-15 Varón 183.3 85.3 25.38774 Sí No
                                              0
                                                        162
                                                               Baja
                                                                      No
5 1940-03-23 Varón 168.1 61.1 21.62249 No No
                                              0
                                                        140
                                                               Alta
                                                                      No
6 1962-11-10 Mujer 152.8 49.8 21.32960 No Sí 0
                                                        210
                                                              Media
                                                                      Sí
```

Debes crear la variable edad a partir de la fecha de nacimiento, sabiendo que la fecha de fin de estudio fue el 31/12/2023.

Además debes recodificar la variable imc en tres categorías: Bajo si imc<20, normal si imc entre 20 y 30 y alto si imc>30. Llama a la nueva variable imc\_r

### Ejercicio 3

Describe las proporciones de hombres y mujeres en cada una de las categorías de la variable iam1 . Usa las funciones tabley prop.table

```
#Primero obtenemos las frecuencias absolutas
sex_by_iam <- table(df_prueba$sex, df_prueba$iam1)
sex_by_iam</pre>
```

```
No Sí
Mujer 244 42
Varón 211 39
```

```
#Ahora las proporciones por fila
prop_sex_by_iam <- prop.table(sex_by_iam, margin = 1) * 100
prop_sex_by_iam</pre>
```

```
No S1
Mujer 85.31469 14.68531
Varón 84.40000 15.60000
```

Describe la variable edad, encuentra su media y su desviación estándar, así como el recorrido intercuartil. Da tu opinión sobre si se puede distribuir como una normal o no.

Puedes usar la función describe del paquete psych

```
#install.packages("psych")
library(psych)
```

Warning: package 'psych' was built under R version 4.4.2

```
#Calcular estadísticas básicas para 'edad'
stats_edad <- describe (df_prueba$edad)
stats_edad</pre>
```

vars n mean sd median trimmed mad min max range skew kurtosis se X1 1 536 62.65 17.02 63 62.5 22.24 35 93 58 0.05 -1.22 0.74

```
# Calcular la mediana
mediana <- median(df_prueba$edad, na.rm = TRUE)

# Calcular los percentiles 25 y 75
percentiles <- quantile(df_prueba$edad, probs = c(0.25, 0.75), na.rm = TRUE)</pre>
```

```
q1 <- percentiles[1] # Percentil 25
q3 <- percentiles[2] # Percentil 75
# Calcular la amplitud intercuartil
iqr <- IQR(df_prueba$edad, na.rm = TRUE)

# Mostrar resultados
mediana

[1] 63
iqr

[1] 29
q1

25%
48</pre>
q3
```

Para acercarte a decidir si es normal o no la distribución solo con estos datos, puedes ver si la media se sitúa, más o menos en la mitad de la distribución y ver si la mediana está a igual distancia o similar, d elos percentiles 25 y 75. Si esto es así, no puedes descartar que la distribución se asemeje a una normal, pero no puedes asegurarlo. Si no es así, puedes descartarlo.

77

Después describe la distribución de la variable edad en hombres y mujeres utilizando la función by

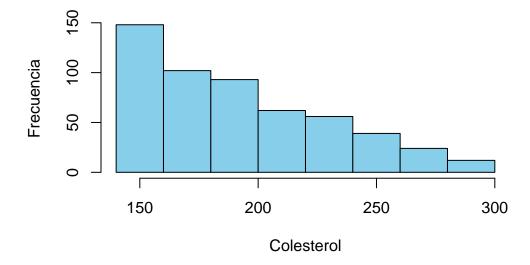
```
stats_edad_sex <- by(df_prueba$edad, df_prueba$sex, describe)
stats_edad_sex</pre>
```

```
df_prueba$sex: Mujer
          n mean
                     sd median trimmed
                                          mad min max range skew kurtosis
Х1
      1 286 62.71 16.57
                           62.5
                                  62.62 20.02 35
                                                   93
                                                          58 0.04
                                                                     -1.16 0.98
df prueba$sex: Varón
   vars
             mean
                     sd median trimmed
                                          mad min max range skew kurtosis
Х1
      1 250 62.58 17.55
                             63
                                  62.37 22.24
                                               35
                                                   93
                                                          58 0.05
```

Haz un histograma con la variable colesterol. Después haz un boxplot de la distribución del colesterol en personas sin/con iam. Las funciones a utilizar son hist y boxplot. ¿Te parece que la distribución del colesterol en pacientes sin/con iam pueda asemejarse a una normal? ¿Hay diferencias esperables entre los niveles de colesterol en pacientes sin /con iam?

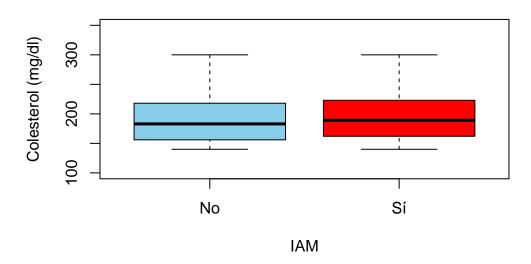
```
hist(df_prueba$colesterol,
    breaks = 10,
    main = "Histograma del colesterol",
    xlab = "Colesterol",
    ylab = "Frecuencia",
    col = "skyblue")
```

# Histograma del colesterol



```
boxplot(df_prueba$col ~ df_prueba$iam1,
main = "Distribución del colesterol según Iam",
xlab = "IAM",
ylab = "Colesterol (mg/dl)",
col = c("skyblue", "red"),
border = c("black", "black"),
ylim = c(100, 350)
)
```

# Distribución del colesterol según lam



La distribución del colesterol es bastante asimétrica en ambos casos, no parece que se asemeje a una normal y no hay claras diferencias entre los pacientes con/sin IAM

### Ejercicio 6

Debes calcular la media y el IC 95% del  $\mathtt{imc}$  en hombres y en mujeres. Usa la función  $\mathtt{group.CI}$  del paquete  $\mathtt{Hmisc.}$ 

Explica qué significa ese IC del 95%

```
#install.packages("Rmisc")
library(Rmisc)
```

```
Warning: package 'Rmisc' was built under R version 4.4.2
```

Cargando paquete requerido: lattice

Cargando paquete requerido: plyr

Warning: package 'plyr' was built under R version 4.4.1

```
group.CI(imc ~ sex, data = df_prueba, ci = 0.95)
```

```
sex imc.upper imc.mean imc.lower
1 Mujer 26.57349 26.09270 25.61191
2 Varón 27.41641 26.98145 26.54650
```

Si, en este caso, calculas un IC del 95% para la media del IMC en mujeres, el intervalo (25,61-26,09) te especificará el rango de valores entre los que encontrarás el estimador de dicha media en el 95% de las ocasiones si repitieses el proceso muchas veces, con muestras obtenidas por el mismo procedimiento.

# Ejercicio 7

Representa gráficamente las estimaciones y los IC del 95% del ejercicio anterior. Usa la función plotmeans del paquete gplots

```
#install.packages("gplots")
library (gplots)
```

Warning: package 'gplots' was built under R version 4.4.2

Adjuntando el paquete: 'gplots'

The following object is masked from 'package:stats':

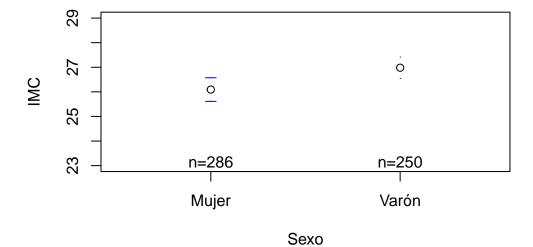
lowess

```
plotmeans(
  imc ~ sex,
                                 # Fórmula
  data = df_prueba,
                                   # Datos
                                # No mostrar los IC
  ci.label = FALSE,
                                # Mostrar n de la muestra
 n.label = TRUE,
                                # No conectar las medias
  connect = FALSE,
 mean.label = FALSE,
                                # No mostrar valores de media
 barcol = "blue",
                                 # Color de las barras
 xlab = "Sexo",
                                # Etiqueta del eje x
 ylab = "IMC",
                                # Etiqueta del eje y
 main = "Media de IMC por Sexo", # Título
  ylim = c(23, 29),
                                # Ajustar los límites de y
```

Warning in arrows(x, li, x, pmax(y - gap, li), col = barcol, lwd = lwd, : zero-length arrow is of indeterminate angle and so skipped

Warning in arrows(x, ui, x, pmin(y + gap, ui), col = barcol, lwd = lwd, : zero-length arrow is of indeterminate angle and so skipped

# Media de IMC por Sexo



Calcula la proporción de personas que sufren IAM con los métodos de Wilson y Clopper-Pearson (exacto). Instala el paquete Hmisc, y entonces puedes usar su función binconf

```
#install.packages("Hmisc")
library(Hmisc)
Warning: package 'Hmisc' was built under R version 4.4.1
Adjuntando el paquete: 'Hmisc'
The following objects are masked from 'package:plyr':
    is.discrete, summarize
The following object is masked from 'package:psych':
    describe
The following objects are masked from 'package:base':
    format.pval, units
# Contar las observaciones de "iam" y "No iam"
iam_c <- table(df_prueba$iam1)</pre>
# Extraer las proporciones
n_si <-iam_c["Sí"] # número de "Sí"</pre>
n_no <- iam_c["No"] # número de "No"
n_total <- sum(iam_c) # total</pre>
# Calcular los intervalos de confianza para "Sí" usando el método de Wilson
ci_si <- binconf(n_si, n_total, method = "wilson")</pre>
# Calcular los intervalos de confianza para "No" usando el método de Wilson
ci_no <- binconf(n_no, n_total, method = "wilson")</pre>
```

```
# Calcular los intervalos de confianza para "Sí" usando el método exacto
ci_e_si <- binconf(n_si, n_total, method = "exact")

# Calcular los intervalos de confianza para "No" usando el método exacto
ci_e_no <- binconf(n_no, n_total, method = "exact")

# Mostrar resultados
ci_si</pre>
```

PointEst Lower Upper 0.1511194 0.1232869 0.1839171

### ci\_no

PointEst Lower Upper 0.8488806 0.8160829 0.8767131

### ci\_e\_si

PointEst Lower Upper 0.1511194 0.121858 0.184289

### ci\_e\_no

PointEst Lower Upper 0.8488806 0.815711 0.878142

# Ejercicio 9

Ahora representa los IC anteriores con la función plot

```
# Calcular el intervalo de confianza para cada categoría
resultado_si <- prop.test(n_si, n_total, correct = FALSE)</pre>
resultado_no <- prop.test(n_no, n_total, correct = FALSE)</pre>
# Graficar las proporciones con IC
# Ajustar los márgenes del gráfico
par(mar = c(5, 5, 2, 5))
# Aumentar el margen inferior (5) y lateral izquierdo (5)
plot(c(resultado_si$estimate, resultado_no$estimate),
     xaxt = "n",
                       # Evitar etiquetas automáticas en x
                               # Ajustar el límite de y
     ylim = c(0.05, 0.95),
     pch = 19,
                                     # Tipo de punto
     col = "darkblue",
                                     # Color de los puntos
     xlab = "IAM", # Etiqueta del eje x
                                    # Etiqueta del eje y
     ylab = "Proporción",
     main = "Proporciones de IAM", # Título
                                     # Tamaño de los puntos
     cex = 1,
     xlim = c(0.5, 2.5)
                                     # Ajustar límite de eje x
)
# Añadir los nombres de las categorías en el eje x
axis(1, at = 1:2, labels = c("Sí", "No"))
# Añadir los intervalos de confianza para "Sí"
arrows(
  x0 = 1,
  v0 = resultado si$conf.int[1],
  y1 = resultado_si$conf.int[2],
  angle = 90,
  code = 3,
  length = 0.1,
  col = "blue"
# Añadir los intervalos de confianza para "No"
arrows(
  x0 = 2,
  y0 = resultado_no$conf.int[1],
  y1 = resultado_no$conf.int[2],
  angle = 90,
  code = 3,
  length = 0.1,
```

```
col = "blue"
```

