# **Actividad Integradora 1**

José Carlos Sánchez Gómez

2024-08-20

## **Actividad Integradora 1**

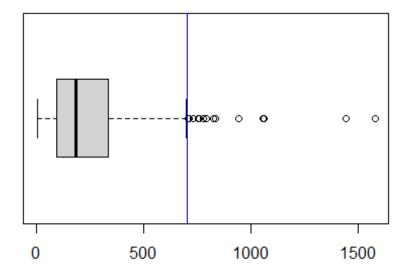
```
data =
read.csv("C:\\Users\\jcsg6\\Documentos\\Uni\\SeptimoSemestre\\Estadistica
\\food_data_g.csv")
calorias = data$Caloric.Value
```

#### Punto 1

#### Interpretación de datos atipicos y normalidad

```
q1 = quantile(calorias, 0.25)
q3 = quantile(calorias, 0.75)
q2 = quantile(calorias, 0.50)
ri = q3 - q1
# ri2 = IQR(calorias) comprobar que si da lo mismo

boxplot(calorias, horizontal = TRUE)
abline(v = q3 + 1.5 * ri, col="blue") #linea vertical en el límite de
los datos atípicos o extremos
```



```
cat("Cuartil 1: ", q1, " ")
## Cuartil 1: 94.5
cat("Cuartil 2: ", q2, " ")
## Cuartil 2: 186
cat("Cuartil 3: ", q3, " ")
## Cuartil 3: 337
cat("Rango intercuartilico: ", ri, "\n")
## Rango intercuartilico: 242.5
sd = sd(calorias)
cat("Desviación estandar: ", sd, "\n")
## Desviación estandar: 199.2356
summary(calorias)
##
      Min. 1st Qu. Median
                            Mean 3rd Qu.
                                             Max.
       3.0
             94.5
                    186.0
                            237.4 337.0 1578.0
##
# Cota de 1.5 rangos intercuartilicos
cota_inter_inf = q1 - 1.5 * ri
cota_inter_sup = q1 + 1.5 * ri
```

```
calorias_rango_1.5 = calorias[calorias < cota_inter_inf | calorias >
cota_inter_sup]
cat("Hay", length(calorias_rango_1.5), "datos atípicos en la cota de 1.5
rangos intercuartilicos")
## Hay 65 datos atípicos en la cota de 1.5 rangos intercuartilicos
# Cota de 3 desviaciones estandar
u = mean(calorias)
cota sd inf = u - 3 * sd
cota_sd_sup = u + 3 * sd
calorias_rango_sd = calorias[calorias < cota_sd_inf | calorias >
cota sd sup]
cat("Hay", length(calorias_rango_sd), "datos atípicos en la cota de 3
desviaciones estandar alrededor de la media")
## Hay 6 datos atípicos en la cota de 3 desviaciones estandar alrededor
de la media
# Cota de 3 rangos intercuartilicos
cota_inter_inf_3 = q1 - 3 * ri
cota_inter_sup_3 = q1 + 3 * ri
calorias_rango_3 = calorias[calorias < cota_inter_inf_3 | calorias >
cota inter sup 3]
cat("Hay", length(calorias_rango_3), "datos atípicos en la cota de 3
rangos intercuartilicos")
## Hay 8 datos atípicos en la cota de 3 rangos intercuartilicos
```

Viendo el resumen de los datos de calorias podemos inferir que no parece tener una distribución normal, puesto que el valor de su desviación estandar es muy elevado, su media esta alejada de su mediana, y los valores atipicos son varios con respecto al tamaño de los datos.

```
library(nortest)
library(tseries)

## Registered S3 method overwritten by 'quantmod':

## method from

## as.zoo.data.frame zoo

ad_test = ad.test(calorias)
ad_test

## ## Anderson-Darling normality test

## ## data: calorias

## A = 15.326, p-value < 2.2e-16</pre>
```

```
jb_test = jarque.bera.test(calorias)
jb_test

##

## Jarque Bera Test

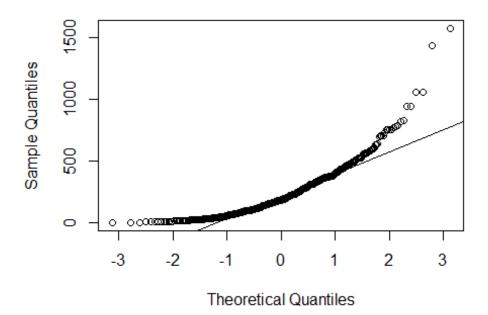
##

## data: calorias

## X-squared = 1388.9, df = 2, p-value < 2.2e-16

qqnorm(calorias)
qqline(calorias)</pre>
```

### **Normal Q-Q Plot**

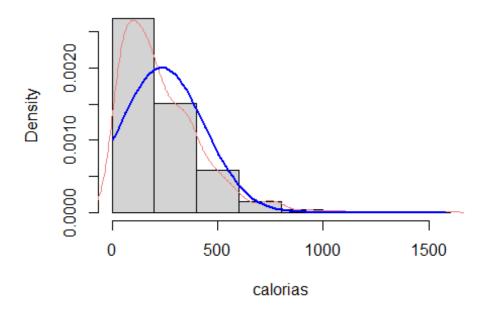


```
library(e1071)
sesgo = skewness(calorias)
curtosis = kurtosis(calorias)
cat("Sesgo de los datos de calorias: ", sesgo, "\n")
### Sesgo de los datos de calorias: 1.917503

cat("Curtosis de los datos de calorias: ", curtosis, "\n")
### Curtosis de los datos de calorias: 6.725447

media = mean(calorias)
mediana = median(calorias)
rango_medio = (max(calorias) + min(calorias)) / 2
cat("Media de los valores: ", media, "\n")
```

## Histogram of calorias



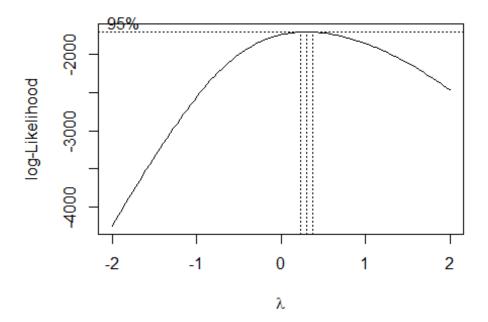
Viendo el

histograma de nuestros datos podemos concluir sencillamente que no se sigue una distribución normal. Apoyandonos en los datos estadisticos podemos ver que tiene un sesgo a la derecha muy grande, el cual tiene un valor de casi 2 (1.9), además de que tiene una curtosis muy elevada lo cual indica que tiene un pico muy elevado; aunado a esto las pruebas de normalidad de Anderson-Darling y Jarque-Bera nos proporcionan valores muy bajos de p, el cual es otro indicador de que nuestros datos no tienen normalidad. Esta información nos ayuda a concluir que efectivamente se rechaza la h0 la cual dice que los datos siguen una distribución normal, por consiguiente se acepta la h1.

#### Punto 2

#### Transformar a normalidad

```
# Obteniendo Lambda para boxcox
library(MASS)
bc = boxcox((calorias) ~ 1)
```

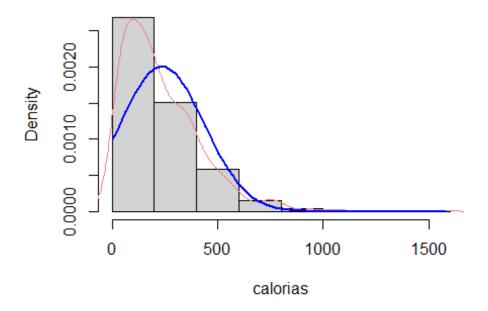


```
1 = bc$x[which.max(bc$y)]
1
## [1] 0.3030303
```

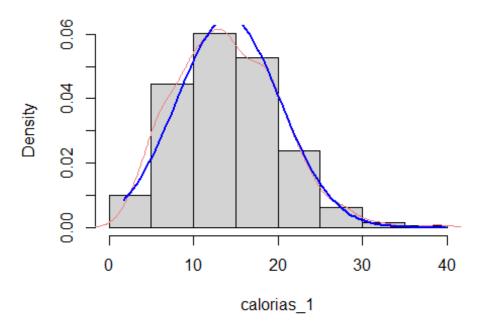
Dado que nuestra lambda es de 0.3030, la función recomendada para la aproximación es  $\sqrt(x)$ , y para la exacta será  $\frac{x^{\lambda-1}}{\lambda}$ , que quedaria como  $\frac{x^{(0.3030)}-1}{0.3030}$ 

```
# Histograma con La información original
hist(calorias, freq = FALSE)
lines(density(calorias), col="lightcoral")
curve(dnorm(x, mean = mean(calorias), sd = sd(calorias)), from =
min(calorias), to = max(calorias),
    add = TRUE, col = "blue", lwd = 2)
```

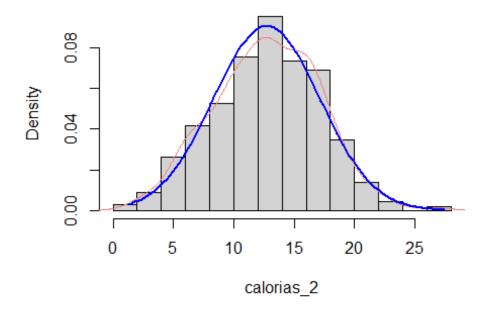
# Histogram of calorias



# Histograma de Calorias transformada aproximadam



### Histograma de Calorias transformada exacta

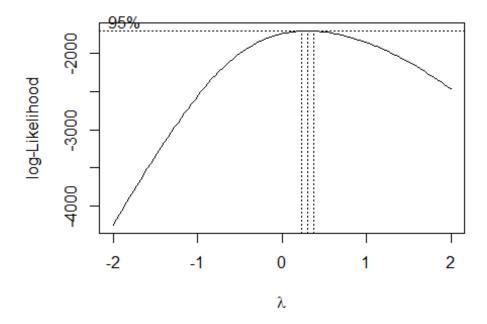


```
library(e1071)
library(nortest)
library(tseries)
# resumen de los datos normales
calorias_aproximado_summary = summary(calorias_1)
calorias_exacto_summary = summary(calorias_2)
p value normal = ad.test(calorias)$p.value
p_value_aproximado = ad.test(calorias_1)$p.value
p_value_exacto = ad.test(calorias_2)$p.value
data.frame(
  Estadistico = c(names(summary(calorias)), "Curtosis", "Sesgo", "P-
Value_ad", "P_Value_jb"),
  Orginal = c(as.numeric(summary(calorias)), curtosis, sesgo,
p_value_normal, jarque.bera.test(calorias)$p.value),
  "Modelo Aproximado" = c(as.numeric(calorias_aproximado_summary),
kurtosis(calorias_1), skewness(calorias_1), p_value_aproximado,
jarque.bera.test(calorias 1)$p.value),
  "Modelo Exacto" = c(as.numeric(calorias_exacto_summary),
kurtosis(calorias_2), skewness(calorias_2), p_value_exacto,
jarque.bera.test(calorias_2)$p.value)
)
##
      Estadistico
                       Orginal Modelo.Aproximado Modelo.Exacto
## 1
             Min. 3.000000e+00
                                    1.732051e+00
                                                     1.30358470
          1st Qu. 9.450000e+01
## 2
                                    9.721077e+00
                                                    9.79568908
```

```
## 3
           Median 1.860000e+02
                                     1.363818e+01
                                                     12.77848538
## 4
                                     1.413279e+01
             Mean 2.373593e+02
                                                     12.73576346
                                     1.835754e+01
## 5
          3rd Qu. 3.370000e+02
                                                     15.95138551
## 6
             Max. 1.578000e+03
                                     3.972405e+01
                                                     27.43528700
## 7
         Curtosis 6.725447e+00
                                     3.416900e-01
                                                     -0.18683613
## 8
            Sesgo 1.917503e+00
                                     4.763660e-01
                                                     -0.02223906
## 9
       P-Value ad 3.700000e-24
                                     2.964427e-03
                                                      0.13284227
       P Value jb 0.000000e+00
## 10
                                     6.696789e-06
                                                      0.68329473
```

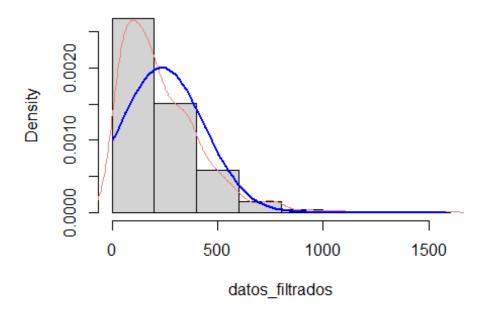
A primera vista podemos observar que los datos proporcionados por la transformación del modelo exacto es mucho mejor a la aproximada o a la normal. Su media es casi la misma a su mediana, exceptuando por unas decimas. Tiene un valor de curtosis y sesgo casi nulo, además de que sus valores de pruebas de normalidad son buenas. Viendo los datos podemos concluir que la transformación exacta es mejor. Sin emabrgo, hay algunos datos atípicos en los extremos de los datos que serán limpiados para tener una mejor distribución.

```
library(MASS)
datos_filtrados = calorias[calorias > cota_inter_inf_3 | calorias <
cota_inter_sup_3]
bc = boxcox((datos_filtrados) ~ 1)</pre>
```



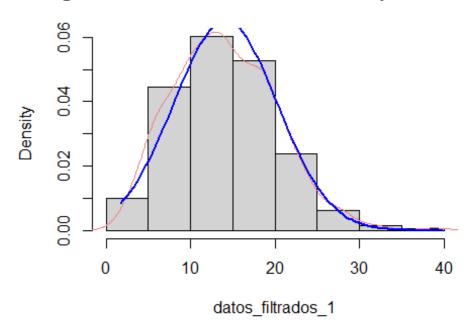
```
1 = bc$x[which.max(bc$y)]
# Histograma con la información original
hist(datos_filtrados, freq = FALSE)
lines(density(datos_filtrados), col="lightcoral")
```

## Histogram of datos\_filtrados

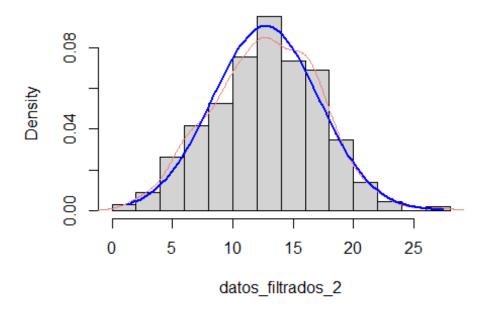


```
# Histograma con boxcox aproximado
datos_filtrados_1 = sqrt(datos_filtrados)
hist(datos_filtrados_1, freq = FALSE, main="Histograma de Calorias
transformada aproximadamente")
lines(density(datos_filtrados_1), col="lightcoral")
curve(dnorm(x, mean = mean(datos_filtrados_1), sd =
sd(datos_filtrados_1)), from = min(datos_filtrados_1), to =
max(datos_filtrados_1),
    add = TRUE, col = "blue", lwd = 2)
```

# Histograma de Calorias transformada aproximadam



### Histograma de Calorias transformada exacta



```
library(e1071)
library(nortest)
library(tseries)
# resumen de los datos normales
calorias_aproximado_summary = summary(datos_filtrados_1)
calorias_exacto_summary = summary(datos_filtrados_2)
p value normal = ad.test(datos filtrados)$p.value
p_value_aproximado = ad.test(datos_filtrados_1)$p.value
p_value_exacto = ad.test(datos_filtrados_2)$p.value
data.frame(
  Estadistico = c(names(summary(calorias)), "Curtosis", "Sesgo", "P-
Value_ad", "P_Value_jb"),
  Orginal = c(as.numeric(summary(datos_filtrados)), curtosis, sesgo,
p value normal, jarque.bera.test(datos filtrados)$p.value),
  "Modelo Aproximado" = c(as.numeric(calorias_aproximado_summary),
kurtosis(datos_filtrados_1), skewness(datos_filtrados_1),
p value aproximado, jarque.bera.test(datos filtrados 1)$p.value),
  "Modelo Exacto" = c(as.numeric(calorias exacto summary),
kurtosis(datos_filtrados_2), skewness(datos_filtrados_2), p_value_exacto,
jarque.bera.test(datos_filtrados_2)$p.value)
)
##
      Estadistico
                       Orginal Modelo.Aproximado Modelo.Exacto
## 1
             Min. 3.000000e+00
                                    1.732051e+00
                                                    1.30358470
          1st Qu. 9.450000e+01
## 2
                                    9.721077e+00
                                                    9.79568908
```

```
## 3
           Median 1.860000e+02
                                     1.363818e+01
                                                     12.77848538
## 4
             Mean 2.373593e+02
                                     1.413279e+01
                                                     12.73576346
          3rd Qu. 3.370000e+02
## 5
                                     1.835754e+01
                                                     15.95138551
## 6
             Max. 1.578000e+03
                                     3.972405e+01
                                                     27.43528700
## 7
         Curtosis 6.725447e+00
                                     3.416900e-01
                                                     -0.18683613
            Sesgo 1.917503e+00
## 8
                                     4.763660e-01
                                                     -0.02223906
## 9
       P-Value ad 3.700000e-24
                                     2.964427e-03
                                                      0.13284227
       P_Value_jb 0.000000e+00
## 10
                                     6.696789e-06
                                                      0.68329473
```

Aún así transformando los datos, la transformación exacta es la mejor transformación de todas. Sigue teniendo un sesgo y una curtosis casi nula, y sus valores de p siguen siendo muy buenos. Podemos concluir que esta transformación es la mejor de todas.

```
qqnorm(datos_filtrados_2)
qqline(datos_filtrados_2)
```

### **Normal Q-Q Plot**

