Problema1 - Teorema del Límite Central

Carlos Sierra Guzman, Camilo Vega Rámirez

2023-02-27

```
library(tidyverse)
library(knitr)
library(ggdist)
library(tidyquant)
library(nortest)
library(qqplotr)
```

Teorema del Límite Central

El Teorema del Límite Central es uno de los más importantes en la inferencia estadística y habla sobre la convergencia de los estimadores como la proporción muestral a la distribución normal. Algunos autores afirman que esta aproximación es bastante buena a partir del umbral n>30.

A continuación se describen los siguientes pasos para su verificación:

a. Realice una simulación en la cual genere una población de N=1000 (Lote), donde el porcentaje de individuos (supongamos plantas) enfermas sea del 50%.

```
sim_plantas_enfermas <- function(n, prop){
    p <- round(n*prop)
    q <- n-p
    c(rep(TRUE,p), rep(FALSE,q))
}

plantas_enfermas_50 <- sim_plantas_enfermas(1000, 0.5)

table(plantas_enfermas_50) %>%
    as_tibble() %>%
    kable()
```

| plantas_enfermas_50 | n |
|---------------------|-----|
| FALSE | 500 |
| TRUE | 500 |

- b. Genere una función que permita:
 - Obtener una muestra aleatoria de la población y

• Calcule el estimador de la proporción muestral \hat{p} para un tamaño de muestra dado n.

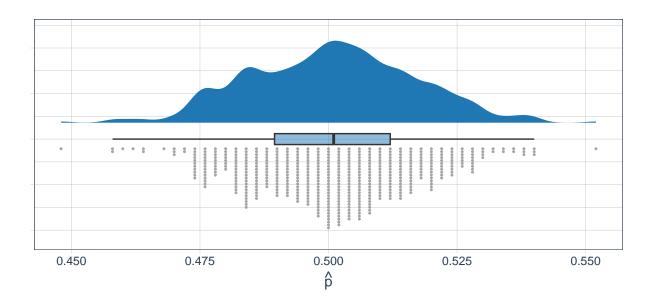
```
sample_prop <- function(x, n){
    sample(x, n) %>%
    sum()/n
}
set.seed(4321)
sample_prop(plantas_enfermas_50,500)
```

[1] 0.482

c. Repita el escenario anterior (b) n=500 veces y analice los resultados en cuanto al comportamiento de los 500 resultados del estimador \hat{p} . ¿Qué tan simétricos o sesgados son los resultados obtenidos? y ¿qué se puede observar en cuanto a la variabilidad?. Realice en su informe un comentario sobre los resultados obtenidos.

```
rep_sample_prop <- function(x, n, rep){
    map_dbl(1:rep, ~ sample_prop(x,n))
}
set.seed(4321)
muesta_repetida_50 <- rep_sample_prop(plantas_enfermas_50,500, 500)
muesta_repetida_50 %>%
    as_tibble() %>%
    summarise(mean = mean(value), median = median(value), sd = sd(value)) %>%
    mutate(across(where(is.numeric), ~ round(.,4))) %>%
    kable()
```

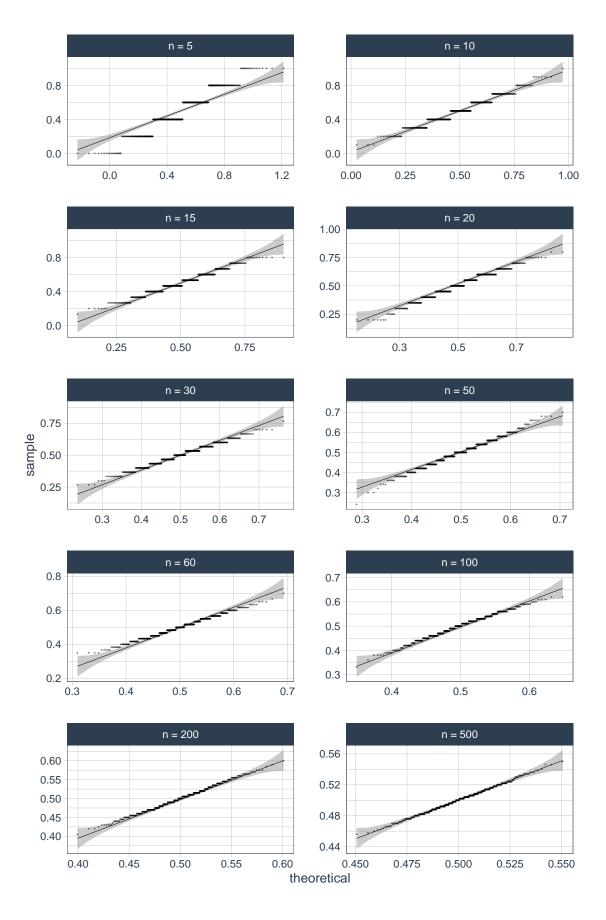
| mean | median | sd |
|--------|--------|---------------------|
| 0.5007 | 0.501 | 0.0162 |



d. Repita los puntos b y c para tamaños de muestra n=5, 10, 15, 20, 30, 50, 60, 100, 200, 500. Compare los resultados obtenidos para los diferentes tamaños de muestra en cuanto a la normalidad. Utilice pruebas de bondad y ajuste (shapiro wilks :shspiro.test()) y métodos gráficos (grafico de normalidad: qqnorm()). Comente ensu informe los resultados obtenidos.

| n | mean | median | sd | Shapiro test P-Value | Anderson-Darling test P-Value |
|-----|--------|--------|---------------------|----------------------|-------------------------------|
| 5 | 0.4936 | 0.4000 | 0.2329 | 0.0000 | 0.0000 |
| 10 | 0.4992 | 0.5000 | 0.1534 | 0.0000 | 0.0000 |
| 15 | 0.4995 | 0.4667 | 0.1298 | 0.0000 | 0.0000 |
| 20 | 0.5057 | 0.5000 | 0.1144 | 0.0000 | 0.0000 |
| 30 | 0.4997 | 0.5000 | 0.0852 | 0.0001 | 0.0000 |
| 50 | 0.4972 | 0.5000 | 0.0675 | 0.0017 | 0.0000 |
| 60 | 0.5011 | 0.5000 | 0.0620 | 0.0045 | 0.0002 |
| 100 | 0.4987 | 0.5000 | 0.0485 | 0.0090 | 0.0011 |
| 200 | 0.5002 | 0.5000 | 0.0326 | 0.2231 | 0.0434 |

| n | mean | median | sd | Shapiro test P-Value | Anderson-Darling test P-Value |
|-----|--------|--------|--------|----------------------|-------------------------------|
| 500 | 0.5006 | 0.5020 | 0.0162 | 0.4944 | 0.2147 |



e. Repita toda la simulación (puntos a – d), pero ahora para lotes con 10% de plantas enfermas y de nuevo para lotes con un 90% de plantas enfermas. Concluya sobre los resultados del ejercicio.

```
plantas_enfermas_10 <- sim_plantas_enfermas(1000, 0.1)

table(plantas_enfermas_10) %>%
    as_tibble() %>%
    kable()
```

| plantas_enfermas_10 | n |
|---------------------|-----|
| FALSE | 900 |
| TRUE | 100 |

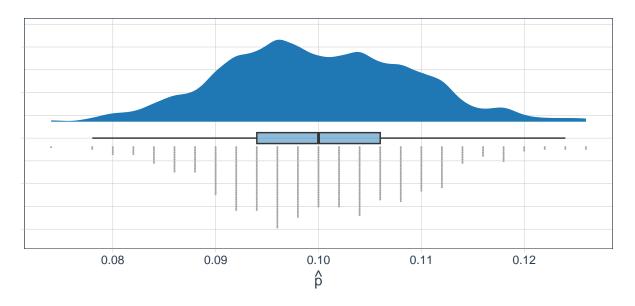
```
# set.seed(1234)
#
# sample_prop(plantas_enfermas_10,500)

set.seed(1234)

muesta_repetida_10 <- rep_sample_prop(plantas_enfermas_10,500, 500)

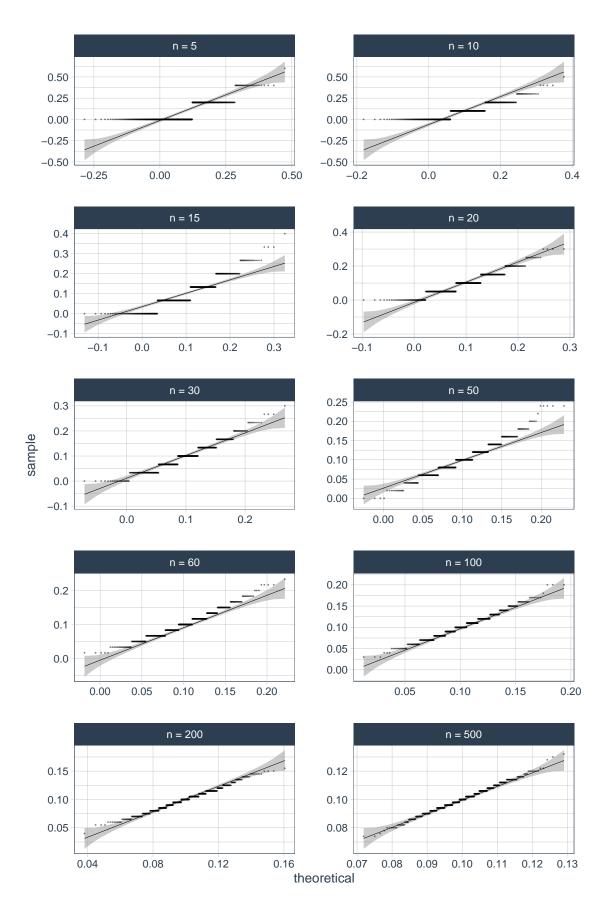
muesta_repetida_10 %>%
    as_tibble() %>%
    summarise(mean = mean(value), median = median(value), sd = sd(value)) %>%
    mutate(across(where(is.numeric), ~ round(.,4))) %>%
    kable()
```

| mean | median | sd |
|--------|--------|---------------------|
| 0.0999 | 0.1 | 0.0091 |



| n | mean | median | sd | Shapiro test P-Value | Anderson-Darling test P-Value |
|-----|--------|--------|--------|----------------------|-------------------------------|
| 5 | 0.0940 | 0.0000 | 0.1229 | 0.0000 | 0.0000 |
| 10 | 0.0980 | 0.1000 | 0.0904 | 0.0000 | 0.0000 |
| 15 | 0.0968 | 0.0667 | 0.0738 | 0.0000 | 0.0000 |
| 20 | 0.0957 | 0.1000 | 0.0625 | 0.0000 | 0.0000 |
| 30 | 0.0979 | 0.1000 | 0.0548 | 0.0000 | 0.0000 |
| 50 | 0.1019 | 0.1000 | 0.0411 | 0.0000 | 0.0000 |
| 60 | 0.1013 | 0.1000 | 0.0389 | 0.0000 | 0.0000 |
| 100 | 0.1032 | 0.1000 | 0.0293 | 0.0000 | 0.0000 |
| 200 | 0.0994 | 0.1000 | 0.0198 | 0.0027 | 0.0003 |
| 500 | 0.1005 | 0.1000 | 0.0093 | 0.0466 | 0.0055 |

```
ggplot(muesta_repetida_multiple_10, aes(sample = p_hat)) +
    stat_qq_band(alpha = 0.5) +
    stat_qq_line(linewidth = 0.1) +
    stat_qq_point(alpha = 0.5, size = 0) +
```



```
plantas_enfermas_90 <- sim_plantas_enfermas(1000, 0.9)

table(plantas_enfermas_90) %>%
    as_tibble() %>%
    kable()
```

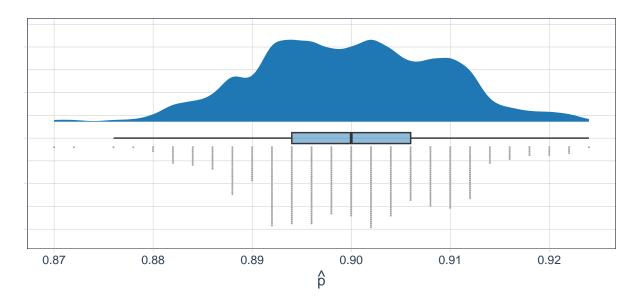
| n |
|-----|
| 100 |
| 900 |
| |

```
# set.seed(1234)
#
# sample_prop(plantas_enfermas_90,500)
set.seed(1234)

muesta_repetida_90 <- rep_sample_prop(plantas_enfermas_90, 500, 500)

muesta_repetida_90 %>%
    as_tibble() %>%
    summarise(mean = mean(value), median = median(value), sd = sd(value)) %>%
    mutate(across(where(is.numeric), ~ round(.,4))) %>%
    kable()
```

| mean | median | sd |
|--------|--------|--------|
| 0.8998 | 0.9 | 0.0092 |



| n | mean | median | sd | Shapiro test P-Value | Anderson-Darling test P-Value |
|-----|--------|--------|---------------------|----------------------|-------------------------------|
| 5 | 0.8984 | 1.0000 | 0.1313 | 0.0000 | 0.0000 |
| 10 | 0.9030 | 0.9000 | 0.0916 | 0.0000 | 0.0000 |
| 15 | 0.9017 | 0.9333 | 0.0765 | 0.0000 | 0.0000 |
| 20 | 0.9053 | 0.9000 | 0.0618 | 0.0000 | 0.0000 |
| 30 | 0.8991 | 0.9000 | 0.0550 | 0.0000 | 0.0000 |
| 50 | 0.9042 | 0.9000 | 0.0403 | 0.0000 | 0.0000 |
| 60 | 0.8998 | 0.9000 | 0.0401 | 0.0000 | 0.0000 |
| 100 | 0.9007 | 0.9000 | 0.0272 | 0.0000 | 0.0000 |
| 200 | 0.9011 | 0.9000 | 0.0179 | 0.0015 | 0.0001 |
| 500 | 0.8993 | 0.8980 | 0.0096 | 0.1224 | 0.0075 |

```
ggplot(muesta_repetida_multiple_90, aes(sample = p_hat)) +
    stat_qq_band(alpha = 0.5) +
    stat_qq_line(linewidth = 0.1) +
    stat_qq_point(alpha = 0.5, size = 0) +
```

