

# Ley de los Grandes Números

Mariela Sued, Jemina García y Ana M. Bianco

03 junio 2020

Un caso especial: muestra aleatoria (m.a.)

## Un caso especial: muestra aleatoria (m.a.)

1. Repetimos un experimento muchas veces en idénticas condiciones y de manera independiente.
2.  $X_i$ : resultado de la  $i$ -ésima repetición.
3.  $X_i \sim F$ : tienen todas la misma distribución porque repetimos en idénticas condiciones.
4.  $X_1, \dots, X_n$  son independientes (estadísticamente) por construcción: las repeticiones se realizan de manera independiente (en sentido de la vida).

## Un caso especial: muestra aleatoria (m.a.)

1. Repetimos un experimento muchas veces en idénticas condiciones y de manera independiente.
2.  $X_i$ : resultado de la  $i$ -ésima repetición.
3.  $X_i \sim F$ : tienen todas la misma distribución porque repetimos en idénticas condiciones.
4.  $X_1, \dots, X_n$  son independientes (estadísticamente) por construcción: las repeticiones se realizan de manera independiente (en sentido de la vida).

Luego,  $X_i \sim F$  para todo  $i$ , y por consiguiente:

- ▶  $\mathbb{P}(X_i \leq t) = \mathbb{P}(X_j \leq t) = \mathbb{P}(X_1 \leq t)$
- ▶  $\mathbb{E}[X_i] = \mathbb{E}[X_j] = \mathbb{E}[X_1]$
- ▶  $\mathbb{V}(X_i) = \mathbb{V}(X_j) = \mathbb{V}(X_1)$
- ▶ Dicho de otra forma:  
 $\text{mongo}(X_i) = \text{mongo}(X_j) = \text{mongo}(X_1)$ .

## Un caso especial: muestra aleatoria (m.a.)

1. Repetimos un experimento muchas veces en idénticas condiciones y de manera independiente.
2.  $X_i$ : resultado de la  $i$ -ésima repetición.
3.  $X_i \sim F$ : tienen todas la misma distribución porque repetimos en idénticas condiciones.
4.  $X_1, \dots, X_n$  son independientes (estadísticamente) por construcción: las repeticiones se realizan de manera independiente (en sentido de la vida).

Luego,  $X_i \sim F$  para todo  $i$ , y por consiguiente:

- ▶  $\mathbb{P}(X_i \leq t) = \mathbb{P}(X_j \leq t) = \mathbb{P}(X_1 \leq t)$
- ▶  $\mathbb{E}[X_i] = \mathbb{E}[X_j] = \mathbb{E}[X_1]$
- ▶  $\mathbb{V}(X_i) = \mathbb{V}(X_j) = \mathbb{V}(X_1)$
- ▶ Dicho de otra forma:  
 $\text{mongo}(X_i) = \text{mongo}(X_j) = \text{mongo}(X_1)$ .

## Muestra (aleatoria) o variables i.i.d.

$X_1, \dots, X_n$  son una muestra aleatoria si son v. a. independientes, idénticamente distribuídas.

$$X_1, \dots, X_n, \text{ i.i.d.}$$

En tal caso,  $X_i \sim F$  para todo  $i$ , y por consiguiente,

►  $\text{mongo}(X_i) = \text{mongo}(X_j) = \text{mongo}(X_1).$

Muestra (aleatoria) o variables i.i.d.

¿Qué relación guarda la muestra con nuestros datos?

# Una noche en el casino: Ruleta





## ¿Apostamos una fichita?

- ▶ Si acierto: me devuelven 36 fichas ( $35 + \text{la mía}$ )
- ▶ Si pierdo: se llevan mi ficha

## ¿Apostamos una fichita?

- ▶ Si acierto: me devuelven 36 fichas ( $35 + \text{la mía}$ )
- ▶ Si pierdo: se llevan mi ficha

Dicho de otro modo:

- ▶ Si acierto: Gano 35
- ▶ Si pierdo: Gano -1

# Una larga noche ...

[1] - 1 - 1 35 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[20] - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 35 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[39] - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[58] - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[77] - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[96] - 1 - 1 - 1 - 1 35 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[115] - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 35 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[134] - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 35 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1  
[153] - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1

estos son los resultados...

...ésta es la historia de lo que pasó

... pensemos. . .

Podríamos decir que los datos que les doy son

- el resultado o lo que observamos en cada jugada:

$$x_1 = -1, x_2 = -1, x_3 = 35, \dots, x_{27} = -1, \dots, x_{28} = 35, x_{29} = -1$$

Estos datos, ¿son los resultados o las observaciones de qué?

... pensemos. ...

- ▶  $x_1 = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la primera jugada* o sea de la v.a.  $X_1$

... pensemos. ...

- ▶  $x_1 = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la primera jugada* o sea de la v.a.  $X_1$
- ▶  $x_2 = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la segunda jugada* o de sea la v.a.  $X_2$

... pensemos. . .

- ▶  $x_1 = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la primera jugada* o sea de la v.a.  $X_1$
- ▶  $x_2 = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la segunda jugada* o de sea la v.a.  $X_2$
- ▶  $x_3 = 35$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la tercera jugada* o de sea la v.a.  $X_3$
- ▶ .....
- ▶  $x_i = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la  $i$ -ésima jugada* o sea de la v.a.  $X_i$
- ▶ ....
- ▶  $X_1, X_2, \dots, X_i \dots, X_n$  son variables aleatorias idénticamente distribuidas

... pensemos. ...

- ▶  $x_1 = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la primera jugada* o sea de la v.a.  $X_1$
- ▶  $x_2 = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la segunda jugada* o de sea la v.a.  $X_2$
- ▶  $x_3 = 35$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la tercera jugada* o de sea la v.a.  $X_3$
- ▶ .....
- ▶  $x_i = -1$  es el valor observado de la *ganancia obtenida en la  $i$ -ésima jugada* o sea de la v.a.  $X_i$
- ▶ ....
- ▶  $X_1, X_2, \dots, X_i, \dots, X_n$  son variables aleatorias idénticamente distribuidas
- ▶ Por las condiciones de *este experimento* las  $X_i$  resultan independientes.

$$X_1, X_2, \dots, X_i, \dots, X_n \text{ i.i.d.}$$



## Para pensar: ¿Siempre es así?

Supongamos que en una caja tenemos 100 bolitas: 90 blancas y 10 rojas. Consideremos las siguientes dos situaciones:

- ▶ extraemos 5 bolitas **con reposición**. Para cada extracción definimos  $1 \leq i \leq 5$ :

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{si la } i\text{-ésima bolita extraída es roja} \\ 0 & \text{si la } i\text{-ésima bolita extraída es blanca} \end{cases}$$

¿Son las  $X_i$  v.a. i.i.d.? .....

## Para pensar: ¿Siempre es así?

Supongamos que en una caja tenemos 100 bolitas: 90 blancas y 10 rojas. Consideremos las siguientes dos situaciones:

- ▶ extraemos 5 bolitas **con reposición**. Para cada extracción definimos  $1 \leq i \leq 5$ :

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{si la } i\text{-ésima bolita extraída es roja} \\ 0 & \text{si la } i\text{-ésima bolita extraída es blanca} \end{cases}$$

¿Son las  $X_i$  v.a. i.i.d.? .....

- ▶ extraemos 5 bolitas **sin reposición**. Para cada extracción definimos  $1 \leq i \leq 5$ :

$$Y_i = \begin{cases} 1 & \text{si la } i\text{-ésima bolita extraída es roja} \\ 0 & \text{si la } i\text{-ésima bolita extraída es blanca} \end{cases}$$

¿Son las  $Y_i$  v.a. independientes? .....

Para seguir pensando...

¿Qué relación guarda todo esto con nuestras simulaciones?

Para seguir pensando...

¿Qué relación guarda todo esto con nuestras simulaciones?

¿Qué estamos haciendo con el comando `runif(10,0,1)`?

## Volviendo a la muestra

$X_1, \dots, X_n$  i.i.d., con  $\mathbb{E}[X_i] = \mu$  y  $\mathbb{V}[X_i] = \sigma^2$ , para todo  $i$ .

- $S_n = \sum_{i=1}^n X_i \quad \implies \mathbb{E}[S_n] = n \mu \quad \text{y} \quad \mathbb{V}[S_n] = n \sigma^2$

- $\bar{X} = \bar{X}_n = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \quad \implies \mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu \quad \text{y} \quad \mathbb{V}[\bar{X}_n] = \frac{\sigma^2}{n}$

## Caso Particular: Suma y Promedio de normales

- ▶  $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$  i.i.d.,  $X_i \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$
- ▶ Suma:  $S_n = X_1 + \dots + X_n \sim ?$
- ▶ Promedio:  $\bar{X}_n = \frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n) \sim ?$

Vayamos a la lista de tareas

## Simulemos:

Estudiaremos la distribución de  $S_n$  y de  $\bar{X}_n$  de variables  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ .

Para ello, fijado  $n$ , generaremos datos correspondientes a una muestra  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de variables aleatorias distribuidas como  $X$ , con una distribución  $\mathcal{N}(5, 4)$  y luego calcularemos la suma y el promedio de cada conjunto de datos.

Repetimos este procedimiento  $Nrep = 1000$  veces. A partir de las  $Nrep = 1000$  repeticiones realizaremos un histograma con las sumas y los promedios generados, para obtener una aproximación de la densidad de  $S_n$  y de  $\bar{X}_n$ .

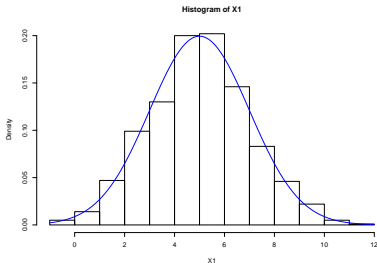
Para ello, fijado  $n$ , generaremos datos correspondientes a una muestra  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de variables aleatorias distribuidas como  $X \sim \mathcal{N}(5, 4)$ , para  $n = 1, 2, 5, 10, 25$ . Luego, haremos un histograma para luego tratar de responder a qué densidad se parece el histograma obtenido y superponerle una densidad adecuada.

$n = 1$

- Consideramos  $n = 1$  en cuyo caso la variable coincide con la suma y el promedio.

Generamos entonces  $N_{rep} = 1000$  datos correspondientes a  $X_1 \sim \mathcal{N}(5, 4)$  y luego hacemos un histograma.

```
Nrep<- 1000  
set.seed(123)  
X1<-rnorm(Nrep,mean=5,sd=2)    # Genero normales  
hist(X1,freq=F)  
curve(dnorm(x, mean=5,sd=2), add=T, col="blue")
```





$$n = 2$$

- Consideramos  $n = 2$  y las variables

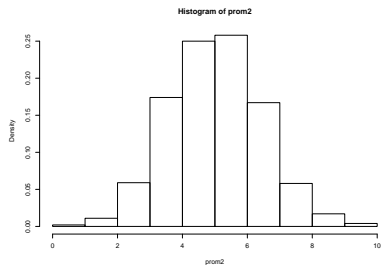
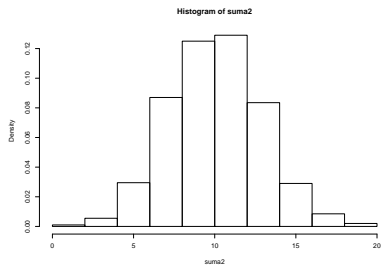
$$S_2 = X_1 + X_2 \quad \text{y} \quad \bar{X}_2 = \frac{X_1 + X_2}{2}.$$

Generamos  $n = 2$  datos (independientes) correspondientes a variables aleatorias con distribución  $\mathcal{N}(5, 4)$  y computamos la suma y el promedio. Replicamos  $Nrep = 1000$  veces y realizamos los dos histograma con los  $Nrep = 1000$  promedios obtenidos.

```
Nrep<- 1000  
X1<-rnorm(Nrep,mean=5,sd=2)    # Genero normales  
X2<-rnorm(Nrep,mean=5,sd=2)    # Genero normales  
suma2<- X1+X2  
prom2<- suma2/2
```

# Graficamos

```
hist(suma2,freq=F)  
hist(prom2,freq=F)
```



## Otra forma

```
ene=2  
matriz2<-matrix(rnorm(1000*ene,mean=5,sd=2),nrow=ene, ncol=1000,byrow=T)  
suma2<-apply(matriz2,2,sum)  
prom2<-apply(matriz2,2,mean)
```

# Grafico

```
hist(suma2,freq=F)  
hist(prom2,freq=F)
```

