

Estimación: Estimación por máxima verosimilitud del parámetro π de la distribución Binomial

X_1, X_2, \dots, X_n donde $X_i \sim \text{Bin}(n=1, \pi) \Rightarrow \pi = ?$

$$f(x_i|\pi) = \binom{1}{x_i} \pi^{x_i} (1-\pi)^{1-x_i} = \pi^{x_i} (1-\pi)^{1-x_i}$$

f. Verosimilitud $\xrightarrow{\text{likelihood}}$ $= L(\pi | \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\pi)$
creíble

Verosimilitud $L(\pi | \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n \pi^{x_i} (1-\pi)^{1-x_i} = \underbrace{\pi^{\sum x_i}}_{\text{f. Verosimilitud}} (1-\pi)^{n - \sum x_i}$

log-Verosimilitud $\hat{\text{¿cual es el valor de } \pi \text{ más creíble?}} \Rightarrow \text{el que maximiza } L$

$$\log L(\pi | \mathbf{x}) = \sum x_i \log \pi + (n - \sum x_i) \log (1-\pi)$$

$$\frac{\partial \log L(\pi | \mathbf{x})}{\partial \pi} = \frac{\sum x_i}{\pi} + \frac{(n - \sum x_i)(-1)}{1-\pi} = 0$$

$$\frac{\sum x_i}{\pi} = \frac{n - \sum x_i}{1-\pi}$$

$$\sum x_i - \cancel{\pi \sum x_i} = n\pi - \cancel{\pi \sum x_i}$$

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n} = \hat{\pi}$$

↳ estimador

```
(datos |> pull(Seguro) |> mean() -> pX_est)
```

```
[1] 0.575
```

★ Prueba de Bondad de Ajuste

Estimación: Estimación por máxima verosimilitud del parámetro lambda de la distribución Exponencial

$$f(x_i|\lambda) = \lambda e^{-\lambda x_i} \quad \text{para una muestra } x_1, x_2, \dots, x_n$$

$\lambda = ?$

$$L(\lambda|x) = \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda x_i} = \lambda^n e^{-\lambda \sum x_i}$$

f. Verosimilitud = $L(\lambda|x) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\lambda)$

likelihood

creible

$$\log L(\lambda|x) = n \log \lambda - \lambda \sum x_i$$

$$\frac{\partial \log L(\lambda|x)}{\partial \lambda} = \frac{n}{\lambda} - \sum x_i = 0$$

$$\frac{n}{\lambda} = \sum x_i$$

$$\frac{1}{\bar{x}} = \frac{n}{\sum x_i} = \hat{\lambda}$$

↳ Estimador

```
((datos |> pull(Espera) |> mean())**-1 -> lambdaE_est)
```

[1] 2.083333

★ Prueba de Bondad de Ajuste

$$X \sim D \left(\begin{matrix} \alpha & \beta & \delta \\ \alpha & \beta & \delta \end{matrix} \right)$$

Distribución Normal

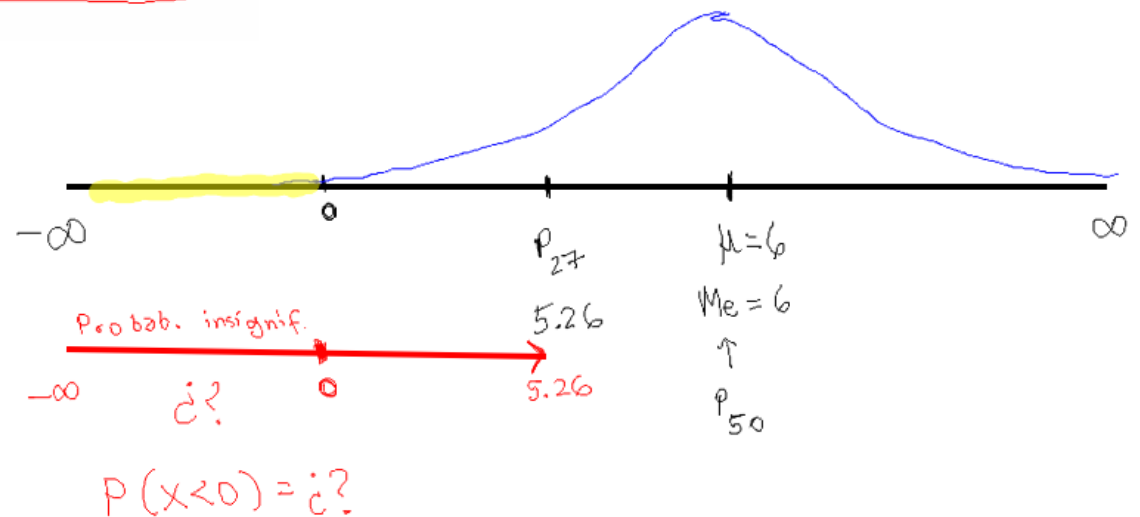
Percentil 27 de la duración de batería

```
qnorm(p = 0.27, mean = 6, sd = 1.2)
```

```
[1] 5.264624
```

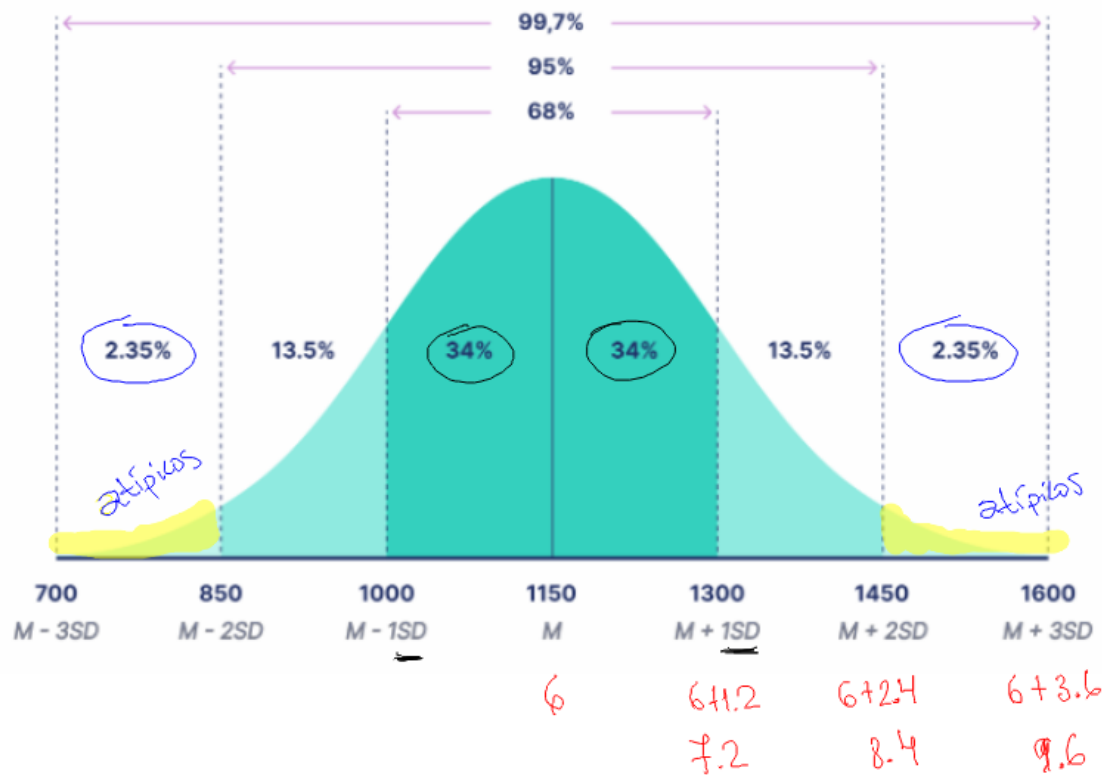
Esto significa que el 27% de las baterías dura como máximo 5.26 horas.

$$f(x) = \frac{1}{1.2\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{x-6}{1.2}\right)^2\right) \quad x \in (-\infty, \infty)$$



```
> pnorm(q = 0, mean = 6, sd = 1.2)
```

```
[1] 2.866516e-07
```



$$X \sim N(\mu = 6, \sigma = 1.2)$$

Entre $\underbrace{4.8}$ y $\underbrace{7.2}$ horas = 68%
 $6 - 1.2$ $6 + 1.2$

Entre 6 y 8.4 horas \rightarrow 47.5%

Escalar

- Estandarizar: $\frac{X - \bar{X}}{s} \rightarrow$ aprox entre -4 y 4
- Normalizar: $\frac{X - \min}{\max - \min} \rightarrow$ entre 0 y 1, inclusive

Aproximaciones a la distribución Normal

Aproximación de la distribución Binomial a la Normal

Si $X \sim \text{Bin}(n, \pi)$, entonces $X \approx N(\mu = n\pi, \sigma^2 = n\pi(1 - \pi))$ siempre que $n\pi \geq 5$ y $n(1 - \pi) \geq 5$. Sin embargo se debe usar la corrección por continuidad.

$$\{0, 1, \dots, 10\} \leftarrow X \sim \text{Bin}(n=10, \pi=0.3) \rightarrow n\pi = 3, \quad n(1-\pi) = 7$$

Si aproximamos a la Normal (en este caso no se debería): $X \sim N(\mu=3, \sigma^2=2.1)$

$$P(X < 0) = 0.02$$

```
> pnorm(q = 0, mean = 3, sd = sqrt(2.1))  
[1] 0.01921697
```

$$\checkmark X \sim \text{Binom}(n=40, \pi=0.4) \rightarrow n\pi = 16, \quad n(1-\pi) = 24$$

Aproximamos a la Normal: $X \sim N(\mu=16, \sigma^2=9.6)$

$$\checkmark P(X < 0) = 0.000000121 \approx 0$$

```
> pnorm(q = 0, mean = 16, sd = sqrt(9.6))  
[1] 1.208782e-07
```

Por ejemplo, si $X \sim \text{Bin}(80, 0.3)$ entonces $X \approx N(\mu = 24, \sigma^2 = 16.8)$

$$P(X = 8) = \underline{0.0626} \approx \underline{0.0604}$$

$$P(X=8) \approx P(7.5 < X < 8.5) \xrightarrow{\text{Normal}}$$

```
dbinom(x = 20, size = 80, prob = 0.3)
```

Probabilidad exacta

```
[1] 0.06262327
```

```
pnorm(q=20.5, mean=24, sd=sqrt(16.8)) - pnorm(q=19.5, mean=24, sd=sqrt(16
```

```
[1] 0.06044993
```

Prob. aprox.

$\mathcal{N} \uparrow$ Aprox Binom \leftarrow Normal mejora

Aproximación de la distribución Hipergeométrica a la Normal

Si $X \sim \text{Hiper}(N, n, A)$, entonces $X \approx N\left(\mu = n\frac{A}{N}, \sigma^2 = n\frac{A}{N}\left(1 - \frac{A}{N}\right)\left(\frac{N-n}{N-1}\right)\right)$ siempre que $n\frac{A}{N} \geq 5$. Sin embargo se debe usar la corrección por continuidad.

y $n\left(1 - \frac{A}{N}\right) \geq 5$

$$P(X = a) = P(a - 0.5 \leq X \leq a + 0.5)$$

$$P(X \leq a) = P(X \leq a + 0.5)$$

Hiper \rightarrow discreta
 \Downarrow corrección
Normal \rightarrow continua

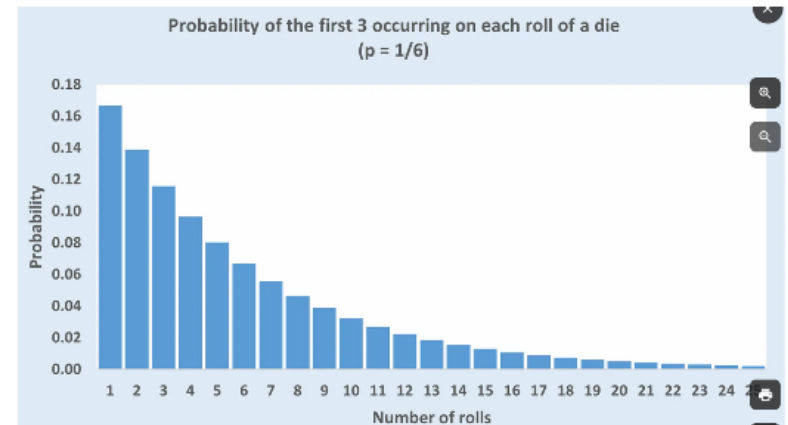
geométrica $f(x) = \pi(1-\pi)^x$

$$x=0 : \pi$$

$$x=1 : \pi(1-\pi)$$

$$x=2 : \pi(1-\pi)^2 = \pi(1-\pi)(1-\pi)$$

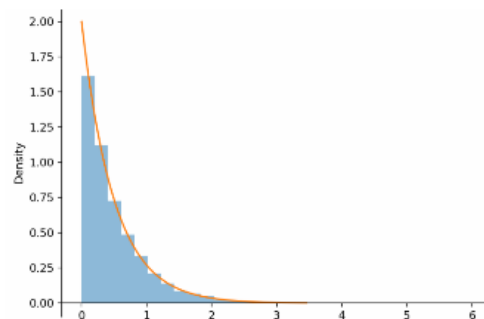
$$x=3 : \pi(1-\pi)^3 = \pi(1-\pi)(1-\pi)(1-\pi)$$



binomial negativa: sí se aproxima a $N(\mu, \sigma^2)$ pero con $r\pi \geq 5$ y $r(1-\pi) \geq 5$

exponencial: No \longrightarrow

gamma: sí para α y β grandes



Distribución muestral de la media

- ▶ Caso 1: Si es una población con distribución normal: Entonces para cualquier n , \bar{X} se distribuye como una Normal con media μ y varianza $\frac{\sigma^2}{n}$
- ▶ Caso 2. Si la población no proviene de una distribución normal. Entonces, para $n \geq 30$ suficientemente grande y por el El teorema del límite central, \bar{X} se distribuye aproximadamnte como una Normal con media μ y varianza $\frac{\sigma^2}{n}$

$$1) X_i \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$$

$$2) X_i \sim D(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n), \quad n \geq 30 \quad (\text{TLC})$$

\uparrow
cualq. otra dist.

$$3) X_i \sim D(\mu, \sigma^2) \text{ y } n < 30 \Rightarrow \text{Alternativas no paramétricas, Remuestreo (computacional)}$$

\uparrow
cualq. otra dist.

Una clínica registra el tiempo de atención médica de sus pacientes como una variable que sigue una distribución **normal** con media 18 minutos y desviación estándar 6 minutos. Se toma una muestra aleatoria de $n=9$ pacientes. ¿Cuál es la probabilidad de que el tiempo **promedio** de atención sea mayor a 20 minutos?

$$X \sim N(\mu = 18, \sigma^2 = 6^2), \quad n = 9 \quad \Rightarrow \quad \bar{X} \sim N(\mu = 18, \sigma^2 = \underbrace{36/9}_4) \quad \sigma = 2$$

$$P(\bar{X} > 20) = 0.1587$$

```
> pnorm(q = 20, mean = 18, sd = 2, lower.tail = F)
[1] 0.1586553
> 1-pnorm(q = 20, mean = 18, sd = 2)
[1] 0.1586553
```

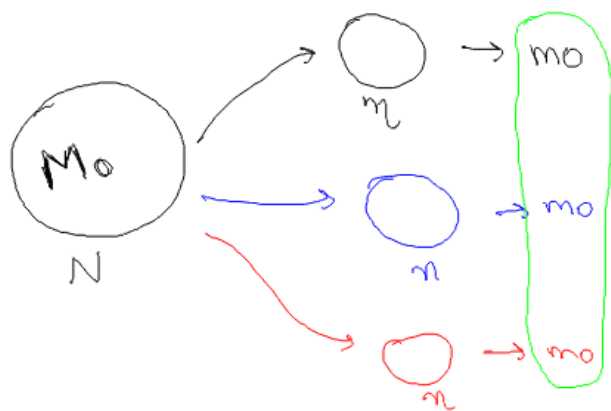
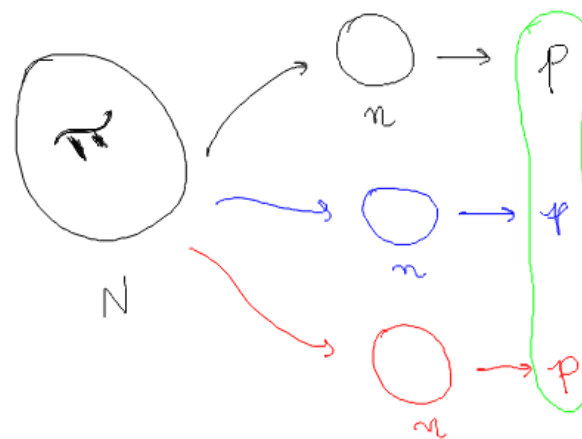
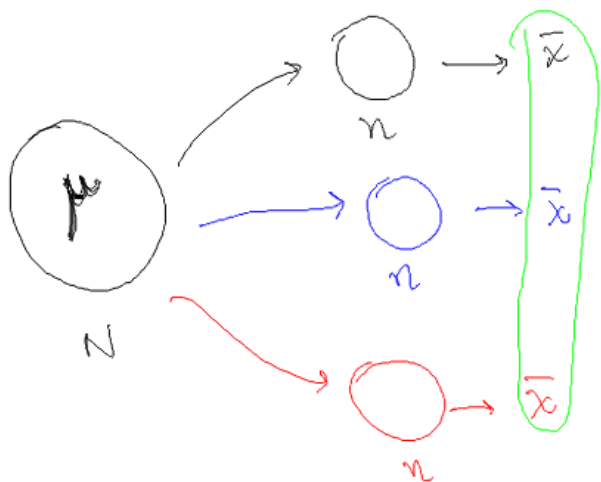
En una ciudad, se estudian los ingresos diarios de trabajadores independientes. Se sabe que los ingresos son altamente asimétricos a la derecha, con algunos trabajadores que ganan mucho más que el promedio. Estudios previos han estimado que la media poblacional es de 120 soles y la desviación estándar es de 90 soles. Un investigador toma una muestra aleatoria de $n = 40$ trabajadores, ¿cuál es la probabilidad de que el ingreso promedio de la muestra esté entre 100 y 140 soles?

$$X \sim D(\mu = 120, \sigma = 90), \quad n = 40 \quad \Rightarrow \quad \bar{X} \sim N(\mu = 120, \sigma^2 = \underbrace{90^2/40}_{202.5})$$

$$P(100 < \bar{X} < 140) = P(\bar{X} < 140) - P(\bar{X} < 100) = 0.84$$

```
> pnorm(q = 140, mean = 120, sd = sqrt(202.5)) -  
+   pnorm(q = 100, mean = 120, sd = sqrt(202.5))  
[1] 0.8401145
```

$P(100 < \bar{X} < 140) \rightarrow$ si se necesita \bar{X} normal
o apro \bar{X} normal.



no existe forma analítica para calcular, p.ej $P(m_0 < 2)$



métodos computacionales

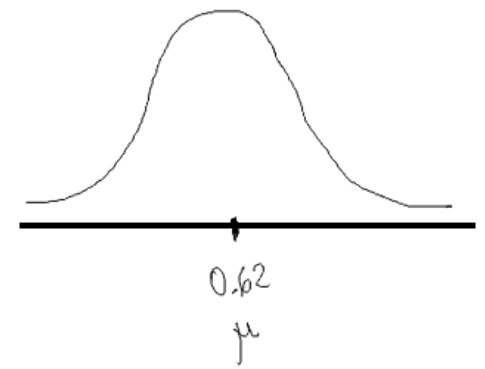
Una encuesta nacional indica que aproximadamente el 62% de los adultos leen al menos un libro al mes. Un investigador realiza una encuesta a $n = 150$ adultos seleccionados al azar en una región del país. ¿Cuál es la probabilidad de que menos del 58% de los encuestados en esta muestra lean al menos un libro al mes?

$$\left. \begin{array}{l} \pi = 0.62 \\ n = 150 \end{array} \right\} p \sim N\left(\mu = 0.62, \sigma^2 = \frac{0.62 \times 0.38}{150}\right)$$

$$P(p < 0.58) = 0.1564$$

↓
pnorm

```
> pnorm(q = 0.58, mean = 0.62, sd = sqrt(0.62*0.38/150))  
[1] 0.1564167
```



Probabilidad de que $t_{(10)}$ sea menor que -2

↑
grados de libertad

$$P(t_{(10)} < -2) = 0.0367$$

↓
degrees of freedom

```
pt(q = -2, df = 10)
```

```
[1] 0.03669402
```

Probabilidad de que $t_{(100)}$ sea menor que -1

$$P(t_{(100)} < -1) = 0.16 \approx P(Z < -1)$$

```
pt(q = -1, df = 100)
```

```
[1] 0.1598621
```

```
pnorm(q = -1)
```

≈

```
[1] 0.1586553
```

$$gl = 100 \Rightarrow t_{(100)} \sim N(0,1)$$