

# Modelos Probabilísticos

## Ayudantía 12

Camilo González

24 de Noviembre del 2020



# Ejercicio 1

Este ejercicio consiste en derivar la fórmula de Stirling utilizando el TCL.

- a)* Argumente que si,  $X_i \sim \text{exponential}(1)$ ,  $i = 1, 2, \dots$ , independientes, entonces para todo  $x$ ,

$$P\left(\frac{\bar{X}_n - 1}{1/\sqrt{n}} \leq x\right) \rightarrow P(Z \leq x)$$

donde  $Z$  es una variable aleatoria normal estándar.

- b)* Muestre que diferenciando ambos lados de la aproximación de la parte *a)* y haciendo  $x = 0$ , se obtiene la fórmula de Stirling.

$$1. a) \quad X_i \sim \text{Exp}(1) \Rightarrow E(X_i) = \text{Var}(X_i) = 1$$

$$\text{Par el TCL} \quad \bar{X}_n \stackrel{\text{App.}}{\sim} \text{Normal}(1, \frac{1}{n})$$

$$\Rightarrow \frac{\bar{X}_n - 1}{1/\sqrt{n}} \longrightarrow Z \sim \text{Normal}(0, 1)$$

$$P\left(\frac{\bar{X}_n - 1}{1/\sqrt{n}} \leq x\right) \longrightarrow P(Z \leq x)$$

$$b) \quad \frac{\partial}{\partial x} P(Z \leq x) = \frac{\partial}{\partial x} F_Z(x) = f_Z(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{x^2}{2}\right\}$$

$$\frac{\partial}{\partial x} P\left(\frac{\bar{X}_n - 1}{1/\sqrt{n}} \leq x\right) = \frac{\partial}{\partial x} P\left(\bar{X}_n - 1 \leq \frac{x}{\sqrt{n}}\right) = \frac{\partial}{\partial x} P\left(\bar{X}_n \leq \frac{x}{\sqrt{n}} + 1\right)$$

$$= \frac{\partial}{\partial x} P\left(\sum_{i=1}^n X_i \leq \frac{nx}{\sqrt{n}} + n\right) = \frac{\partial}{\partial x} P\left(\sum X_i \leq \sqrt{n}x + n\right)$$

$$\sum_{i=1}^n X_i = W \sim \text{Gamma}(n, 1)$$

$$\frac{\partial}{\partial x} F_W(\sqrt{n}x + n) = f_W(\sqrt{n}x + n) \cdot \sqrt{n}$$

$$= \frac{1}{\Gamma(n)} (x\sqrt{n} + n)^{n-1} \exp\{- (x\sqrt{n} + n)\} \cdot \sqrt{n} \longrightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{x^2}{2}\right\}$$

$$\text{si } x=0 \quad \frac{1}{(n-1)!} n^{n-1} \exp\{-n\} \cdot \sqrt{n} \approx \frac{1}{\sqrt{2\pi}}$$

$$n^{n-1+\frac{1}{2}} \exp\{-n\} \cdot \sqrt{2\pi} \approx (n-1)!$$

$$n! \approx n^{n+\frac{1}{2}} \exp\{-n\} \sqrt{2\pi} //$$

## Ejercicio 2

Suponga que  $X_1, X_2, \dots$  converge en probabilidad a una variable aleatoria  $X$  y que  $h$  es una función continua. Muestre que  $h(X_1), h(X_2), \dots$  converge en probabilidad a  $h(X)$ .

2. Si  $h$  es cont entonces

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0 \text{ t.q. } |X_n - x| < \delta \Rightarrow |h(X_n) - h(x)| < \varepsilon$$

Como  $X_1, X_2, \dots$  conv. en prob. a  $X$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - x| < \delta) = 1$$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(|h(X_n) - h(x)| < \varepsilon) = 1 \quad \blacksquare$$

## Ejercicio 3

Demuestre que,

$$P(|X_n - \mu| > \varepsilon) \rightarrow 0 \text{ para todo } \varepsilon$$

$$\Leftrightarrow$$

$$P(X_n \leq x) \rightarrow \begin{cases} 0 & \text{if } x < \mu \\ 1 & \text{if } x \geq \mu \end{cases}$$

- a)* Fije  $\varepsilon = |x - \mu|$  y muestre que si  $x > \mu$ , entonces  $P(X_n \leq x) \geq P(|X_n - \mu| \leq \varepsilon)$ , mientras que si  $x < \mu$ , entonces  $P(X_n \leq x) \leq P(|X_n - \mu| \geq \varepsilon)$ . Concluya la implicación  $\Rightarrow$ .
- b)* Con  $\{x : |x - \mu| > \varepsilon\} = \{x : x - \mu < -\varepsilon\} \cup \{x : x - \mu > \varepsilon\}$  concluya la implicación  $\Leftarrow$ .

3.  $P(|X_n - \mu| > \varepsilon) \rightarrow 0$  para todo  $\varepsilon$

a) i) Para  $x - \mu > 0$

$$\begin{aligned} P(|X_n - \mu| > \varepsilon) &= P(|X_n - \mu| > x - \mu) \\ &= P(X_n - \mu < -(x - \mu)) + P(X_n - \mu > x - \mu) \\ &\geq P(X_n - \mu > x - \mu) = P(X_n > x) \\ &= 1 - P(X_n \leq x) \end{aligned}$$

$$0 = \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - \mu| > \varepsilon) \geq 1 - \lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n \leq x)$$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n \leq x) \geq 1 \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n \leq x) = 1$$

ii) Para  $x - \mu < 0$

$$\begin{aligned} P(|X_n - \mu| > \varepsilon) &= P(|X_n - \mu| > -(x - \mu)) \\ &= P(X_n - \mu < x - \mu) + P(X_n - \mu > -(x - \mu)) \\ &\geq P(X_n - \mu < x - \mu) = P(X_n \leq x) \end{aligned}$$

$$\text{Como } 0 = \lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - \mu| > \varepsilon) \geq P(X_n \leq x)$$

$$\Rightarrow P(X_n \leq x) = 0$$

luego con i) y ii)  
concluimos ( $\Rightarrow$ )

b)  $\forall \varepsilon > 0$

$$\begin{aligned} P(|X_n - \mu| > \varepsilon) &= P(X_n - \mu < -\varepsilon) + P(X_n - \mu > \varepsilon) \\ &= P(X_n < \mu - \varepsilon) + 1 - P(X_n \leq \mu + \varepsilon) \\ &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 + 1 - 1 = 0 \quad \therefore (\Leftarrow) \end{aligned}$$

## Ejercicio 4

Muestre que si,  $\sqrt{n} (Y_n - \mu) \rightarrow \mathcal{N}(0, \sigma^2)$  en distribución, entonces  $Y_n \rightarrow \mu$  en probabilidad.



$$4. \quad P(|Y_n - \mu| < \varepsilon) = P(|\sqrt{n}(Y_n - \mu)| < \varepsilon \sqrt{n})$$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(|Y_n - \mu| < \varepsilon) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(|\sqrt{n}(Y_n - \mu)| < \varepsilon \sqrt{n})$$

$$= P(|Z| < \infty) = 1$$

## Ejercicio 5

Sea  $T_k$  el tiempo transcurrido entre la  $k - 1$ -ésima y la  $k$ -ésima ocurrencia (de un proceso de Poisson con intensidad  $\lambda$ ),  $k = 1, \dots, n$ . Pruebe que:

*a)*  $T_1, T_2, \dots$  son variables aleatorias iid Exponencial( $\lambda$ )

*b)*  $S_n = T_1 + \dots + T_n \sim \text{Gama}(n, \lambda)$

5. a) Se tiene que

$$P(T_1 > t) = P(N(t) = 0) = e^{-\lambda t}$$

así  $T_1 \sim \text{Exp}(\lambda)$

$$P(T_2 > t \mid T_1 = s) = P(\text{No hay eventos en } (s, s+t] \mid T_1 = s) \\ = P(N(t) = 0) = e^{-\lambda t}$$

pero los eventos en  $(s, s+t]$  son indep.  
de  $[0, s] \Rightarrow T_2$  es indep. de  $T_1$

De manera analoga para  $T_3, T_4, \dots$

b)  $S_n$  es el tiempo hasta el  $n$ -ésimo evento

$$1 - P(S_n \leq t) = P(S_n > t) = P(N(t) < n) \\ = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^j}{j!}$$

$$-f_{S_n}(t) = \sum_{j=0}^{n-1} \frac{1}{j!} (-\lambda e^{-\lambda t} (\lambda t)^j + e^{-\lambda t} \cdot j \cdot (\lambda t)^{j-1} \cdot \lambda) \\ = \lambda e^{-\lambda t} \sum_{j=0}^{n-1} \left( -\frac{(\lambda t)^j}{j!} + \frac{(\lambda t)^{j-1}}{(j-1)!} \right) = \frac{-\lambda e^{-\lambda t} (\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}$$

$$\Rightarrow f_{S_n}(t) = \frac{1}{\Gamma(n)} \lambda e^{-\lambda t} (\lambda t)^{n-1} \sim \text{Gamma}(n, \lambda)$$