

# Teoremas Límites

DR. JOSÉ DIONICIO ZACARIAS FLORES

RESUMEN EXTRAÍDO DEL LIBRO: **A FIRST COURSE  
IN PROBABILITY (SHELDON ROSS)**

## INTRODUCCIÓN

En este tema se aprenden un conjunto de teoremas que están relacionados a ciertas características respecto al promedio de una serie de variables aleatorias que convergen al promedio esperado.

# Desigualdad de Markov's

Si  $X$  es una variable aleatoria que toma solo valores no negativos, entonces para cualquier valor  $a > 0$ ,

$$P\{X \geq a\} \leq \frac{E[X]}{a}$$

**Nota.** Este teorema sirve para tener una cota en el cálculo de la probabilidad, principalmente cuando sólo se tiene el valor esperado.

# Desigualdad de Chebyshev's

Si  $X$  es una variable aleatoria con media finita  $\mu$  y varianza  $\sigma^2$ , entonces para cualquier valor  $k > 0$

$$P\{|X - \mu| \geq k\} \leq \frac{\sigma^2}{k^2}$$

**Nota.** Este teorema al igual que el anterior sirve para tener una cota en el cálculo de la probabilidad, principalmente cuando sólo se tiene el valor esperado y su varianza.

Revisar los ejemplos 2a y 2b del capítulo 8, página 396 y 397.

**Teorema.**

**Si  $\text{Var}(X) = 0$ , entonces**

$$P\{X = E[X]\} = 1$$

**Interpretación:** Este teorema nos dice que si los valores de  $X$  no cambian ( $\text{Var}(X) = 0$ ), entonces siempre debemos esperar que se tenga el mismo valor, por lo tanto  $E[X] = X$ , es un evento seguro.

# Teorema (Ley Débil de los Grandes Números)

- Sean  $X_1, X_2, \dots$  una sucesión de variables aleatorias independientes e idénticamente distribuidas, cada una teniendo media finita  $E[X_i]$ . Entonces para todo  $\varepsilon > 0$

$$P\left\{\left|\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - \mu\right| \geq \varepsilon\right\} \rightarrow 0$$

cuando  $n \rightarrow \infty$

- Interpretación:** este resultado nos dice que conforme el número de valores crece (los  $X_i = x_i$ ), la media aritmética se va acercando al valor del parámetro  $\mu$ , por lo que a la larga ambos valores serán casi iguales, así, si necesitamos la media  $\mu$ , la podemos aproximar utilizando la media aritmética siempre que los  $x_i$  sean una cantidad de valores suficientemente grandes.

# Teorema del Límite Central (TLC)

- Sean  $X_1, X_2, \dots$  una sucesión de variables aleatorias independientes e idénticamente distribuidas, cada una teniendo media  $\mu$  y varianza  $\sigma^2$ . Entonces, la distribución de

- $$\frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \quad (*)$$

- Tiende a la normal estándar cuando  $n \rightarrow \infty$ . Es decir, para  $-\infty < a < \infty$ ,

- $$P\left\{\frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq a\right\} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^a e^{-x^2/2} dx \quad \text{cuando } n \rightarrow \infty$$

## Interpretación del TLC

- El teorema nos dice que si construimos un cociente como (\*) su distribución de probabilidad se comporta como una distribución normal, por lo que

$$P\{(*) \leq a\} \rightarrow \Phi(a)$$

Siempre que  $n \rightarrow \infty$





# Teorema: Ley Fuerte de los Grandes Números

# Ejemplos

- Se recomienda que se revisen los ejemplos 3a – 3d, del capítulo 8, de las páginas 401 a 406.

The image features a dark background with decorative orange lines in the corners. On the left side, there are three parallel lines that form a corner shape, extending from the top-left towards the bottom-left. On the bottom-right side, there are three parallel lines that form a corner shape, extending from the bottom-right towards the top-right. The text "Otras desigualdades" is centered in the middle of the page in a white, sans-serif font.

Otras desigualdades

# Desigualdad de Chebyshev unilateral

- Si  $X$  es una variable aleatoria con media 0 y varianza  $\sigma^2$ , entonces para cualquier  $a > 0$

$$P\{X \geq a\} \leq \frac{\sigma^2}{\sigma^2 + a^2}$$

## Corolario

- Si  $E[X] = \mu$  y  $\text{Var}(X) = \sigma^2$ , entonces para  $a > 0$

$$P\{X \geq \mu + a\} \leq \frac{\sigma^2}{\sigma^2 + a^2}$$
$$P\{X \leq \mu - a\} \leq \frac{\sigma^2}{\sigma^2 + a^2}$$

## Teorema: Cotas de Chernoff

$$P\{X \geq a\} \leq e^{-ta} M(t) \quad \text{for all } t > 0$$

$$P\{X \leq a\} \leq e^{-ta} M(t) \quad \text{for all } t < 0$$

# Definición

- Una función  $f(x)$  con valores en los reales se dice que es **convexa** si  $f''(x) \geq 0$  para toda  $x$ ; similarmente, se dice que es **cóncava** si  $f''(x) \leq 0$ .

## Teorema (Desigualdad de Jensen's)

- Si  $f(x)$  es una función convexa, entonces

$$E[f(X)] \geq f(E[X])$$

- Probando que los valores esperados existen y son finitos.



# Ejemplos

- Se recomienda revisar los ejemplos 5a a 5f de las páginas 413 a 418.



Problemas

# Asignación de problemas del capítulo 8

- SERIE 1:
  - Sección problemas: 1, 4, 7, 10, 13, 16, 19
  - Sección ejercicios teóricos: 1, 3, 9, 10
- SERIE 2:
  - Sección problemas: 2, 5, 8, 11, 14, 17, 20
  - Sección ejercicios teóricos: 2, 3, 6, 8
- SERIE 3:
  - Sección problemas: 3, 6, 9, 12, 15, 18, 21
  - Sección ejercicios teóricos: 3, 7, 9, 13



# Temas selectos de exposición

# Selección de temas para exposición oral

- Cadenas de Markov
- Procesos de Poisson
- Teoría de codificación y entropía