

Probabilidad y Estadística Fundamental - II

@unal.edu.co

I. VARIABLES ALEATORIAS (*Discretas*)

• Función de Probabilidad

$$R \rightarrow [0, 1]$$

$$x_0 \rightarrow p(x_0) = p[x = x_0]$$

$$\sum p(x) = 1$$

II. PROBABILIDAD ACUMULADA (*Discretas*)

$$F(x_0) = P[x \leq x_0] = \sum_{x \leq x_0} P(x) \quad (1)$$

• Distribución de Probabilidad

$$F: R \rightarrow [0, 1]$$

$$x \rightarrow F(x) = P[x \leq x_0]$$

$$P[a \leq x \leq b] = \sum_{a \leq x \leq b} p(x)$$

En general SI $I \subseteq R$

$$P[I] = \sum_{x \in I} P(x)$$

III. VALOR ESPERADO O ESPERANZA MATEMATICA (*Discretas*)

$$E[x] = \sum x \cdot p(x) \quad (2)$$

IV. VARIANZA PROBABILISTICA (*Discretas*)

$$Var[x] = \sum (x_i - E[x])^2 \cdot p(x_i) \quad \text{or} \quad (3)$$

$$E[x^2] - (E[x])^2 \quad (4)$$

V. DESVIACIÓN ESTANDAR PROBABILISTICA (*Discretas*)

$$D[x] = \sqrt{Var[x]} \quad (5)$$

VI. VARIABLES ALEATORIAS (*Continuas*) - Intervalo

• Función de Densidad de Probabilidad

Nota: No mide probabilidades

$$f: R \rightarrow [0, +\infty)$$

$$x \rightarrow f(x) \geq 0$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1 \quad \text{or} \quad \int_R f(x) dx = 1$$

VII. PROBABILIDAD ACUMULADA (*Continuas*)

$$F(x_0) = P[x \leq x_0] = \int_{-\infty}^{x_0} f(x) dx \quad (6)$$

• Destribución de Probabilidad

ver $F(x_0)$ como función

$$p[a \leq x \leq b] = p[x \leq b] - p[x \leq a]$$

$$= F(b) - F(a)$$

$$\int_a^b f(x) dx$$

En general SI $I \subseteq R$, $p[I] = \int_I f(x) dx$

VIII. VALOR ESPERADO O ESPERANZA MATEMATICA (*Continuas*)

$$E[x] = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx \quad (7)$$

Caso General:

$$E[g[x]] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \cdot f(x) dx \quad (8)$$

IX. VARIANZA PROBABILISTICA (*Continuas*)

$$Var[x] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E[x])^2 \cdot f(x) dx \quad (9)$$

$$= E[x^2] - (E[x])^2 \quad (10)$$

X. DESVIACIÓN ESTANDAR PROBABILISTICA (Discretas)

$$D[x] = \sqrt{\text{Var}[x]} \quad (11)$$

XI. MODELOS PROBABILISTICOS ESPECIALES (Variables Aleatorias Especiales)

• Discretos:

- 1) Distribución Empírica
- 2) Uniforme Discreta
- 3) Bernoulli
- 4) Binomial
- 5) Poisson
- 6) Hipergeométrico
- 7) Binomial Negativo

• Continuo:

- 1) Uniforme Continuo
- 2) Exponencial Negativo
- 3) Normal
- 4) Distribuciones de Muestreo

XII. DISTRIBUCIÓN EMPÍRICA (Discreto)

NOTA: X Variable aleatoria empírica si y solo si su función de probabilidad es la matematización de una tabla de frecuencia.

- El Valor Esperado es el Promedio Aritmético
- La varianza probabilística es la Varianza Aritmética

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{Para } x < x_1 \\ i/n & \text{Para } x_i \leq x < x_{(i+1)} \\ 1 & \text{Para } x \geq x_n \end{cases} \quad (12)$$

Para $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$

XIII. DISTRIBUCIÓN UNIFORME DISCRETA (Discreto)

x es uniforme discreta si y solo si su función de probabilidad

NOTA: Todas tiene la misma probabilidad de salir

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{x} & \text{Si } x = x_0, x_1, x_2, x_3, \dots, x_n \\ 0 & \text{En otro caso} \end{cases} \quad (13)$$

$$E[x] = \bar{x} = \sum_{i=1}^n \frac{x_i}{n} \quad (14)$$

$$\text{Var}[x] = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n} \quad (15)$$

XIV. DISTRIBUCIÓN DE BERNOULLI (Discreto)

$$x \sim \text{ber}(r) \quad r = \text{Proporción}$$

$$0 < r < 1$$

NOTA: Esta distribución solo puede tomar 2 valores '1' para la probabilidad de éxito y '0' para la probabilidad de fracaso.

$$p(x) = \begin{cases} r & \text{Si } x = 1 \\ 1 - r & \text{Si } x = 0 \text{ o } r^x (1 - r)^{1-x} \\ 0 & \text{En otro caso} \end{cases} \quad (16)$$

XV. DISTRIBUCIÓN BINOMIAL (Discreto)

NOTA: Esta distribución cuenta el número de éxitos en una secuencia de n ensayos de Bernoulli independientes entre sí.

$$x \sim \text{bin}(n, r)$$

n = Numero de Ensayos (Enteros Positivos)

r = Proporción

$$0 < r < 1$$

$$p(x) = \begin{cases} \binom{n}{x} \cdot r^x (1 - r)^{n-x} & x = 0, 1, 2, 3, \dots, n \\ 0 & \text{En otro caso} \end{cases} \quad (17)$$

$$E[x] = n \cdot r \quad \text{Var}[x] = n \cdot r \cdot (1 - r) \quad (18)$$

Cuanto son los éxitos en los n ensayos

x : Numero de éxitos de la dicotomía o valor booleano de interés

XVI. DISTRIBUCIÓN DE POISSON (Discreto)

NOTA: Esta distribución se utiliza cuando queremos modelar el número de veces que ocurre un evento del interés en un intervalo de tiempo o espacio determinados.

$$x \sim \text{Pois}(\lambda) \quad \lambda : \text{"Velocidad de conteo."}, \lambda > 0$$

$$p(x) = \begin{cases} \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^x}{x!} & x = 0, 1, 2, 3, 4, \dots \\ 0 & \text{En otro caso} \end{cases} \quad (19)$$

$$E[x] = \lambda, \quad \text{Var}[x] = \lambda$$

λ : Numero de veces que se espera que ocurra un fenómeno durante un intervalo dado - Media.

XVII. DISTRIBUCIÓN UNIFORME CONTINUA (Continua)

$x \rightarrow u(a, b)$ a : Mínimo, b : Máximo

$$p(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 0 & \text{En otro caso} \end{cases} \quad (20)$$

$$p(x_0 \leq x \leq x_1) = \int_{x_0}^{x_1} f(x) dx$$

$$E[x] = \frac{a+b}{2}$$

$$Var[x] = \frac{(b-a)^2}{12}$$

NOTA: Esta distribución se utiliza en el caso que tenga un fenómeno continuo y se conozca un valor **mínimo** y un valor **máximo**.

XVIII. DISTRIBUCIÓN MODELO EXPONENCIAL O EXPONENCIAL NEGATIVO (Continua)

NOTA: Podemos considerarla como un modelo adecuado para la distribución de probabilidad del tiempo de espera entre dos hechos que sigan un proceso de Poisson.

$x \rightarrow Exp(\lambda)$ λ : 'Parámetro escalar', $\lambda > 0$

Función de Densidad:

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \cdot e^{-\lambda \cdot x} & x > 0 \\ 0 & \text{En otro caso} \end{cases} \quad (21)$$

Función de Distribución:

$$F(x) = P[X \leq x] = \begin{cases} 0 & \text{Para } x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda \cdot x} & \text{Para } x \geq 0 \end{cases} \quad (22)$$

$$E[x] = \frac{1}{\lambda}, \quad Var[x] = \frac{1}{\lambda^2}$$

PROBABILIDAD:

Si $c_1 \leq x \leq c_2$ Es un intervalo positivo entonces:

$$P[c_1 \leq x \leq c_2] = e^{-\lambda \cdot c_1} - e^{-\lambda \cdot c_2}$$

XIX. MODELO NORMAL GAUSSIANO (Continua)

$x \rightarrow N(\mu, \sigma^2)$ o $N(\mu, \sigma)$

μ : Media

σ^2 : Varianza

σ : Desviación Estandar

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2 \cdot \pi \cdot \sigma}} \cdot e^{-\frac{1}{2}} \cdot \left(\frac{x - \mu}{\sigma} \right)^2 \quad (23)$$

$\mu \in R, \sigma^2 > 0, \sigma > 0$

$E[x] = \mu, \quad Var[x] = \sigma^2$

• Teorema de Limite Central

Sean $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ Variables aleatorias independientes, suficientemente grandes con:

$$E[x_i] = \mu \quad Var[x_i] = \sigma^2$$

Entonces:

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \cdot \sum x_i \rightarrow N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

• Teorema de Estandarización

Si $x \rightarrow N(\mu, \sigma^2)$ y $z = \frac{x - \mu}{\sigma}$

Entonces:

(i) : $z \rightarrow N(0, 1) = \text{Norma Estandar}$

(ii) : $P[x \leq x_0] = P\left[z \leq \frac{x_0 - \mu}{\sigma}\right]$

(iii) : $p(x_0 \leq z \leq x_1) = p(z \leq x_1) - p(z \leq x_0)$

• Propiedades

$$1) E[c_1 \cdot x + c_2 \cdot y] = c_1 \cdot E[x] + c_2 \cdot E[y]$$

$$2) E[c] = c \text{ Donde } c \text{ es constante}$$

$$3) E[I_A(x)] = P(A)$$

$$I_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{Si } x \in A \\ 0 & \text{Si } x \notin A \end{cases} \quad (24)$$

$$4) Var[x] = E[x] - [E[x]]^2$$

$$5) \operatorname{Var}[c_1 \cdot x + c_2] = c_1^2 \cdot \operatorname{Var}[x]$$

$$\operatorname{Var}[x + c] = \operatorname{Var}[x] \text{ Si } c \text{ es una constante}$$

$$6) \operatorname{Var}[c_1 \cdot x_1 + c_2 \cdot y_2] = c_1^2 \cdot \operatorname{Var}[x] + c_2^2 \cdot \operatorname{Var}[y]$$

Siempre y cuando x e y sean independientes.