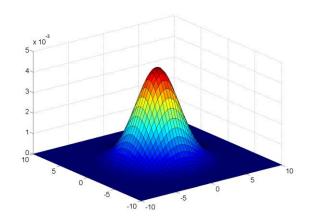
# Probabilidad y Procesos Aleatorios



Dr. Héctor E. Poveda P.

hector.poveda@utp.ac.pa

www.hpoveda7.com



#### Prólogo

Las diapositivas que se presentan a continuación resumen los conceptos más relevantes de probabilidad: enumeraciones, probabilidad condicional y variables aleatorias. Estas diapositivas fueron confeccionadas por el Dr. Héctor Poveda, docente de la Facultad de Ingeniería Eléctrica de la Universidad Tecnológica de Panamá y sirven como material de apoyo en el curso de Probabilidad y Procesos Aleatorios. Esta asignatura inicia con una introducción en el tema de espacios probabilísticos y probabilidad condicional. En un segundo punto se abordan los conceptos de variable aleatoria para finalmente entrar en el tema de procesos aleatorios. La ultima parte del curso consiste en una introducción a los métodos de estimación de variables aleatorias mas utilizados. El objetivo del curso es construir los conocimientos en conceptos de probabilidad y procesos aleatorios presentes en las diferentes áreas de la ingeniera eléctrica.

### Plan del curso

- 1. Probabilidad
  - Espacios probabilísticos
  - Probabilidad condicional
- 2. Variables Aleatorias
- 3. Múltiples Variables Aleatorias
- 4. Procesos Aleatorios
- 5. Métodos de Estimación

Probabilidad
Variables Aleatorias
Múltiples Variables Aleatorias
Procesos Aleatorios
Métodos de Estimación

#### Plan del curso

- Probabilidad
- 2. Variables Aleatorias
  - Variable aleatoria discreta
  - Variable aleatoria continua
  - Función de una variable aleatoria
  - La variable aleatoria Gaussiana
  - Teorema del límite central
- 3. Múltiples Variables Aleatorias
- 4. Procesos Aleatorios
- 5. Métodos de Estimación

Probabilidad
Variables Aleatorias
Múltiples Variables Aleatorias
Procesos Aleatorios
Métodos de Estimación

## Plan del curso

- 1. Probabilidad
- 2. Variables Aleatorias
- 3. Múltiples Variables Aleatorias
  - Ley de probabilidad: covarianza y correlación
  - Caso discreto
  - Caso continua
- 4. Procesos Aleatorios
- 5. Métodos de Estimación

Probabilidad
Variables Aleatorias
Múltiples Variables Aleatorias
Procesos Aleatorios
Métodos de Estimación

### Plan del curso

- Probabilidad
- 2. Variables Aleatorias
- 3. Múltiples Variables Aleatorias
- 4. Procesos Aleatorios
  - Densidad de probabilidad de orden superior
  - Funciones de autocorrelación y autocovarianza
  - Procesos aleatorios estacionarios
  - El ruido blanco Gaussiano de promedio cero
- 5. Métodos de Estimación

## Introducción

**Experiencia aleatoria:** experiencia en la cual el conocimiento de las condiciones experimentales no permite predecir el resultado con exactitud

#### Teoría de las Probabilidades

- Objetivo: modelar una aleatoriedad para poder manejarla
- Modelo probabilista: representación formal de conocimientos relativos a una experiencia aleatoria.
- La probabilidad de un resultado impredecible es una información.
- La dependencia entre varios eventos es una información.

## Probabilidad bles Aleatorias

Variables Aleatorias Múltiples Variables Aleatorias Procesos Aleatorios Métodos de Estimación

### Introducción

#### Historia

- Siglo XVI: evaluación de riesgos en contratos marítimos
- 1654, P. Fermat y B. Pascal: primeras bases matemáticas
- 1657, C. Huygens: "Razonamientos sobre el juego de dados"
- 1713, J. Bernoulli: noción de variable aleatoria (VA)
- 1812, Laplace: Teorema del límite central
- 1933, Kolmogorov: Teoría axiomática

Variables Aleatorias Múltiples Variables Aleatorias Procesos Aleatorios Métodos de Estimación

### Introducción

#### Campos de aplicación

- Juegos de azar
- Teoría del juego: economía y finanzas
- Física: física estadística, mecánica cuántica
- Estadística: control de calidad, fiabilidad de un sistema
- Modelización estocástica: evaluación de riesgos
- Procesamiento de señales: modelos de ruidos
- Teoría de la decisión: reconocimiento de caracteres
- Teoría de la información: comunicaciones digitales

#### Espacio probabilístico

 $\Omega$ : conjunto fundamental, resultados elementales (finito, infinito, continuo)

 $\mathcal{F}$ : conjunto de eventos,  $A \in \mathcal{F}$  es subconjunto de  $\Omega$ .

P: ley de probabilidad que tiene todo evento  $A \in \mathcal{F}$ ,  $P(A) \in [0,1]$ 

Métodos de Estimación

## Probabilidad

#### Conjunto de eventos

Lenguaje de probabilidad: lenguaje de la teoría de conjuntos

A⊂B: A implica B, todos los resultados de A están en B

A∪B: A ó B, evento que se realiza si se realiza uno o el otro, o

ambos

A∩B: A y B, evento que se realiza si A y B se realizan

simultáneamente

 $\phi$ : evento imposible

 $\Omega$ : evento certero

 $\bar{A}$ : evento contrario

#### Ley de probabilidad

$$P(\Omega) = 1$$

$$P(A \cup B)=P(A) + P(B)$$

**Eventos incompatibles** 

#### Ley de probabilidad

$$P(\bar{A}) = 1 - P(A)$$

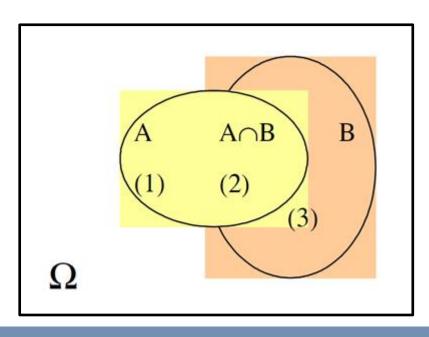
$$P(\emptyset) = 0$$

Si 
$$A \subset B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$$

$$P(A \cup B)=P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

#### Ley de probabilidad

$$P(A \cup B)=P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$



#### Espacios probabilísticos finitos

Caso general: 
$$P(W) = \sum_i P(w_i)$$
 donde  $W = \{w_n, ..., w_i, ..., w_N\}$  y  $P(w_i) \neq P(w_n)$ 

Caso equiprobable:  $P(w_i) = \frac{N_W}{N}$  donde  $N_W$  es el número de veces que sucede el evento  $w_i$ .

#### **Enumeraciones**: n balotas y p lances.

		Lance con orden	Lance sin orden
Lance sin reuso	$p \le n$	Arreglo $A^{p}_{n} = \frac{n!}{(n-p)!}$	Combinación $C^{p}_{n} = \frac{n!}{p!(n-p)!}$
	p = n	Permutación n!	1
Lance con reuso	p	Arreglo con repetición $n^p$	Combinación con repetición $C^{n-1}_{n+p-1}$

$$P(B|A) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P(B \cap A)}{P(A)}$$

$$P(B|A) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P(B \cap A)}{P(A)}$$

#### Ejemplo

La probabilidad de que Panamá llegue al mundial es de 0.86. La probabilidad de que llegue a 1/8s de final es 0.39. Sabiendo que Panamá llego al mundial, utilice la probabilidad para calcular la probabilidad que Panamá pase a 1/8s.

#### Solución

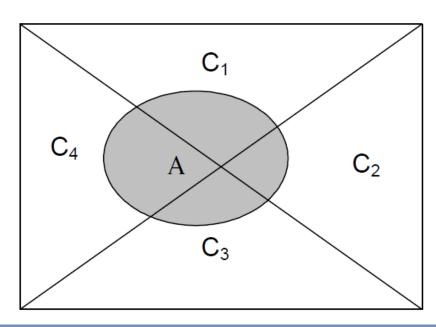
Llegar a 1/8s de final está incluido en llegar al mundial  $B \subset A$ 

$$A \cap B = B$$

$$P(B \mid A) = \frac{P(B)}{P(A)} = \frac{0.39}{0.82} = 0.47$$

#### Teorema de Bayes

$$P(C_i|A) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P(A|C_i)P(C_i)}{\sum_k P(A|C_k)P(C_k)}$$



Métodos de Estimación

### Probabilidad

#### Teorema de Bayes

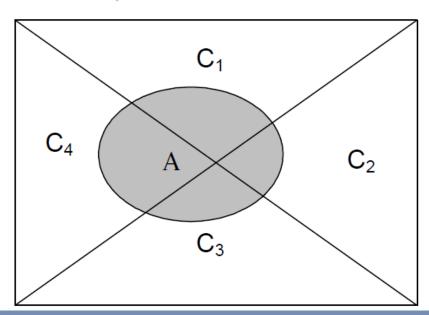
$$P(C_i|A) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P(A|C_i)P(C_i)}{\sum_k P(A|C_k)P(C_k)}$$

Teorema de Bayes - demostración

$$P(C_i \mid A) = \frac{P(C_i \cap A)}{P(A)} = \frac{P(A \cap C_i)}{P(A)} = \frac{P(A \mid C_i) P(C_i)}{P(A)}$$

#### Teorema de Bayes - demostración

$$P(A) = P\left(\bigcup_{k=1}^{n} (A \cap C_k)\right) = \sum_{k=1}^{n} P(A \cap C_k) = \sum_{k=1}^{n} P(A \mid C_k) P(C_k)$$



#### Teorema de Bayes

$$P(C_i|A) = \frac{P(A|C_i)P(C_i)}{\sum_k P(A|C_k)P(C_k)}$$

#### Ejemplo

Dos urnas contienen balotas rojas y blancas. La primera urna contiene 9 balotas rojas y 1 blanca. La segunda urna contiene 1 roja y 4 blancas. Si tomamos una balota al azar y esta es roja, cual es la probabilidad de que fue tomada de la urna 1. Utilice el teorema de Bayes.

Métodos de Estimación

### Probabilidad

#### Solución

Dos urnas, mutuamente exclusivas, podemos usar el teorema de Bayes

$$P(C_i \mid A) = \frac{P(A \mid C_i) P(C_i)}{\sum_{k=1}^{n} P(A \mid C_k) P(C_k)}$$

 $C_i$ : urnas

A: balota roja

$$P(C_1 | A) = ?$$

#### Solución

$$P(C_1) = P(C_2) = \frac{1}{2}$$

$$P(A \mid C_1) = \frac{9}{10} = 0.9$$

$$P(A \mid C_2) = \frac{1}{5} = 0.2$$

#### Solución

$$P(C_i \mid A) = \frac{P(A \mid C_i) P(C_i)}{\sum_{k=1}^{n} P(A \mid C_k) P(C_k)}$$

$$P(C_1 \mid A) = \frac{9}{11} \simeq 0.82$$

Eventos mutuamente exclusivos:  $P(A \cap B) = 0$ 

Eventos independientes:  $P(A \cap B) = P(A)P(B)$ 

#### Ejemplo

Una fábrica produce una serie de camisetas en 2 fases independientes. En la primera fase se produce un defecto A en un 0.02 de los casos, en la segunda fase se produce un defecto B en 0.08 de los casos. Calcular la proba. de que una camiseta tirada al azar tenga: 1/Ambos defectos. 2/ Al menos uno. 3/ Un solo defecto. 4/ Ningún defecto.

Métodos de Estimación

## Probabilidad

#### Solución

$$P(A) = 0.02$$
  $P(B) = 0.08$ 

1/Ambos defectos: eventos independientes

$$A \cap B : P(A \cap B) = P(A) P(B) = 0.0016$$

2/ Al menos uno

$$A \cup B : P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) = 0.0984$$

Solución

3/ Un solo defecto

$$(A \cap \overline{B}) \cup (\overline{A} \cap B)$$

$$P\left[\left(A \cap \overline{B}\right) \cup \left(\overline{A} \cap B\right)\right] = P(A) P(\overline{B}) + P(\overline{A}) P(B)$$

$$= P(A) \left[1 - P(B)\right] + \left[1 - P(A)\right] P(B)$$

$$= 0.0968$$

#### Solución

4/ Ningún defecto.

$$(\overline{A} \cap \overline{B}) : P(\overline{A} \cap \overline{B}) = [1 - P(A)][1 - P(B)] = 0.9016$$

#### Variable aleatoria (VA) discreta

X es una VA definida en el espacio probabilístico discreto  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ 

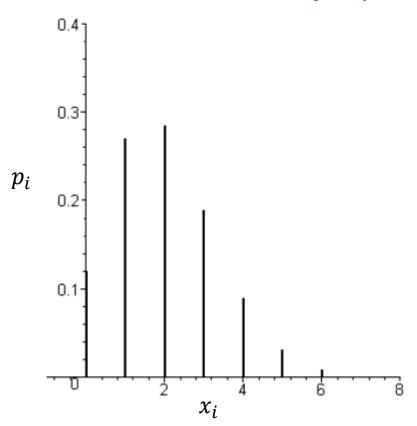
Ley de probabilidad 
$$P(X = x_i) = p_i = P(x_i)$$

$$\sum_i p_i = 1$$

Función de distribución

$$F(x) = P(X < x) = \sum_{i|x_i < x} p_i$$

#### Función de distribución - ejemplo



$$P(-1) = 0$$
  
 $P(0) = 0.12$   
 $P(1) = 0.27$   
 $P(2) = 0.29$   
 $P(3) = 0.19$   
 $P(4) = 0.09$   
 $P(5) = 0.03$   
 $P(6) = 0.01$   
 $P(7) = 0$   
 $P(8) = 0$ 

#### Función de distribución - ejemplo

$$F(x) = P(X < x) = \sum_{i|x_i < x} p_i$$

$$F(0) = 0$$

$$F(1) = 0.12$$

$$F(2) = 0.39$$

$$F(3) = 0.68$$

$$F(4) = 0.87$$

$$F(5) = 0.96$$

$$F(6) = 0.99$$

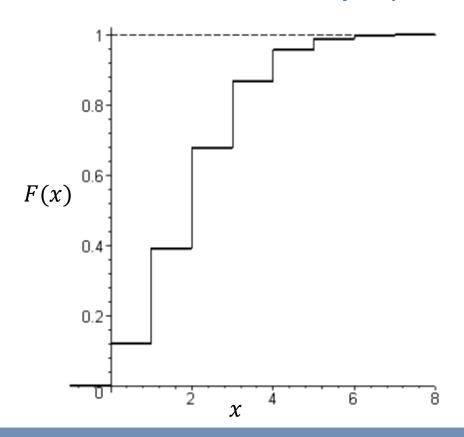
$$F(7) = 1$$

$$P(-1) = 0$$
  
 $P(0) = 0.12$   
 $P(1) = 0.27$   
 $P(2) = 0.29$   
 $P(3) = 0.19$   
 $P(4) = 0.09$   
 $P(5) = 0.03$   
 $P(6) = 0.01$   
 $P(7) = 0$   
 $P(8) = 0$ 

Variable aleatoria discreta
Variable aleatoria continua
Función de una variable aleatoria
La variable aleatoria Gaussiana
Teorema del límite central

#### Variables Aleatorias

#### Función de distribución - ejemplo



$$F(-\infty) = 0$$
  
 $F(0) = 0$   
 $F(1) = 0.12$   
 $F(2) = 0.39$   
 $F(3) = 0.68$   
 $F(4) = 0.87$   
 $F(5) = 0.96$   
 $F(6) = 0.99$   
 $F(7) = 1$   
 $F(+\infty) = 1$ 

Variable aleatoria discreta
Variable aleatoria continua
Función de una variable aleatori
La variable aleatoria Gaussiana
Teorema del límite central

#### Variables Aleatorias

Promedio y Varianza

$$m = E[X] = \sum_{i} x_i p_i$$

$$\sigma^2 = V[X] = \sum_i p_i (x_i - m)^2$$

Desviación estándar  $\sigma = \sqrt{V[X]}$ 

Formula de Koeing 
$$\sigma^2 = V[X] = E[X^2] - (E[X])^2$$

$$E[X^2] = \sum_i p_i(x_i)^2$$

Ley binomial

Experiencia de Bernoulli

$$\Omega = \{A, \overline{A}\}$$

$$P(A) = p$$

$$P(\overline{A}) = 1 - p$$

La ley binomial es relativa a n experiencias de Bernoulli

La VA X es el número de realizaciones del evento A

$$P(X = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$$

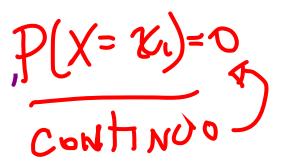
Variable aleatoria discreta
Variable aleatoria continua
Función de una variable aleatori
La variable aleatoria Gaussiana
Teorema del límite central

### Variables Aleatorias

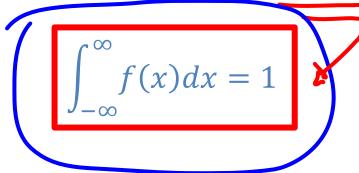
#### **VA** continua

Piscreto-DP(X= Kc)

X es una VA definida en el espacio continuo



función de densidad f(x)



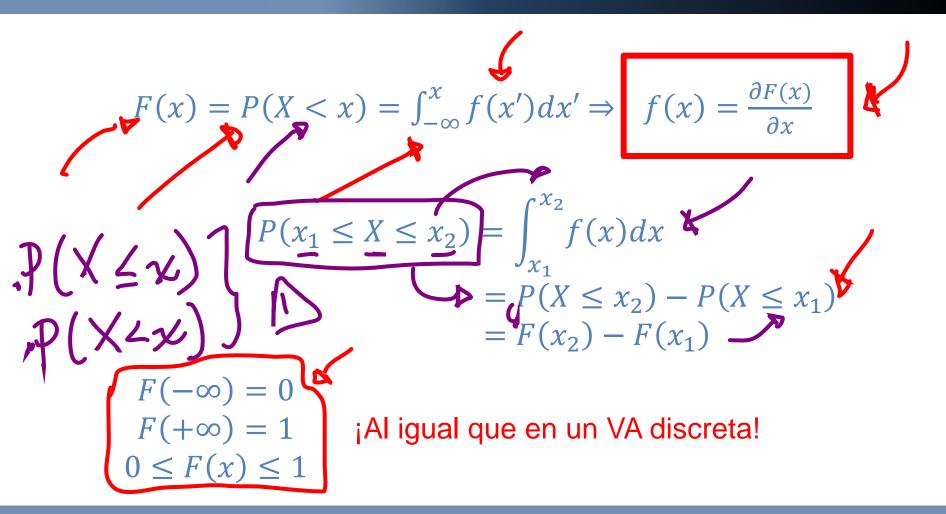
Continuo

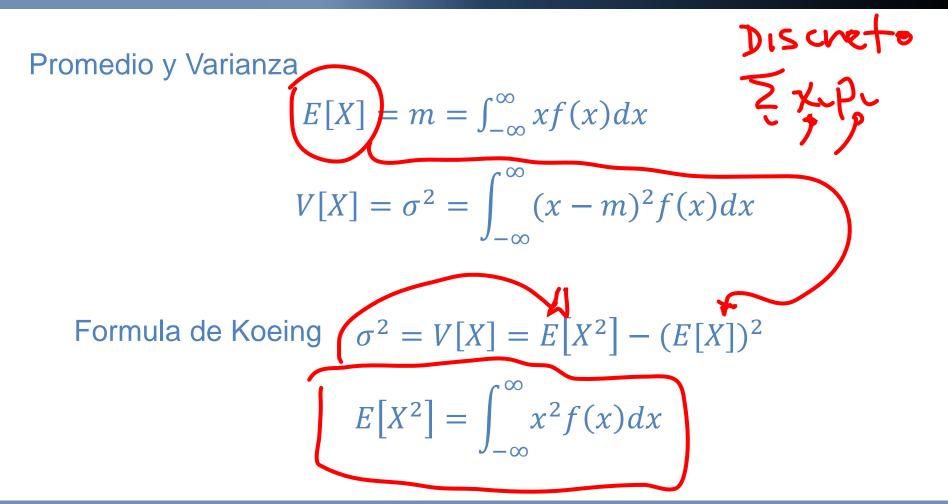
función de distribución

$$F(x) = P(X < x) = \int_{-\infty}^{x} f(x')dx$$

Variable aleatoria discreta
Variable aleatoria continua
Función de una variable aleatoria
La variable aleatoria Gaussiana
Teorema del límite central

### Variables Aleatorias





Variable aleatoria discreta
Variable aleatoria continua
Función de una variable aleatoria
La variable aleatoria Gaussiana
Teorema del límite central

#### Variables Aleatorias

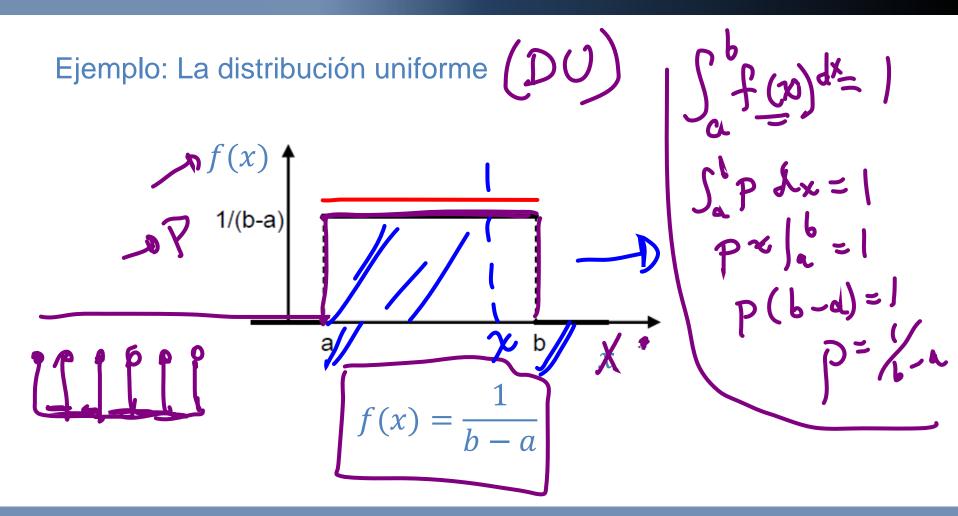
#### Promedio y Varianza

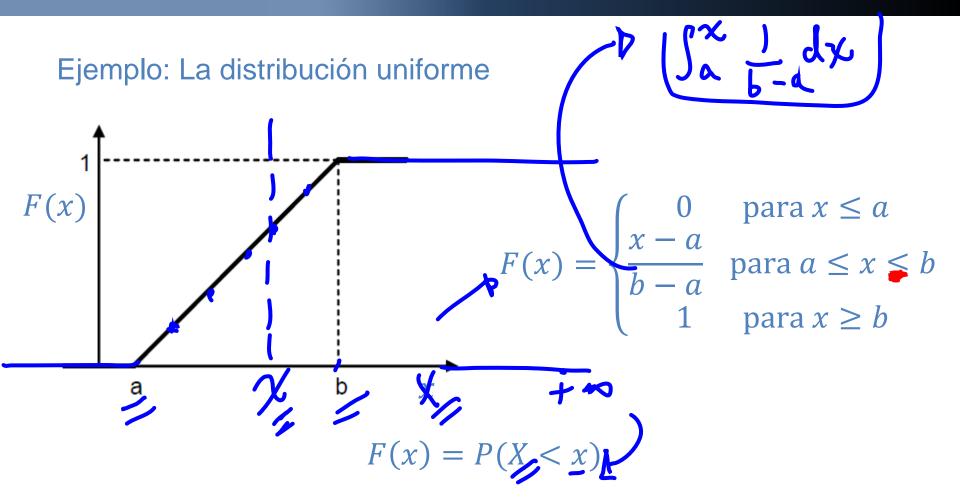
$$E[X] = m = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$$

$$V[X] = \sigma^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m)^2 f(x) dx$$

Formula de Koeing 
$$\sigma^2 = V[X] = E[X^2] - (E[X])^2$$

$$E[X^2] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx$$





Ejemplo: Dada una VA continua con la siguiente función de densidad

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{3} \text{ para } 0 \le x \le 2 \\ 2 - \frac{2x}{3} \text{ para } 2 \le x \le 3 \end{cases}$$

$$0 \text{ para resto}$$

- 1. Demuestre que  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$
- 2. Determine E[X]
- 3. Determine  $P(1 \le X \le 2.5)$
- 4. Determine  $P(1 \le X \le 2.5 | X \le 2)$

Variable aleatoria continua

## Variables Aleatorias

1. Demuestre que  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$ 

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = \int_{0}^{2} \frac{x}{3} dx + \int_{2}^{3} \left(2 - \frac{2}{3}x\right) dx = 1$$

$$E(X) = \frac{5}{3} = 1.666$$

$$(2-2/3x)dx = 5/3$$

2. 
$$E[X]$$

$$E(X) = \frac{5}{3} = 1.666$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx$$

$$\int_{0}^{2} x dx + \int_{2}^{\infty} x (2-2/3x) dx = \frac{5}{3}$$

Variable aleatoria discreta
Variable aleatoria continua
Función de una variable aleatoria
La variable aleatoria Gaussiana
Teorema del límite central

### Variables Aleatorias

3. 
$$P(1 \le X \le 2.5)$$
  
4.  $P(1 \le X \le 2.5|X \le 2)$   

$$P(1 \le X \le 2.5) = \int_{1}^{2.5} f(x) dx = \int_{1}^{2} \frac{x}{3} dx + \int_{2}^{2.5} \left(2 - \frac{2}{3}x\right) dx = 0.75$$

$$P(1 \le X \le 2.5 \mid X \le 2) = P(1 \le X \le 2.5 \cap X \le 2) / P(X \le 2)$$

$$= P(1 \le X \le 2) / P(X \le 2) = \frac{1}{2} / \frac{2}{3} = 0.75$$

#### Bibliografía

- 1. Roy D. Yates y David J. Goodman, Probability and Stochastic Processes, John Wiley & Sons Inc., 2005.
- 2. Charles W. Therrien, Discrete random signals and statistical signal processing, Prentice Hall, 1992.