

Procesos Estocasticos

Proceso Estocastico	
¿Qué es?	Es una colección o familia de variables aleatorias que evoluciona a lo largo del tiempo
Denotado	
X_t	
Ejemplo	La temperatura del clima en una ciudad
Conjunto de estados	
¿Qué es?	Posibles valores que puede tomar la variable aleatoria
Denotado	
S	
Pueden ser	
1	Discretos
La variable aleatoria solo puede tomar determinados valores	
2	Continuos
Puede tomar cualquier valor comprendido en un rango	

Proceso estocastico al tiempo

¿Qué es?

Las variables aleatorias de proceso estocastico ya sea en estado discreto o continuo se pueden ver afectadas por el tiempo

Denotado

t

De manera

1

Discreta

El valor de la variable cambia en una serie de momentos determinados, un año, un mes, un dia, etc.

2

Continua

El valor de una variable cambia en cualquier momento en el tiempo

Proceso	Estados	Al tiempo
Estocastico	Discreto	Discreto
		Continuo
	Continuo	Discreto
		Continuo

Proceso Estocastico

¿Qué es?

Denotado

Ejemplo

Conjunto de estados

¿Qué es?

Denotado

Pueden ser

1

2

Proceso estocastico al tiempo

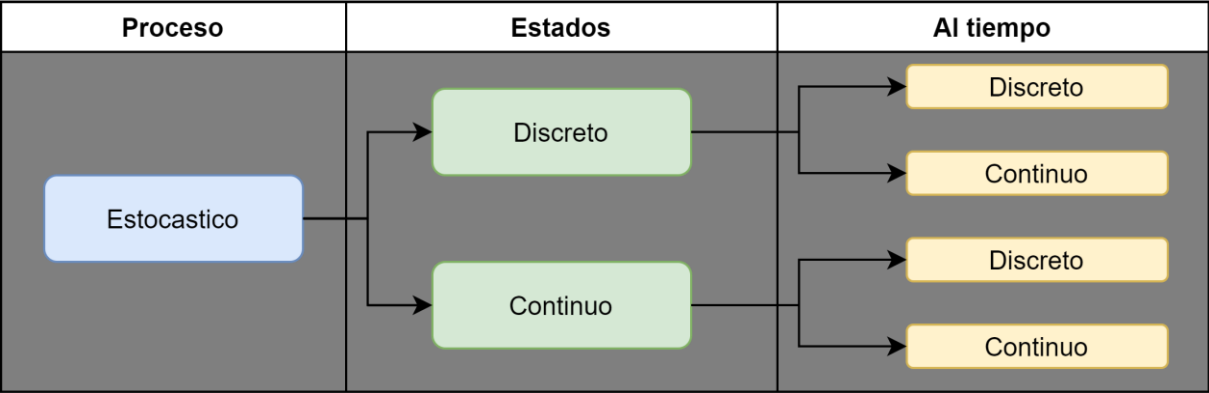
¿Qué es?

Denotado

De manera

1

2



Proceso Estocastico

Estado discreto

A tiempo discreto

Cadena

Una cadena es un proceso estocástico en el cual el tiempo se mueve de forma discreta y la variable aleatoria sólo toma valores discretos en el espacio de estados.

Ejemplo

Cadena de Markov

Se dice que una cadena es una cadena de Markov cuando cumple la propiedad de Markov "toda la historia pasada del proceso se puede resumir en la posición actual que ocupa el proceso para poder calcular la probabilidad de cambiar a otro estado"

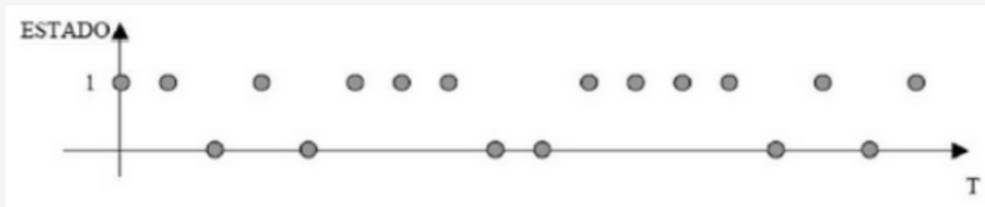
Ejemplo

Dentro de una empresa, una maquina puede tomar dos estados, que esta operando o este fuera de funcionamiento, la verificación se realiza al principio de cada día.

Entonces los estados toman valor:

Fuera de funcionamiento : 0

En operación : 1



Proceso Estocastico

Estado discreto

A tiempo continuo

Proceso de saltos puros

Es un proceso que tiene estados discretos a un tiempo continuo, es decir los posibles valores que puede tomar un proceso se dan en cualquier instante del tiempo

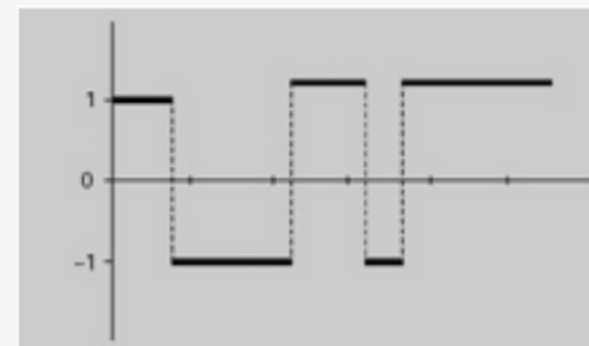
Ejemplo

Proceso de Poisson

Modela procesos de cola

Ejemplo

Una señal **telegráfica**, sólo hay dos posibles estados (1, -1) pero la oportunidad del cambio de estado se da en cualquier instante en el tiempo.



Proceso Estocastico

Estado discreto

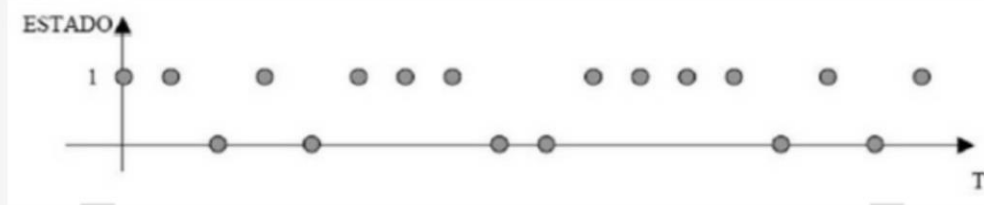
A tiempo discreto

Cadena

Ejemplo

Cadena de Markov

Ejemplo



Proceso Estocastico

Estado discreto

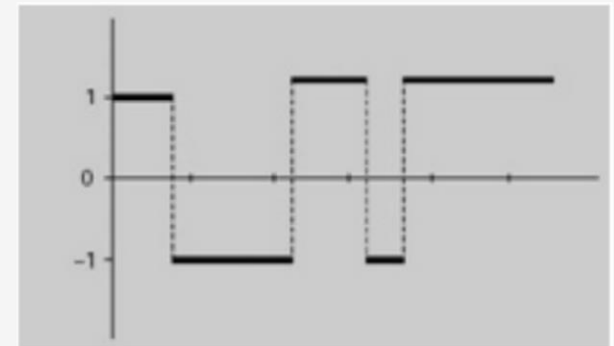
A tiempo continuo

Proceso de saltos puros

Ejemplo

Proceso de Poisson

Ejemplo



Cadenas de Markov

Su importancia viene de 2 hechos

- 1 Hay un largo número de fenomenos fisicos, biologicos y sociales, que pueden ser modelados de esta manera.
- 2 Existe ya una teoria muy desarrollada que nos ayuda a hacer calculos computacionales.

Matematicamente se expresa

$$p(i, j) \geq 0 \quad \text{por que son probabilidades}$$

Ejemplo 1.1

Considera un juego de apuestas por turnos.

$$\sum_j p(i, j) = 1 \quad \text{la suma de las probabilidades de todos los posibles valores en } j \text{ debe ser uno}$$

- 1 n número de veces que juega.
- 2 X_n Cantidad de dinero despues de jugar n veces
- 3 **Restriccion** El juego termina si llega a $\$N$
- 4 **Restriccion** El juego termina si llega a $\$0$
- 5 Ganas : \$1 0.4 p
- 6 Pierdes: \$1 0.6 $1-p$
- 7 N 5



	0	1	2	3	4	5
0	1	0	0	0	0	0
1	0.6	0	0.4	0	0	0
2	0	0.6	0	0.4	0	0
3	0	0	0.6	0	0.4	0
4	0	0	0	0.6	0	0.4
5	0	0	0	0	0	1

Propiedad de Markov

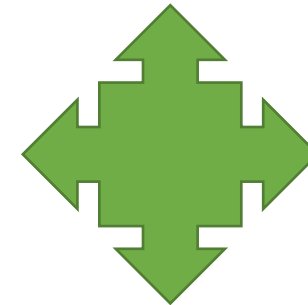
X_n tiene la propiedad de Markov, es decir los estados anteriores son irrelevantes para predecir el siguiente estado X_{n+1}
 si estamos jugando al tiempo n , tu fortuna X es decir $X_n = i$ con intervalo de $0 < i < N$, cualquier otro estado tendra que:

$$P(X_{n+1} = i + 1 | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0) = 0.4$$

Decimos que X_n

Es una cadena de Markov a tiempo discreta con una matriz de transicion $p(i, j)$ si para cada $j, i, i_{n-1} \dots i_0$

$$P(X_{n+1} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0) = p(i, j)$$



Cadenas de Markov

Ejemplo 1.3

Cadena de clima, aunque no es una cadena de Markov podemos proponerla con:

1	n	Número de días
2	X_n	Sea el clima en el día n
3	S	Espacio de estados
	LLuvioso	1
	Soleado	2

$p(i, j)$		
	1	2
1	0.6	0.4
2	0.2	0.8

Decimos que X_n

Es una *cadena de Markov a tiempo discreta* con una *matriz de transición* $p(i, j)$ si para cada $j, i, i_{n-1} \dots i_0$

$$P(X_{n+1} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, X_0 = i_0) = p(i, j)$$

Cadenas de Markov

Ejemplo 1.4

Clase social

1	n	Número de generaciones
2	X_n	Clase social en la generación n
3	S	Espacio de estados
	Bajo	1
	Medio	2
	Alto	3

$p(i, j)$			
	1	2	3
1	0.7	0.2	0.1
2	0.3	0.5	0.2
3	0.2	0.4	0.4

Decimos que X_n

Es una *cadena de Markov a tiempo discreta* con una *matriz de transición* $p(i, j)$ si para cada $j, i, i_{n-1} \dots i_0$

$$P(X_{n+1} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, X_0 = i_0) = p(i, j)$$

Cadenas de Markov

Su importancia viene de 2 hechos

Matematicamente se expresa

1

2

por que son probabilidades

Ejemplo 1.1

Considera un juego de apuestas por turnos.

la suma de las probabilidades de todos los posibles valores en j debe ser uno

1	n	
2	X_n	
3	Restriccion	El juego termina
4	Restriccion	El juego termina
5	Ganas : \$1	0.4 p
6	Pierdes: \$1	0.6 $1-p$
7	N	5



	0	1	2	3	4	5
0						
1						
2						
3						
4						
5						

Propiedad de Markov

X_n tiene la propiedad de Markov, es decir los estados anteriores son irrelevantes para predecir el siguiente estado X_{n+1}

si estamos jugando al tiempo n , tu fortuna X es decir $X_n = i$ con intervalo de $0 < i < N$, cualquier otro estado tendra que:

$$P(X_{n+1} = i + 1 | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0) = 0.4$$

Decimos que X_n

Es una cadena de Markov a tiempo discreta con una matriz de transicion $p(i,j)$ si para cada $j, i, i_{n-1} \dots i_0$

Cadenas de Markov

Ejemplo 1.3

Cadena de clima, aunque no es una cadena de Markov podemos proponerla con:

1	n	
2	X_n	
3	S	
	LLuvioso	1
	Soleado	2

	1	2
1	0.6	0.4
2	0.2	0.8

Decimos que X_n

Es una *cadena de Markov a tiempo discreta* con una *matriz de transicion* $p(i,j)$ si para cada $j, i, i_{n-1} \dots i_0$

Cadenas de Markov

Ejemplo 1.4

Movilidad social

1	n	
2	X_n	
3	S	
	Bajo	1
	Medio	2
	Alto	3

	1	2	3
1	0.7	0.2	0.1
2	0.3	0.5	0.2
3	0.2	0.4	0.4

Decimos que X_n

Es una *cadena de Markov a tiempo discreta* con una *matriz de transicion* $p(i,j)$ si para cada $j, i, i_{n-1} \dots i_0$

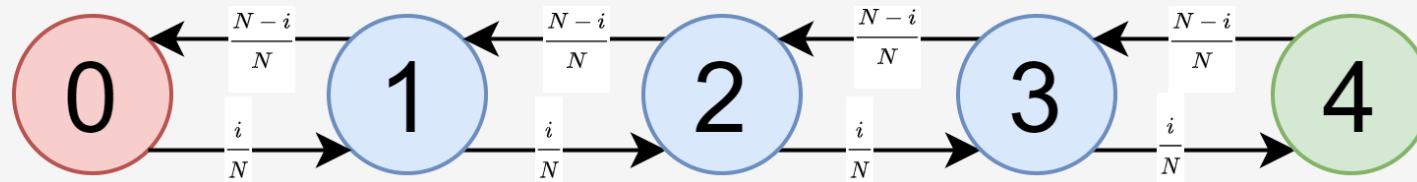
Cadena de Ehrenfest

1 Este modelo se origina en física como un modelo para 2 volúmenes cúbicos de aire conectados por un hollo pequeño.

Ejemplo 1.2

Aleatoriamente escogemos una de las N bolas y lo movemos a al otro contenedor

1	n	tiempo
2	X_n	número de bolas que existen en el contenedor A
3	N	4
4	S	$\{0,1,2,3,4\}$
5	$p(i, i + 1)$	$N - i/N$
6	$p(i, i - 1)$	i/N
7	i	$0 \leq i \leq N$



	0	1	2	3	4
0	0	1	0	0	0
1	i/N	0	$N - i/N$	0	0
2	0	i/N	0	$N - i/N$	0
3	0	0	i/N	0	$N - i/N$
4	0	0	0	1	0

Para incrementar

$$P(X_{n+1} = i + 1 | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0) = \frac{N - i}{N}$$

Para decrementar

$$P(X_{n+1} = i - 1 | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0) = \frac{i}{N}$$

Es una cadena de Markov por que no importa el estado anterior para el siguiente estado

Cadena de Ehrenfest

1

Ejemplo 1.2

Aleatoriamente escogemos una de las N bolas y lo movemos a al otro contenedor

1	n	
2	X_n	
3	N	4
4	S	
5	$p(i, i + 1)$	
6	$p(i, i - 1)$	
7	i	

	0	1	2	3	4
0					
1					
2					
3					
4					

Para incrementar

Para decrementar

Es una *cadena de Markov* por que no importa el estado anterior para el siguiente estado