Procesos Estocásticos

V. Arunachalam (Arun)

Departamento de Estadística Universidad Nacional de Colombia Bogotá, Colombia. varunachalam@unal.edu.co

2022

- 1 -Conceptos Basicos: Procesos Estocásticos
- 2 Cadena de Markov en Tiempo Discreto
- 4 Proceso de Poisson
- 5- Cadena de Markov en Tiempo Continuo
- 6 Martingalas
- 7 El movimiento Browniano



- 1 -Conceptos Basicos: Procesos Estocásticos
- 2 Cadena de Markov en Tiempo Discreto
- 4 Proceso de Poisson
- 5- Cadena de Markov en Tiempo Continuo
- 6 Martingalas
- 7 El movimiento Browniano



- 1 -Conceptos Basicos: Procesos Estocásticos
- 2 Cadena de Markov en Tiempo Discreto
- 4 Proceso de Poisson
- 5- Cadena de Markov en Tiempo Continuo
- 6 Martingalas
- 7 El movimiento Browniano



- 1 -Conceptos Basicos: Procesos Estocásticos
- 2 Cadena de Markov en Tiempo Discreto
- 4 Proceso de Poisson
- 5- Cadena de Markov en Tiempo Continuo
- 6 Martingalas
- 7 El movimiento Browniano



- 1 -Conceptos Basicos: Procesos Estocásticos
- 2 Cadena de Markov en Tiempo Discreto
- 4 Proceso de Poisson
- 5- Cadena de Markov en Tiempo Continuo
- 6 Martingalas
- 7 El movimiento Browniano



- 1 -Conceptos Basicos: Procesos Estocásticos
- 2 Cadena de Markov en Tiempo Discreto
- 4 Proceso de Poisson
- 5- Cadena de Markov en Tiempo Continuo
- 6 Martingalas
- 7 El movimiento Browniano



- Los procesos estocásticos son actualmente una rama importante de la matemáticas, con aplicaciones relevantes y cada día mayores dentro de las matemáticas y y otros disciplinas tales como ingeniería, economía, finanzas, biología y entre otros.
- Los procesos estocásticos son los modelos matemáticos que estudian los fenómenos aleatorios que evolucionan en el tiempo
- Su estudio principal incluye conceptos tales como la distribución del proceso la cual es la probabilidad de que en diversos instantes de tiempo el proceso se encuentre en un cierto conjuntos de estados.
- Más precisamente, un proceso estocástico es una colección de variables aleatorias, definidas sobre un espacio de probabilidad común (Ω, ℑ, ℙ), que está indexada por un parámetro, como por ejemplo, el tiempo. La palabra estocástico significa aleatorio o al azar.

- Los procesos estocásticos son actualmente una rama importante de la matemáticas, con aplicaciones relevantes y cada día mayores dentro de las matemáticas y y otros disciplinas tales como ingeniería, economía, finanzas, biología y entre otros.
- Los procesos estocásticos son los modelos matemáticos que estudian los fenómenos aleatorios que evolucionan en el tiempo.
- Su estudio principal incluye conceptos tales como la distribución del proceso la cual es la probabilidad de que en diversos instantes de tiempo el proceso se encuentre en un cierto conjuntos de estados.
- Más precisamente, un proceso estocástico es una colección de variables aleatorias, definidas sobre un espacio de probabilidad común (Ω, ℑ, ℙ), que está indexada por un parámetro, como por ejemplo, el tiempo. La palabra estocástico significa aleatorio o al azar.

- Los procesos estocásticos son actualmente una rama importante de la matemáticas, con aplicaciones relevantes y cada día mayores dentro de las matemáticas y y otros disciplinas tales como ingeniería, economía, finanzas, biología y entre otros.
- Los procesos estocásticos son los modelos matemáticos que estudian los fenómenos aleatorios que evolucionan en el tiempo.
- Su estudio principal incluye conceptos tales como la distribución del proceso la cual es la probabilidad de que en diversos instantes de tiempo el proceso se encuentre en un cierto conjuntos de estados.
- Más precisamente, un proceso estocástico es una colección de variables aleatorias, definidas sobre un espacio de probabilidad común (Ω, ℑ, ℙ), que está indexada por un parámetro, como por ejemplo, el tiempo. La palabra estocástico significa aleatorio o al azar.

- Los procesos estocásticos son actualmente una rama importante de la matemáticas, con aplicaciones relevantes y cada día mayores dentro de las matemáticas y y otros disciplinas tales como ingeniería, economía, finanzas, biología y entre otros.
- Los procesos estocásticos son los modelos matemáticos que estudian los fenómenos aleatorios que evolucionan en el tiempo.
- Su estudio principal incluye conceptos tales como la distribución del proceso la cual es la probabilidad de que en diversos instantes de tiempo el proceso se encuentre en un cierto conjuntos de estados.
- Más precisamente, un proceso estocástico es una colección de variables aleatorias, definidas sobre un espacio de probabilidad común (Ω, ℑ, ℙ), que está indexada por un parámetro, como por ejemplo, el tiempo. La palabra estocástico significa aleatorio o al azar.

Los valores que toman las variables aleatorias X(t) se llaman estados, y el conjunto de todos los posibles valores constituye el espacio de estados del proceso. El espacio de estados es discreto si es finito o numerable, en otro caso se dice que es continuo. Por comodidad, representaremos a los procesos discretos por $\{X_n, n=0,1,2...\}$. En el caso continuo se usará indistintamente cualquiera de las dos siguientes representaciones: $\{X_t, t \in T\}$ y $\{X(t), t \in T\}$.

- Tiempo discreto, espacio de estados discreto (PDED).
- Tiempo discreto, espacio de estados continuo (PDEC)
- Tiempo continuo, espacio de estados discreto (PCEC).
- Tiempo continuo, espacio de estados continuo (PCEC).

- Tiempo discreto, espacio de estados discreto (PDED).
- 2 Tiempo discreto, espacio de estados continuo (PDEC).
- Tiempo continuo, espacio de estados discreto (PCEC).
- Tiempo continuo, espacio de estados continuo (PCEC).

- Tiempo discreto, espacio de estados discreto (PDED).
- 2 Tiempo discreto, espacio de estados continuo (PDEC).
- Tiempo continuo, espacio de estados discreto (PCEC).
- Tiempo continuo, espacio de estados continuo (PCEC).

- Tiempo discreto, espacio de estados discreto (PDED).
- Tiempo discreto, espacio de estados continuo (PDEC).
- Tiempo continuo, espacio de estados discreto (PCEC).
- Tiempo continuo, espacio de estados continuo (PCEC).

Un *proceso estocástico* es una familia de v.a $X = \{X_t, t \in T\}$ definidas sobre un espacio de probabilidad común (Ω, \Im, P) y con valores en un espacio medible (S, S) llamado *espacio de estados*. El conjunto de parámetros T se llama *dominio de definición del proceso*.

- Decimos que X es real si las v.a. X_t son de valor real para todo $t \in T$
- ② Decimos que X es complejo si las v.a. X_t son de valor complejo para todo $t \in T$
- Si $T = N_0 = \{0, 1, 2, ...\}$ entonces el proceso se llama proceso estocástico con parámetro de tiempo discreto.
- Si T es un intervalo de la recta real entonces el proceso se denomina proceso con parámetro de tiempo continuo.
- ⑤ Si $T \subseteq R^n$ con n > 1 entonces el proceso se denomina *campo aleatorio.*

- Decimos que X es real si las v.a. X_t son de valor real para todo $t \in T$
- ② Decimos que X es complejo si las v.a. X_t son de valor complejo para todo $t \in T$
- Si $T = N_0 = \{0, 1, 2, ...\}$ entonces el proceso se llama proceso estocástico con parámetro de tiempo discreto.
- Si T es un intervalo de la recta real entonces el proceso se denomina proceso con parámetro de tiempo continuo.
- ⑤ Si $T \subseteq R^n$ con n > 1 entonces el proceso se denomina *campo* aleatorio.

- Decimos que X es real si las v.a. X_t son de valor real para todo $t \in T$
- ② Decimos que X es complejo si las v.a. X_t son de valor complejo para todo $t \in T$
- ③ Si $T = N_0 = \{0, 1, 2, ...\}$ entonces el proceso se llama *proceso* estocástico con parámetro de tiempo discreto.
- Si T es un intervalo de la recta real entonces el proceso se denomina proceso con parámetro de tiempo continuo.
- **5** Si $T \subseteq \mathbb{R}^n$ con n > 1 entonces el proceso se denomina *campo* aleatorio

- Decimos que X es real si las v.a. X_t son de valor real para todo $t \in T$
- ② Decimos que X es complejo si las v.a. X_t son de valor complejo para todo $t \in T$
- **3** Si $T = N_0 = \{0, 1, 2, ...\}$ entonces el proceso se llama *proceso* estocástico con parámetro de tiempo discreto.
- Si T es un intervalo de la recta real entonces el proceso se denomina proceso con parámetro de tiempo continuo.
- **5** Si $T \subseteq \mathbb{R}^n$ con n > 1 entonces el proceso se denomina *campo* aleatorio

- Decimos que X es real si las v.a. X_t son de valor real para todo $t \in T$
- ② Decimos que X es complejo si las v.a. X_t son de valor complejo para todo $t \in T$
- 3 Si $T = N_0 = \{0, 1, 2, ...\}$ entonces el proceso se llama *proceso* estocástico con parámetro de tiempo discreto.
- Si T es un intervalo de la recta real entonces el proceso se denomina proceso con parámetro de tiempo continuo.
- **5** Si $T \subseteq \mathbb{R}^n$ con n > 1 entonces el proceso se denomina *campo* aleatorio

- Decimos que X es real si las v.a. X_t son de valor real para todo $t \in T$
- ② Decimos que X es complejo si las v.a. X_t son de valor complejo para todo $t \in T$
- 3 Si $T = N_0 = \{0, 1, 2, ...\}$ entonces el proceso se llama *proceso* estocástico con parámetro de tiempo discreto.
- Si T es un intervalo de la recta real entonces el proceso se denomina proceso con parámetro de tiempo continuo.
- **3** Si $T \subseteq \mathbb{R}^n$ con n > 1 entonces el proceso se denomina *campo aleatorio.*

Preferencias de los consumidores observadas mensualmente-PDED.

EXAMPLE

Tiempo de espera hasta arriba el nth bus a un paradero - PDEC

EXAMPLE

Número de escolares esperando el bus en cualquier momento del día-PCED

Example

Preferencias de los consumidores observadas mensualmente-PDED.

EXAMPLE

Tiempo de espera hasta arriba el nth bus a un paradero - PDEC

EXAMPLE

Número de escolares esperando el bus en cualquier momento del día-PCFD

EXAMPLE

Preferencias de los consumidores observadas mensualmente-PDED.

EXAMPLE

Tiempo de espera hasta arriba el nth bus a un paradero - PDEC

EXAMPLE

Número de escolares esperando el bus en cualquier momento del día-PCED

EXAMPLE

Preferencias de los consumidores observadas mensualmente-PDED.

EXAMPLE

Tiempo de espera hasta arriba el nth bus a un paradero - PDEC

EXAMPLE

Número de escolares esperando el bus en cualquier momento del día-PCED

EXAMPLE

Sea $X=\{X_t,t\in T\}$ un proceso estocástico y sea $\omega\in\Omega$ fijo. La función $t\to X_t(\omega),\ t\in\mathbb{R},$ se llama *trayectoria de* ω o trayectoria o realización *del proceso estocástico* X .

La trayectoria del proceso asociada con ω provee un modelo matemático para un experimento aleatorio cuyo resultado puede ser observado continuamente en el tiempo, por ejemplo, el número de accidentes que ocurren en la intersección de dos vías principales, el precio de un activo financiero, el número de terremotos registrados en una determinada región, etc.

DEFINITION

Sea $X = \{X_t, t \in T\}$ un proceso estocástico real y $\{t_1, t_2, \dots, t_n\} \subset T$ donde $t_1 < t_2 < \dots < t_n$ entonces la función

 $F_{t_1...t_n}(x_1,\ldots,x_n) := P(X_{t_1} \le x_1,\ldots,X_{t_n} \le x_n)$

Sea $X=\{X_t,t\in T\}$ un proceso estocástico y sea $\omega\in\Omega$ fijo. La función $t\to X_t(\omega),\ t\in\mathbb{R},$ se llama *trayectoria de* ω o trayectoria o realización *del proceso estocástico* X .

La trayectoria del proceso asociada con ω provee un modelo matemático para un experimento aleatorio cuyo resultado puede ser observado continuamente en el tiempo, por ejemplo, el número de accidentes que ocurren en la intersección de dos vías principales, el precio de un activo financiero, el número de terremotos registrados en una determinada región, etc.

DEFINITION

Sea $X = \{X_t, t \in T\}$ un proceso estocástico real y $\{t_1, t_2, \dots, t_n\} \subset T$ donde $t_1 < t_2 < \dots < t_n$ entonces la función

$$F_{t_1...t_n}(x_1,...,x_n) := P(X_{t_1} \le x_1,...,X_{t_n} \le x_n)$$

se llama función de distribución finito dimensional del proceso.

Sean $X = \{X_t, t \in T\}$ y $Y = \{Y_t, t \in T\}$ dos procesos estocásticos definidos sobre el mismo espacio de probabilidad (Ω, \Im, P) , decimos:

- **①** X y Y son iguales si $X_t(\omega) = Y_t(\omega)$ para todo $t \in T$ y para todo $\omega \in \Omega$.
- ② X y Y son *estocásticamente equivalentes* si $P(X_t = Y_t) = 1$ para todo $t \in T$.
- ③ X y Y son estocásticamente equivalentes en el sentido amplio si para cada $n=1,2,\ldots$, para todo $\{t_1,\ldots,t_n\}\subset T$ y $\{B_1,\ldots,B_n\}\subset 2^\Omega$ se satisface: $P(X_{t_1}\in B_1,X_{t_2}\in B_2,\cdots,X_{t_n}\in B_n)=P(Y_{t_1}\in B_1,Y_{t_2}\in B_2,\cdots,Y_{t_n}\in B_n)$

Es claro que ii) implica iii) (¿Porqué?

¶ X y Y se dicen indistinguibles si casi todas sus trayectorias coinciden, esto es,

P(X_t = Y_t, t ∈ T) = 1.

Sean $X = \{X_t, t \in T\}$ y $Y = \{Y_t, t \in T\}$ dos procesos estocásticos definidos sobre el mismo espacio de probabilidad (Ω, \Im, P) , decimos:

- **1** X y Y son iguales si $X_t(\omega) = Y_t(\omega)$ para todo $t \in T$ y para todo $\omega \in \Omega$.
- ② X y Y son *estocásticamente equivalentes* si $P(X_t = Y_t) = 1$ para todo $t \in T$.
- ③ X y Y son estocásticamente equivalentes en el sentido amplio si para cada $n=1,2,\ldots$, para todo $\{t_1,\ldots,t_n\}\subset T$ y $\{B_1,\ldots,B_n\}\subset 2^\Omega$ se satisface: $P(X_{t_1}\in B_1,X_{t_2}\in B_2,\cdots,X_{t_n}\in B_n)=P(Y_{t_1}\in B_1,Y_{t_2}\in B_2,\cdots,Y_{t_n}\in B_n)$
 - Es claro que ii) implica iii) (¿Porqué?
- X y Y se dicen indistinguibles si casi todas sus trayectorias coinciden, esto es,
 P(Y - Y t ∈ T) - 1

Sean $X = \{X_t, t \in T\}$ y $Y = \{Y_t, t \in T\}$ dos procesos estocásticos definidos sobre el mismo espacio de probabilidad (Ω, \Im, P) , decimos:

- X y Y son iguales si $X_t(\omega) = Y_t(\omega)$ para todo $t \in T$ y para todo $\omega \in \Omega$.
- ② X y Y son *estocásticamente equivalentes* si $P(X_t = Y_t) = 1$ para todo $t \in T$.
- ③ X y Y son estocásticamente equivalentes en el sentido amplio si para cada $n=1,2,\ldots$, para todo $\{t_1,\ldots,t_n\}\subset T$ y $\{B_1,\ldots,B_n\}\subset 2^\Omega$ se satisface: $P(X_{t_1}\in B_1,X_{t_2}\in B_2,\cdots,X_{t_n}\in B_n)=P(Y_{t_1}\in B_1,Y_{t_2}\in B_2,\cdots,Y_{t_n}\in B_n)$
 - Es claro que ii) implica iii) (¿Porqué?
- Y y Y se dicen indistinguibles si casi todas sus trayectorias coinciden, esto es,
 P(Y Y + C T) 1

Sean $X = \{X_t, t \in T\}$ y $Y = \{Y_t, t \in T\}$ dos procesos estocásticos definidos sobre el mismo espacio de probabilidad (Ω, \Im, P) , decimos:

- **1** X y Y son *iguales* si $X_t(\omega) = Y_t(\omega)$ para todo $t \in T$ y para todo $\omega \in \Omega$.
- ② X y Y son estocásticamente equivalentes si $P(X_t = Y_t) = 1$ para todo $t \in T$.
- X y Y son estocásticamente equivalentes en el sentido amplio si para cada n = 1, 2, ..., para todo $\{t_1, ..., t_n\} \subset T$ y $\{B_1,\ldots,B_n\}\subset 2^{\Omega}$ se satisface: $P(X_{t_1} \in B_1, X_{t_2} \in B_2, \cdots, X_{t_n} \in B_n) = P(Y_{t_1} \in B_1, Y_{t_2} \in B_2, \cdots, Y_{t_n} \in B_n)$

 B_n

Es claro que ii) implica iii) (¿Porqué?)

Sean $X = \{X_t, t \in T\}$ y $Y = \{Y_t, t \in T\}$ dos procesos estocásticos definidos sobre el mismo espacio de probabilidad (Ω, \Im, P) , decimos:

- X y Y son iguales si $X_t(\omega) = Y_t(\omega)$ para todo $t \in T$ y para todo $\omega \in \Omega$.
- ② X y Y son *estocásticamente equivalentes* si $P(X_t = Y_t) = 1$ para todo $t \in T$.
- ③ X y Y son estocásticamente equivalentes en el sentido amplio si para cada $n=1,2,\ldots$, para todo $\{t_1,\ldots,t_n\}\subset T$ y $\{B_1,\ldots,B_n\}\subset 2^\Omega$ se satisface: $P(X_{t_1}\in B_1,X_{t_2}\in B_2,\cdots,X_{t_n}\in B_n)=P(Y_{t_1}\in B_1,Y_{t_2}\in B_2,\cdots,Y_{t_n}\in B_n)$

Es claro que ii) implica iii) (¿Porqué?)

X y Y se dicen indistinguibles si casi todas sus trayectorias coinciden, esto es,
 P(X_t = Y_t, t ∈ T) = 1.

Si para todo $t_1, t_2, ..., t_n, t_1 < t_2 < ... < t_n$, las variables aleatorias

$$X(t_2) - X(t_1), X(t_3) - X(t_2), ..., X(t_n) - X(t_{n-1})$$

son independientes, entonces se dice que el proceso $\{X(t), t \in T\}$ tiene incrementos independientes.

DEFINITION

Si para todo $t_1, t_2, ..., t_n$ las distribuciones conjuntas de

$$(X(t_1), X(t_2)..., X(t_n)) y (X(t_1+h), X(t_2+h)..., X(t_n+h))$$

son iguales para todo h>0, entonces se dice que el proceso $\{X(t), t\in T\}$ es estacionario de orden n. Si el proceso es estacionario de orden n para todo n, entonces se dice que el proceso es estrictamente estacionario.

Si para todo $t_1, t_2, ..., t_n, t_1 < t_2 < ... < t_n$, las variables aleatorias

$$X(t_2) - X(t_1), X(t_3) - X(t_2), ..., X(t_n) - X(t_{n-1})$$

son independientes, entonces se dice que el proceso $\{X(t), t \in T\}$ tiene incrementos independientes.

DEFINITION

Si para todo $t_1, t_2, ..., t_n$ las distribuciones conjuntas de

$$(X(t_1), X(t_2)..., X(t_n))$$
 y $(X(t_1+h), X(t_2+h)..., X(t_n+h))$

son iguales para todo h>0, entonces se dice que el proceso $\{X(t), t\in T\}$ es estacionario de orden n. Si el proceso es estacionario de orden n para todo n, entonces se dice que el proceso es estrictamente estacionario.

Un proceso estocástico $\{X(t), t \in T\}$ se llama proceso de segundo orden o regular si $E\left[X_{t}\right]^{2} < \infty$ para todo $t \in T$. Las funciones de media y de covarianza del proceso están definidas, respectivamente, por:

$$m_X(t) = E(X_t)$$

 $C_X(s,t) = Cov(X_s, X_t)$

DEFINITION

Un proceso estocástico regular $\{X(t), t \in T\}$ se llama ortogonal si $E[X_tX_s] = 0$ para todo $t, s, t \neq s$.

Un proceso estocástico $\{X(t), t \in T\}$ se llama proceso de segundo orden o regular si $E\left[X_{t}\right]^{2} < \infty$ para todo $t \in T$. Las funciones de media y de covarianza del proceso están definidas, respectivamente, por:

$$m_X(t) = E(X_t)$$

 $C_X(s,t) = Cov(X_s, X_t)$

DEFINITION

Un proceso estocástico regular $\{X(t), t \in T\}$ se llama ortogonal si $E[X_tX_s] = 0$ para todo $t, s, t \neq s$.



Un proceso de segundo orden se llama proceso con covarianza estacionaria o estacionario en sentido amplio o débilmente estacionario, si su función de media $m_X(t)$ es independiente de t y si su función de covarianza $C_X(s,t)$ es una función que depende sólo de |t-s|, para todo t,s,esto es,

$$C(s,t) = Cov(X(s), X(t)) = f(t - s).$$

Un proceso que no es estacionario se llama evolutivo.



PROCESO DE MARKOV

Si $\{X(t), t \in T\}$ es un proceso estocástico tal que dado el valor de X(s), el valor de X(t), t > s, no depende de los valores de X(u), u < s, entonces el proceso se llama proceso de Markov. Un proceso de Markov con parámetro de tiempo discreto se llama cadena de Markov. A grosso modo se tiene que un proceso de Markov es un proceso estocástico con la propiedad de que dado el valor de X_t , los valores de X_u para u > t, no dependen de X_s para s < t. Esto es, si se conoce de manera exacta el presente entonces el conocimiento del pasado no tiene ninguna influencia en la estructura probabilística del futuro.

De manera más precisa:

Definición El proceso estocástico real $\{X_t : t \in T\}$ es un proceso de Markov si para todo $0 \le t_1 < t_2 < \cdots < t_n < t \text{ y } B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ se satisface que:

$$P\left(X_{t} \in B \mid X_{t_{1}}, X_{t_{2}}, \cdots, X_{t_{n}}\right) = P\left(X_{t} \in B \mid X_{t_{n}}\right)$$

o equivalentemente,

PROCESO DE MARKOV

Definición El proceso estocástico real $\{X_t : t \in T\}$ es un proceso de Markov si para todo $0 \le t_1 < t_2 < \cdots < t_n < t \text{ y } a, b \in \mathbb{R} \text{ con } a < b, \text{ se satisface que:}$

$$P(X_t \in (a,b] \mid X_{t_1} = x_1, X_{t_2} = x_2, \dots, X_{t_n} = x_n) = P(X_t \in (a,b] \mid X_{t_n} = x_n)$$

Si el conjunto de estados es discreto y el conjunto de índices es un intervalo I de \mathbb{R} , entonces el proceso de Markov recibe el nombre de cadena de Markov con parámetro de tiempo continuo. Si tanto el conjunto de estados como el conjunto de índices son discretos entonces el proceso de Markov recibe el nombre de cadena de Markov con parámetro de tiempo discreto.