

8: Temas selectos de procesos estocásticos

Definición de proceso estocástico

Una sucesión de v.a. X_1, X_2, X_3, \dots es un proceso estocástico a tiempo discreto.

- La v.a. X_1 determina el estado inicial del proceso
- Para $n=2,3,\dots$ la v.a. X_n describe el estado en el que se encuentra el proceso en el tiempo n .

Si X_1, X_2, \dots son v.a. independientes el análisis del proceso sería muy sencillo. y de hecho ya tenemos algunos resultados

LDGN y TCL

Sin embargo, para muchos fenómenos abstruir el supuesto de independencia no es válido

- El precio de una acción
- El número de contagios de una cierta enfermedad
- El estado del clima
- El número de llamadas telefónicas a un centro de atención
- Evolución de una cierta población
- Demanda de productos \rightarrow gestión de inventarios
- El número de pasajeros del metro en una cierta línea

o estacion
- Tráfico.

\Rightarrow es necesario poder imponer una estructura de dependencia en el tiempo entre las observaciones de este tipo de fenómenos aleatorios.

Cadenas de Markov Finitas a tiempo discreto

Una cadena de Markov busca modelar la evolución de los estados que un cierto fenómeno aleatorio toma en el tiempo.

Definición (Cadena de Markov a tiempo discreto)

Considerar el proceso aleatorio $\{X_n, n=0, 1, 2, \dots\}$
cada X_n toma valores en un conjunto $V \subset \{0, 1, 2, 3, \dots\}$
Probar que este proceso es una cadena de Markov si

$$\begin{aligned} P(X_{m+1} = j \mid X_m = i, X_{m-1} = i_{m-1}, \dots, X_0 = i_0) \\ = P(X_{m+1} = j \mid X_m = i) \end{aligned}$$

Si además el número de estados que puede tomar la cadena es finito, i.e. $V = \{0, 1, 2, \dots, N\}$

$\Rightarrow \{X_n, n=0,1,\dots\}$ es un cadeno de Markov finita

Observaciones,

- $X_n = j$ indica que en el tiempo n , la cadena se encuentra en el estado j .

- A las probabilidades

$$P(X_{m+1} = j | X_m = i)$$

no dependen de \underline{m}

se les llame probabilidades de transición y aquí asumiremos que no dependen del tiempo. Cadenas de Markov homogéneas

- En particular

$$\begin{aligned} p_{ij} &= P(X_1 = j | X_0 = i) \\ &= P(X_2 = j | X_1 = i) \\ &= P(X_3 = j | X_2 = i) \\ &= \dots \end{aligned}$$

en otras palabras, las probabilidades de transición a un paso son las mismas

Matriz de probabilidades de transición

En general, para cadenas de Markov finitas podemos representar las probabilidades de transición a un paso para todos los estados mediante una matriz

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & \dots & N \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ \vdots \\ \cdot \\ N \end{matrix} & \begin{pmatrix} P_{11} & P_{12} & \dots & P_{1N} \\ P_{21} & P_{22} & \dots & P_{2N} \\ P_{31} & P_{32} & \dots & P_{3N} \\ \vdots & & & \vdots \\ P_{N1} & P_{N2} & \dots & P_{NN} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$\Rightarrow P_{ij} \geq 0 \quad \forall i, j, \text{ además}$$

$$\sum_{j=1}^N P_{ij} = \sum_{j=1}^N P(\sum_{m+1} = j \mid \sum_m = i) = 1$$

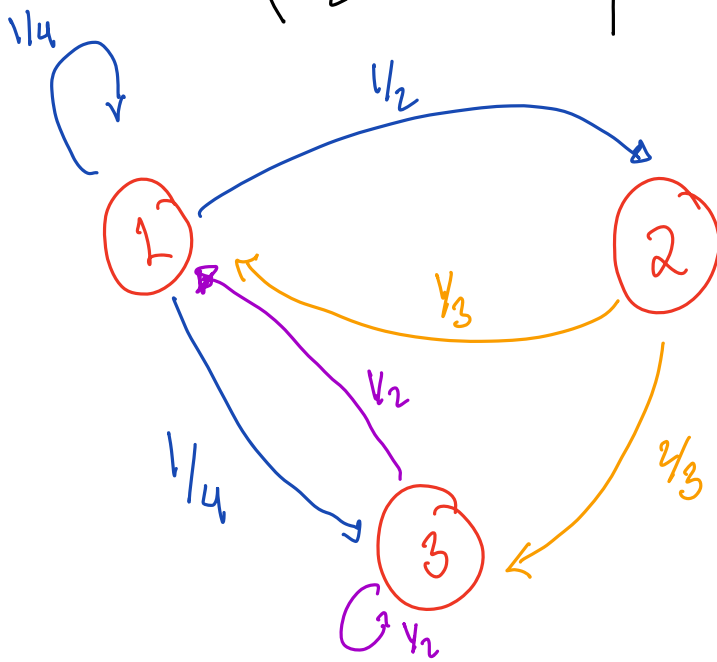
dedo que la cadena está en el estado i
el siguiente estado debe ser alguno
de entre $\{1, 2, 3, \dots, N\}$

En algunas ocasiones suele representarse a un Cadenas de Markov con un diagrama de transición.

Ejemplo:

Supongamos que tenemos una cadena de Markov con 3 estados 1, 2, 3 y su matriz de probabilidades de transición está dada por

$$P = \begin{pmatrix} 1/4 & 1/2 & 1/4 \\ 1/3 & 0 & 2/3 \\ 1/2 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}$$



Vamos a practicar para aprender lo que significa P

a) $P(X_4 = 3 | X_3 = 2) = 2/3$

b) $P(X_3 = 1 | X_2 = 1) = 1/4$

c) Si suponemos que $P(X_0 = 1) = 1/3$ encuentra

$$P(X_0 = 1, X_1 = 2)$$

$$\begin{aligned}
 P(X_0=1, X_1=2) &= P(X_1=2 | X_0=1) P(X_0=1) \\
 &= P_{12} \cdot \frac{1}{3} \\
 &= \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{6}
 \end{aligned}$$

d) Si sabemos que $P(X_0=1) = \frac{1}{3}$

encuentra $P(X_0=1, X_1=2, X_2=3)$

$$\begin{aligned}
 P(X_0=1, X_1=2, X_2=3) &= P(X_2=3 | X_1=2, X_0=1) \\
 &\quad \times P(X_1=2, X_0=1) \\
 &= P(X_2=3 | X_1=2) \\
 &\quad \times P(X_1=2 | X_0=1) P(X_0=1) \\
 &= \left(\frac{2}{3}\right) \left(\frac{1}{2}\right) \left(\frac{1}{3}\right) \\
 &= \frac{2}{18} = \frac{1}{9}
 \end{aligned}$$

Ejemplo (suma del apertador - Pascal y Fermat en 1656)

Supongamos que un apertador juega repetidamente un cierto juego de azar,

- El apertador tiene k pesos
- En cada turno puede ganar 1 peso o perder 1 peso, siempre apuesta lo mismo
- La probabilidad de ganar es p y perder $1-p$
- Puede detenerse sólo cuando llega a N pesos o cuando queda en bancarrota

Sea X_j el resultado de la j -ésima apuesta

$$P(X_j = 1) = p$$

$$P(X_j = -1) = 1-p$$

$$S_i = k + \sum_{j=1}^i X_j$$

← la cantidad de dinero ganado o perdido que tiene el apertador después del juego i -ésimo

$$S_i \in \{0, 1, 2, \dots, N\}, \quad i=1, 2, \dots$$

Preguntas de interés

1) ¿El jugador podría jugar por siempre? - No, se puede demostrar que en algún momento se va a la bancarrota o que N personas

2) ¿Cuál es la probabilidad de que

$$P(S_i = 0, \text{ por algún } i) \leftarrow \text{bancarrota}$$

$$P(S_i = N, \text{ por algún } i) \leftarrow \text{ganar}$$

3) Tiempo de paro o'

→ número promedio de juegos para ganar o perder en bancarrota

$$\tau = \min \{ i : S_i = N \}$$

$$\mathbb{E}(\tau)$$