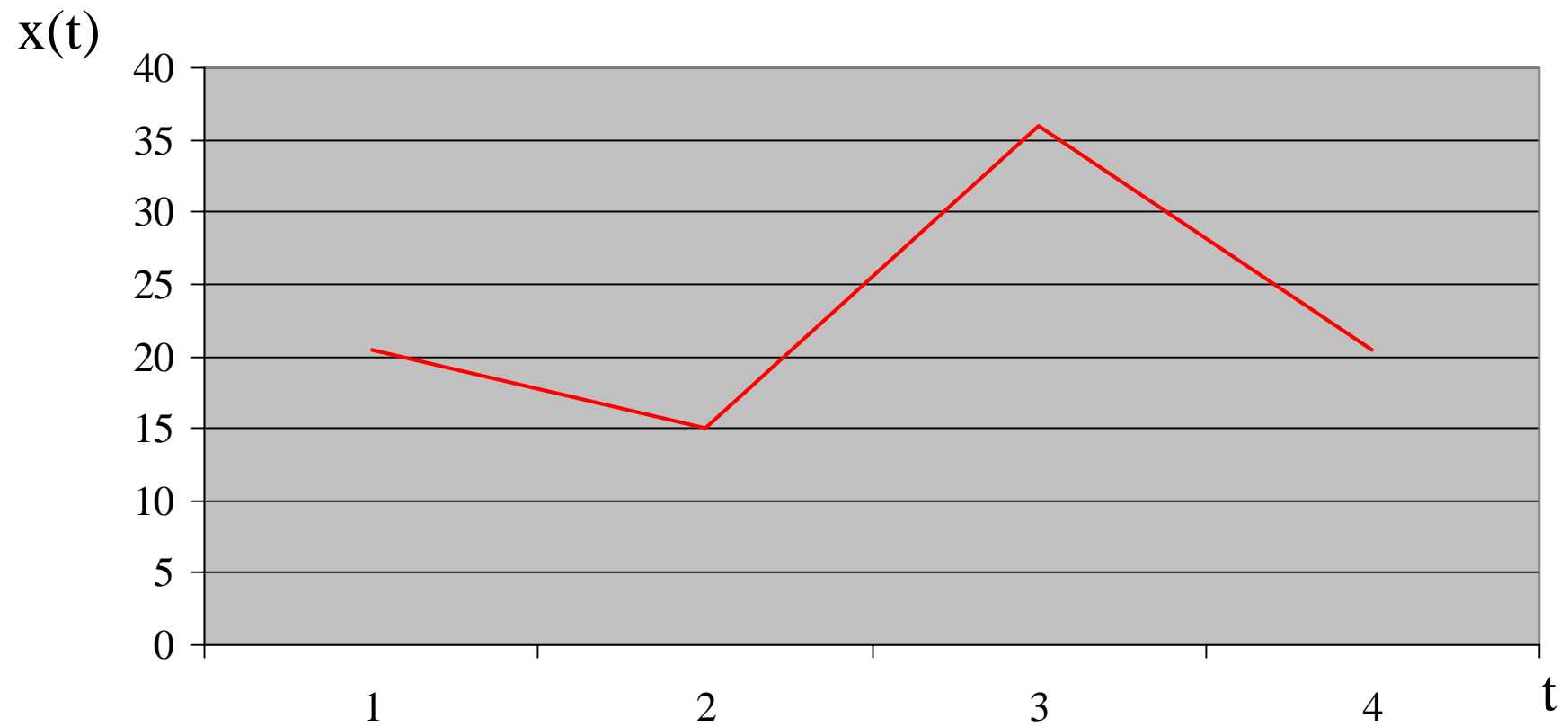


- Las cadenas de Markov estudian procesos estocásticos
- Los procesos estocásticos son modelos matemáticos que describen sistemas dinámicos sometidos a procesos aleatorios
- Parámetros:
 - t: tiempo
 - $x(t)$: variable aleatoria
 - $p_x(t)$: probabilidad de estado asociado

Ejemplo: pronóstico de la potencia eléctrica requerida en un día



Clasificación de los procesos estocásticos

- Según la memoria de la historia de estados
 - Procesos aleatorios puros
 - Procesos sin memoria, tipo Markov
 - Procesos con memoria
- Según la naturaleza de las variables

		Espacio de estados	
		Discreto	Continuo
Parámetro	D	Cadenas de Markov de parámetro discreto	Procesos de Markov de parámetro discreto
	C	Cadenas de Markov de parámetro continuo	Procesos de Markov de parámetro continuo

Definición

- Probabilidad condicional de transición

$$P \{ x(t + \Delta t) = j / x(t) = i \} = P_{ij}(t + \Delta t)$$

con $t = 0, 1, \dots$

$\Delta t = 1, 2, \dots$

$i = j = 0, 1, \dots, m$

Clasificación de las Cadenas de Markov

- Según homogeneidad en el tiempo
 - Una cadena es homogénea cuando la probabilidad condicional de transición del estado i al j en cualquier instante t solo depende de Δt

$$p_{ij}(t, t + \Delta t) = p_{ij}(\Delta t) \quad \forall t \geq 0$$

- Matriz de probabilidad de transición

	i/j	0	1	m
P(Δt) =		0	1	m
	0	$p_{00}(\Delta t)$	$p_{01}(\Delta t)$	$p_{0m}(\Delta t)$
	1	$p_{10}(\Delta t)$	$p_{11}(\Delta t)$	$p_{1m}(\Delta t)$
					.
					.
					.
	m	$p_{m0}(\Delta t)$	$p_{m1}(\Delta t)$	$p_{mm}(\Delta t)$

donde se cumplen las sig. condiciones:

$$0 \leq p_{ij} \leq 1$$

$$\sum p_{ij} (\Delta t) = 1$$

- Estudiaremos cadenas de Markov de parámetro continuo y estados discretos
- El sistema está en régimen permanente
- El *objetivo* es hallar el vector \vec{p} de probabilidades de estado en régimen permanente

$$\vec{p}(t) = \{ p_I(t); p_{II}(t); p_{III}(t); \dots; p_m(t) \}$$

vector de probabilidades de estado en el instante t

$$\vec{p}(t+\Delta t) = \{ p_I(t+\Delta t); p_{II}(t+\Delta t); p_{III}(t+\Delta t); \dots; p_m(t+\Delta t) \}$$

vector de probabilidades de estado en el instante $t + \Delta t$

- Matriz de probabilidades condicionales de transición

$$P(\Delta t) = \begin{vmatrix} P_{I-I}(\Delta t) & P_{I-II}(\Delta t) \dots\dots\dots P_{I-m}(\Delta t) \\ P_{II-I}(\Delta t) & & P_{II-m}(\Delta t) \\ & & \\ & & \\ P_{m-I}(\Delta t) & & P_{m-m}(\Delta t) \end{vmatrix}$$

- Los vectores de probabilidades de estado en t y $t + \Delta t$ pueden vincularse con la matriz, según:

$$\vec{p}(t) \cdot P(\Delta t) = \vec{p}(t + \Delta t)$$

- Como estudiamos sistemas en régimen permanente, los vectores $\vec{p}(t)$ y $\vec{p}(t+\Delta t)$ son iguales, independientes del estado inicial y del lapso transcurrido

$$\vec{p}(t) \cdot P(\Delta t) = \vec{p}(t+\Delta t) \quad \Rightarrow \quad \boxed{\vec{p} \cdot \{P(\Delta t)\} = \vec{p}} \quad \text{Ec. de estado}$$

donde \vec{p} vector de probabilidades de estado en cualquier instante

- Trabajaremos con las derivadas de las probabilidades de transición respecto del tiempo en $t = 0$

$$\left. \frac{d(\vec{p} \cdot P(\Delta t))}{d\Delta t} \right|_{\Delta t=0} = \left. \frac{d\vec{p}}{d\Delta t} \right|_{\Delta t=0}$$

$$\left. \vec{p} \cdot \frac{d(P(\Delta t))}{d\Delta t} \right|_{\Delta t=0} = \vec{0}$$

$$\vec{p} \times \{D\} = \vec{0}$$

donde $\vec{p} = \{p_I; p_{II}; p_{III} \dots \dots; p_m\}$

$$\vec{0} = \{0; 0; 0 \dots \dots; 0\}$$

$$\{D\} = \{d_{ij}\}$$

$$d_{ij} = \left. \frac{dP_{ij}(\Delta t)}{d\Delta t} \right|_{\Delta t=0}$$

tasas de transición

- En el estudio de los modelos de Teoría de Colas se supone que los arribos al sistema y los servicios en los canales de atención son procesos tipo Poisson

$$P_x(t) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^x}{x!}$$

- La esperanza de esta variable aleatoria discreta es λt donde λ resulta igual a la cantidad de clientes promedio que llegan al sistema por unidad de tiempo

- Los eventos aleatorios “finalización de un servicio” también tienen distribución Poisson. La distribución de los tiempos de servicio es exponencial, dada por:

$$f(t) = \mu e^{-\mu t} \quad \text{para } t \geq 0$$

- La esperanza es $1/\mu$, tiempo medio de servicios. μ se interpreta como el caudal de servicios

- ¿Por qué trabajar con las derivadas de las probabilidades de transición?

Para regímenes de arribos y servicios a la Poisson las derivadas de las probabilidades de transición con respecto a Δt , para $\Delta t=0$ son parámetros de las respectivas distribuciones de probabilidad.

Régimen de arribos

- $P_x(t) = P_{PO}(x/t, \lambda) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^x}{x!}$ para $x = 1$
- $P_1(t) = e^{-\lambda t} \lambda t$ sólo depende del tiempo y no de la historia

Las tasas de arribos serán:

- $d_x(t) = \frac{d}{dt} P_x(t) \Big|_{t=0} = - \frac{\lambda e^{-\lambda 0} (\lambda 0)^x + e^{-\lambda 0} \lambda^x x (0)^{x-1}}{x!} = 0$

- $d_1(t) = \frac{d}{dt} P_1(t) \Big|_{t=0} = - \lambda e^{-\lambda 0} (\lambda 0)^1 + e^{-\lambda 0} \lambda = \lambda$

Teoría de Colas:

- Cadenas de Markov de parámetro continuo y estados discretos.
- El sistema es homogéneo y está en régimen permanente.
- Para regímenes de arribos y servicios a la Poisson, las tasas de transición serán:
 - λ , media de arribos, para toda transición que implique el arribo de un cliente en un lapso Δt y 0 para toda transición que implique más de un arribo en Δt
 - μ , para toda transición que implique la finalización de un servicio en un lapso Δt y 0 para toda transición que requiera la finalización de más de un servicio en Δt
- Para toda transición que implique la ocurrencia de más de un evento aleatorio, la tasa de transición es nula.