



Cadenas de Markov Tiempo Continuo

Modelado y Análisis de Redes de
Telecomunicaciones



UNIVERSIDAD
DE LA REPUBLICA
URUGUAY



Agenda

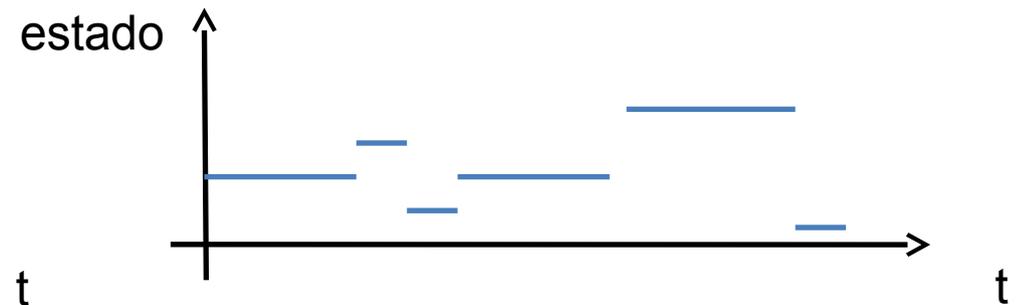
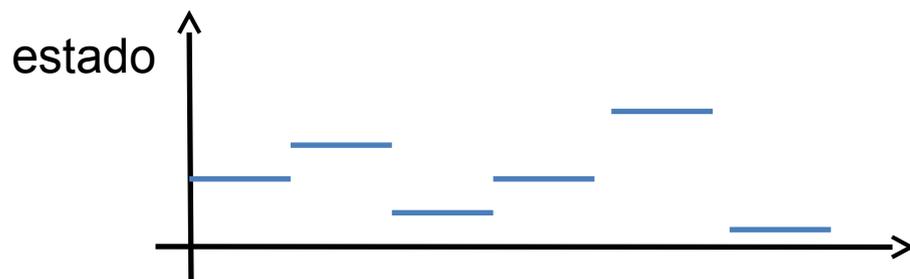


- Cadenas de Markov en tiempo continuo
- Ergodicidad de la cadena
- Ejemplo: Líneas Telefónicas





- Consideremos ahora los procesos de Markov donde:
 - El espacio de estados es discreto (finito o infinito)
 - El espacio de parámetros es **continuo** (un subconjunto de los reales; e.g. $\{t \in \mathbb{R}: t \geq 0\}$)
 - Esta es la diferencia con las cadenas de Markov que manejamos hasta ahora
 - Una posible interpretación intuitiva es que los cambios de estado ahora se pueden dar en “cualquier instante”





- ¿Pero es estrictamente cierto que los cambios pueden darse en **cualquier** momento?

- Repasemos la condición de Markov:

$$P(X_{t_{n+1}} \leq x_{n+1} | X_{t_n} = x_n, \dots, X_{t_1} = x_1) = P(X_{t_{n+1}} \leq x_{n+1} | X_{t_n} = x_n) \\ \forall n, \forall t_1 < \dots < t_n$$

- En particular, la condición quiere decir que cuánto tiempo hace que estoy en un estado no me dice nada con respecto a dónde voy a estar en el futuro
- ¿Qué distribución cumple esto? La exponencial

- El tiempo que la cadena permanece en cada estado es una v.a. de distribución exponencial con una media que depende únicamente del estado





Matriz de Transiciones



- Al igual que en la cadena a tiempo discreto, podemos definir una matriz de transiciones:

$$P(X_{t+s} = j | X_t = i) = p_{ij}(t, s)$$

$$\mathbf{P}(t, s) = (p_{ij}(t, s))_{i, j \in E}$$

- Cuál es la probabilidad de pasar en tiempo t del estado i al j en s unidades de tiempo
- La cadena es **homogénea** si las probabilidades no dependen de t (el momento que miro la cadena)

$$P(X_{t+s} = j | X_t = i) = P(X_s = j | X_0 = i) = p_{ij}(s)$$

$$\mathbf{P}(s) = (p_{ij}(s))_{i, j \in E}$$

- Atención: en el caso de tiempo continuo las probabilidades de transición sí dependen del tiempo dentro del que volveremos a ver al proceso (s)





Matriz de Transiciones



- Como antes, siguen valiendo las siguientes relaciones:

$$P(X_{t+s} = j) = \sum_{i \in E} P(X_{t+s} = j | X_t = i) P(X_t = i) =$$

$$\Rightarrow P(X_{t+s} = j) = \sum_{i \in E} p_{ij}(s) P(X_t = i)$$

- Que en forma matricial resulta:

$$\pi(t+s) = \pi(t)\mathbf{P}(s)$$

- También valen las ecuaciones de Chapman-Kolmogorov:

$$p_{ij}(s+t) = \sum_{k \in E} p_{ik}(s)p_{kj}(t), \quad \forall s, t \geq 0, i, j \in E$$

- Escrito como matrices resulta:

$$\mathbf{P}(s+t) = \mathbf{P}(s)\mathbf{P}(t)$$





Generador Infinitesimal



- La última ecuación es importante
- Derivemos respecto a t y evaluemos en $t=0$

$$\mathbf{P}'(s) = \mathbf{P}(s)\mathbf{P}'(0)$$

- Con esta ecuación diferencial y la condición inicial $\mathbf{P}(0) = \mathbf{I}$ se puede hallar $\mathbf{P}(s)$:

$$\mathbf{P}(s) = e^{\mathbf{P}'(0)s} = e^{\mathbf{Q}s}$$

- La matriz $\mathbf{Q} = \mathbf{P}'(0)$ se llama generador infinitesimal
 - Encontrando \mathbf{Q} , puedo escribir $\mathbf{P}(s)$ para cualquier s
 - => Basta con conocer \mathbf{Q} (y $\pi(0)$) para caracterizar la cadena





Generador Infinitesimal



- Los elementos de \mathbf{Q} valen:

$$q_{ij} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(h)}{h} \quad i \neq j$$

$$q_{ii} = -q_i = - \sum_{i \neq j} q_{ij}$$

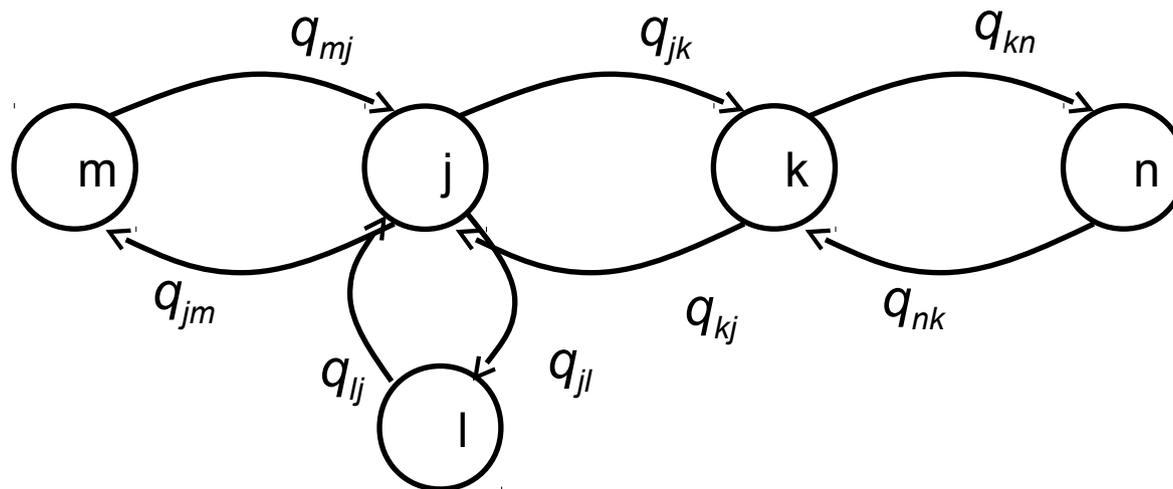
- Es fácil entender el valor de los q_{ij} fuera de la diagonal
 - Se pueden interpretar como la tasa de transiciones de i a j (cantidad de transiciones de i a j por unidad de tiempo)
- Por conservación de masa la suma por fila de \mathbf{Q} debe ser cero (o me voy del estado i o me quedo)
 - Razón intuitiva por la que $q_{ii} = -\sum q_{ij}$ (las filas suman cero)
 - q_i es la tasa de salida del estado i (cantidad de transiciones que salen de i por unidad de tiempo)





Grafo de la Cadena

- Como antes también se puede representar mediante un grafo





Definición Alternativa



- Se dice que una CMTC es un proceso de Markov tal que:
 - El tiempo de permanencia en un estado i es exponencial de parámetro λ_i independientes para cada estado
 - Al próximo estado j se pasa de acuerdo a una probabilidad de transición p_{ij} (no confundir con las entradas de la matriz $\mathbf{P}(s)$)
- Las transiciones se realizan de acuerdo a una CMTD pero los tiempos de permanencia son exponenciales





Relación entre ambas definiciones



- ¿Cuánto vale q_i la intensidad de salida del estado i ?
 - Claramente $\lambda_i \Rightarrow q_{ii} = -\lambda_i$
- ¿Cuánto vale q_{ij} la intensidad de ir hacia al estado j desde el estado i ?
 - Dado que si salgo del estado i voy al estado j con probabilidad $p_{ij} \Rightarrow q_{ij} = \lambda_i p_{ij}$

$$Q = \begin{pmatrix} -\lambda_1 & \lambda_1 p_{12} & \lambda_1 p_{13} & \cdots & \lambda_1 p_{1n} \\ \lambda_2 p_{21} & -\lambda_2 & \lambda_2 p_{23} & \cdots & \lambda_2 p_{2n} \\ \lambda_3 p_{31} & \lambda_3 p_{32} & -\lambda_3 & \cdots & \lambda_3 p_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_n p_{n1} & -\lambda_n p_{n2} & \lambda_n p_{n3} & \cdots & -\lambda_n \end{pmatrix}$$





Agenda



- Cadenas de Markov en tiempo continuo
- Ergodicidad de la cadena
- Ejemplo: Líneas Telefónicas



Distribución de la Cadena



- La distribución de la cadena en tiempo t es el vector fila π_t de las probabilidades de estar en cada estado en tiempo t :

$$\pi_t(i) = P(X_t = i)$$

- Se cumple que $\pi_{t+s} = \pi_t \mathbf{P}(s)$

- En particular $\pi_t = \pi_0 \mathbf{P}(t)$

- Se dice que μ es distribución límite para π_0 si

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \pi_t = \lim_{t \rightarrow \infty} \pi_0 \mathbf{P}(t) = \mu$$



Distribución de la Cadena



- Si μ es distribución límite entonces es invariante: $\mu = \mu \mathbf{P}(t)$ para todo t
- Derivando con respecto a t y evaluando en $t=0$ se tiene que μ es invariante sii

$$\mu \mathbf{Q} = 0$$

- En caso de que exista distribución límite basta resolver este sistema de ecuaciones para calcularla





Ergodicidad



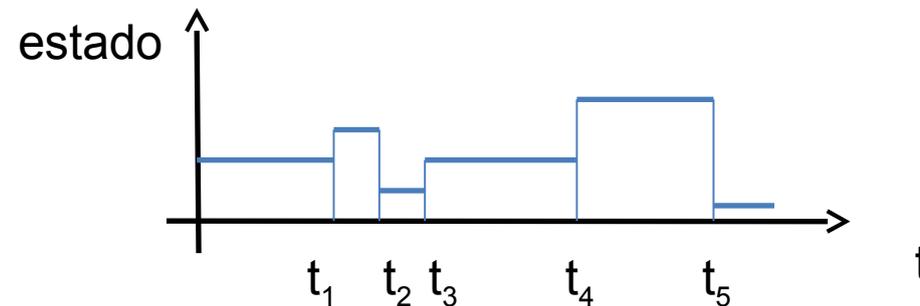
- Como en el caso discreto interesa analizar si existe algún régimen asintótico. Es decir:
 - ¿Existe π_t para t suficientemente largo?
 - ¿Es independiente de la condición inicial π_0 ?
 - ¿Es única?
- X es ergódica si existe una única distribución límite.
- Para responder a estas preguntas, vamos a estudiar la denominada **cadena incluida**





Cadena Incluida

- Sea $\{t_n\}$ los tiempos en los que se dan los cambios (sucesión de los tiempos de transición)



- Podemos definir una cadena de Markov en tiempo discreto X_n cuyos valores sean $X_{t_n^+}$
 - X_n coincide con el valor de $X(t)$ entre t_n y t_{n+1}
- X_n es la cadena incluida de X_t





Cadena Incluida



- Los conceptos de recurrencia e irreducibilidad de la cadena original se definen en términos de la cadena incluida
 - La periodicidad en este caso no tiene sentido
 - Si la cadena incluida es:
 - Irreducible
 - Recurrente positiva
- => la cadena original es ergódica y tiene una única distribución límite.

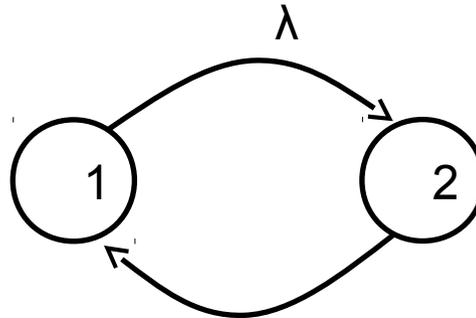




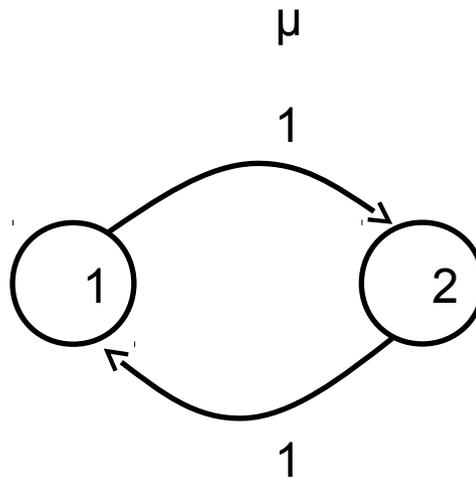
Ergodicidad - Ejemplo



- La CMTC definida por el siguiente grafo ¿Es ergódica?



Cadena Incluida:



IMPORTANTE: La cadena incluida puede NO ser ergódica, pero sí serlo la cadena original





Ergodicidad



- Para una CMTC irreducible y recurrente, son equivalentes:
 - 1) X es ergódica con distribución límite π
 - 2) $\pi \mathbf{Q} = 0$
- Si X y X_n son ergódicas con distribuciones límites π y p respectivamente, se cumple que:

$$p_j = \frac{\pi_j / q_j}{\sum_{k \in E} \pi_k / q_k}$$





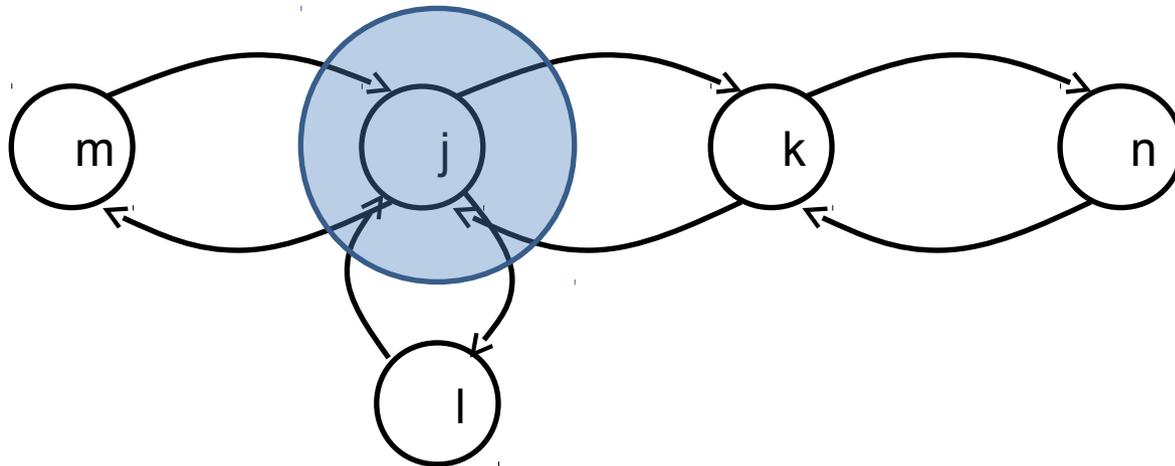
Ecuaciones de Balance



- Si π es distribución invariante cumple $\pi\mathbf{Q}=0$

$$\sum_{i \in E} \pi_{\infty}(i) q_{ij} = 0 \Rightarrow \sum_{i \neq j} \pi_{\infty}(i) q_{ij} = -\pi_{\infty}(j) q_{jj} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \sum_{i \neq j} \pi_{\infty}(i) q_{ij} = \pi_{\infty}(j) \sum_{i \neq j} q_{ji}$$



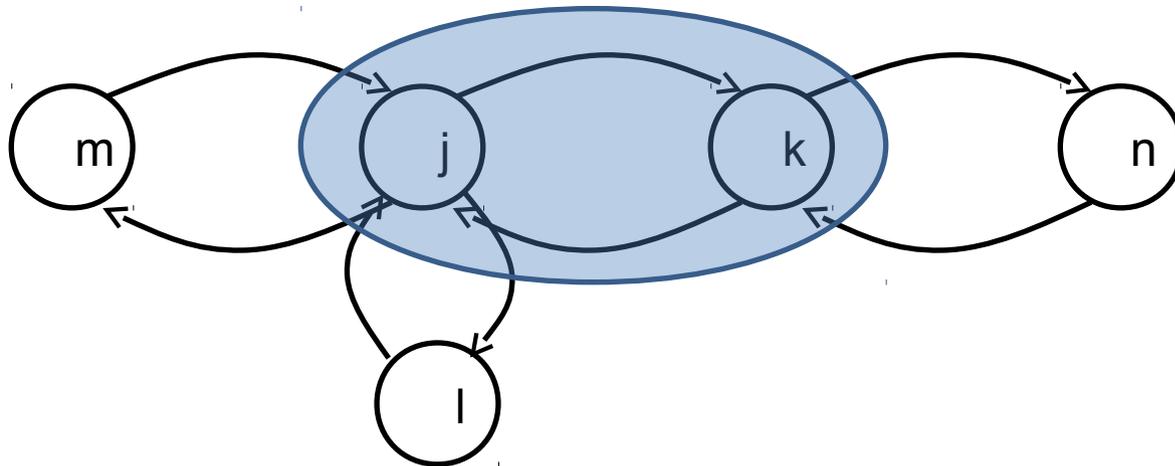


Ecuaciones de Balance



- Más en general, y al igual que el caso discreto, se puede tomar un conjunto S de estados:

$$\sum_{j \in S} \pi_{\infty}(j) \sum_{i \notin S} q_{ji} = \sum_{i \notin S} \pi_{\infty}(i) \sum_{j \in S} q_{ij}$$





Agenda



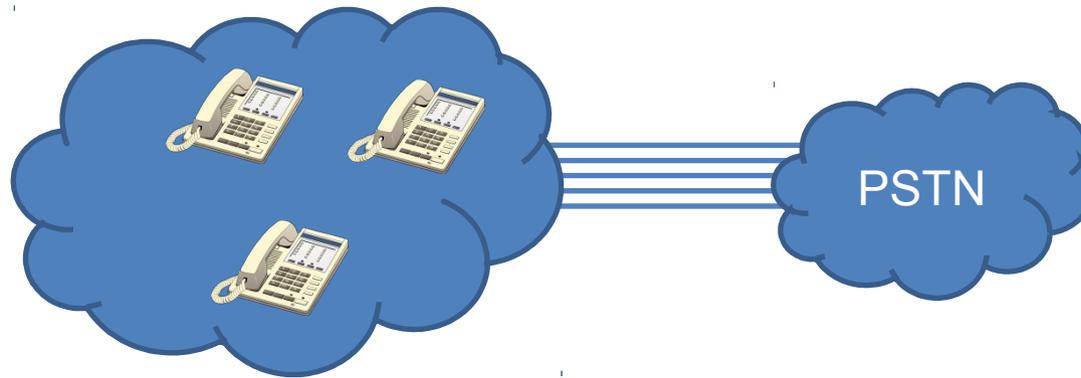
- Cadenas de Markov en tiempo continuo
- Ergodicidad de la cadena
- Ejemplo: Líneas Telefónicas



Ejemplo



- Volvamos a uno de los primeros ejemplos:



- ¿Cómo analizar este sistema? ¿Qué hipótesis necesito?