

Aplicación de Cadenas de Markov

Carlos Ernesto Martínez Rodríguez

Universidad Autónoma de la Ciudad de México, Casa Libertad

Índice

- 1 Notación Kendall-Lee
- 2 Procesos de Nacimiento y Muerte
 - Cola $M/M/1$
 - Cola $M/M/\infty$
 - Cola $M/M/m$
 - Cola $M/G/1$
- 3 Ejemplo de Cadena de Markov para dos Estados
- 4 Cadenas de Markov
 - Estacionariedad
 - Teoría Ergódica
 - Criterios de Ergodicidad

Notación de Kendall

A partir de este momento se harán las siguientes consideraciones: Si t_n es el tiempo aleatorio en el que llega al sistema el n -ésimo cliente, para $n = 1, 2, \dots$, $t_0 = 0$ y $t_0 < t_1 < \dots$ se definen los tiempos entre arribos $\tau_n = t_n - t_{n-1}$ para $n = 1, 2, \dots$, variables aleatorias independientes e idénticamente distribuidas. Los tiempos entre arribos tienen un valor medio $E(\tau)$ finito y positivo $\frac{1}{\beta}$, es decir, β se puede ver como la tasa o intensidad promedio de arribos al sistema por unidad de tiempo. Además se supondrá que los servidores son idénticos y si s denota la variable aleatoria que describe el tiempo de servicio, entonces $E(s) = \frac{1}{\delta}$, δ es la tasa promedio de servicio por servidor.

Notación de Kendall

La notación de Kendall-Lee es una forma abreviada de describir un sistema de espera con las siguientes componentes:

- i) **Fuente:** Población de clientes potenciales del sistema, esta puede ser finita o infinita.
- ii) **Proceso de Arribos:** Proceso determinado por la función de distribución $A(t) = P\{\tau \leq t\}$ de los tiempos entre arribos.

Notación de Kendall

Además tenemos las siguientes igualdades

$$N(t) = N_q(t) + N_s(t) \quad (1)$$

donde

- $N(t)$ es el número de clientes en el sistema al tiempo t .
- $N_q(t)$ es el número de clientes en la cola al tiempo t
- $N_s(t)$ es el número de clientes recibiendo servicio en el tiempo t .

Bajo la hipótesis de estacionariedad, es decir, las características de funcionamiento del sistema se han estabilizado en valores independientes del tiempo, entonces

$$N = N_q + N_s. \quad (2)$$

Los valores medios de las cantidades anteriores se escriben como $L = E(N)$, $L_q = E(N_q)$ y $L_s = E(N_s)$, entonces de la ecuación 1 se obtiene

Notación de Kendall

Si q es el tiempo que pasa un cliente en la cola antes de recibir servicio, y W es el tiempo total que un cliente pasa en el sistema, entonces

$$w = q + s$$

por lo tanto

$$W = W_q + W_s,$$

donde $W = E(w)$, $W_q = E(q)$ y $W_s = E(s) = \frac{1}{\delta}$.

La intensidad de tráfico se define como

$$\rho = \frac{E(s)}{E(\tau)} = \frac{\beta}{\delta}. \quad (4)$$

La utilización por servidor es

$$u = \frac{\rho}{c} = \frac{\beta}{c\delta}. \quad (5)$$

donde c es el número de servidores.

Más sobre la notación *Kendall-Lee*

Esta notación es una forma abreviada de describir un sistema de espera con componentes dados a continuación, la notación es

$$A/S/c/K/F/d \quad (6)$$

Cada una de las letras describe:

- A es la distribución de los tiempos entre arribos.
- S es la distribución del tiempo de servicio.
- c es el número de servidores.
- K es la capacidad del sistema.
- F es el número de individuos en la fuente.
- d es la disciplina del servicio

Usualmente se acostumbra suponer que $K = \infty$, $F = \infty$ y $d = FIFO$, es decir, First In First Out.

Más sobre la notación *Kendall-Lee*

Las distribuciones usuales para A y B son:

- GI para la distribución general de los tiempos entre arribos.
- G distribución general del tiempo de servicio.
- M Distribución exponencial para A o S .
- E_K Distribución Erlang- K , para A o S .
- D tiempos entre arribos o de servicio constantes, es decir, determinísticos.

Procesos de Nacimiento y Muerte

Por un proceso de nacimiento y muerte se entiende un proceso de saltos de markov $\{X_t\}_{t \geq 0}$ con espacio de estados a lo más numerable, con la propiedad de que sólo puede ir al estado $n + 1$ o al estado $n - 1$, es decir, su matriz de intensidad es de la forma

$$\Lambda = \begin{bmatrix} -\beta_0 & \beta_0 & 0 & 0 & 0 & \cdots \\ \delta_1 & -\beta_1 - \delta_1 & \beta_1 & 0 & 0 & \cdots \\ 0 & \delta_2 & -\beta_2 - \delta_2 & \beta_2 & 0 & \cdots \\ \vdots & & & & \ddots & \ddots \end{bmatrix}$$

donde β_n son las intensidades de nacimiento y δ_n las intensidades de muerte, o también se puede ver como a X_t el número de usuarios en una cola al tiempo t , un salto hacia arriba corresponde a la llegada de un nuevo usuario y un salto hacia abajo como al abandono de un usuario después de haber recibido su servicio.

Procesos de Nacimiento y Muerte

La cadena de saltos $\{Y_n\}$ tiene matriz de transición dada por

$$Q = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & \cdots \\ q_1 & 0 & p_1 & 0 & 0 & \cdots \\ 0 & q_2 & 0 & p_2 & 0 & \cdots \\ \vdots & & & & & \ddots \end{bmatrix}$$

donde $p_n = \frac{\beta_n}{\beta_n + \delta_n}$ y $q_n = 1 - p_n = \frac{\delta_n}{\beta_n + \delta_n}$, donde además se asume por el momento que p_n no puede tomar el valor 0 ó 1 para cualquier valor de n .

Procesos de Nacimiento y Muerte

Proposición

La recurrencia de $\{X_t\}$, o equivalentemente de $\{Y_n\}$ es equivalente a

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{\delta_1 \cdots \delta_n}{\beta_1 \cdots \beta_n} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{q_1 \cdots q_n}{p_1 \cdots p_n} = \infty \quad (7)$$

Lema

Independientemente de la recurrencia o transitoriedad, existe una y sólo una, salvo múltiplos, solución a $v\Lambda = 0$, dada por

$$v_n = \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n} v_0 \quad (8)$$

para $n = 1, 2, \dots$

Procesos de Nacimiento y Muerte

Corolario

En el caso recurrente, la medida estacionaria μ para $\{Y_n\}$ está dada por

$$\mu_n = \frac{p_1 \cdots p_{n-1}}{q_1 \cdots q_n} \mu_0 \quad (9)$$

para $n = 1, 2, \dots$

Procesos de Nacimiento y Muerte

Se define a $S = 1 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\beta_0 \beta_1 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \delta_2 \cdots \delta_n}$

Corolario

$\{X_t\}$ es ergódica si y sólo si la ecuación (36) se cumple y además $S < \infty$, en cuyo caso la distribución ergódica, π , está dada por

$$\pi_0 = \frac{1}{S}, \pi_n = \frac{1}{S} \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n} \quad (10)$$

para $n = 1, 2, \dots$

Cola M/M/1

Este modelo corresponde a un proceso de nacimiento y muerte con $\beta_n = \beta$ y $\delta_n = \delta$ independiente del valor de n . La intensidad de tráfico $\rho = \frac{\beta}{\delta}$, implica que el criterio de recurrencia (ecuación 36) quede de la forma:

$$1 + \sum_{n=1}^{\infty} \rho^{-n} = \infty.$$

Equivalentemente el proceso es recurrente si y sólo si

$$\sum_{n \geq 1} \left(\frac{\beta}{\delta}\right)^n < \infty \Leftrightarrow \frac{\beta}{\delta} < 1$$

Entonces $S = \frac{\delta}{\delta - \beta}$, luego por la ecuación 39 se tiene que

Cola M/M/1

$$\begin{aligned}\pi_0 &= \frac{\delta - \beta}{\delta} = 1 - \frac{\beta}{\delta} \\ \pi_n &= \pi_0 \left(\frac{\beta}{\delta}\right)^n = \left(1 - \frac{\beta}{\delta}\right) \left(\frac{\beta}{\delta}\right)^n = (1 - \rho) \rho^n\end{aligned}$$

Lo cual nos lleva a la siguiente

Proposición

La cola M/M/1 con intensidad de tráfico ρ , es recurrente si y sólo si $\rho \leq 1$.

Cola M/M/1

Entonces por el corolario 3.1

Proposición

La cola M/M/1 con intensidad de tráfico ρ es ergódica si y sólo si $\rho < 1$. En cuyo caso, la distribución de equilibrio π de la longitud de la cola es geométrica, $\pi_n = (1 - \rho) \rho^n$, para $n = 1, 2, \dots$

De la proposición anterior se desprenden varios hechos importantes.

- 1 $\mathbb{P}[X_t = 0] = \pi_0 = 1 - \rho$, es decir, la probabilidad de que el sistema se encuentre ocupado.
- 2 De las propiedades de la distribución Geométrica se desprende que
 - 1 $\mathbb{E}[X_t] = \frac{\rho}{1-\rho}$,
 - 2 $\text{Var}[X_t] = \frac{\rho}{(1-\rho)^2}$.

Cola M/M/1

Si L es el número esperado de clientes en el sistema, incluyendo los que están siendo atendidos, entonces

$$L = \frac{\rho}{1 - \rho}$$

Si además W es el tiempo total del cliente en la cola: $W = W_q + W_s$

$\rho = \frac{\mathbb{E}[s]}{\mathbb{E}[\tau]} = \beta W_s$, puesto que $W_s = \mathbb{E}[s]$ y $\mathbb{E}[\tau] = \frac{1}{\delta}$. Por la fórmula de Little
 $L = \lambda W$

$$\begin{aligned} W &= \frac{L}{\beta} = \frac{\frac{\rho}{1-\rho}}{\beta} = \frac{\rho}{\delta} \frac{1}{1-\rho} = \frac{W_s}{1-\rho} \\ &= \frac{1}{\delta(1-\rho)} = \frac{1}{\delta - \beta} \end{aligned}$$

Cola M/M/1

luego entonces

$$\begin{aligned}W_q &= W - W_s = \frac{1}{\delta - \beta} - \frac{1}{\delta} = \frac{\beta}{\delta(\delta - \beta)} \\&= \frac{\rho}{1 - \rho} \frac{1}{\delta} = \mathbb{E}[s] \frac{\rho}{1 - \rho}\end{aligned}$$

Entonces

$$L_q = \beta W_q = \frac{\rho^2}{1 - \rho}.$$

Finalmente

Cola M/M/1

Proposición

1 $W(t) = 1 - e^{-\frac{t}{W}}.$

2 $W_q(t) = 1 - \rho \exp^{-\frac{t}{W}}.$

donde $W = \mathbb{E}(w).$

Cola M/M/∞

Este tipo de modelos se utilizan para estimar el número de líneas en uso en una gran red comunicación o para estimar valores en los sistemas M/M/c o M/M/c/c, en el se puede pensar que siempre hay un servidor disponible para cada cliente que llega.

Se puede considerar como un proceso de nacimiento y muerte con parámetros $\beta_n = \beta$ y $\mu_n = n\mu$ para $n = 0, 1, 2, \dots$, entonces por la ecuación 39 se tiene que

$$\pi_0 = e^{\rho}$$
$$\pi_n = e^{-\rho} \frac{\rho^n}{n!}$$

Cola M/M/ ∞

Entonces, el número promedio de servidores ocupados es equivalente a considerar el número de clientes en el sistema, es decir,

$$L = \mathbb{E}[N] = \rho$$

$$\text{Var}[N] = \rho$$

Cola M/M/ ∞

Además se tiene que $W_q = 0$ y $L_q = 0$.

El tiempo promedio en el sistema es el tiempo promedio de servicio, es decir, $W = \mathbb{E}[s] = \frac{1}{\delta}$. Resumiendo, tenemos la siguiente proposición:

Proposición

La cola M/M/ ∞ es ergódica para todos los valores de η . La distribución de equilibrio π es Poisson con media η , $\pi_n = \frac{e^{-\eta} \eta^n}{n!}$.

Cola M/M/m

Este sistema considera m servidores idénticos, con tiempos entre arribos y de servicio exponenciales con medias $\mathbb{E}[\tau] = \frac{1}{\beta}$ y $\mathbb{E}[s] = \frac{1}{\delta}$. definimos ahora la utilización por servidor como $u = \frac{\rho}{m}$ que también se puede interpretar como la fracción de tiempo promedio que cada servidor está ocupado.

La cola M/M/m se puede considerar como un proceso de nacimiento y muerte con parámetros: $\beta_n = \beta$ para $n = 0, 1, 2, \dots$ y

$$\delta_n = \begin{cases} n\delta & n = 0, 1, \dots, m-1 \\ c\delta & n = m, \dots \end{cases}$$

entonces la condición de recurrencia se va a cumplir sí y sólo si

$$\sum_{n \geq 1} \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n} < \infty, \text{ equivalentemente se debe de cumplir que}$$

Cola M/M/m

$$\begin{aligned} S &= 1 + \sum_{n \geq 1} \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n} = \sum_{n=0}^{m-1} \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n} + \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n} \\ &= \sum_{n=0}^{m-1} \frac{\beta^n}{n! \delta^n} + \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\rho^m}{m!} u^n \end{aligned}$$

converja, lo cual ocurre si $u < 1$, en este caso

Cola M/M/m

$$S = \sum_{n=0}^{m-1} \frac{\rho^n}{n!} + \frac{\rho^m}{m!} (1 - u)$$

luego, para este caso se tiene que

$$\begin{aligned} \pi_0 &= \frac{1}{S} \\ \pi_n &= \begin{cases} \pi_0 \frac{\rho^n}{n!} & n = 0, 1, \dots, m-1 \\ \pi_0 \frac{\rho^n}{m! m^{n-m}} & n = m, \dots \end{cases} \end{aligned}$$

Cola M/M/m

Al igual que se hizo antes, determinaremos los valores de L_q , W_q , W y L :

$$\begin{aligned}L_q &= \mathbb{E}[N_q] = \sum_{n=0}^{\infty} (n - m) \pi_n = \sum_{n=0}^{\infty} n \pi_{n+m} \\&= \sum_{n=0}^{\infty} n \pi_0 \frac{\rho^{n+m}}{m! m^{n+m}} = \pi_0 \frac{\rho^m}{m!} \sum_{n=0}^{\infty} n u^n = \pi_0 \frac{u \rho^m}{m!} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{d}{du} u^n \\&= \pi_0 \frac{u \rho^m}{m!} \frac{d}{du} \sum_{n=0}^{\infty} u^n = \pi_0 \frac{u \rho^m}{m!} \frac{d}{du} \left(\frac{1}{1-u} \right) = \pi_0 \frac{u \rho^m}{m!} \frac{1}{(1-u)^2}\end{aligned}$$

Cola M/M/m

es decir

$$L_q = \frac{u\pi_0\rho^m}{m!(1-u)^2} \quad (11)$$

luego

$$W_q = \frac{L_q}{\beta} \quad (12)$$

$$W = W_q + \frac{1}{\delta} \quad (13)$$

Si definimos $C(m, \rho) = \frac{\pi_0\rho^m}{m!(1-u)} = \frac{\pi_m}{1-u}$, que es la probabilidad de que un cliente que llegue al sistema tenga que esperar en la cola. Entonces podemos reescribir las ecuaciones recién enunciadas:

Cola M/M/m

$$L_q = \frac{C(m, \rho) u}{1 - u}$$
$$W_q = \frac{C(m, \rho) \mathbb{E}[s]}{m(1 - u)}$$

Proposición

La cola M/M/m con intensidad de tráfico ρ es ergódica si y sólo si $\rho < 1$.
En este caso la distribución ergódica π está dada por

$$\pi_n = \begin{cases} \frac{1}{S} \frac{\eta^n}{n!} & 0 \leq n \leq m \\ \frac{1}{S} \frac{\eta^m}{m!} \rho^{n-m} & m \leq n < \infty \end{cases}$$

Cola M/M/m

Proposición

Para $t \geq 0$

a) $W_q(t) = 1 - C(m, \rho) e^{-c\delta t(1-u)}$

b)

$$W(t) = \begin{cases} 1 + e^{-\delta t \frac{\rho - m + W_q(0)}{m-1-\rho}} + e^{-m\delta t(1-u)} \frac{C(m, \rho)}{m-1-\rho} & \rho \neq m-1 \\ 1 - (1 + C(m, \rho) \delta t) e^{-\delta t} & \rho = m-1 \end{cases}$$

Cola M/G/1

Consideremos un sistema de espera con un servidor, en el que los tiempos entre arribos son exponenciales, y los tiempos de servicio tienen una distribución general G . Sea $N(t)_{t \geq 0}$ el número de clientes en el sistema al tiempo t , y sean $t_1 < t_2 < \dots$ los tiempos sucesivos en los que los clientes completan su servicio y salen del sistema.

La sucesión $\{X_n\}$ definida por $X_n = N(t)$ es una cadena de Markov, en específico es la Cadena encajada del proceso de llegadas de usuarios. Sea U_n el número de clientes que llegan al sistema durante el tiempo de servicio del n -ésimo cliente, entonces se tiene que

$$X_{n+1} = \begin{cases} X_n - 1 + U_{n+1} & \text{si } X_n \geq 1, \\ U_{n+1} & \text{si } X_n = 0 \end{cases}$$

Cola M/G/1

Dado que los procesos de arribos de los usuarios es Poisson con parámetro λ , la probabilidad condicional de que lleguen j clientes al sistema dado que el tiempo de servicio es $s = t$, resulta:

$$\mathbb{P}\{U = j | s = t\} = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^j}{j!}, j = 0, 1, \dots$$

por el teorema de la probabilidad total se tiene que

$$a_j = \mathbb{P}\{U = j\} = \int_0^\infty \mathbb{P}\{U = j | s = t\} dG(t) = \int_0^\infty e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^j}{j!} dG(t) \quad (14)$$

donde G es la distribución de los tiempos de servicio.

Cola M/G/1

Las probabilidades de transición de la cadena están dadas por

$$p_{0j} = \mathbb{P}\{U_{n+1} = j\} = a_j, \text{ para } j = 0, 1, \dots \quad (15)$$

y para $i \geq 1$

$$p_{ij} = \begin{cases} \mathbb{P}\{U_{n+1} = j - i + 1\} = a_{j-i+1} & , \text{ para } j \geq i - 1 \\ 0 & j < i - 1 \end{cases} \quad (16)$$

Cola M/G/1

Sea $\rho = \sum_{n=0}^{\infty} n a_n$, entonces se tiene el siguiente teorema:

Teorema

La cadena encajada $\{X_n\}$ es

- a) Recurrente positiva si $\rho < 1$,
- b) Transitoria si $\rho > 1$,
- c) Recurrente nula si $\rho = 1$.

Además, se tiene que $\rho = \beta \mathbb{E}[s] = \frac{\beta}{\delta}$ y la distribución estacionaria está dada por

$$\pi_j = \pi_0 a_j + \sum_{i=1}^{j+1} \pi_i a_{j-i+1}, \text{ para } j = 0, 1, \dots \quad (17)$$

$$\pi_0 = 1 - \rho \quad (18)$$

Cola M/G/1

Además se tiene que

$$L = \pi' (1) = \rho + \frac{A'' (1)}{2 (1 - \rho)} \quad (19)$$

pero $A'' (1) = \sum_{n=1} n (n - 1) a_n = \mathbb{E} [U^2] - \mathbb{E} [U]$, $\mathbb{E} [U] = \rho$ y

$\mathbb{E} [U^2] = \lambda^2 \mathbb{E} [s^2] + \rho$. Por lo tanto $L = \rho + \frac{\beta^2 \mathbb{E} [s^2]}{2(1-\rho)}$.

De las fórmulas de Little, se tiene que $W = E (w) = \frac{L}{\beta}$, también el tiempo de espera en la cola

$$W_q = \mathbb{E} (q) = \mathbb{E} (w) - \mathbb{E} (s) = \frac{L}{\beta} - \frac{1}{\delta}, \quad (20)$$

además el número promedio de clientes en la cola es

$$L_q = \mathbb{E} (N_q) = \beta W_q = L - \rho \quad (21)$$

Cola M/M/m/m

Consideremos un sistema con m servidores idénticos, pero ahora cada uno es de capacidad finita m . Si todos los servidores se encuentran ocupados, el siguiente usuario en llegar se pierde pues no se le deja esperar a que reciba servicio. Este tipo de sistemas pueden verse como un proceso de nacimiento y muerte con

$$\beta_n = \begin{cases} \beta & n = 0, 1, 2, \dots, m-1 \\ 0 & n \geq m \end{cases}$$

$$\delta_n = \begin{cases} n\delta & n = 0, 1, 2, \dots, m-1 \\ 0 & n \geq m \end{cases}$$

Cola M/M/m/m

El proceso tiene espacio de estados finitos, $S = \{0, 1, \dots, m\}$, entonces de las ecuaciones que determinan la distribución estacionaria se tiene que

$$\pi_n = \begin{cases} \pi_0 \frac{\rho^n}{n!} & n = 0, 1, 2, \dots, m \\ 0 & n \geq m \end{cases} \quad (22)$$

y ademas

$$\pi_0 = \left(\sum_{n=0}^m \frac{\rho^n}{n!} \right)^{-1} \quad (23)$$

A la ecuación 22 se le llama *distribución truncada*.

Si definimos $\pi_m = B(m, \rho) = \pi_0 \frac{\rho^m}{m!}$, π_m representa la probabilidad de que todos los servidores se encuentren ocupados, y también se le conoce como *fórmula de pérdida de Erlang*.

Cola M/M/m/m

Necesariamente en este caso el tiempo de espera en la cola W_q y el número promedio de clientes en la cola L_q deben de ser cero puesto que no se permite esperar para recibir servicio, más aún el tiempo de espera en el sistema y el tiempo de servicio tienen la misma distribución, es decir,

$$W(t) = \mathbb{P}\{w \leq t\} = 1 - e^{-\mu t}$$

, en particular

$$W = \mathbb{E}[w] = \mathbb{E}[s] = \frac{1}{\delta}$$

Cola M/M/m/m

Por otra parte, el número esperado de clientes en el sistema es

$$\begin{aligned} L &= \mathbb{E}[N] = \sum_{n=0}^m n\pi_n = \pi_0 \rho \sum_{n=0}^m \frac{\rho^{n-1}}{(n-1)!} \\ &= \pi_0 \rho \sum_{n=0}^{m-1} \frac{\rho^n}{n!} \end{aligned}$$

entonces, se tiene que

$$L = \rho (1 - B(m, \rho)) = \mathbb{E}[s] (1 - B(m, \rho)). \quad (24)$$

Además

$$\delta_q = \delta (1 - B(m, \rho)) \quad (25)$$

representa la tasa promedio efectiva de arribos al sistema.

Sistemas Abiertos

Considerese un sistema con dos servidores, en los cuales los usuarios llegan de acuerdo a un proceso poisson con intensidad λ_1 al primer servidor, después de ser atendido se pasa a la siguiente cola en el segundo servidor. Cada servidor atiende a un usuario a la vez con tiempo exponencial con razón μ_i , para $i = 1, 2$. A este tipo de sistemas se les conoce como sistemas secuenciales.

Defínase el par (n, m) como el número de usuarios en el servidor 1 y 2 respectivamente. Las ecuaciones de balance son

$$\lambda P_{0,0} = \mu_2 P_{0,1} \quad (26)$$

$$(\lambda + \mu_1) P_{n,0} = \mu_2 P_{n,1} + \lambda P_{n-1,0} \quad (27)$$

$$(\lambda + \mu_2) P_{0,m} = \mu_2 P_{0,m+1} + \mu_1 P_{1,m-1} \quad (28)$$

$$(\lambda + \mu_1 + \mu_2) P_{n,m} = \mu_2 P_{n,m+1} + \mu_1 P_{n+1,m-1} + \lambda P_{n-1,m} \quad (29)$$

Sistemas Abiertos

Cada servidor puede ser visto como un modelo de tipo $M/M/1$, de igual manera el proceso de salida de una cola $M/M/1$ con razón λ , nos permite asumir que el servidor 2 también es una cola $M/M/1$. Además la probabilidad de que haya n usuarios en el servidor 1 es

$$P\{n \text{ en el servidor 1}\} = \left(\frac{\lambda}{\mu_1}\right)^n \left(1 - \frac{\lambda}{\mu_1}\right) = \rho_1^n (1 - \rho_1)$$
$$P\{m \text{ en el servidor 2}\} = \left(\frac{\lambda}{\mu_2}\right)^m \left(1 - \frac{\lambda}{\mu_2}\right) = \rho_2^m (1 - \rho_2)$$

Si el número de usuarios en los servidores 1 y 2 son variables aleatorias independientes, se sigue que:

$$P_{n,m} = \rho_1^n (1 - \rho_1) \rho_2^m (1 - \rho_2) \quad (30)$$

Sistemas Abiertos

Verifiquemos que $P_{n,m}$ satisface las ecuaciones de balance (26) Antes de eso, enunciemos unas igualdades que nos serán de utilidad:

$$\mu_i \rho_i = \lambda \text{ para } i = 1, 2.$$

Sistemas Abiertos

$$\begin{aligned}\lambda P_{0,0} &= \lambda(1 - \rho_1)(1 - \rho_2) \\ \text{y } \mu_2 P_{0,1} &= \mu_2(1 - \rho_1)\rho_2(1 - \rho_2) \\ \Rightarrow \lambda P_{0,0} &= \mu_2 P_{0,1} \\ (\lambda + \mu_2) P_{0,m} &= (\lambda + \mu_2)(1 - \rho_1)\rho_2^m(1 - \rho_2) \\ \mu_2 P_{0,m+1} &= \lambda(1 - \rho_1)\rho_2^m(1 - \rho_2) \\ &= \mu_2(1 - \rho_1)\rho_2^m(1 - \rho_2) \\ \mu_1 P_{1,m-1} &= \frac{\lambda}{\rho_2}(1 - \rho_1)\rho_2^m(1 - \rho_2) \\ \Rightarrow (\lambda + \mu_2) P_{0,m} &= \mu_2 P_{0,m+1} + \mu_1 P_{1,m-1} \\ (\lambda + \mu_1 + \mu_2) P_{n,m} &= (\lambda + \mu_1 + \mu_2)\rho^n(1 - \rho_1)\rho_2^m(1 - \rho_2) \\ \mu_2 P_{n,m+1} &= \mu_2\rho_2\rho_1^n(1 - \rho_1)\rho_2^m(1 - \rho_2)\end{aligned}$$

Procesos de Salto

Consideremos un estado que comienza en el estado x_0 al tiempo 0, supongamos que el sistema permanece en x_0 hasta algún tiempo positivo τ_1 , tiempo en el que el sistema salta a un nuevo estado $x_1 \neq x_0$. Puede ocurrir que el sistema permanezca en x_0 de manera indefinida, en este caso hacemos $\tau_1 = \infty$. Si τ_1 es finito, el sistema permanecerá en x_1 hasta τ_2 , y así sucesivamente. Sea

$$X(t) = \begin{cases} x_0 & 0 \leq t < \tau_1 \\ x_1 & \tau_1 \leq t < \tau_2 \\ x_2 & \tau_2 \leq t < \tau_3 \\ \vdots & \end{cases} \quad (31)$$

A este proceso se le llama *proceso de salto*. Si

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \tau_n = \begin{cases} < \infty & X_t \text{ explota} \\ = \infty & X_t \text{ no explota} \end{cases} \quad (32)$$

Procesos de Salto

Un proceso puro de saltos es un proceso de saltos que satisface la propiedad de Markov.

Proposición

Un proceso de saltos es Markoviano si y sólo si todos los estados no absorbentes x son tales que

$$P_x(\tau_1 > t + s | \tau_1 > s) = P_x(\tau_1 > t)$$

para $s, t \geq 0$, equivalentemente

$$\frac{1 - F_x(t + s)}{1 - F_x(s)} = 1 - F_x(t). \quad (33)$$

Procesos de Salto

Observaciones

Una distribución F_x satisface la ecuación (33) si y sólo si es una función de distribución exponencial para todos los estados no absorbentes x .

Por un proceso de nacimiento y muerte se entiende un proceso de Markov de Saltos, $\{X_t\}_{t \geq 0}$ en $E = \mathbb{N}$ tal que del estado n sólo se puede mover a $n - 1$ o $n + 1$, es decir, la matriz intensidad es de la forma:

$$\Lambda = \begin{pmatrix} -\beta_0 & \beta_0 & 0 & 0 & \dots \\ \delta_1 & -\beta_1 - \delta_1 & \beta_1 & 0 & \dots \\ 0 & \delta_2 & -\beta_2 - \delta_2 & \beta_2 & \dots \\ \vdots & & & \ddots & \end{pmatrix} \quad (34)$$

donde β_n son las probabilidades de nacimiento y δ_n las probabilidades de muerte.

Procesos de Salto

La matriz de transición es

$$Q = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & \dots \\ q_1 & 0 & p_1 & 0 & \dots \\ 0 & q_2 & 0 & p_2 & \dots \\ \vdots & & & \ddots & \end{pmatrix} \quad (35)$$

con $p_n = \frac{\beta_n}{\beta_n + \delta_n}$ y $q_n = \frac{\delta_n}{\beta_n + \delta_n}$

Proposición

La recurrencia de un Proceso Markoviano de Saltos $\{X_t\}_{t \geq 0}$ con espacio de estados numerable, o equivalentemente de la cadena encajada $\{Y_n\}$ es equivalente a

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{\delta_1 \cdots \delta_n}{\beta_1 \cdots \beta_n} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{q_1 \cdots q_n}{p_1 \cdots p_n} = \infty \quad (36)$$

Lema

Independientemente de la recurrencia o transitoriedad de la cadena, hay una y sólo una, salvo múltiplos, solución v a $v\Lambda = 0$, dada por

$$v_n = \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n} v_0 \quad (37)$$

Corolario

En el caso recurrente, la medida estacionaria μ para $\{Y_n\}$ está dada por

$$\mu_n = \frac{p_1 \cdots p_{n-1}}{q_1 \cdots q_n} \mu_0 \quad (38)$$

para $n = 1, 2, \dots$

Definición

Una medida ν es estacionaria si $0 \leq \nu_j < \infty$ y para toda t se cumple que $\nu P^t = \nu$.

Procesos de Salto

Definición

Un proceso irreducible recurrente con medida estacionaria con masa finita es llamado ergódico.

Teorema

Un Proceso de Saltos de Markov irreducible no explosivo es ergódico si y sólo si uno puede encontrar una solución π de probabilidad, $|\pi| = 1$, $0 \leq \pi_j \leq 1$ para $\forall \Lambda = 0$. En este caso π es la distribución estacionaria.

Corolario

$\{X_t\}_{t \geq 0}$ es ergódica si y sólo si (36) se cumple y $S < \infty$, en cuyo caso la distribución estacionaria π está dada por

$$\pi_0 = \frac{1}{S}, \pi_n = \frac{1}{S} \frac{\beta_0 \cdots \beta_{n-1}}{\delta_1 \cdots \delta_n}, n = 1, 2, \dots \quad (39)$$

Proposición

La cola M/M/1 con intensidad de tráfico ρ es recurrente si y sólo si $\rho \leq 1$

Proposición

La cola M/M/1 con intensidad de tráfico ρ es ergódica si y sólo si $\rho < 1$. En este caso, la distribución de equilibrio π de la longitud de la cola es geométrica, $\pi_n = (1 - \rho) \rho^n$, para $n = 0, 1, 2, \dots$

Este caso corresponde a $\beta_n = \beta$ y $\delta_n = n\delta$. El parámetro de interés es $\eta = \frac{\beta}{\delta}$, de donde se obtiene:

$$\sum_{n \geq 0} \frac{\delta_1 \cdots \delta_n}{\beta_1 \cdots \beta_n} = \sum_{n=1}^{\infty} n! \eta^n = \infty,$$
$$S = 1 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\eta^n}{n!} = e^\eta.$$

Proposición

La cola M/M/ ∞ es ergódica para todos los valores de η . La distribución de equilibrio π es Poisson con media η , $\pi_n = \frac{e^{-\eta} \eta^n}{n!}$

En este caso $\beta_n = \beta$ y $\delta_n = m(n) \delta$, donde $m(n) = n$, $1 \leq n \leq m$. La intensidad de tráfico es $\rho = \frac{\beta}{m\delta}$, se tiene entonces que $\beta_n/\delta_n = \rho$ para $n \geq m$. Así, para el caso $m = 1$,

Cadena de Markov con dos estados

Supongamos que se tiene la siguiente cadena:

$$\begin{pmatrix} 1-q & q \\ p & 1-p \end{pmatrix} \quad (40)$$

Si $P[X_0 = 0] = \pi_0(0) = a$ y $P[X_0 = 1] = \pi_0(1) = b = 1 - \pi_0(0)$, con $a + b = 1$, entonces después de un procedimiento más o menos corto se tiene que:

$$P[X_n = 0] = \frac{p}{p+q} + (1-p-q)^n \left(a - \frac{p}{p+q} \right)$$
$$P[X_n = 1] = \frac{q}{p+q} + (1-p-q)^n \left(b - \frac{q}{p+q} \right)$$

donde, como $0 < p, q < 1$, se tiene que $|1-p-q| < 1$, entonces $(1-p-q)^n \rightarrow 0$ cuando $n \rightarrow \infty$. Por lo tanto

Estacionariedad

Sea $v = (v_i)_{i \in E}$ medida no negativa en E , podemos definir una nueva medida $v\mathbb{P}$ que asigna masa $\sum_{i \in E} v_i p_{ij}$ a cada estado j .

Definición

La medida v es estacionaria si $v_i < \infty$ para toda i y además $v\mathbb{P} = v$.

En el caso de que v sea distribución, independientemente de que sea estacionaria o no, se cumple con

$$\mathbb{P}_v[X_1 = j] = \sum_{i \in E} \mathbb{P}_v[X_0 = i] p_{ij} = \sum_{i \in E} v_i p_{ij} = (vP)_j$$

Estacionareidad

Teorema

Supongamos que ν es una distribución estacionaria. Entonces

- i) La cadena es estrictamente estacionaria con respecto a \mathbb{P}_ν , es decir, \mathbb{P}_ν -distribución de $\{X_n, X_{n+1}, \dots\}$ no depende de n ;*
- ii) Existe un aversión estrictamente estacionaria $\{X_n\}_{n \in \mathbb{Z}}$ de la cadena con doble tiempo infinito y $\mathbb{P}(X_n = i) = \nu_i$ para toda $n \in \mathbb{Z}$.*

Estacionariedad

Teorema

Sea i estado fijo, recurrente. Entonces una medida estacionaria ν puede definirse haciendo que ν_j sea el número esperado de visitas a j entre dos visitas consecutivas a i ,

$$\nu_j = \mathbb{E}_i \sum_{n=0}^{\tau(i)-1} \mathbb{1}(X_n = j) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}_i[X_n = j, \tau(i) > n] \quad (41)$$

Estacionareidad

Teorema

Si la cadena es irreducible y recurrente, entonces una medida estacionaria ν existe, satisface $0 < \nu_j < \infty$ para toda j y es única salvo factores multiplicativos, es decir, si ν, ν^ son estacionarias, entonces $c = c\nu^*$ para alguna $c \in (0, \infty)$.*

Estacionareidad

Corolario

Si la cadena es irreducible y positiva recurrente, existe una única distribución estacionaria π dada por

$$\pi_j = \frac{1}{\mathbb{E}_i \tau_i} \mathbb{E}_i \sum_{n=0}^{\tau(i)-1} \mathbb{1}(X_n = j) = \frac{1}{\mathbb{E}_j \tau(j)}. \quad (42)$$

Corolario

Cualquier cadena de Markov irreducible con un espacio de estados finito es positiva recurrente.

Estacionareidad y Teoría Ergódica

Lema

Sea $\{X_n\}$ cadena irreducible y se F subconjunto finito del espacio de estados. Entonces la cadena es positiva recurrente si $\mathbb{E}_i \tau(F) < \infty$ para todo $i \in F$.

Proposición

Sea $\{X_n\}$ cadena irreducible y transiente o cero recurrente, entonces $p_{ij}^n \rightarrow 0$ conforme $n \rightarrow \infty$ para cualquier $i, j \in E$, E espacio de estados.

Utilizando el teorema (2.2) y el corolario refCor.3.5, se demuestra el siguiente resultado importante.

Estacionareidad y Teoría Ergódica

Teorema

Sea $\{X_n\}$ cadena irreducible y aperiódica positiva recurrente, y sea $\pi = \{\pi_j\}_{j \in E}$ la distribución estacionaria. Entonces $p_{ij}^n \rightarrow \pi_j$ para todo i, j .

Definición

Una cadena irreducible aperiodica, positiva recurrente con medida estacionaria ν , es llamada ergódica.

Estacionariedad

Proposición

Sea $\{X_n\}$ cadena irreducible y recurrente con medida estacionaria v , entonces para todo $i, j, k, l \in E$

$$\frac{\sum_{n=0}^m p_{ij}^n}{\sum_{n=0}^m p_{lk}^n} \rightarrow \frac{v_j}{v_k}, m \rightarrow \infty \quad (43)$$

Lema

La matriz \tilde{P} con elementos $\tilde{p}_{ij} = \frac{v_j p_{ji}}{v_i}$ es una matriz de transición. Además, el i -ésimo elementos \tilde{p}_{ij}^m de la matriz potencia \tilde{P}^m está dada por $\tilde{p}_{ij}^m = \frac{v_j p_{ji}^m}{v_i}$.

Estacionareidad y Teoría Ergódica

Lema

Defínase $N_i^m = \sum_{n=0}^m \mathbb{1}(X_n = i)$ como el número de visitas a i antes del tiempo m . Entonces si la cadena es reducible y recurrente,

$$\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\mathbb{E}_j N_i^m}{\mathbb{E}_k N_i^m} = 1 \text{ para todo } j, k \in E.$$

Criterios de Ergodicidad

Definición

Un proceso irreducible recurrente con medida estacionaria de masa finita es llamado ergódico.

Teorema

Un proceso de Markov de saltos irreducible no explosivo es ergódico si y sólo si se puede encontrar una solución, de probabilidad, π , con $|\pi| = 1$ y $0 \leq \pi_j \leq 1$, a $\pi\Lambda = 0$. En este caso π es la distribución estacionaria.

Corolario

Una condición suficiente para la ergodicidad de un proceso irreducible es la existencia de una probabilidad π que resuelva el sistema $\pi\Lambda = 0$ y que además tenga la propiedad de que $\sum \pi_j \lambda(j) < \infty$.

Criterios de Ergodicidad

Proposición

Si el proceso es ergódico, entonces existe una versión estrictamente estacionaria $\{X_t\}_{-\infty < t < \infty}$ con doble tiempo infinito.

Teorema

Si $\{X_t\}$ es ergódico y π es la distribución estacionaria, entonces para todo i, j , $p_{ij}^t \rightarrow \pi_j$ cuando $t \rightarrow \infty$.

Corolario

Si $\{X_t\}$ es irreducible recurrenente pero no ergódica, es decir $|V| = \infty$, entonces $p_{ij}^t \rightarrow 0$ para todo $i, j \in E$.

Criterios de Ergodicidad

Corolario

Para cualquier proceso Markoviano de Saltos minimal, irreducible o no, los límites $\lim_{t \rightarrow \infty} p_{ij}^t$ existe.

Carlos Ernesto Martínez Rodríguez
Academia de Matemáticas
Plantel Casa Libertad
Universidad Autónoma de la Ciudad de México
<http://carlosmartinez.expresauacm.org/>
carlos.martinez@expresauacm.org



Vishnevskii V.M. and Semenova O.V., Mathematical Methods to Study the Polling Systems, Automation and Remote Control, vol. 67, no. 2, 2006, pp. 173-220.