

UNIVERSIDAD DE SEVILLA

FACULTAD DE
MATEMATICAS

UNIVERSIDAD DE SEVILLA
FACULTAD DE MATEMATICAS
BIBLIOTECA

"TEORIA DE PERTURBACION EN CADENAS DE MARKOV
DE PARAMETRO CONTINUO"

043 / 285

María José Vazquez Cueto

Memoria dirigida por:

Prof. Dr. D. Rafael Infante Macias

Prof. Dr. D. Antonio Pascual Acosta

UNIVERSIDAD DE SEVILLA

FACULTAD DE
MATEMATICAS

" TEORIA DE PERTURBACION EN CADENAS DE
MARKOV DE PARAMETRO CONTINUO "

por

MARIA JOSE VAZQUEZ CUETO

Visado en Sevilla a

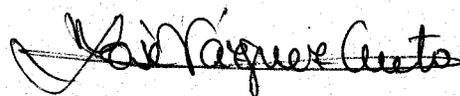
18 de Septiembre de 1979.



Fdo: Prof.Dr.D.Rafael Infante Macías
Prof.Dr. D. Antonio Pascual Acosta

Memoria presentada para
aspirar al Grado de Li-
cenciada en Ciencias
Matemáticas.

Sevilla. Septiembre 1979



Fdo: M^a José Vázquez Cueto

PROLOGO

Cuando el modelo de una situación real viene descrito por una cadena de Markov es interesante, para las aplicaciones prácticas, estudiar qué ocurriría si a esta cadena se la somete a una perturbación de cualquier tipo. Se considera en esta Memoria el caso de una cadena de Markov, de parámetro continuo y espacio de estados discreto, que es forzada a volver a unos estados llamados "permisibles" cuando entra en los estados "prohibidos". Las propiedades de la cadena modificada se expresan en términos de la cadena original y de la "compensación" resultante de la perturbación. La técnica empleada en este estudio es el "método de compensación" desarrollado por KEILSON en una serie de artículos iniciados en 1.964 y recogidos en su reciente obra de 1.979.

El método de compensación tiene sus raíces en la teoría del potencial clásico, y es la forma natural de tratar los problemas de perturbación. Además, el método formula una aproximación independiente de la teoría moderna del potencial probabilístico, y la Memoria contiene algunos comentarios sobre este aspecto. De gran interés es la distribución de la cadena modificada en los estados permisibles, y se demuestra cómo el término de compensación puede considerarse como el potencial de un cargo de compensación (con carga total nula). Este es el potencial de Green si la cadena original es transitoria y el "potencial ergódico" si la cadena original es ergódica. La teoría del potencial para cadenas ergódicas usada en la Memoria se basa en la "matriz fundamental" de las cadenas ergódicas.

El propósito original de Keilson al introducir el método de compensación fue reemplazar la técnica de Wiener-Hopf en el plano complejo (para cadenas homogéneas) por el análisis en el dominio del tiempo (PRABHU, 1965)

El objeto de la memoria es estudiar un modelo de perturbación en el que la matriz de intensidad de la cadena de Markov original se transforma con la ayuda de la matriz de reemplazamiento, resultando la cadena de Markov modificada. Para hacer énfasis sobre el mecanismo de perturbación y el método de compensación se considera la cadena de Markov en su forma más simple.

La característica principal de este método es que se trata con dos cadenas simultáneamente, y por tanto, la compensación debe tener en cuenta las propiedades teóricas de los potenciales de ambas cadenas. Además, un estudio más profundo del método de compensación revela su conexión con la teoría de perturbación de semigrupos, probada mediante la "2ª ecuación resolvente".

En el primer capítulo incluimos los resultados fundamentales sobre cadenas de Markov de parámetro continuo que serán utilizados posteriormente a lo largo de la Memoria. Se hace especial hincapié en el estudio de resolventes, operadores y teoremas límites.

En el ^{último} apartado del capítulo se describe la teoría de potencial para cadenas ergódicas siguiendo los trabajos de SYSKI (1973, 1978).

A lo largo del segundo capítulo se estudia un modelo de perturbación con reemplazamientos gobernados por una matriz de reemplazamiento sobre los estados permisibles, siguiendo la técnica introducida por ARJAS y SPEED (1975) para cadenas de Markov de parámetro discreto. Se examinan con detalle las consecuencias del método de compensación en los modelos de perturbación siendo los principales resultados los relativos a la distribución límite de la cadena modificada restringida a los estados permisibles.

Dedicamos el tercer capítulo al estudio de diferentes aplicaciones del modelo de perturbación desarrollado en el anterior.

El cuarto capítulo está dedicado al estudio de un modelo especial sugerido por DYNKIN (1965) sobre la transformación del espacio de estados. La transformación en cuestión corresponde a una matriz de reemplazamiento determinística, y esto nos lleva a simplificaciones bastante sorprendentes en la obtención de la solución general.

Se aplica el mecanismo de perturbación a la transformación del espacio de estados considerada por Dynkin en un proceso de Markov general demostrándose que dicha transformación equivale a un modelo de reemplazamiento con una determinada matriz de reemplazamiento sugerida por ella.

Se termina el capítulo calculando algunas medidas de efectividad para un sistema M/M/1 perturbando una cadena de Markov que verifica la condición de Dynkin.

Hemos intentado abordar las cuestiones fundamentales que se encuentran planteadas hoy día en esta línea de investigación, limitándonos solo al caso de cadenas de Markov de parámetro continuo con las consiguientes lagunas que ello haya podido originar en la temática general del trabajo. En todo caso cuanto aquí hemos apuntado puede servirnos para un posterior estudio de esta materia en el caso de espacios de estados continuo.

CONTENIDO

CAPITULO I.- CADENAS DE MARKOV DE PARAMETRO CONTINUO

1.1	Introducción	2
1.2	Resultados fundamentales	3
1.2.1	Definiciones y propiedades	3
1.2.2	Ecuaciones adelantadas y atrasadas	12
1.2.3	Resolventes	15
1.2.4	Operadores	17
1.2.5	Distribuciones limites	18
1.2.6	Relaciones	20
1.3	Potencial ergódico	21

CAPITULO II.- MODELO DE PERTURBACION

2.1	Introducción	35
-----	--------------	-------	----

2.2	Reemplazamiento	36
2.3	Nucleos y medidas de compensación	44
2.4	Segunda ecuación resolvente	52
2.5	Medidas invariantes	54

CAPITULO III.- APLICACION DEL MECANISMO DE PERTURBACION EN TEORIA
DE COLAS

3.1	Introducción	68
3.2	Sistema de colas M/M/1	69
3.3	Perturbación de la cola M/M/1 . Obtención del proceso de Poisson	76
3.4	Perturbación de un proceso de Poisson	79
3.5	Obtención del proceso de Poisson puro median <u>a</u> te perturbación	84

CAPITULO IV .- TRANSFORMACION DEL ESPACIO DE ESTADOS SIGUIENDO EL
MECANISMO DE PERTURBACION

4.1	Introducción	90
4.2	Transformación del espacio de estados	91
4.3	Aplicaciones	99
4.3.1	Estudio de un caso práctico	99
4.3.2	Estudio del sistema de colas M/M/1 ...	107

UNIVERSIDAD DE SEVILLA
FACULTAD DE MATEMATICAS
BIBLIOTECA

CAPITULO I

CADENAS DE MARKOV DE PARAMETRO CONTINUO

Introducción

Resultados fundamentales

Potencial ergódico

1.1. INTRODUCCION.

Incluimos en este capítulo los resultados fundamentales sobre cadenas de Markov de parámetro continuo que serán utilizados a lo largo de la memoria.

Se hace especial hincapié en el estudio de resolventes, operadores y teoremas límites, a los que dedicamos diferentes epígrafes del apartado 1.2 de este capítulo.

Estos resultados están sacados fundamentalmente de las obras de COX-MILLER (1965), CHUNG (1967), CINLAR (1975) y KEMENY-SNELL-KNAPP (1976).

El último apartado de este capítulo describe la teoría del potencial para cadenas ergódicas siguiendo los trabajos de SYSKI (1973, 1978). El rasgo principal de esta teoría, debida inicialmente a KEILSON (1965) es el uso de la matriz fundamental de la cadena ergódica. Se estudian primordialmente los operadores potenciales ergódicos y los potenciales ergódicos de carga. El resultado principal es que, para cadenas ergódicas, el operador potencial ergódico (matriz fundamental) es el que reemplaza de un modo natural al operador potencial de Green para cadenas transitorias.

La dificultad que se presenta al usar la matriz fundamental es que algunos de sus elementos son negativos, y es esencial que la suma de ellos por filas valga cero. La ventaja es que se obtiene una teoría para cadenas ergódicas similar a la obtenida para las transitorias.

1.2. RESULTADOS FUNDAMENTALES.

1.2.1. Definiciones y propiedades.

Definición 1.2.1

Un proceso estocástico de parámetro continuo es una familia uniparamétrica de variables aleatorias (X_t) sobre un espacio probabilístico $\{\Omega, \mathcal{F}, P\}$. El parámetro t puede pertenecer a cualquier conjunto arbitrario lineal, estudiaremos preferentemente el caso en que t pertenece a $T^0 = (0, \infty)$ o a $T = [0, \infty)$.

Definición 1.2.2

Una cadena de Markov con parámetro continuo es un proceso estocástico $X = (X_t, t \in T^0)$ con espacio de estados Π y que posee la propiedad de Markov: Para cada $n \geq 2$, $0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_n$
 $i_1, i_2, \dots, i_n \in \Pi$

$$P(X_{t_n}(\omega) = i_n / X_{t_1}(\omega) = i_1, \dots, X_{t_{n-1}}(\omega) = i_{n-1}) = P(X_{t_n}(\omega) = i_n / X_{t_{n-1}}(\omega) = i_{n-1})$$

La cadena se dirá que tiene probabilidades de transición estacionarias o que es homogénea si y solo si

$$P(X_{s+t}(\omega) = j / X_s(\omega) = i)$$

no depende de s .

En una cadena de Markov homogénea podemos definir

$$P_{ij}(t) = P(X_{s+t}(\omega) = j / X_s(\omega) = i) \quad t > 0$$

La función $p_{ij}(t)$ es la probabilidad de transición del estado i al j en el tiempo t .

Las funciones de transición verifican las relaciones:

$$(a) \quad p_{ij}(t) \geq 0$$

$$(b) \quad \sum_j p_{ij}(t) = 1 \quad \forall i, j \in \mathbb{N} \quad \forall s, t \in T^0$$

$$(c) \quad p_{ij}(s+t) = \sum_k p_{ik}(s) p_{kj}(t) \quad (1)$$

(CINLAR 1975)

Si notamos $P(t) = (p_{ij}(t))$ estas propiedades pueden establecerse como siguen:

(a) Cada elemento de $P(t)$ es no negativo.

(b) La suma por filas de $P(t)$ vale la unidad.

(c) La familia $(P(t), t \geq 0)$ es un semigrupo con respecto a la multiplicación matricial usual.

Las condiciones (a) y (b) se expresan diciendo que para cada t la matriz $(p_{ij}(t))$ es estocástica.

La condición (c) es conocida como la ecuación de Chapman Kolmogorov

Una matriz P de funciones $p_{ij}(\cdot)$, tales que $i, j \in \mathbb{N}$, definidas en T^0 y que satisfacen las condiciones (a), (b) y (c) se dirá matriz de transición.

La matriz $P(t) = (p_{ij}(t))$ será por tanto la matriz de

transición de la cadena de Markov y su conjunto de índices será el espacio de estados Γ .

Teorema 1.2.1

Las funciones $p_{ij}(t)$ de una matriz de transición son continuas en T^0 si y solo si existen los límites

$$\lim_{t \rightarrow 0} p_{ij}(t) = u_{ij}$$

En este caso la matriz límite satisface las condiciones

$$(1) \quad u_{ij} \geq 0$$

$$(2) \quad \sum_j u_{ij} \leq 1$$

$$(3) \quad u_{ij} \leq \sum_k u_{ik} u_{kj}$$

(CHUNG 1967)

Para asegurarnos, pues, algunas condiciones de regularidad supongamos que la matriz de transición es estandard, o sea que existen los límites de las $p_{ij}(t)$ en $t = 0$ y valen

$$\lim_{t \rightarrow 0} p_{ij}(t) = \delta_{ij} \quad (\delta \text{ de Kronecker})$$

Con esta nueva condición impuesta, y una vez establecida la continuidad en el teorema 1.2.1 pasamos a estudiar la diferenciabilidad de las funciones. El interés de ello no es meramente matemático ya que las derivadas de las funciones $p_{ij}(t)$ juegan un pa-

pal muy importante en el estudio de las cadenas de Markov de parámetro continuo.

Puesto que las derivadas están definidas como el límite de un cociente, lo primero con que nos encontramos es con el problema de cuándo existe tal límite.

Teorema 1.2.2

Para cada $i \in \pi$

$$-P'_{ii}(0) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1 - P_{ii}(t)}{t} \quad (2)$$

existe y puede ser infinito.

Demostración:

Consideremos

$$\varphi(t) = -\ln p_{ii}(t)$$

entonces φ toma valores finitos ya que $p_{ii}(t) > 0 \quad \forall t$, (CHUNG 1967)

De (1)

$$p_{ii}(s+t) = \sum_k p_{ik}(s) p_{ki}(t) \geq p_{ii}(s) p_{ii}(t).$$

de donde

$$-\ln p_{ii}(t+s) \leq -\ln p_{ii}(s) - \ln p_{ii}(t)$$

es decir

$$\varphi(s+t) \leq \varphi(s) + \varphi(t)$$

Sea

$$q_i = \sup_{t > 0} \frac{\varphi(t)}{t} \leq \infty$$

Si $q_i < \infty$, por definición de supremo, dado $\varepsilon > 0$, existe t_0 tal que

$$\frac{\varphi(t_0)}{t_0} + \varepsilon > q_i$$

Para cada t escribimos

$$t_0 = nt + \delta$$

donde $0 \leq \delta < t$, entonces

$$q_i - \varepsilon < \frac{\varphi(t_0)}{t_0} \leq \frac{n\varphi(t) + \varphi(\delta)}{t_0} = \frac{nt}{t_0} \cdot \frac{\varphi(t)}{t} + \frac{\varphi(\delta)}{t_0}$$

pero

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{nt}{t_0} = 1$$

y

$$\lim_{t \rightarrow 0} \varphi(\delta) = \lim_{t \rightarrow 0} [-\ln p_{ii}(\delta)] = -\ln p_{ii}(0) = -\ln 1 = 0$$

por ser la matriz estandar. De donde, tomando límites

$$q_i - \varepsilon \leq \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\varphi(t)}{t} \leq \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\varphi(t)}{t} \leq q_i$$

y, puesto que ε es arbitrario

$$q_i = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\varphi(t)}{t}$$

Si $q_i = \infty$, solo tenemos que reemplazar $q_i - \varepsilon$ por una constante

M tan grande como queramos y la conclusión es la misma.

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\varphi(t)}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{-\ln p_{ii}(t)}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{-\ln[1 - (1 - p_{ii}(t))]}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1 - p_{ii}(t)}{t}$$

de donde existe el límite.

Teorema 1.2.3

Para cada i y j tales que $i \neq j$,

$$p'_{ij}(0) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(t)}{t} \quad (3)$$

existe y es finito.

Demostración:

Para la demostración de este teorema usaremos esencialmente argumentos probabilísticos basados en las propiedades de las cadenas de Markov de parámetro discreto. (REVUZ 1975)

Sea $(p_{ij}(\cdot))$ la matriz de transición de una cadena de Markov de parámetro continuo estándar $(X_t, t \geq 0)$. Consideremos X_t solo en ciertos tiempos, es decir, miraremos el proceso X_t solo en los tiempos $h, 2h, 3h, \dots$ donde h es un número positivo pequeño. Con este concepto discreto del proceso X_t notemos que $p_{ij}(mh) = p_{ij}^{(m)}(h)$ es decir, $p_{ij}(mh)$ puede considerarse como la probabilidad de pasar de i a j en m pasos en un proceso discreto de matriz de transición $p_{ij}(h)$.

Definimos las probabilidades tabó

$$p_{ij}^{(m)}(h) = P \left(X_{mh}^{(\omega)} = i, X_{(m-1)h}^{(\omega)} \neq j, \dots, X_h^{(\omega)} \neq j \mid X_0^{(\omega)} = i \right)$$

que es la probabilidad de pasar de i a i en m pasos de tamaño h sin pasar por el estado j (llamado estado tabú)

Y

$$f_{ij}^{(n)}(h) = P(X_{nh}(\omega) = j, X_{vh}(\omega) \neq j \quad 1 \leq v \leq n / X_0(\omega) = i)$$

la probabilidad de ir de i a j exactamente en n pasos de tamaño h . (KEMENY-SNELL-KNAPP, 1976)

Entonces

$$P_{ij}(nh) \geq \sum_{v=0}^{n-1} j P_{ii}^{(v)}(h) p_{ij}(h) p_{jj}[(n-v-1)h] \quad (4)$$

puesto que en el segundo miembro no se consideran todos los posibles casos de ir de i a j en n pasos de tamaño h .

Además

$$P_{ii}(nh) = j P_{ii}^{(n)}(h) + \sum_{m=1}^{n-1} f_{ij}^{(m)}(h) p_{ji}[(n-m)h]$$

de donde

$$\begin{aligned} j P_{ii}^{(n)}(h) &= P_{ii}(nh) - \sum_{u=1}^{n-1} f_{ij}^{(u)}(h) p_{ji}[(n-u)h] \geq \\ &\geq P_{ii}(nh) - \max_m p_{ji}[(n-m)h] \sum_{u=1}^{n-1} f_{ij}^{(u)}(h) \geq \\ &\geq P_{ii}(nh) - \max_m p_{ji}[(n-m)h] \end{aligned} \quad (5)$$

puesto que

$$\sum_{m=1}^{n-1} f_{ij}^{(m)}(h) \leq 1$$

ya que es la probabilidad de llegar a j desde i por primera vez en menos de n pasos.

Por ser la matriz de transición estandar, dado $\varepsilon > 0$,
 existe t_0 tal que, dados i y j

$$\max_{0 \leq t \leq t_0} p_{ji}(t) < \varepsilon$$

$$\min_{0 \leq t \leq t_0} p_{ii}(t) > 1 - \varepsilon$$

$$\min_{0 \leq t \leq t_0} p_{jj}(t) > 1 - \varepsilon$$

Si $nh < t_0$ entonces de (5)

$$j p_{ii}^{(n)}(h) \geq 1 - \varepsilon - \varepsilon = 1 - 2\varepsilon$$

y sustituyendo en (4)

$$p_{ij}(nh) \geq (1 - 2\varepsilon) \sum_{v=0}^{n-1} p_{ij}(h) p_{jj}[(n-v-1)h] \geq$$

$$\geq (1 - 2\varepsilon) \sum_{v=0}^{n-1} p_{ij}(h) (1 - \varepsilon)$$

$$p_{ij}(nh) \geq (1 - 2\varepsilon) n p_{ij}(h) (1 - \varepsilon) \geq (1 - 3\varepsilon) n p_{ij}(h)$$

de donde

$$\frac{p_{ij}(nh)}{nh} \geq \frac{1 - 3\varepsilon}{h} p_{ij}(h)$$

(6)

Sea

$$q_{ij} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(t)}{t}$$

si $h \rightarrow 0$ y $nh \rightarrow t$ donde $0 < t < t_0$ en (6), entonces de la continuidad de las $p_{ij}(t)$ se deduce que

$$\lim_{nh \rightarrow t} \frac{p_{ij}(nh)}{nh} \geq (1 - 3\varepsilon) \lim_{h \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(h)}{h}$$

$$\frac{P_{ij}(t)}{t} \geq (1 - 3\varepsilon) q_{ij}$$

de donde $q_{ij} < \infty$ y

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{P_{ij}(t)}{t} \geq q_{ij}$$

de donde existe el límite y vale

$$q_{ij} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{P_{ij}(t)}{t}$$

Definición 1.2.3

Dada la matriz de transición estándar $P(t)$ correspondiente a la cadena de Markov de parámetro continuo $X = (X_t, t \in T)$, llamamos matriz de intensidad Q a aquella cuyos elementos son de la forma

$$q_{ij} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{P_{ij}(t)}{t} \quad (7)$$

$$q_i = -q_{ii} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1 - P_{ii}(t)}{t} \quad (8)$$

Si $q_{ii} = 0$, el estado i se dirá absorbente.

Si $q_{ii} = -\infty$, el estado i se dirá instantáneo.

En el caso en que $-\infty < q_{ii} < 0$, el estado se dirá estable.

(COX-MILLER 1965)

Señalemos que la matriz de intensidad Q de una cadena de Markov de parámetro continuo tiene las siguientes propiedades:

$$q_{ij} \geq 0 \quad i \neq j$$

$$q_{ii} \leq - \sum_{j \neq i} q_{ij} \quad , \text{ dándose la igualdad en el caso en que}$$

el proceso sea honesto , en cuyo caso la matriz Q se dirá conservativa. (LOEVE 1963).

1.2.2. Ecuaciones adelantadas y atrasadas.

De la ecuación (7) se deduce que

$$P_{ij}(\Delta t) = \Delta t q_{ij} + \theta(\Delta t)$$

De la ecuación (8) se deduce que

$$1 - P_{ii}(\Delta t) = \Delta t q_i + \theta(\Delta t)$$

donde $\theta(\Delta t)$ es un infinitesimo que tiende a cero cuando Δt tiende a cero.

Ambas ecuaciones pueden expresarse en forma matricial por

$$P(\Delta t) = I + Q \Delta t + (\theta(\Delta t))$$

y de las ecuaciones de Chapman Kolmogorov en forma matricial se deduce que

$$P(t + \Delta t) = P(t) [I + Q \Delta t + (\theta(\Delta t))]$$

$$P(t + \Delta t) = P(t) + P(t) Q \Delta t + P(t) (\theta(\Delta t))$$

$$P(t + \Delta t) - P(t) = P(t) Q \Delta t + P(t) (\theta(\Delta t))$$

de donde

$$\frac{P(t + \Delta t) - P(t)}{\Delta t} = P(t) Q + \frac{\theta(\Delta t)}{\Delta t}$$

y tomando limites cuando $\Delta t \rightarrow 0$, se deduce que

$$\dot{P}(t) = P(t) Q \quad \text{Ecuación Forward}$$

Para obtener las ecuaciones atrasadas consideramos las ecuaciones de Chapman Kolmogorov en la forma

$$P(t + \Delta t) = P(\Delta t) P(t)$$

y, operando de forma análoga a la anterior, se deduce

$$P'(t) = Q P(t) \quad \text{Ecuación Backward}$$

En ambos casos teniendo en cuenta que la matriz $P(t)$ es estandar, se verifica que $P(0) = I$ de donde

$$P'(0) = Q$$

Las ecuaciones Forward y Backward reciben el nombre de ecuaciones diferenciales de Kolmogorov. La ecuación Forward o ecuación adelantada permite conocer el estado del sistema en el instante $t + \Delta t$ conocido el estado en el instante t . La ecuación Backward o ecuación atrasada permite, dado el estado del sistema en $t + \Delta t$, saber cuál es el estado en el instante t . Estas dos ecuaciones desarrolladas se pueden escribir como

$$\frac{d p_{ij}(t)}{dt} = \sum_k p_{ik}(t) q_{kj} \quad \text{Forward}$$

$$\frac{d p_{ij}(t)}{dt} = \sum_k q_{ik} p_{kj}(t) \quad \text{Backward}$$

Nos preguntamos ahora si, dadas estas ecuaciones, para una matriz Q arbitraria, con la condición inicial $p_{ij}(0) = \delta_{ij}$ 1) tienen solución única separadamente? 2) cuál es la conexión entre las soluciones de las dos ecuaciones? 3) cuando la solución, siendo

Única , define la distribución de probabilidad de un proceso de Markov?

Teorema 1.2.4

Para una matriz Q el sistema de ecuaciones

$$z'_{ij}(t) = \sum_k q_{ik} z_{kj}(t) \quad (9)$$

$$z'_{ij}(t) = \sum_k z_{ik}(t) q_{kj} \quad (10)$$

tiene una solución (\bar{p}_{ij}) que es una matriz de transición subestocástica standard.

Además , si (z_{ij}) es una matriz de transición subestocástica que satisface

$$z'_{ij}(0) = q_{ij}$$

entonces

$$z_{ij}(t) \geq \bar{p}_{ij}(t)$$

La matriz de transición subestocástica (\bar{p}_{ij}) será llamada "solución minimal" correspondiente a la matriz $Q = (q_{ij})$. (CHUNG 1967)

Teorema 1.2.5

Si la solución minimal correspondiente a la matriz Q dada es una matriz de transición estocástica , entonces es la matriz de transición subestocástica cuya matriz Q coincide con la dada , necesariamente conservativa. En particular es la única solución del sistema de ecuaciones (9) y (10). (CHUNG 1967)

1.2.3. Resolventes.

Si el espacio de estados es finito puede calcularse la matriz de transición $P(t)$ a partir de Q usando las ecuaciones diferenciales de Kolmogorov. Sin embargo, a menos que Q tenga alguna estructura especial, tal cálculo es difícil en el caso en que el espacio de estados sea infinito. En este caso es interesante considerar los potenciales

$$u_{ij}^{\alpha} = \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} p_{ij}(t) dt \quad i, j \in \mathbb{N}$$

Puesto que $P(t)$ es continua en t , su transformada de Laplace U^{α} la determina unívocamente. De esta forma, conocidos los u_{ij}^{α} para todo α en algún intervalo, los $p_{ij}(t)$ pueden obtenerse mediante la transformada de Laplace inversa.

Tomando transformadas en las ecuaciones Backward y Forward se deduce:

De la ecuación Backward

$$\int_0^{\infty} e^{-\alpha t} \left(\frac{d}{dt} P(t) \right) dt = \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} Q P(t) dt$$
$$-I + \alpha \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} P(t) dt = Q \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} P(t) dt$$

de donde

$$(\alpha I - Q) U^{\alpha} = I$$

Análogamente, de la ecuación Forward

$$U^{\alpha} (\alpha I - Q) = I$$

Es decir, la resolvente U^α es la inversa de $(\alpha I - Q)$.

Teorema 1.2.6

La propiedad de Markov puede expresarse mediante la ecuación resolvente

$$U^\alpha - U^\beta = (\beta - \alpha) U^\alpha U^\beta \quad \alpha, \beta > 0$$

con

$$U^\alpha U^\beta = U^\beta U^\alpha$$

En efecto

$$\begin{aligned} U^\alpha U^\beta &= \int_0^\infty e^{-\alpha t} P(t) dt \int_0^\infty e^{-\beta s} P(s) ds = \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty e^{-\alpha t} P(t) P(s) e^{-\beta s} dt ds = \int_0^\infty \int_0^\infty e^{-\alpha t - \beta s} P(t+s) dt ds \end{aligned}$$

haciendo el cambio

$$x = s + t$$

$$y = t - s$$

se deduce que

$$\begin{aligned} U^\alpha U^\beta &= \frac{1}{2} \int_0^\infty e^{-\frac{1}{2}(\alpha+\beta)x} P(x) dx \int_{-x}^x e^{-\frac{1}{2}(\alpha-\beta)y} dy \\ U^\beta U^\alpha &= \frac{1}{\alpha-\beta} \int_0^\infty (e^{-\beta x} - e^{-\alpha x}) P(x) dx = \frac{1}{\alpha-\beta} [U^\beta - U^\alpha] \end{aligned}$$

de donde

$$U^\alpha - U^\beta = (\beta - \alpha) U^\alpha U^\beta$$

y la simetría de esta identidad implica que los operadores conmutan.

1.2.4. Operadores.

A los operadores de transición correspondientes a las probabilidades de transición de una cadena de Markov homogénea se les llama "endomorfismos de Markov".

La matriz $P(t)$ induce dos endomorfismos de Markov, ambos denotados por $P(t)$, actuando sobre el espacio $\beta = \beta(\Omega)$ de las funciones medibles acotadas sobre el espacio de estados Ω con la norma del supremo, y sobre el espacio $\mathcal{M} = \mathcal{M}(\Omega)$ de las medidas acotadas sobre Ω con la norma de "variación total", definidos por $P(t)f$ y $\mu P(t)$ para $f \in \beta$ y $\mu \in \mathcal{M}$ respectivamente mediante

$$P(t)f(\omega) = \sum_j p_{ij}(\omega) f(j)$$

$$\mu P(t)(j) = \sum_i \mu(\omega) p_{ij}(\omega)$$

con los sumatorios extendidos a todos los estados de Ω . Y con normas definidas por

$$\|f\| = \sup_i |f(\omega_i)|$$

$$\|\mu\| = \sum_j |\mu(j)|$$

Los espacios β y \mathcal{M} están relacionados mediante el producto escalar

$$f \cdot \mu = \sum_i f(\omega_i) \mu(\omega_i) \quad f \in \beta \quad \mu \in \mathcal{M}$$

y

$$\mu(P(t)f) = (\mu P(t))f$$

Teorema 1.2.7

Para $\mu = \mu_t$ las ecuaciones Backward y Forward pueden escribirse

$$\frac{d}{dt} \mu P(t) = \mu P(t) \Omega = \Omega \mu P(t)$$

y tienen una solución única cuya transformada de Laplace verifica

$$\mu = \mu \alpha U^\alpha + \mu U^\alpha (-\Omega) = \mu \alpha U^\alpha + \mu (-\Omega) U^\alpha$$

En efecto:

Tomando transformadas en la ecuación Backward

$$\int_0^\infty e^{-\alpha t} \left(\frac{d}{dt} \mu P(t) \right) dt = \int_0^\infty \mu P(t) \Omega e^{-\alpha t} dt$$

y haciendo la primera integral por partes

$$\begin{aligned} \left[e^{-\alpha t} \mu P(t) \right]_0^\infty + \alpha \int_0^\infty \mu P(t) e^{-\alpha t} dt &= \mu \int_0^\infty P(t) \Omega e^{-\alpha t} dt \\ -\mu + \alpha \mu U^\alpha &= \mu U^\alpha \Omega \end{aligned}$$

de donde

$$\mu = \alpha \mu U^\alpha + \mu U^\alpha (-\Omega)$$

Y análogamente para la otra relación, partiendo de la ecuación Forward.

1.2.5. Distribuciones límites.

Para las probabilidades límites de una cadena de Markov de parámetro continuo pueden darse teoremas similares a los existentes para una cadena de Markov de parámetro discreto. (ISAACSON-MADSEN 1976)

Uno de los más importantes puede enunciarse como sigue:

Teorema 1.2.8

Si una cadena de Markov de parámetro continuo es irreducible, es decir todos los estados se comunican, entonces la distribución límite

$$\lim_{t \rightarrow \infty} p_{ij}(t) = e_j$$

existe y es independiente de las condiciones iniciales del proceso.

Los límites son tales que se anulan idénticamente

$$e_j = 0 \quad \forall j \in \pi$$

o son todos positivos y constituyen una distribución de probabilidad con

$$\sum_{j \in \pi} e_j = 1$$

(BHAT 1972)

Cuando existe el límite, al tender t a ∞ , $p_{ij}(t)$ tiende a cero y, entonces de las ecuaciones diferenciales de Kolmogorov se deduce que

$$0 = -q_{jj} e_j + \sum_{\substack{k \in \pi \\ k \neq j}} q_{kj} e_k$$

que en notación matricial puede escribirse como

$$e Q = 0$$

donde $e = (e_0, e_1, \dots)$. El vector $(0, 0, \dots)$ es una solución de

este sistema e implica que es cero la probabilidad de que el proceso se encuentre en un estado finito cuando t tienda a ∞ . Para obtener una solución no nula podemos imponer la condición adicional

$$\sum_{j \in \mathbb{N}} e_j = 1$$

En este caso la solución límite es única.

De las ecuaciones Backward y Forward se deduce que

$$P(t) = e^{Qt} \quad \text{para } t \geq 0 \quad (\text{PARZEN 1972})$$

de donde, al ser $e^Q = 0$, se implica que

$$e P(t) = e$$

o, de forma equivalente, que

$$e \alpha U = e$$

y, por tanto la distribución e es invariante. En general, para cualquier $\mu \in \mathcal{M}$ la medida $(\mu, 1)$ es invariante.

1.2.6. Relaciones.

En lo sucesivo se usarán algunas relaciones entre las probabilidades de transición y la distribución de primera entrada de i a j , $F_{ij}(t)$. En términos de las transformadas de Laplace u_{ij}^α y f_{ij}^α , respectivamente, estas relaciones son

$$\begin{aligned} u_{ij}^\alpha &= f_{ij}^\alpha u_{jj}^\alpha & (i \neq j) \\ u_{jj}^\alpha &= (\alpha + q_j)^{-1} (1 - f_{jj}^\alpha)^{-1} & \forall i, j \in \mathbb{N}, \alpha > 0 \end{aligned} \quad (11)$$

(COHEN 1969)

Notando m_{ij} y $m_{jj} = m_j$ a la media del tiempo de primera entrada desde i a j y a la media del tiempo de primera vuelta a j , respectivamente; y, de forma similar, $m_{ij}^{(2)}$ y $m_j^{(2)}$ a los segundos momentos, la ecuación Backward implica entonces las siguientes relaciones

$$\sum_{k \neq j} q_{ik} m_{kj} = -1 + q_j m_j \delta_{ij}$$

$$\sum_{k \neq j} q_{ij} m_{kj}^{(2)} = -2 m_{ij} + q_j m_j^{(2)} \delta_{ij}$$

1.3. POTENCIAL ERGODICO.

La teoría del potencial para cadenas de Markov está bien establecida para el caso de cadenas transitorias. (KEMENY-SNELL-KNAPP 1976, REVUZ 1975). Para cadenas recurrentes la situación es menos satisfactoria.

La teoría del potencial que aquí se describe para cadenas ergódicas es originaria de KEILSON (1965) y es similar, aunque no idéntica, a otras teoría de potencial para cadenas recurrentes (KEMENY-SNELL-KNAPP 1976, REVUZ 1975).

El principal rasgo distintivo de esta aproximación es el uso de la matriz fundamental de la cadena ergódica.

Supongamos la cadena de Markov $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$, ergódica, con matriz de transición estocástica $P(t)$, y sea E la matriz ergódica.

Definición 4.3. 4

La matriz $Z(t) = (z_{ij}(t))$ dada por

$$Z(t) = P(t) - E \quad 0 \leq t < \infty \quad (1)$$

se denomina "matriz de aproximación de la cadena ergódica", siendo sus elementos de la forma

$$z_{ij}(t) = p_{ij}(t) - e_j$$

Las propiedades de $Z(t)$ corresponden a las propiedades de $P(t)$.

Así, $Z(t)$ es continua en $t=0$ por serlo $P(t)$, y, además,

$$\lim_{t \rightarrow 0} Z(t) = Z(0) = \lim_{t \rightarrow 0} (P(t) - E) = I - E$$

$$\lim_{t \rightarrow \infty} Z(t) = \lim_{t \rightarrow \infty} (P(t) - E) = 0$$

La matriz $Z(t)$ tiene algunas propiedades muy interesantes aunque, en principio, su forma parece bastante artificial. Así

$$Z(t+s) = Z(t) Z(s)$$

ya que

$$Z(t+s) = P(t+s) - E = P(t) P(s) - E$$

$$Z(t) Z(s) = [P(t) - E] [P(s) - E] = P(t) P(s) - E P(t) - E P(s) + EE = P(t) P(s) - E - E + E = P(t) P(s) - E$$

Además el generador infinitesimal del semigrupo $(Z(t), t \geq 0)$ coincide con el del semigrupo de Markov $(P(t), t \geq 0)$:

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{Z(t) - Z(0)}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{P(t) - E - P(0) + E}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{P(t) - P(0)}{t} = Q$$

Y de las ecuaciones Backward y Forward se deduce

$$\frac{d}{dt} Z(t) = \frac{d}{dt} [P(t) - E] = \frac{d}{dt} P(t) = \begin{cases} Q P(t) = Q Z(t) \\ P(t) Q = Z(t) Q \end{cases} \quad (2)$$

con $Z(0) = I - E$

ya que $E Q = Q E = 0$

Además es interesante hacer notar que

$$Z(t) P(s) = Z(t+s) = Z(s+t) = P(s) Z(t)$$

$$Z(t) E = (P(t) - E) E = (E - E) = 0 = E Z(t)$$

$$Q Z(t) = Q (P(t) - E) = Q P(t)$$

y $Z(t)$ está acotada, ya que

$$\begin{aligned} \|Z(t)\| &= \sup_i \sum_j |z_{ij}(t)| = \sup_i \sum_j (|p_{ij}(t) - e_j|) \leq \\ &\leq \sup_i \left(\sum_j |p_{ij}(t)| + \sum_j e_j \right) = 2 \end{aligned}$$

de donde

$$\|Z(t)\| \leq 2$$

Todos los productos matriciales están, por tanto, bien definidos, con

sus elementos dados por series absolutamente convergentes.

Por otra parte, considerando a $Z(t)$ como un operador acotado sobre el espacio de las medidas acotadas sobre Π, μ , para $\mu \in \mathcal{M}$, $\mu Z(t)$ es una medida, de elementos

$$\mu Z(t)(j) = \sum_i \mu(i) z_{ij}(t)$$

y $\mu Z(t) \in \mathcal{M}$

con

$$\|\mu Z(t)\| \leq 2 \|\mu\|$$

Sin embargo, $Q Z(t) = Z(t) Q$, en general, no está acotado

ya que

$$\begin{aligned} \sum_j \left| \sum_k q_{ik} z_{kj}(t) \right| &\leq \sum_j \sum_k |q_{ik}| |z_{kj}(t)| = \\ &= \sum_k |q_{ik}| \sum_j |z_{kj}(t)| \leq \sum_k |q_{ik}| = 2 q_i \end{aligned}$$

necesitamos, por tanto, imponer la condicion (3) para asegurarnos que los elementos de $\mu Q Z(t)$ vienen dados por series absolutamente convergentes.

$$\|\mu\| q = \sum_i |\mu(i)| q_i < \infty \quad (3)$$

para cualquier función $q = (q_i)$.

Definición 3.2

A la resolvente o nucleo -potencial del semigrupo $(Z(t), t \geq 0)$

dada por

$$Z^\alpha = \int_0^\infty e^{-\alpha t} Z(t) dt \quad (4)$$

con elementos de la forma

$$z_{ij}^{\alpha} = \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} z_{ij}(t) dt \quad (5)$$

se denomina "resolvente ergódica" o " α -potencial ergódico" del semigrupo $(P(t), t \geq 0)$.

Las integrales que definen las z_{ij}^{α} en (5) convergen para $\alpha > 0$, y además

$$z^{\alpha} = U^{\alpha} - \frac{E}{\alpha} \quad \alpha > 0 \quad (6)$$

Las ecuaciones Backward y Forward, dadas por (2), pueden escribirse en la forma

$$\text{Backward:} \quad I - E = \alpha Z^{\alpha} - Q Z^{\alpha} \quad (7)$$

$$\text{Forward} \quad I - E = \alpha Z^{\alpha} - Z^{\alpha} Q \quad (8)$$

ya que, para la ecuación Backward

$$\int_0^{\infty} e^{-\alpha t} \frac{d}{dt} z(t) dt = \alpha \int_0^{\infty} z(t) e^{-\alpha t} dt = E - I + \alpha z^{\alpha}$$

$$\int_0^{\infty} e^{-\alpha t} Q z(t) dt = Q z^{\alpha}$$

de donde

$$E - I + \alpha z^{\alpha} = Q z^{\alpha}$$

y por tanto

$$I - E = \alpha z^{\alpha} - Q z^{\alpha}$$

Y análogamente para la ecuación Forward.

Por tanto Z puede considerarse como la inversa generalizada de $\alpha I - Q$ relativa a $Z(0) = I - E$, en el mismo sentido en que U lo era relativa a $P(0) = I$.

Definición 1.3.3

La matriz $Z = (z_{ij})$ dada por

$$Z = \int_0^{\infty} (P(t) - E) dt \quad (9)$$

si existe, se denomina "matriz fundamental" o "nucleo -potencial" de la cadena ergódica.

Veamos bajo qué condiciones existe el potencial ergódico Z .

Teorema 1.3.1

Sea T_j el tiempo de la primera vuelta al estado j de la cadena ergódica $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$, y sea $m_j^{(2)} = E(T_j^2)$. Si para cada $j \in \pi$, $m_j^{(2)} < \infty$ (y todos los m_{ij} = tiempo medio de la primera entrada a j desde i , son finitos), entonces el potencial ergódico Z , dado por (9) existe (y todos los z_{ij} son finitos), y puede escribirse

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} Z^\alpha = Z \quad (10)$$

y además

- (a) $z_{jj} > 0$ para cada j
- (b) $\sum_j z_{ij} = 0 \quad i \in \pi$
- (c) $\sum_j |z_{ij}| = 2 \sum_{j/z_{ij} > 0} z_{ij} \leq 2 \sum_j z_{jj} < \infty$

Demostración:

Veamos primero la existencia de Z . Para ello distinguiremos los casos en que $i=j$ e $i \neq j$.

Si $i=j$, consideremos la ecuación (6) escrita para z_{jj}

$$\varepsilon_{jj}^{\alpha} = u_{jj}^{\alpha} - \frac{e_j}{\alpha}$$

Usando la expresión explícita para los u_{jj}^{α} dada en el apartado anterior por (11), y aplicando la regla de L'Hospital sucesivamente, se deduce

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \varepsilon_{jj}^{\alpha} = \frac{1}{2} \frac{e_j}{m_j} (m_j^{(2)} - m_j^2 e_j)$$

Este límite es estrictamente positivo y por tanto $z_{jj} > 0$ en un entorno del origen. Además, para cada $\tau > 0$ fijo,

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{\varepsilon_{jj}^{\tau\alpha}}{\varepsilon_{jj}^{\alpha}} = 1$$

y por tanto z_{jj} varía muy poco en $\alpha = 0$. Entonces aplicando el teorema tauberiano (CHUNG 1967)

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \varepsilon_{jj}^{\alpha} = \lim_{t \rightarrow \alpha} \int_0^t z_{jj}(s) ds$$

De donde

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} z_{jj}^{\alpha} = z_{jj}$$

existe y es finito.

Si $i \neq j$, escribimos

$$z_{ij}^{\alpha} = z_{jj}^{\alpha} - (u_{jj}^{\alpha} - u_{ij}^{\alpha})$$

y usando de nuevo las expresiones de u_{ij}^{α} , y u_{jj}^{α} dadas en el apartado anterior, podemos escribir

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} (u_{jj}^\alpha - u_{ij}^\alpha) = m_{ij} e_j$$

por tanto

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} z_{ij}^\alpha = z_{jj} - m_{ij} e_j$$

existe y es finito. Aplicando el mismo razonamiento anterior, puede aplicarse el teorema tauberiano, y se deduce que

$$z_{ij} = \lim_{\alpha \rightarrow 0} z_{ij}^\alpha = \lim_{t \rightarrow \infty} \int_0^t z_{ij}(s) ds.$$

Por otra parte las expresiones (a) y (b) se deducen de la propia definición de los elementos de Z .

Además la igualdad de (c) se sigue del hecho de que

$$\sum_j |z_{ij}| = \sum_{j | z_{ij} \geq 0} z_{ij} + \sum_{j | z_{ij} \leq 0} (-z_{ij})$$

y la suma por filas de los $z_{ij} \geq 0$ debe coincidir con la suma de los $z_{ij} \leq 0$ por (b), luego

$$\sum_j |z_{ij}| = 2 \sum_{j | z_{ij} \neq 0} z_{ij}$$

La expresión (b) indica que Z puede decirse que es conservativa en el mismo sentido que Q , pero de elementos diagonales positivos como se expresa en (a). Además

$$\|Z\| = \sup_i \sum_j |z_{ij}|$$

de donde Z en general no está acotada, y, en este sentido, se comporta como el generador Q y, para cadenas transitorias, como la U .

Lema 1.3.1

En una cadena ergódica con momentos de primera entrada m_{ij} ,

$$0 \leq z_{jj}^\alpha - z_{ij}^\alpha \leq m_{ij} \quad \forall i, j \in \pi \quad (12)$$

Demostración:

Notemos por $F_{ij}(t)$ a la distribución de la primera entrada de i a j , y sea f_{ij}^α su transformada de Laplace correspondiente dada por

$$f_{ij}^\alpha = \int_0^\infty e^{-\alpha t} F_{ij}(t) dt$$

De las expresiones dadas para las u_{ij}^α y u_{jj}^α en el apartado anterior podemos escribir

$$z_{jj}^\alpha - z_{ij}^\alpha = u_{jj}^\alpha (1 - f_{ij}^\alpha)$$

pero

$$\frac{1 - f_{ij}^\alpha}{\alpha} = m_{ij} g_{ij}^\alpha$$

donde g_{ij}^α es la transformada de Laplace de la distribución del tiempo de vida

$$z_{jj}^\alpha - z_{ij}^\alpha = \alpha m_{ij} u_{jj}^\alpha g_{ij}^\alpha \leq m_{ij}$$

Este lema indica que $|z_{ij}^\alpha|$ puede no estar acotada uniformemente en i . Esto contrasta con el hecho de que $0 \leq u_{ij}^\alpha \leq u_{ij}$ para cadenas transitorias.

Teorema 1.3.2

Sea $\mu \in \mathcal{M}$ satisfaciendo la condición

$$\sum_i |\mu(\omega_i)| m_{ij} < \infty \quad \text{para cada } j \in \mathbb{N} \quad (13)$$

entonces

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \mu \varepsilon^\alpha = \mu \varepsilon \quad (14)$$

Demostración:

Para cada j

$$\mu \varepsilon^\alpha(j) = \sum_i \mu(\omega_i) \varepsilon_{ij}^\alpha = - \sum_i \mu(\omega_i) (\varepsilon_{jj}^\alpha - \varepsilon_{ij}^\alpha) + \sum_i \mu(\omega_i) \varepsilon_{jj}^\alpha$$

y por (13) y en virtud del lema I.3.1

$$|\mu(\omega_i)| |\varepsilon_{jj}^\alpha - \varepsilon_{ij}^\alpha| < \infty$$

y por tanto del teorema de la convergencia dominada de Lebesgue

$$\begin{aligned} \lim_{\alpha \rightarrow 0} \mu \varepsilon^\alpha(j) &= - \lim_{\alpha \rightarrow 0} \sum_i \mu(\omega_i) (\varepsilon_{jj}^\alpha - \varepsilon_{ij}^\alpha) + \\ &+ \lim_{\alpha \rightarrow 0} \sum_i \mu(\omega_i) \varepsilon_{jj}^\alpha = - \sum_i \mu(\omega_i) \lim_{\alpha \rightarrow 0} (\varepsilon_{jj}^\alpha - \varepsilon_{ij}^\alpha) + \left(\sum_i \mu(\omega_i) \right) \lim_{\alpha \rightarrow 0} \varepsilon_{jj}^\alpha = \\ &= - \sum_i \mu(\omega_i) (\varepsilon_{jj} - \varepsilon_{ij}) + \sum_i \mu(\omega_i) \varepsilon_{jj} = \sum_i \mu(\omega_i) \varepsilon_{ij} \end{aligned}$$

Veamos ahora algunos teoremas relativos a la descomposición

de Riesz de algunas medidas.

Teorema 1.3.3

Si $\mu \in \mathcal{M}$ satisface la condición (3) entonces tiene como única descomposición

$$\mu = \lambda + \eta \quad (15)$$

donde $\lambda = \mu E$ es invariante y $\eta = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \sigma U^\alpha$, donde $\sigma = \mu(-Q)$ es un cargo

con $\sigma 1 = 0$ y $\lim_{\alpha \rightarrow 0} \eta^\alpha U^\alpha = 0$

Además, para las cadenas transitorias $\lambda = 0$ y $\eta = \sigma U$ es el potencial de Green del cargo σ ; para las cadenas ergódicas $\lambda = (\mu \lambda) e$ donde e es la distribución ergódica.

Demostración:

Consideremos la forma resolvente de la ecuación Backward

$$I = \alpha U^\alpha - Q U^\alpha$$

aplicando la medida μ puede escribirse en la forma

$$\mu = \mu \alpha U^\alpha + \mu(-Q) U^\alpha$$

Por (3) $\|\mu\| < \infty$ y del teorema de la convergencia dominada de Lebesgue se deduce que

$$\lambda = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \mu \alpha U^\alpha = \mu \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha U^\alpha = \mu E$$

De donde λ es invariante, $\lambda = 0$ en las cadenas transitorias y $\lambda = (\mu \lambda) e$ para las cadenas ergódicas.

Además por (3), $\|\sigma\| = \|\mu(-Q)\| < \infty$

de donde existe $\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sigma U^\alpha$ y vale

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sigma U^\alpha = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \mu(-Q) U^\alpha = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \mu(I - \alpha U^\alpha) = \mu - \lambda$$

y

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \eta \alpha U^\alpha = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha (\mu - \lambda) U^\alpha = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu U^\alpha - \lambda \alpha U^\alpha = 0$$

Para las cadenas transitorias U^α decrece con α de donde del teorema de la convergencia dominada se deduce que

$$\eta = \sigma U$$

Teorema 1.3.4

Para $\mu \in \mathcal{M}$ satisfaciendo la condición (3), sea $\lambda = \mu E$ la medida invariante para la cadena ergódica, y sea $\sigma = \mu(-Q)$ con $\sigma 1 = 0$ y satisfaciendo la condición (13). Entonces, μ tiene como única descomposición

$$\mu = \lambda + \sigma z \quad (16)$$

Demostración:

Consideremos la forma resolvente de la ecuación Backward

$$I - E = \alpha Z^\alpha - Q Z^\alpha$$

aplicando la medida μ

$$\mu - \mu E = \mu \alpha Z^\alpha + \mu(-Q) Z^\alpha = \alpha \mu Z^\alpha + \sigma Z^\alpha \quad (17)$$

Pero $|\alpha z_i^\alpha| \leq 1$ y del teorema de la convergencia dominada se deduce que

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu z^\alpha = 0$$

Para calcular $\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sigma Z^\alpha$ se necesita la condición (12). Aplicando

el teorema 1.2.2 para σ

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sigma z^\alpha = \sigma z$$

y tomando límites cuando $\alpha \rightarrow 0$ en la ecuación (17)

$$\mu = \mu E + \sigma z = \lambda + \sigma z$$

La medida σz será denominada "potencial ergódico del cargo σ ". Entonces el teorema 1.2.4 indica que la medida μ en una cadena

ergódica puede representarse como la suma de una medida invariante λ y el potencial ergódico de un cargo σ con masa total cero.

En cadenas transitorias $\eta = \sigma U$ y en cadenas ergódicas $\eta = \sigma Z$. Por tanto Z es el operador potencial ergódico que reemplaza al operador potencial de Green U en las cadenas ergódicas.

En la mayoría de las aplicaciones μ es una medida de probabilidad y λ es la distribución ergódica, así que σZ compensa μ de su diferencia con e .

CAPITULO II

MODELO DE PERTURBACION

Introducción

Reemplazamiento

Núcleos y medidas de compensación

Segunda ecuación resolvente

Medidas invariantes

2.1.INTRODUCCION.

Cuando el modelo de una situaciòn real viene descrito por una cadena de Markov , es interesante en muchas aplicaciones pràcticas estudiar què ocurrirìa si a esta cadena se la somete a una perturbaciòn de cualquier tipo.

Las propiedades de la cadena modificada se expresan en tèrminos de la cadena original y de la "compensaciòn" resultante de la perturbaciòn.

La tècnica que seguimos en este estudio es el mètodo de compensaciòn desarrollado por KEILSON (1964) y , màs recientemente, por SYSKI (1977).

A lo largo del capitulo se estudia un modelo de perturbaciòn con reemplazamientos gobernados por una matriz de reemplazamiento sobre los estados "permisibles" , siguiendo la tècnica introducida para cadenas de Markov de paràmetro discreto por ARJAS y SPEED (1975). Las consecuencias del mètodo de compensaciòn en los modelos de perturbaciòn son examinadas con detalle. Los principales resultados conciernen a la distribuciòn limite de la cadena modificada restringida a los estados permisibles.

2.2. REEMPLAZAMIENTO.

Consideremos una cadena de Markov homogénea $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$ con espacio de estados discreto Π y generada por la matriz de transición estocástica standard $P(t) = (p_{ij}(t))$. Sea Q la correspondiente matriz conservativa, que escribiremos en la forma

$$Q = \begin{array}{c} \begin{array}{cc} S^c & S \end{array} \\ \begin{array}{cc} S^c & S \end{array} \left(\begin{array}{cc} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{array} \right) \end{array}$$

donde S es un subconjunto fijo del espacio de estados Π y $S^c = \Pi - S$.

Los estados de S^c se dirán "prohibidos" y los de S "permisibles".

Modificamos esta cadena, que llamaremos original, en el sentido siguiente:

Siempre que se produzca una transición de S a S^c será reemplazada por

una transición de S a S . Las transiciones de S^c en sí mismo y de S^c a S no se verán afectadas en esta modificación. Esto trae consigo

que la matriz conservativa Q quede modificada para dar lugar a una nueva matriz Q^* en la forma

$$Q^* = \begin{array}{c} \begin{array}{cc} S^c & S \end{array} \\ \begin{array}{cc} S^c & S \end{array} \left(\begin{array}{cc} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & Q_{22}^* \end{array} \right) \end{array}$$

donde Q_{22}^* recogerá las transiciones, dadas por Q_{22} , de S a S y las de S a S^c , dadas por Q_{21} , reemplazadas.

Llamemos $R = (r_{ij})$ a la matriz de reemplazamiento, de tal

forma que r_{ij} sea la probabilidad de que el elemento i sea reemplazado por el elemento j :

Si $i \in \Omega$ y $j \in S^c$, entonces $r_{ij} = 0$, ya que ningún elemento de S^c es el reemplazado de alguno de Ω .

Si $i \in S$ y $j \in S$, entonces $r_{ij} = 0$, salvo en los casos en que $i=j$, ya que ningún elemento de S es reemplazado.

La matriz R tiene, por tanto, la forma

$$R = \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

donde R_{12} es una matriz rectangular correspondiente a la distribución de reemplazamientos de S^c en S .

$$\text{Consideremos } I = J_1 + J_2,$$

donde

$$J_1 = \begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad J_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

entonces

$$J_1 Q = \begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$J_2 Q = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix}$$

o sea $Q = J_1 Q + J_2 Q$,

donde $J_1 Q$ comprende las transiciones que no se han visto afectadas por la modificación considerada , y $J_2 Q$ comprende las transiciones prohibidas que han sido reemplazadas.

Así la matriz de intensidad correspondiente a la cadena $X^* = (X_t^*, 0 \leq t < \infty)$, modificada de la X , vendrá dada por:

$$Q^* = J_1 Q + J_2 Q R \quad (1)$$

Evidentemente

$$\begin{aligned} Q^* \cdot \mathbf{1} &= J_1 Q \mathbf{1} + J_2 Q R \mathbf{1} = J_2 Q \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix} \cdot \mathbf{1} = \\ &= \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} \cdot \mathbf{1} = 0. \end{aligned}$$

ya que la suma por filas de los elementos de R_{12} vale 1 y la suma por filas de los elementos de Q vale 0, por ser Q conservativa.

Además

$$Q_{22}^* = Q_{22} + Q_{21} R_{12} \quad (2)$$

por tanto Q_{22}^* depende de las transiciones de S en sí mismo y de S a S^c de la cadena original , así como del reemplazamiento de estas últimas , tal como se dijo anteriormente.

Definición 2.2.1

La matriz de intensidad conservativa Q^* correspondiente a la cadena modificada con los reemplazamientos hechos siguiendo la matriz de reemplazamiento R viene definida por la ecuación (1), donde Q es la matriz de intensidad conservativa de la cadena original.

Lema 2.2.1

De las definiciones de Q y Q^* se deducen las siguientes relaciones:

$$a) J_1 Q^* = J_1 Q$$

$$b) J_2 Q^* = J_2 Q R$$

$$c) J_1 Q^* J_1 = J_1 Q J_1$$

$$d) J_2 Q^* J_2 = J_2 Q R$$

$$e) R^2 = R$$

$$f) Q R = Q^*$$

$$g) Q^* - Q = J_2 Q (R - I) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -\omega_{21} & \omega_{21} R_{12} \end{pmatrix}$$

$$h) q_i^* \leq q_i \quad \downarrow i \in \pi \quad (3)$$

En efecto:

$$a) J_1 Q^* = \begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \omega_{11} & \omega_{12} \\ 0 & \omega_{22} + \omega_{21} R_{12} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \omega_{11} & \omega_{12} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$J_1 Q = \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

de donde

$$J_1 Q^* = J_1 Q$$

b)

$$J_2 Q^* = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix}$$

$$J_2 QR = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & Q_{11}R_{12} + Q_{12} \\ 0 & Q_{21}R_{12} + Q_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix}$$

c) $J_1 Q^* = J_1 Q$

de donde

$$J_1 Q^* J_1 = J_1 Q J_1$$

d)

$$J_2 Q^* J_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix}$$

de donde

$$J_2 QR = J_2 Q^* J_2$$

e)

$$R^2 = \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

de donde

$$R^2 = R$$

f)

$$QR = \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & Q_{11}R_{12} + Q_{12} \\ 0 & Q_{21}R_{12} + Q_{22} \end{pmatrix}$$

$$Q^*R = \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & R_{12} \\ 0 & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & Q_{11}R_{12} + Q_{12} \\ 0 & Q_{21}R_{12} + Q_{22} \end{pmatrix}$$

de donde

$$QR = Q^*R$$

g)

$$Q^* - Q = \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & Q_{22} + Q_{21}R_{12} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix}$$

$$Q^* - Q = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -Q_{21} & Q_{21}R_{12} \end{pmatrix}$$

$$J_2 Q(R-I) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -I & R_{12} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$J_2 Q(R-I) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -I & R_{12} \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -Q_{21} & Q_{21}R_{12} \end{pmatrix}$$

de donde

$$Q^* - Q = J_2 Q(R-I) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -Q_{21} & Q_{21}R_{12} \end{pmatrix}$$

h)

$$q_i^* = -q_{ii}^* = \begin{cases} -q_{ii} & i \in S^c \\ -q_{ii} - \sum_{k \in S^c} q_{ik} r_{ki} & i \in S \end{cases}$$

de donde

$$q_i^* = q_i \quad i \in S^c$$

$$q_i^* = q_i - \sum_{k \in S^c} q_{ik} r_{ki} \quad i \in S$$

por tanto

$$q_i^* \leq q_i \quad \forall i \in \pi$$

Según los teoremas 12.4 y 12.5, dada la Q^* matriz, el sistema

de ecuaciones

$$\text{(Backward)} \quad \frac{d}{dt} P^*(t) = Q^* P^*(t) \quad t \geq 0$$

$$\text{(Forward)} \quad \frac{d}{dt} P^*(t) = P^*(t) Q^*$$

tiene una única solución subestocástica standard, llamada la solución minimal correspondiente a la Q^* matriz. Si esta solución minimal es estocástica, entonces es la única matriz de transición subestocástica standard cuya Q^* matriz coincide con la dada. En particular es la única solución del sistema planteado.

Notemos $P^*(t) = (p_{ij}^*(t))$ a esta única solución, que será, por tanto, la matriz de transición de la cadena modificada $X^* = (X_t^*, 0 \leq t < \infty)$ correspondiente a la matriz de intensidades Q^* . Y, por $Q_{21}^* = 0$ tendrá la forma

$$P^*(t) = \begin{pmatrix} P_{11}^*(t) & P_{12}^*(t) \\ 0 & P_{22}^*(t) \end{pmatrix}$$

La idea básica del método de Perturbación consiste en expresar $P^*(t)$ en función de $P(t)$.

Vamos a emplear el método de compensación introducido por KEILSON (1965) para estudiar el problema. Consiste este método en interpretar la transformación de la cadena original X en la cadena modificada X^* , en términos de la dinámica de X , considerando que las transiciones prohibidas de S a S^c y la consiguiente vuelta a los estados de S se deben a un cargo negativo (aniquilación) introducido en S^c y otro igual pero de signo contrario (creación) en S . Para ello nos ayudaremos del núcleo y medidas de compensación que definiremos en el apartado siguiente.

2.3. NUCLEO Y MEDIDAS DE COMPENSACION.

Definición 2.3.1

La matriz $C(t) = (c_{ij}(t))$ definida por:

$$C(t) = P^*(t) (Q^* - Q) \quad (4)$$

con $C(0) = Q^* - Q$

se denomina "núcleo de compensación" (KEILSON-SYSKI, 1974)

Podemos escribir $C(t)$ en la forma

$$C(t) = \begin{pmatrix} -P_{12}^*(t) \otimes_{21} & P_{12}^*(t) \otimes_{21} P_{12} \\ -P_{22}^*(t) \otimes_{21} & P_{22}^*(t) \otimes_{21} P_{12} \end{pmatrix}$$

tiene, por tanto, algunos de sus elementos negativos, y la suma de sus elementos por filas vale cero.

Lema 2.3.1

El núcleo de compensación $C(t)$ definido por (4), verifica que

$$P(s) C(t) = C(t+s) \quad (5)$$

y $c_{ij}(\cdot)$ son funciones continuas de t para $0 \leq t < \infty$.

Demostración :

De la definición 2.3.1

$$C(t+s) = P^*(t+s) (Q^* - Q).$$

Ahora bien, $P^*(t)$ es la matriz de transición de la cadena modificada luego satisface la ecuación

$$P^*(t+s) = P^*(s) P^*(t) .$$

de aquí

$$C(t+s) = P^*(s) P^*(t) (Q^* - Q) = P^*(s) C(t)$$

Esta relación indica que cada columna de $C(t)$ satisface

$$P^*(s) c_{ij}(t) = c_{ij}(t+s)$$

así que para j fijo, las funciones $c_{ij}(\cdot)$ constituyen la ley de salida de la cadena modificada. Por tanto $c_{ij}(\cdot)$ es una función continua de t para $0 \leq t < \infty$. (LEVIATAN, 1972)

Definición 2.3.2

Dado el espacio \mathcal{M} de las medidas acotadas sobre el espacio de estados \mathcal{E} , y considerado $C(t)$ como un operador acotado sobre \mathcal{E} , lla-

maremos "medidas de compensación" a $\mu C(t)$ (KEILSON-SYSKI, 1974)

Como Q y $P(t) Q = Q P(t)$ no están generalmente acotadas, sólo se considerarán aquellas medidas μ tales que, para cualquier función $q = (q_i)$, satisfagan la condición

$$\|\mu\| q = \sum_i |\mu \omega_i| q_i < \infty \quad (6)$$

esto asegurará que los productos matriciales con la medida μ están bien definidos, con elementos dados por series absolutamente convergentes, y permitirá la asociatividad en los casos de interés práctico.

Lema 2.3.2

Basándose en la condición (6), se verifica

- a) $\|\mu \omega\| < \infty$
- b) $\|\mu P(t) \omega\| < \infty$
- c) $\|\mu \omega^*\| < \infty$
- d) $\|\mu P^*(t) \omega^*\| < \infty$

Demostración:

$$\begin{aligned} \text{a) } \|\mu \omega\| &= \sum_j |\mu \omega(j)| = \sum_j \left| \sum_i \mu \omega_i q_{ij} \right| \\ &\leq \sum_j \sum_i |\mu \omega_i| |q_{ij}| = \sum_i |\mu \omega_i| \sum_j |q_{ij}| = \\ &= \sum_i |\mu \omega_i| \left(\sum_{j \neq i} |q_{ij}| + |q_{ii}| \right) = 2 \sum_i |\mu \omega_i| q_i = 2 \|\mu\| \cdot q < \infty. \end{aligned}$$

Anàlogamente b)

$$\begin{aligned}
 d) \quad \| \mu^{P^*}(\omega) \omega^* \| &= \sum_j | \mu^{P^*}(\omega) \omega^*(j) | = \sum_j | \sum_i \mu(\omega) \sum_e P_{ie}^* q_{ej}^* | \leq \\
 &\leq \sum_j \sum_i | \mu(\omega) \sum_e P_{ie}^* q_{ej}^* | \leq \sum_i \sum_j | \mu(\omega) \sum_e P_{ie}^* | q_{ej}^* | = \sum_i | \mu(\omega) | \sum_e \sum_j P_{ie}^* | q_{ej}^* | \\
 &= \sum_i | \mu(\omega) | \sum_e P_{ie}^* \sum_j | q_{ej}^* | = 2 \sum_i | \mu(\omega) | q_i^* \leq (3) \leq 2 \sum_i | \mu(\omega) | q_i < \infty.
 \end{aligned}$$

Anàlogamente c).

Sin embargo la condiciòn (6) impuesta no basta en los casos en que incluyamos a la matriz $C(t)$. Por estar $P^*(t)$ acotada bastarà con acotar $Q^* - Q$, pero debido a su forma es suficiente suponer que las sumas por filas de la submatriz Q_{21} estàn uniformemente acotadas, es decir,

$$\sum_{e \in S^c} q_{ie} \leq \kappa \quad \forall i \in S \quad (7)$$

observemos que esta condiciòn no es muy fuerte y se satisface en la mayoría de los casos de interès pràctico; en particular cuando S^c sea finito ya que entonces se tratarà de suma finita de elementos finitos.

Lema 2.3.3

Bajo las condiciones (6) y (7), la medida de compensaciòn $\mu C(t)$ està bien definida, y

$$\| \mu(\omega^* - \omega) \| \leq 2 \kappa \| \mu \|$$

$$\| \mu C(t) \| \leq 2 \kappa \| \mu \|$$

$$\mu_C(t) \mathbf{1} = 0$$

$$\mu_C(t) \mathbf{R} = 0$$

Demostración:

Veamos en primer lugar que

$$\sum_j |q_{ij}^* - q_{ij}| \leq 2\kappa \quad \forall i \in \pi$$

para ello distinguiremos entre los casos en que $i \in S$ e $i \in S^c$.

Si $i \in S$

$$\begin{aligned} \sum_j |q_{ij}^* - q_{ij}| &= \sum_{j \in S} |q_{ij}^* - q_{ij}| + \sum_{j \in S^c} |q_{ij}^* - q_{ij}| = \sum_{j \in S} \left| \sum_{e \in S^c} q_{ie} r_{ej} \right| + \\ &+ \sum_{j \in S^c} |q_{ij}| \leq \sum_{j \in S} \sum_{e \in S^c} q_{ie} r_{ej} + \sum_{j \in S^c} q_{ij} = \sum_{e \in S^c} q_{ie} \sum_{j \in S} r_{ej} + \sum_{j \in S^c} q_{ij} = \\ &= \sum_{e \in S^c} q_{ie} + \sum_{j \in S^c} q_{ij} \leq 2\kappa. \end{aligned}$$

ya que $R_{12} \mathbf{1} = \mathbf{1}$ y se verifica (7).

Si $i \in S^c$

$$\sum_j |q_{ij}^* - q_{ij}| = 0 \leq 2\kappa$$

ya que $q_{ij}^* = q_{ij} \quad \forall i \in S^c, j \in \pi$.

Por tanto

$$\|Q^* - Q\| = \sup_i \sum_j |q_{ij}^* - q_{ij}| \leq 2\kappa$$

y además

$$\|C(t)\| = \|P^*(t)(Q^* - Q)\| \leq \|P^*(t)\| \|Q^* - Q\| \leq 2\kappa$$

luego $\mu(Q^* - Q)$ y $\mu_C(t)$ están bien definidas, pertenecen a μ y

$$\|\mu(Q^* - Q)\| \leq \|\mu\| \|Q^* - Q\| \leq 2\kappa \|\mu\|$$

$$\| \mu c(t) \| \leq \| \mu \| \| c(t) \| \leq 2 * \| \mu \|.$$

y los productos matriciales satisfacen la asociatividad, de donde

$$\mu c(t) = \mu \cdot P^*(t) (\omega^* - \omega) = \mu P^*(t) \cdot (\omega^* - \omega)$$

$$\mu c(t) \cdot A = \mu \cdot c(t) A = \mu \cdot 0 = 0$$

$$\mu c(t) \cdot R = \mu \cdot c(t) R = 0$$

ya que

$$c(t) \cdot A = P^*(t) (\omega^* - \omega) \cdot A = P^*(t) \cdot (\omega^* - \omega) A = 0$$

$$c(t) \cdot R = P^*(t) (\omega^* - \omega) \cdot R = P^*(t) \cdot (\omega^* - \omega) R = 0$$

Una vez definidos el núcleo y las medidas de compensación, vamos a expresar la matriz de transición de la cadena modificada en función de la matriz de transición de la cadena original, así como la medida $\mu^*(t)$ en función de $\mu P(t)$.

Teorema 2.3.1

La solución de la ecuación Backward de la cadena modificada

$$\frac{d}{dt} P^*(t) = \omega^* P^*(t).$$

con $P^*(0) = I$

viene expresada en forma matricial por

$$P^*(t) = P(t) + \int_0^t C(t-s) P(s) ds \quad t \geq 0 \quad (8)$$

donde $P(t)$ es la solución de la ecuación Backward de la cadena original.

Demostración:

La ecuación Backward de la cadena modificada podemos escribirla como

$$\frac{d}{dt} P^*(t) = (\vartheta^* - \vartheta) P^*(t) + \vartheta P^*(t)$$

y por (4)

$$\frac{d}{dt} P^*(t) = c(t) + \vartheta P^*(t) \quad t \geq 0 \quad (9)$$

Notemos $G(t) = e^{-\vartheta t} P^*(t)$,

de aquí

$$P^*(t) = e^{\vartheta t} G(t)$$

derivando

$$\frac{d}{dt} P^*(t) = e^{\vartheta t} \frac{d}{dt} G(t) + \vartheta e^{\vartheta t} G(t)$$

$$\frac{d}{dt} P^*(t) = e^{\vartheta t} \frac{d}{dt} G(t) + \vartheta P^*(t)$$

Entonces, comparando (9) y (10)

$$e^{\vartheta t} \frac{d}{dt} G(t) = c(t)$$

$$\frac{d}{dt} G(t) = e^{-\vartheta t} c(t) \quad (\text{Ecuación diferencial de solución})$$

$$G(t) = \int_0^t e^{-\vartheta s} c(s) ds + G(0).$$

De aquí

$$P^*(t) = e^{Qt} \int_0^t e^{-Qs} C(s) ds + e^{Qt} G(0)$$

$$P^*(t) = \int_0^t e^{Q(t-s)} C(s) ds + e^{Qt}$$

ya que $G(0) = I$

Ahora bien, e^{Qt} es la solución de la ecuación Backward de la cadena original, COX-MILLER (1965)

luego

$$P^*(t) = \int_0^t P(t-s) C(s) ds + P(t)$$

Teorema 2.3.2

Bajo las condiciones (6) y (7), la solución de la ecuación no homogénea

$$\frac{d}{dt} \mu P^*(t) = \mu P^*(t) Q + \mu C(t) \quad t \geq 0$$

con $\mu P^*(0) = \mu$

viene dada por

$$\mu P^*(t) = \mu P(t) + \int_0^t \mu C(t-s) P(s) ds \quad (11)$$

La demostración se hace siguiendo un procedimiento análogo al seguido en el teorema 2.3.1.

2.4. SEGUNDA ECUACION RESOLVENTE.

Expresada, mediante (8), la matriz de transición del proceso modificado, $P^*(t)$, en función de la matriz de transición de la cadena original, $P(t)$, y un término conservativo, procederemos a estudiar las medidas invariantes del proceso reemplazado. Establezcamos antes la llamada "2ª ecuación resolvente del proceso" que será, más adelante, de gran ayuda, y permitirá relacionar las medidas invariantes de ambos procesos.

Denotemos por $U^{*\alpha} = (u_{ij}^{*\alpha})$ a la transformada de Laplace de $P^*(t)$ dada por

$$U^{*\alpha} = \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} P^*(t) dt, \quad \alpha > 0$$

La forma resolvente de las ecuaciones Forward y Backward de la cadena original son, por tanto

$$\alpha U^{*\alpha} - I = U^{*\alpha} Q^* \quad (12)$$

$$\alpha U^{*\alpha} - I = Q^* U^{*\alpha} \quad (13)$$

Si notamos por $C^\alpha = (c_{ij}^\alpha)$ a la transformada de Laplace de $C(t)$

$$C^\alpha = \int_0^{\infty} e^{-\alpha t} C(t) dt$$

entonces por la definición de $C(t)$

$$C^\alpha = \int_0^\infty e^{-\alpha t} P^*(t) (\mathcal{Q}^* - \mathcal{Q}) dt = \int_0^\infty e^{-\alpha t} P^*(t) dt \cdot (\mathcal{Q}^* - \mathcal{Q})$$

de donde

$$C^\alpha = U^{*\alpha} (\mathcal{Q}^* - \mathcal{Q}) \quad (14)$$

Ahora bien, de (12) y (13) las resolventes $U^{*\alpha}$ y U^α son las inversas de $(\alpha I - \mathcal{Q}^*)$ y $(\alpha I - \mathcal{Q})$ respectivamente, entonces de la identidad

$$\begin{aligned} \mathcal{Q}^* - \mathcal{Q} &= (\alpha I - \mathcal{Q}) - (\alpha I - \mathcal{Q}^*) = \\ &= (\alpha I - \mathcal{Q}^*) (\alpha I - \mathcal{Q}^*)^{-1} (\alpha I - \mathcal{Q}) - (\alpha I - \mathcal{Q}^*) (\alpha I - \mathcal{Q})^{-1} (\alpha I - \mathcal{Q}) = \\ &= (\alpha I - \mathcal{Q}^*) (U^{*\alpha} - U^\alpha) (\alpha I - \mathcal{Q}) \end{aligned}$$

se deduce que

$$\begin{aligned} U^{*\alpha} - U^\alpha &= (\alpha I - \mathcal{Q}^*)^{-1} (\mathcal{Q}^* - \mathcal{Q}) (\alpha I - \mathcal{Q})^{-1} = U^{*\alpha} (\mathcal{Q}^* - \mathcal{Q}) U^\alpha \\ U^{*\alpha} &= U^\alpha + C^\alpha U^\alpha \end{aligned} \quad (15)$$

relación conocida como la "segunda ecuación resolvente."

Podría haberse obtenido también de (8) tomando transformadas y usando la propiedad conmutativa de la convolución integral (FELLER (1966))

$$\begin{aligned} \int_0^\infty e^{-\alpha t} P^*(t) dt &= \int_0^\infty e^{-\alpha t} P(t) dt + \int_0^\infty e^{-\alpha t} \int_0^t C(t-s) P(s) ds \\ U^{*\alpha} &= U^\alpha + C^\alpha U^\alpha \end{aligned}$$

De las expresiones $C^\alpha = U^{*\alpha} (\mathcal{Q}^* - \mathcal{Q}) U^\alpha$ y la segunda ecuación resolvente pueden deducirse fácilmente algunas relaciones interesantes. Así

$$C^\alpha = U^{*\alpha} (\mathcal{Q}^* - \mathcal{Q}) = (\alpha I - \mathcal{Q}^*)^{-1} [(\alpha I - \mathcal{Q}) - (\alpha I - \mathcal{Q}^*)]$$

$$C^\alpha = (\alpha I - Q^*)^{-1} (\alpha I - Q) - I$$

$$I + C^\alpha = (\alpha I - Q^*)^{-1} (\alpha I - Q)$$

$$(\alpha I - Q^*) (I + C^\alpha) = \alpha I - Q \quad (16)$$

o de forma equivalente

$$(I + C^\alpha) (\alpha I - Q)^{-1} = (\alpha I - Q^*)^{-1}$$

$$(I + C^\alpha) U^\alpha = U^{*\alpha}$$

$$U^\alpha + C^\alpha U^\alpha = U^{*\alpha}$$

$$U^\alpha + U^{*\alpha} (Q^* - Q) U^\alpha = U^{*\alpha}$$

$$U^\alpha = U^{*\alpha} (I - (Q^* - Q) U^\alpha) \quad (17)$$

que es una forma particular de la segunda ecuación resolvente y expresa U^* directamente en términos de la cadena original y el operador perturbador $Q^* - Q$.

2.5. MEDIDAS INVARIANTES.

El teorema de ergodicidad para las cadenas de Markov (Teorema 1.2.8

con matriz de transición $P(t)$ nos indica que los límites

$$\lim_{t \rightarrow \infty} P_{ij}(t) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \tilde{u}_{ij}^\alpha = e_{ij} \quad i, j \in \Pi$$

existen, y la matriz límite $E = (e_{ij})$ satisface las relaciones

$$E P(t) = P(t) E$$

$$E \mathbb{Q} = \mathbb{Q} E = 0$$

$$E E = \bar{E}$$

$$E \mathbb{1} \leq \mathbb{1}$$

Al estar $P(t)$ acotada, por el teorema de la convergencia dominada de Lebesgue (LOEVE, 1963) para $\mu \in \mathcal{M}$, $\mu E \in \mathcal{M}$ y además

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \mu P(t) = \mu \lim_{t \rightarrow \infty} P(t) = \mu E$$

Si la cadena es ergódica, todas las filas de E son idénticas, estrictamente positivas y $E \mathbb{1} = \mathbb{1}$. Para las cadenas transitorias, sin embargo, todos los $e_{ij} = 0$.

Para la cadena modificada $P^*(t)$, se obtienen análogas relaciones

$$\lim_{t \rightarrow \infty} P^*(t) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha U^{*\alpha} = E^*$$

Sin embargo hay que hacer notar que, tal como se ha definido, la cadena modificada es transitoria en S^c . De aquí

$$E^* = \begin{pmatrix} 0 & E_{12}^* \\ 0 & E_{22}^* \end{pmatrix}$$

Por otra parte S constituye un conjunto cerrado para la cadena modificada, ningún estado de S^c puede alcanzarse desde S , luego E_{12}^* da las probabilidades de entrada a S y E_{22}^* la distribución límite sobre S .

Dependiendo de la elección de la matriz de reemplazamiento R , la transitividad o ergodicidad de la matriz de transición de la cadena

original $P(t)$, dará lugar a la transitividad o ergodicidad de la matriz correspondiente a la cadena modificada, $P^*(t)$, en S .

Consideraremos sólo cuatro casos básicos que corresponden a las situaciones más interesantes. Supondremos que la cadena original es transitoria o ergódica y similarmente que la cadena modificada es transitoria o ergódica sobre S .

De primordial importancia es la siguiente extensión de la definición de núcleo de compensación.

Definición 2.5.1

La matriz $C = (c_{ij})$ definida término a término por

$$C = \lim_{t \rightarrow \infty} C(t) \quad (15)$$

siempre que exista el límite, será llamada "núcleo de compensación límite"

Para $\mu \in \mathcal{M}$, μC será llamada "medida de compensación límite"

Teorema 2.5.1

Bajo las condiciones (6) y (7) y para $P^*(t)$ ergódica sobre S , el núcleo de compensación límite, C , y la medida de compensación μC existen y vienen dadas por

$$C = E^*(Q^* - Q) \quad (16)$$

$$\mu C = \lim_{t \rightarrow \infty} \mu C(t) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \mu \alpha C^* \quad (17)$$

Ademàs

$$\|c\| \leq 2K$$

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \|\mu C(t) - \mu C\| = 0.$$

$$\mu C 1 = 0 \quad ; \quad \mu C R = 0.$$

Demostraciòn:

$$|c_{ij}(t)| = \left| \sum_e p_{ie}^*(t) (q_{ej}^* - q_{ej}) \right| \leq \sum_e p_{ie}^*(t) |q_{ej}^* - q_{ej}|$$

de la condiciòn (7)

$$|q_{ej}^* - q_{ej}| \leq 2K \quad \text{para cada } j \in \mathbb{N}$$

por tanto

$$|c_{ij}(t)| \leq 2K \sum_e p_{ie}^*(t) = 2K$$

luego existe

$$\lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t)$$

Veamos ahora que se verifica (16)

$$c_{ij} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t) = \lim_{t \rightarrow \infty} \sum_e p_{ie}^*(t) (q_{ej}^* - q_{ej}) = \sum_e e_{ie}^* (q_{ej}^* - q_{ej})$$

ya que $|q_{ej}^* - q_{ej}| \leq 2K$ y $\sum_e e_{ie}^* = 1$ y, por tanto se puede aplicar el ~~teorema~~ de Helly (CHUNG, 1974).

Por otra parte, por $|c_{ij}(t)| \leq 2K$, $\|C(t)\| \leq 2K$

entonces del teorema de la convergencia dominada de Lebesgue, existe

el limite

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \mu C(t)$$

y vale

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \mu C(t) = \mu \lim_{t \rightarrow \infty} C(t) = \mu C$$

Ademàs

$$\|\mu C\| \leq \|\mu\| \|C\|$$

y

$$\begin{aligned} \|C\| &= \sup_i \sum_j |c_{ij}| = \sup_i \sum_j \left| \sum_e e_{ie}^* (q_{ej}^* - q_{ej}) \right| \leq \\ &\leq \sup_i \sum_j \sum_e e_{ie}^* |q_{ej}^* - q_{ej}| = \sup_i \sum_e e_{ie}^* \sum_j |q_{ej}^* - q_{ej}| \leq \\ &\leq \sup_i 2K \sum_e e_{ie}^* = 2K \end{aligned}$$

de donde

$$\|\mu C\| \leq 2K \|\mu\|$$

y

$$\begin{aligned} \|\mu C(t) - \mu C\| &= \|\mu P^*(t) (Q^* - Q) - \mu E^*(Q^* - Q)\| \leq \\ &\|\mu P^*(t) - \mu E^*\| \|Q^* - Q\| \end{aligned}$$

de donde

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \|\mu C(t) - \mu C\| = 0$$

ya que $\mu E^* = \lim_{t \rightarrow \infty} \mu P^*(t)$ y se verifica la condición (7)

Por otra parte

$$\mu C 1 = \mu E^*(Q^* - Q) 1 = 0$$

ya que $(Q^* - Q) 1 = 0$

y

$$\mu C R = \mu E^*(Q^* - Q) R = 0$$

ya que $(Q^* - Q) R = 0$

En el caso en que $P^*(t)$ sea transitoria, imponemos la condición

$$\lim_{i \rightarrow \infty} (q_{ij}^* - q_{ij}) = 0 \quad \text{para cada } j \quad (7')$$

Esta condición se satisface frecuentemente en las aplicaciones.

Teorema 2.5.2

Bajo las condiciones (6) y (7) y para $P^*(t)$ transitoria sobre S , el núcleo de compensación límite y la medida de compensación se anulan.

Demostración:

Para cada i, j

$$c_{ij} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t) = \lim_{t \rightarrow \infty} \sum_e p_{ie}^*(t) (q_{ej}^* - q_{ej}) = \sum_e e_{ie}^* (q_{ej}^* - q_{ej}) = 0$$

ya que $E1 = 0$ y por tanto puede aplicarse el teorema de Helly (CHUNG, 1974)

Además $\mu C = 0$ aplicando el teorema de la convergencia dominada de Lebesgue.

Por tanto, en la práctica el único caso importante es aquel en que $P^*(t)$ sea ergódica sobre S .

Teorema 2.5.3

Para $P(t)$ transitoria y $P^*(t)$ ergódica sobre S , la medida invariante $\lambda^* = \mu E^*$, y la medida de compensación $\rho = \mu C$, con $\mu \in \mathcal{M}$, satisfacen bajo las condiciones (6) y (7) las siguientes relaciones:

$$\lambda^* = \rho U \tag{18}$$

$$\rho = \lambda^* (-\Theta) \tag{19}$$

Demostración:

Consideremos la segunda ecuación resolvente

$$U = U + C U, \quad \alpha > 0$$

aplicando el operador $\alpha \mu$,

$$\alpha \mu U^{*\alpha} = \alpha \mu U^\alpha + \alpha \mu C U^\alpha$$

Notando $\rho^\alpha = \alpha \mu C^\alpha$

la ecuación queda en la forma

$$\alpha \mu U^{*\alpha} = \alpha \mu U^\alpha + \rho^\alpha U^\alpha$$

Por (6), $\|\mu\| < \infty$ y $\|\alpha U^\alpha\| \leq 1$, $\|\alpha U^{*\alpha}\| \leq 1$ entonces del teorema de

la convergencia dominada de Lebesgue se deduce que

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu U^\alpha = \mu \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha U^\alpha = \mu E$$

y por ser $P(t)$ transitoria

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu U^\alpha = 0$$

Además

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu U^{*\alpha} = \mu \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha U^{*\alpha} = \mu E^*$$

Por el teorema 2.5.1

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu C^\alpha = \mu C \quad \text{y} \quad \|\mu C\| \leq 2K < \infty$$

Por otro lado

$$\begin{aligned} \rho^\alpha U^\alpha \cdot (i) &= \sum_j \rho^\alpha(i) u_{ij}^\alpha = \sum_j [e^\alpha(i) - e(i)] u_{ij}^\alpha + \\ &+ \sum_j e(i) u_{ij}^\alpha \end{aligned}$$

ya que $u_{ij}^\alpha \leq u_{ij}$ y en virtud del teorema de la convergencia dominada

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sum_j [e^\alpha(i) - e(i)] u_{ij}^\alpha = 0$$

y

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sum_j e(i) u_{ij}^\alpha = \sum_j e(i) u_{ij}$$

de aquí

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \rho^\alpha U^\alpha = e U$$

En consecuencia

$$J^* = \mu E^* = e U = \mu C U$$

y

$$\rho = \mu C = \mu E^* (\Phi^* - \Phi) = \mu E^* (-\Phi) = \lambda^* (-\Phi).$$

Este teorema asegura que cuando la cadena original es transitoria, la medida invariante λ^* de la cadena modificada es el potencial de Green, ρU , del cargo de compensación $\rho = \mu C$. Y reciprocamente, el cargo ρ es el gradiente de la medida λ^* .

En forma matricial se puede escribir (18), teniendo en cuenta la definición de ρ , como

$$E^* = C U$$

siendo sus elementos de la forma

$$e_{ij}^* = \sum_k c_{ik} u_{kj} \quad (20)$$

Ahora bien, para $i \in S$ y $j \in S$, C tiene sus filas idénticas ya que E_{22}^* tiene sus filas iguales por ser $P^*(t)$ ergódica sobre S . En este

caso $c_{ik} = c_k$ y la ecuación (20) se reduce a

$$e_j^* = \sum_k c_k u_{kj} \quad i \in S \quad j \in S \quad (21)$$

Para $P(t)$ ergódica y $P^*(t)$ ergódica sobre S , el argumento del teorema 2.5.3 no puede aplicarse ya que todos los elementos del $\lim_{\alpha \rightarrow 0} U^\alpha = U$ son infinitos

$$\mu_{ij} = \int_0^\infty p_{ij}(t) dt = \infty \quad \forall i, j \in \pi$$

y el paso al límite debe hacerse con la ayuda del potencial ergódico Z , cuya existencia y propiedades fueron estudiadas en el capítulo anterior.

Lema 2.5.1

Sea $C(t)$ el núcleo de compensación definido en (4), y sea E la matriz ergódica de la cadena original. Entonces

$$C(t) E = 0 \quad , \quad t \geq 0$$

en particular

$$Q^* E = 0$$

La demostración se deduce del hecho de que la suma por filas de los elementos de $C(t)$ se anula y E tiene todas sus filas idénticas.

Poniendo $C(t) = 0$ para $t < 0$ y usando el lema 2.5.2, la ecuación (8) puede escribirse en la forma

$$P^*(t) = P(t) + \int_0^t C(t-s) [P(s) - E] ds \quad , \quad t \geq 0$$

y de aquí tomando transformadas y usando la convolución integral se obtiene

$$U^{*\alpha} = U + C Z^{\alpha} \quad (22)$$

ecuación que equivale a la segunda ecuación resolvente dada en (15) y que hace el mismo papel que ella en las medidas invariantes cuando la cadena original es ergódica.

Ahora bien,

$$C^{\alpha} = U^{*\alpha} (Q^* - Q)$$

de donde, substituyendo en la ecuación (22)

$$U^{*\alpha} = U + U^{*\alpha} (Q^* - Q) Z^{\alpha}$$

Por tanto

$$U^{*\alpha} (I - (Q^* - Q) Z^\alpha) = U^\alpha$$

ecuación que es análoga a la dada en (17), de donde la ecuación de factorización permanece válida ya se use Z^α o U^α .

Supongamos ahora que se verifican todas las condiciones, dadas por el teorema 1.3.1 bajo las cuales esta asegurada la existencia de Z . Entonces se verifica el siguiente teorema

Teorema 2.5.4

Para $P(t)$ ergódica y $P^*(t)$ ergódica sobre S , las medidas invariantes $\lambda^* = \mu E^*$, $\lambda = \mu E$ y la medida de compensación $\rho = \mu C$, con $\mu \in \mathcal{M}$ tales que se verifica la condición

$$\sum_i |e(\omega) m_{ij}| < \infty, \quad j \in \pi \quad (23)$$

donde m_{ij} es el tiempo medio de la primera entrada de i a j , satisfacen, bajo las condiciones (6) y (7), las siguientes relaciones:

$$\lambda^* = \lambda + \rho Z \quad (24)$$

$$\rho = \lambda^* (-\omega) \quad (25)$$

Demostración:

Consideremos la ecuación (22) y apliquemos el operador $\alpha \mu$ entonces podemos escribirla en la forma

$$\alpha \mu U^{*\alpha} = \alpha \mu U^\alpha + \rho^\alpha Z^\alpha$$

donde $e^\alpha = \alpha \mu c^\alpha$

Por (6) $\|\mu\| < \infty$ entonces del teorema de la convergencia dominada de

Lebesgue se deduce que

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu U^{\alpha} = \mu E^*$$

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu U^\alpha = \mu E$$

Por el teorema 2.5.1

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} e^\alpha = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \alpha \mu c^\alpha = \mu c = \rho$$

y

$$\|\rho\| < \infty$$

Por otro lado

$$e^\alpha \tilde{\varepsilon}^\alpha(j) = \sum_i e^\alpha(\omega) \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha = \sum_i [e^\alpha(\omega) - e(\omega)] \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha + \sum_i e(\omega) \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha$$

y por (23)

$$\sum_i |e(\omega) \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha| \leq \sum_i |e(\omega) m_{ij}| < \infty$$

entonces del teorema de la convergencia dominada de Lebesgue se deduce

que

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sum_i e(\omega) \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha = \sum_i e(\omega) \lim_{\alpha \rightarrow 0} \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha = \sum_i e(\omega) \varepsilon_{ij}$$

Ademàs

$$\sum_i [e^\alpha(\omega) - e(\omega)] \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha = - \sum_i [e^\alpha(\omega) - e(\omega)] (\tilde{\varepsilon}_{jj}^\alpha - \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha) + \sum_i [e^\alpha(\omega) - e(\omega)] \tilde{\varepsilon}_{jj}^\alpha$$

y de (7)

$$\|\rho\| \leq 2k \|\mu\|$$

de donde

$$|e^\alpha(\omega) - e(\omega)| |\tilde{\varepsilon}_{jj}^\alpha - \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha| \leq |e^\alpha(\omega) - e(\omega)| m_{ij}$$

entonces del teorema de la convergencia dominada se deduce que

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \sum_i (e^\alpha(\omega) - e(\omega)) \tilde{\varepsilon}_{ij}^\alpha =$$

$$= - \sum_i \lim_{\alpha \rightarrow 0} \omega_{ii} (e^{\alpha \omega_i} - e^{\omega_i}) (\tilde{\epsilon}_{ji}^* - \tilde{\epsilon}_{ij}^*) + \left(\lim_{\alpha \rightarrow 0} \omega_{jj} \tilde{\epsilon}_{jj}^* \right) \left(\sum_i \lim_{\alpha \rightarrow 0} \omega_{ii} e^{\alpha \omega_i} - e^{\omega_i} \right) = 0$$

de donde

$$\mu E^* = \mu E + \mu C Z$$

Este teorema asegura que cuando la cadena original es ergódica, la medida invariante λ^* de la cadena modificada tiene la descomposición de Riesz relativa a la cadena original, tal que λ^* es la suma de una medida invariante λ (de la cadena original) y el potencial ergódico ρZ del cargo de compensación $\rho = \mu C$. Recíprocamente, el cargo ρ es el gradiente de λ^* .

En forma matricial puede escribirse (24), teniendo en cuenta la definición de ρ , como

$$E^* = E + C Z \quad (26)$$

que es la ecuación fundamental que liga E^* con E en términos del núcleo de compensación C y la matriz fundamental Z .

La ergodicidad de $P^*(t)$ y de $P(t)$ sobre S , implica que las medidas invariantes del teorema anterior son $\lambda = (\mu \lambda) e$ y $\lambda^* = (\mu \lambda) e^*$ donde e y e^* son las distribuciones ergódicas dadas por las filas de E y E^* respectivamente. Además, $\lambda^* E^* = \lambda^*$ implica que λ^* tiene su soporte sobre S . Así la ecuación (26) por componentes puede escribirse

$$e_j^* = e_j + \sum_k c_k z_{kj} \quad j \in S \quad (27)$$

y

$$0 = e_j + \sum_k c_k z_{kj} \quad j \in S^c \quad (28)$$

Esta ecuación puede usarse para determinar los c_k y la ecuación (27) para determinar los e_j^* explícitamente.

Tanto el teorema 2.5.3 como el teorema 2.5.4 podrían haberse deducido fácilmente de los teoremas 1.3.2 y 1.3.3 de la teoría relativa al potencial ergódico, sin más que considerar la descomposición de Riesz de la medida λ^* relativa a la cadena original reemplazando σ por ρ . Debe señalarse, sin embargo, que el teorema 2.5.3 y el teorema 2.5.4 tienen más importancia que el simple hecho de que sean descomposiciones de Riesz de una medida λ^* . Debido al mecanismo de perturbación, los dos teoremas tienen una rica estructura y dan una construcción específica de las medidas incluidas. Así el cargo $\rho = \mu C$ viene dado explícitamente en términos del núcleo de compensación y λ^* es invariante para la cadena modificada. Esto se debe al hecho de que los teoremas 1.3.2 y 1.3.3 se deducen de las ecuaciones de Kolmogorov para una cadena, mientras que los teoremas 2.5.3 y 2.5.4 se obtienen de la segunda ecuación resolvente que incluye a las dos cadenas.

CAPITULO III

APLICACION DEL MECANISMO DE PERTURBACION EN TEORIA DE COLAS

Introducción

Sistema de colas M/M/1

Perturbación de la cola M/M/1 . Obtención del
proceso de Poisson.

Perturbación de un proceso de Poisson

Obtención del proceso de Poisson puro mediante
perturbación

3.1. INTRODUCCION.

Dedicamos esta capítulo al estudio de diferentes aplicaciones del modelo de perturbacion expuesto en el capítulo anterior.

Se considera en primer lugar un sistema de colas $M/M/1$ obteniéndose la distribucion ergodica de la longitud de la cola en terminos del potencial de Green de un recorrido aleatorio (SPITZER, 1976) que es diferencia de dos procesos de Poisson, el de llegadas y el de servicio. Mediante el modelo de perturbacion se consigue expresar la solucion de la ecuacion restringida en terminos de la solucion de la ecuacion no restringida de la cadena original, compensando la modificacion debida al estado frontera 0. El procedimiento que se sigue es análogo a la técnica de Wiener-Hopf (KEILSON, 1965).

La aplicacion considerada en el apartado 3.3 es de gran interés porque nos indica como se extrae el proceso de Poisson mediante perturbacion de la cola $M/M/1$.

En el último apartado del capítulo se considera una cadena de Markov donde los estados 0 y 1 pueden comunicarse con cada uno de los otros, perturbandose dicha cadena para obtener un proceso de Poisson puro.

3.2. SISTEMA DE COLAS M/M/1.

Como aplicación del modelo de perturbación estudiado en el capítulo anterior, consideremos el sistema de colas M/M/1. La solución dependiente del tiempo va a obtenerse perturbando una cadena que es diferencia de dos procesos de Poisson.

Sea el espacio de estados $\pi = (0, \pm 1, \pm 2, \dots)$. Consideremos $S = (0, 1, 2, \dots)$ y sea la cadena original el recorrido aleatorio sobre π definido por:

$$q_{ij} = \begin{cases} \lambda & j = i+1 \\ \mu & j = i-1 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases} \quad \forall i, j \in \pi$$

$$q_i = \lambda + \mu$$

donde λ y μ son dos constantes positivas tales que $\lambda < \mu$

Modifiquemos ahora esta cadena original para obtener la cola M/M/1. Consideremos al estado 0 como una barrera **absorbente**, en el sentido de que, si la cadena original entra en los estados negativos de S^c , vuelve bruscamente al estado 0. La matriz de reemplazamiento R , para $i \in S^c$ y $j \in S$, tendrá por tanto la forma

$$R_{1,2} = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 & \dots & 0 & \dots \\ \lambda & 0 & 0 & \dots & 0 & \dots \\ \lambda & 0 & 0 & \dots & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \end{pmatrix}$$

o sea

$$r_{ij} = \begin{cases} 1 & i \leq 0 & j = 0 \\ 0 & i < 0 & j > 0 \end{cases} \quad \begin{matrix} i \in S^c \\ j \in S \end{matrix}$$

Siguiendo el mecanismo de reemplazamiento, la matriz de intensidades de la cadena modificada en S , Q_{22}^* , vendrá dada por

$$Q_{22}^* = Q_{21}R_{12} + Q_{22}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} \dots & 0 & 0 & \mu \\ \dots & 0 & 0 & 0 \\ \dots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 & \dots \\ \lambda & 0 & 0 & \dots \\ \lambda & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -(\lambda + \mu) & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(\lambda + \mu) & \lambda & \dots \\ 0 & \mu & -(\lambda + \mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -(\lambda + \mu) & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(\lambda + \mu) & \lambda & \dots \\ 0 & \mu & -(\lambda + \mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mu & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(\lambda + \mu) & \lambda & \dots \\ 0 & \mu & -(\lambda + \mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix}$$

Es decir

$$q_{ij}^* = \begin{cases} \lambda & j = i + 1 & i = 0, 1, 2, \dots \\ \mu & j = i - 1 & i = 1, 2, \dots \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$q_i^* = \begin{cases} \lambda & i = 0 \\ \lambda + \mu & i = 1, 2, \dots \end{cases}$$

que es precisamente el generador de la cola M/M/1.

Vamos a calcular el núcleo de compensación $C(t)$ para poder expresar la solución transitoria de este nuevo proceso en función de la solución del proceso original.

$$C(t) = \begin{pmatrix} -P_{12}^*(t) \Omega_{21} & P_{12}^*(t) \Omega_{21} R_{12} \\ -P_{22}^*(t) \Omega_{21} & P_{22}^*(t) \Omega_{21} R_{12} \end{pmatrix}$$

Para $i \in \Pi$ $j \in S^c$

$$c_{ij}(t) = - \sum_{k \in S} p_{ik}^*(t) q_{kj}$$

y para $k \in S$ $j \in S^c$, $q_{kj} = 0$, excepto en el caso en que $k = 0$, $j = -1$

de donde

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} -\mu p_{i0}^*(t) & j = -1 \\ 0 & j = -2, -3, \dots \end{cases}$$

Para $i \in \Pi$ $j \in S$

$$c_{ij}(t) = \sum_{k \in S^c} \left(\sum_{t \in S} p_{it}^*(t) q_{tk} \right) r_{kj}$$

y para $k \in S^c$ $j \in S$, $r_{kj} = 0$, excepto en el caso en que $j = 0$, de donde

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} 0 & j = 1, 2, \dots \\ \sum_{k \in S^c} \left(\sum_{t \in S} p_{it}^*(t) q_{tk} \right) & j = 0 \end{cases}$$

y para $t \in S$ y $k \in S^c$, $q_{tk} = 0$, excepto en el caso $t = 0$ y $k = -1$,

de donde

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} 0 & j = 1, 2, \dots \\ \mu p_{i0}^*(t) & j = 0 \end{cases}$$

Por tanto $C(t)$ tiene sus columnas iguales a cero salvo las correspondientes a $j = 0$ y $j = -1$ que valen

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} -\mu p_{i0}^*(t) & j = -1 \quad i \in \pi \\ \mu p_{i0}^*(t) & j = 0 \quad i \in \pi \end{cases}$$

Aplicando el teorema 2.3.1

$$p_{ij}^*(t) = p_{ij}(t) + \int_0^t \sum_k c_{ik}(t-s) p_{kj}(s) ds \quad \forall i, j \in \pi$$

de donde

$$p_{ij}^*(t) = p_{ij}(t) + \int_0^t c_{i0}(t-s) p_{0j}(s) ds + \int_0^t c_{i,-1}(t-s) p_{-1,j}(s) ds \quad \forall i, j \in \pi$$

El método de perturbación expresa pues la solución de la cadena modificada restringida a S , es decir la distribución de la cola M/M/1, en términos de la solución del problema original, compensando la modificación debida al estado frontera 0 .

La cadena modificada restringida a S es ergódica. La distribución límite puede calcularse de $E_{22}^* Q_{22}^* = 0$, es decir

$$\begin{pmatrix} e_0^* & e_1^* & e_2^* & \dots \\ e_0^* & e_1^* & e_2^* & \dots \\ e_0^* & e_1^* & e_2^* & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(d+\mu) & \lambda & \dots \\ 0 & \mu & -(d+\mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} = 0$$

de donde

$$\begin{aligned} -e_0^* \lambda + \mu e_1^* &= 0 \\ e_0^* \lambda - (d+\mu) e_1^* + \mu e_2^* &= 0 \\ \vdots & \\ e_j^* \lambda - (d+\mu) e_{j+1}^* + \mu e_{j+2}^* &= 0 \\ \vdots & \end{aligned}$$

y por tanto

$$e_j^* = \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j e_0^*$$

y como

$$\sum_j e_j^* = e_0^* \sum_j \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j = 1$$

se deduce que

$$e_0^* = 1 - \frac{\lambda}{\mu}$$

de donde

$$e_j^* = \left(1 - \frac{\lambda}{\mu}\right) \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j \quad j = 0, 1, 2, \dots$$

que es la distribución geométrica.

El núcleo límite de compensación C dado por el teorema 2.5.1

tiene la forma

$$C = \begin{pmatrix} 0 & E_{12}^* \\ 0 & E_{22}^* \end{pmatrix} (\Phi^* - \Phi)$$

$$C = \left(\begin{array}{c|ccc} 0 & e_0^* & e_1^* & \dots \\ \hline & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & e_0^* & e_1^* & \dots \\ & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|ccc} 0 & & & 0 \\ \hline 0 & \dots & -\mu & \mu & 0 & \dots \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} \right)$$

$$C = \left(\begin{array}{ccc|ccc} 0 & \dots & -\mu e_0^* & \mu e_0^* & 0 & \dots \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & -\mu e_0^* & \mu e_0^* & 0 & \dots \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} \right)$$

de donde

$$c_{ij} = \begin{cases} \lambda - \mu & j = -1 \quad i \in \pi \\ \mu - \lambda & j = 0 \quad i \in \pi \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

Otra manera de proceder sería usando la relación $E^* = C U$

dada en el teorema 2.5.3. En S^c la cadena modificada es transitoria

de donde $e_j^* = 0 \quad \forall j \in S^c$ por tanto

$$\sum_k c_k u_{kj} = 0 \quad \text{para } j \in S^c$$

ecuación que permite calcular los c_k .

Y para $j \in S$

$$e_j^* = \sum_k c_k u_{kj}$$

ecuación que expresa la distribución ergódica de la cadena modificada en términos de la cadena original.

La cadena original es la diferencia de dos procesos de Poisson de parámetros λt y μt respectivamente. De aquí

$$P_{ij}(t) = \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{\frac{j-i}{2}} e^{-(\lambda+\mu)t} I_{j-i}(2t\sqrt{\lambda\mu})$$

donde $I_k(x)$ es la función de Bessel de primera especie de orden k dada por

$$I_k(x) = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{x}{2}\right)^{k+2j}}{j! \Gamma(k+j+1)}$$

que tiende a $\frac{x^k}{2^k k!}$ cuando x tiende a cero y a $\frac{e^x}{\sqrt{2\pi x}}$ cuando x tiende a ∞

Y las componentes del potencial de Green U son para $\lambda < \mu$

$$u_{j-i} = \begin{cases} (\mu - \lambda)^{-1} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{j-i} & j-i = 0, 1, 2, \dots \\ (\mu - \lambda)^{-1} & j-i = -1, -2, \dots \end{cases}$$

(SAATY, 1967)

y por tanto

$$e_j^* = c_{-1} u_{-j} + c_0 u_{0j} = -e_0^* \mu u_{-j} + e_0^* \mu u_{0j}$$

expresa la distribución ergódica de la longitud de la cola en términos del potencial de Green de un recorrido aleatorio que es diferencia de dos procesos de Poisson. (KEILSON 1962, SPITZER 1976)

De la expresión de los u_{j-1} deducimos que

$$\begin{aligned} \mu_0 j &= \mu_j = (\mu - \lambda)^{-1} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j \\ \mu_{-1} j &= \mu_{j+1} = (\mu - \lambda)^{-1} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{j+1} \end{aligned}$$

y sustituyendo en las relaciones que dan la distribución ergódica

$$\begin{aligned} e_j^* &= -\mu e_0^* (\mu - \lambda)^{-1} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{j+1} + \mu e_0^* (\mu - \lambda)^{-1} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j \\ e_j^* &= \mu e_0^* (\mu - \lambda)^{-1} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j \left[1 - \frac{\lambda}{\mu}\right] = e_0^* \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j \end{aligned}$$

pero al ser $P(t)$ ergódica en S , $\sum_{j \in S} e_j^* = 1$ y de aquí

$$\sum_{j \in S} e_0^* \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j = 1$$

y como suponemos $\lambda < \mu$

$$e_0^* \left(\frac{\mu}{\mu - \lambda}\right) = 1$$

y por tanto

$$e_0^* = \frac{\mu - \lambda}{\mu}$$

de aquí

$$e_j^* = \frac{\mu - \lambda}{\mu} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^j \quad j = 0, 1, 2, \dots$$

que coincide con la expresión para los e_j^* deducida antes directamente de la matriz de intensidad de la cadena modificada y que se ha obtenido ahora usando solo resultados de la cadena original.

3.3. PERTURBACION DE LA COLA M/M/1. OBTENCION DEL PROCESO DE POISSON.

Consideremos el sistema de colas M/M/1 y sea $P(t)$ la distribución de la longitud de la cola. El generador Q de $P(t)$ vendrá dado por tanto, por

$$q_{ij} = \begin{cases} \lambda & j = i+1 & i = 0, 1, 2, \dots \\ \mu & j = i-1 & i = 1, 2, \dots \end{cases}$$

$$q_i = \begin{cases} \lambda & i = 0 \\ \lambda + \mu & i = 1, 2, \dots \end{cases}$$

y $q_{ij} = 0$ en los demás casos.

Perturbamos esta cola M/M/1 de la siguiente manera: Siempre que la cadena entre en un estado impar se la obliga a ir al estado par siguiente. Entonces, siguiendo el mecanismo de perturbación,

$$r_{ij} = r_{i+1, j} = 1 \quad \begin{matrix} i = 1, 3, 5, \dots \\ j = 0, 2, 4, \dots \end{matrix}$$

$$r_{ij} = 0 \quad i = 0, 2, 4, \dots$$

y el generador de la nueva cadena, Q^* , vendrá dado por

$$Q^* = \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ 0 & Q_{22}^* \end{pmatrix}$$

donde

$$Q_{22}^* = Q_{21} R_{12} + Q_{22}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 & \dots \\ \mu & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & \mu & \lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & 0 & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -\lambda & 0 & 0 & \dots \\ 0 & -(\lambda+\mu) & 0 & \dots \\ 0 & 0 & -(\lambda+\mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} 0 & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & \mu & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & \mu & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -\lambda & 0 & 0 & \dots \\ 0 & -(\lambda+\mu) & 0 & \dots \\ 0 & 0 & -(\lambda+\mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & -\lambda & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & -\lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

es el generador del proceso de Poisson de parámetro λ . De donde la cadena modificada $X^* = (X_t^*, 0 \leq t < \infty)$ es el proceso de Poisson puro en S_0^* .

$$q_{ij}^* = \begin{cases} \lambda & j = i+2 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

$$i = 0, 2, 4, \dots$$

$$q_{i0}^* = \lambda$$

Esta aplicación es de gran interés porque indica como se extrae el proceso de Poisson mediante perturbación de la cola $M/M/1$.

El núcleo de compensación de esta perturbación considerada viene dado por

$$e(t) = \begin{pmatrix} -P_{12}^*(t) Q_{21} & P_{12}^*(t) Q_{21} R_{12} \\ -P_{22}^*(t) Q_{21} & P_{22}^*(t) Q_{21} R_{12} \end{pmatrix}$$

Para $i \in \pi$ $j \in S^0$

$$c_{ij}(t) = - \sum_{k \in S} p_{ik}^*(t) q_{kj}$$

y para $j \in S^0$ $k \in S$, $q_{kj} = 0$, excepto $q_{kk+1} = \lambda$ y $q_{kk-1} = \mu$ de donde

$$c_{ij}(t) = - \lambda p_{ij-1}^* - \mu p_{ij+1}^*$$

Para $i \in \pi$ $j \in S$

$$c_{ij}(t) = \sum_{k \in S^c} \left(\sum_{t \in S} q_{tk} p_{it}(t) \right) r_{kj}$$

y para $k \in S^0$ $j \in S$ $j \neq 0$, $r_{kj} = 0$, salvo $r_{kk+1} = 1$, de donde

$$c_{ij}(t) = \sum_{t \in S} p_{it}^*(t) q_{tj-1} = \lambda p_{ij-2}^*(t) + \mu p_{ij}^*(t)$$

Entonces para $i \in \pi$

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} -\lambda p_{ij-1}^*(t) - \mu p_{ij+1}^*(t) & j = 1, 3, 5, \dots \\ \lambda p_{ij-2}^*(t) + \mu p_{ij}^*(t) & j = 2, 4, 6, \dots \\ 0 & j = 0 \end{cases}$$

Aplicando el teorema 2.5.1

$$P_{ij}^*(t) = p_{ij}(t) + \int_0^t \sum_k c_{ik}(t-s) p_{kj}(s) ds$$

$$P_{ij}^*(t) = p_{ij}(t) + \int_0^t \sum_{k \in S^c} (-\lambda p_{ik-1}^*(t-s) - \mu p_{ik+1}^*(t-s)) p_{kj}(s) ds + \int_0^t \sum_{k \in S} [\lambda p_{ik-2}^*(t-s) + \mu p_{ik}^*(t-s)] p_{kj}(s) ds \quad \forall i, j \in \pi$$

que, restringida a S , expresa la solución de la cadena modificada, o sea la solución del proceso de Poisson, en términos de la solución general de la cola $M/M/1$.

Por otra parte la cadena modificada restringida a S es transitoria. Vamos a comprobar que entonces existe el nucleo limite de compensación y vale cero.

$$c_{ij} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t)$$

Para $i \in \mathbb{N}$ $j = 0$, $c_{ij}(t) = 0$, luego existe el limite y vale

$$c_{i0} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{i0}(t) = 0$$

Para $i \in \mathbb{N}$ $j = 1, 3, 5, \dots$,

$$c_{ij}(t) = -\lambda p_{ij-1}^*(t) - \mu p_{ij+1}^*(t)$$

y por el teorema de ergodicidad existen los limites de $p_{ij}^*(t)$ y valen

$$\lim_{t \rightarrow \infty} p_{ij}^*(t) = 0$$

de donde existe el limite de $c_{ij}(t)$ y vale

$$\lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t) = 0$$

Análogamente para $i \in \mathbb{N}$ $j = 2, 4, 6, \dots$ De donde

$$c_{ij} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t) = 0$$

3.4. PERTURBACION DE UN PROCESO DE POISSON.

Consideremos el proceso de Poisson sobre los enteros $\mathbb{N} = (0, 1, 2, \dots)$ de parámetro λ . La matriz Q generadora del proceso viene dada por

$$q_{i,j} = \begin{cases} \lambda & j=i+1 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

$$q_i = \lambda$$

Sea n un entero fijo y consideremos $S = (0,1,2,\dots,n)$ y $S^c = (n+1,n+2,\dots)$. Modificamos esta cadena en el sentido siguiente: Siempre que la cadena entre a S^c desde S se la obliga a volver al estado 0.

La matriz de reemplazamiento R correspondiente a dicha modificación viene dada por

$$r_{ij} = \begin{cases} 1 & j=0 \\ 0 & 0 < j < n \end{cases}$$

De donde, siguiendo el mecanismo de perturbación, la cadena modificada sobre S vendrá generada por

$$Q_{22}^* = Q_{22} + Q_{21} R_{12}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & -\lambda & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & -\lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \lambda & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots \\ 1 & 0 & 0 & \dots \\ 1 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & -\lambda & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & -\lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \lambda & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -\lambda & \lambda & \dots & 0 \\ 0 & 0 & -\lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -\lambda \end{pmatrix}$$

Es decir, la cadena modificada sobre S va sucesivamente a todos los estados desde el estado 0 hasta alcanzar el estado n . De esta forma los conjuntos S y S^c están incommunicados y, además, si nos restringimos a los estados prohibidos de S^c , la cadena vuelve a ser un proceso de Poisson de intensidad λ .

$$q_{ij}^* = \begin{cases} \lambda & i = 0, 1, 2, \dots, n-1 & j = i+1 \\ \lambda & i = n & j = 0 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

$$q_i^* = \lambda \quad i = 0, 1, 2, \dots, n, n+1, \dots$$

Vamos a calcular la solución de la nueva cadena restringida a S^c y comprobar que dicha solución coincide con la solución de la cadena original por ser ambas procesos de Poisson de parámetro λ .

Debido a la forma de la matriz de intensidad de la cadena modificada Q^* , la matriz de transición viene dada por

$$P^*(t) = \begin{pmatrix} P_{11}^*(t) & 0 \\ 0 & P_{22}^*(t) \end{pmatrix}$$

de donde el núcleo de compensación tiene la forma

$$c(t) = \begin{pmatrix} P_{11}^*(t) & 0 \\ 0 & P_{22}^*(t) \end{pmatrix} (Q^* - Q)$$

$$c(t) = \begin{pmatrix} P_{11}^*(t) & 0 \\ 0 & P_{22}^*(t) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -\Phi_{21} & \Phi_{21} R_{12} \end{pmatrix}$$

$$c(t) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -P_{22}^*(t) \Phi_{21} & P_{22}^*(t) \Phi_{21} R_{12} \end{pmatrix}$$

Pero al ser

$$\Phi_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \\ \lambda & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix}$$

para $i \in S$ y $j \in S^c$

$$c(t) = - \begin{pmatrix} \lambda P_{on}^*(t) & 0 & 0 & \dots \\ \lambda P_{in}^*(t) & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \\ \lambda P_{nn}^*(t) & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix}$$

y para $i \in S$ y $j \in S$

$$c(t) = \begin{pmatrix} \lambda P_{on}^*(t) & 0 & 0 & \dots \\ \lambda P_{in}^*(t) & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \\ \lambda P_{nn}^*(t) & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix}$$

de donde

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} 0 & i \in S^c \quad j \in \pi \\ -\lambda P_{in}^*(t) & i \in S \quad j = n+1 \\ \lambda P_{in}^*(t) & i \in S \quad j = 0 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

Entonces del teorema 2.3.1

$$P_{ij}^*(t) = P_{ij}(t) + \int_0^t \sum_k c_{ik}(t-s) P_{kj}(s) ds \quad \forall i, j \in \pi$$

y para $i, j \in S^c$

$$p_{ij}^*(t) = p_{ij}(t)$$

ya que

$$c_{ik}(t-s) = 0 \quad \forall k \in \pi, i \in S^c$$

La cadena modificada es transitoria en S^c y ergódica en S .

Calculemos la distribución ergódica.

El núcleo límite de compensación viene dado por

$$C = E^*(Q^* - Q)$$

$$C = \begin{pmatrix} 0 & E_{12}^* \\ 0 & E_{22}^* \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -Q_{21} & Q_{21}R_{12} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -E_{12}^* Q_{21} & E_{12}^* Q_{21} R_{12} \\ -E_{22}^* Q_{21} & E_{22}^* Q_{21} R_{12} \end{pmatrix}$$

En S

$$C = \begin{pmatrix} e_0^* & e_1^* & \dots & e_n^* \\ e_0^* & e_1^* & \dots & e_n^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ e_0^* & e_1^* & \dots & e_n^* \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda e_n^* & 0 & 0 & \dots \\ \lambda e_n^* & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \lambda e_n^* & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix}$$

Aplicando el teorema 2.5.3, $E^* = C U$, donde U es el potencial de Green del proceso de Poisson original, dado por

$$\lambda_{ij} = \begin{cases} \frac{1}{\lambda} & j > i \\ 0 & j < i \end{cases}$$

de donde , teniendo en cuenta la expresi3n del n3cleo C en S dada anteriormente

$$\begin{pmatrix} e_0^* & e_1^* & e_2^* & \dots & e_n^* \\ e_0^* & e_1^* & e_2^* & \dots & e_n^* \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ e_0^* & e_1^* & e_2^* & \dots & e_n^* \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda e_n^* & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \lambda e_n^* & 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda e_n^* & 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda} & \frac{1}{\lambda} & \dots & \frac{1}{\lambda} \\ 0 & \frac{1}{\lambda} & \dots & \frac{1}{\lambda} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{\lambda} \end{pmatrix}$$

y por tanto

$$e_i^* = e_n^* \quad i = 0, 1, 2, \dots, n$$

de donde la distribuci3n de la cadena modificada en S viene dada por

$$e_i^* = \frac{1}{n+1} \quad i = 0, 1, 2, \dots, n.$$

3.5. OBTENCION DEL PROCESO DE POISSON PURO MEDIANTE PERTURBACION.

Consideremos la cadena de Markov $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$ sobre el espacio de estados discreto $\Pi = (0, 1, 2, \dots)$ y generada por la matriz de intensidad Q dada por

$$q_{ij} = \begin{cases} \lambda & i = 0, 1, \dots \quad j = i+1 \\ \mu & i = 1 \quad j = 0 \\ 0 & \text{en otro caso.} \end{cases}$$

$$q_{+i} = \begin{cases} \lambda & i = 0 \\ \lambda + \mu & i = 1 \\ \lambda & i = 2, 3, \dots \end{cases}$$

La cadena de Markov así considerada difiere del proceso de Poisson en que los estados 0 y 1 pueden comunicarse con cada uno de los otros. La perturbación a que va a ser sometida la cadena evitará esto y producirá el proceso de Poisson puro.

Consideremos $S^C = (0)$ y sea la matriz de reemplazamiento

R definida por

$$R = \left(\begin{array}{c|cccc} 0 & r_{0j} & & & \\ \hline 0 & \lambda & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{array} \right)$$

donde

$$r_{0j} = \begin{cases} \lambda & j=1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Siguiendo el mecanismo de perturbación la cadena modificada

en S viene dada por

$$Q_{22}^* = Q_{22} + Q_{21} R_{12}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} \mu \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} (1 \ 0 \ 0 \ \dots \ 0) + \begin{pmatrix} -(\lambda+\mu) & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & -\lambda & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & -\lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} \mu & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -(\lambda+\mu) & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & -\lambda & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & -\lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & -\lambda & \lambda & \dots \\ 0 & 0 & -\lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

por tanto para la cadena modificada

$$q_{ij}^* = \begin{cases} \lambda & i = 0, 1, 2, \dots \quad j = i+1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$q_i^* = \lambda \quad i = 0, 1, 2, \dots$$

que es el generador del proceso de Poisson puro de intensidad λ . La cadena modificada $X^* = (X_t^*, 0 \leq t < \infty)$ de la cadena original $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$ con matriz de intensidad Q perturbada, siguiendo la matriz de reemplazamiento R , es, por tanto, la cadena de Markov de un proceso de Poisson de parámetro λ .

Vamos a calcular el nucleo de compensación $C(t)$ para poder expresar la solución dependiente del tiempo del proceso de Poisson en función de la solución del proceso original.

$$C(t) = \begin{pmatrix} -P_{12}^*(t) \Omega_{21} & P_{12}^*(t) \Omega_{21} R_{12} \\ -P_{22}^*(t) \Omega_{21} & P_{22}^*(t) \Omega_{21} R_{12} \end{pmatrix}$$

Para $i \in \mathbb{N} \quad j \in S^0$

$$c_{ij}^*(t) = - \sum_{k \in S} p_{ik}^*(t) a_{kj}$$

y para $k \in S$ $j \in S^c$, $q_{kj} = 0$, excepto en el caso en que $k=1$, luego

$$c_{10}(t) = -\mu P_{11}^*(t)$$

Para $i \in \pi$ $j \in S$

$$c_{ij}(t) = \sum_{k \in S^c} \left(\sum_{t \in S} q_{tk} P_{it}^*(t) \right) r_{kj}$$

y $r_{kj} = 0$ para el caso en que $k \in S^c$ y $j \in S$, excepto cuando $j=1$

de donde

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} 0 & j = 0, 2, 3, \dots \\ \sum_{t \in S} P_{it}^*(t) q_{t0} & j = 1 \end{cases}$$

y $q_{t0} = 0$ para $t \in S$, salvo en el caso $t=1$, por tanto

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} 0 & j = 0, 2, 3, \dots \\ \mu P_{i1}^*(t) & j = 1 \end{cases}$$

Por tanto $C(t)$ tiene sus columnas iguales a cero salvo las correspondientes a $j = 0$ y $j = 1$ donde vale

$$c_{ij}(t) = \begin{cases} -\mu P_{i1}^*(t) & j = 0 \quad i \in \pi \\ \mu P_{i1}^*(t) & j = 1 \quad i \in \pi \end{cases}$$

Aplicando el teorema 2.3.1

$$P_{ij}^*(t) = P_{ij}(t) + \int_0^t c_{00}(t-s) P_{0j}^*(s) ds + \int_0^t c_{11}(t-s) P_{1j}^*(s) ds \quad \forall i, j \in \pi$$

ecuación que expresa la solución de la cadena modificada, o sea la solución del proceso de Poisson, en términos de la solución del proceso original, compensando la modificación debida a la no comunicación

del estado 1 con el 0.

La cadena modificada es transitoria. Vamos a comprobar que el nucleo limite de compensaciòn existe y vale cero.

$$c_{ij} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t)$$

Para $i \in \pi$ $j=2,3,4,\dots$, $c_{ij}(t) = 0$, luego existe el limite y vale

$$\lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t) = 0$$

Para $i \in \pi$ $j=0$,

$$c_{ij}(t) = -\mu P_{i1}^*(t)$$

y por

$$\lim_{t \rightarrow \infty} P_{i1}(t) = 0$$

existe el limite de $c_{ij}(t)$ y vale

$$c_{i0} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{i0}(t) = 0$$

Anàlogamente para $i \in \pi$ $j=1$.

Por tanto existe el $\lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t) \quad \forall i,j \in \pi$ y vale

$$c_{ij} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{ij}(t) = 0.$$

CAPITULO IV

TRANSFORMACIÓN DEL ESPACIO DE ESTADOS SIGUIENDO EL MECANISMO DE PERTURBACION

Introducción

Transformación del espacio de estados

Aplicaciones

4.1. INTRODUCCION.

Este capítulo está dedicado al estudio de un modelo especial sugerido por DYNKIN (1965) sobre la transformación del espacio de estados. La transformación en cuestión corresponde a una matriz de reemplazamiento determinística, y esto conduce a simplificaciones bastante sorprendentes en la obtención de la solución general.

Empezamos aplicando el mecanismo de perturbación desarrollado en el capítulo 2 de esta memoria a la transformación del espacio de estados considerada por Dynkin en un proceso de Markov general, demostrando que dicha transformación es equivalente a un modelo de reemplazamiento con una determinada matriz de reemplazamiento sugerida por ella.

En el apartado 4.3 se considera un caso práctico, comprobándose la equivalencia entre la solución de la cadena modificada dada por el mecanismo de perturbación, expuesta en el capítulo 2, y la obtenida aplicando el teorema de Dynkin para la transformación del espacio de estados, poniéndose de manifiesto la simplificación de los resultados cuando la matriz de transición de la cadena original verifica la condición de Dynkin.

Se termina el capítulo calculando algunas medidas de efectividad para un sistema de colas $M/M/1$ perturbando una cadena de Markov que verifica la condición de Dynkin.

4.2. TRANSFORMACION DEL ESPACIO DE ESTADOS.

Vamos a aplicar el mecanismo de perturbación expuesto en el capítulo 2 a la transformación del espacio de estados considerada por Dynkin en un proceso de Markov general:

Sea $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$ un proceso de Markov general sobre el espacio de estados Π con núcleo de Markov $P_t(x, \Gamma)$. Sea γ una transformación medible de Π en otro espacio de estados Π^* tal que $\gamma(\Pi) = \Pi^*$ y satisface la siguiente condición:

Para todo Γ y $x, x' \in \Pi$ tales que $\gamma(x) = \gamma(x')$

$$P_t(x, \gamma^{-1}(\Gamma)) = P_t(x', \gamma^{-1}(\Gamma)) \quad (1)$$

Denotemos $x_t^* = \gamma(x_t)$ y $P_t^*(\gamma(x), A) = P_t(x, A)$. Entonces el sistema $X^* = (X_t^*, 0 \leq t < \infty)$ define un proceso de Markov sobre el espacio de estados Π^* con núcleo

$$P_t^*(x, \Gamma) = P_t(x, \gamma^{-1}(\Gamma)) \quad (2)$$

(DYNKIN, 1965)

En el caso en que el espacio de estados Π sea numerable puede identificarse P_t con la matriz $(p_{ij}(t))$ donde

$$p_{ij}(t) = P_t(i, \{j\})$$

son las probabilidades de transición del estado i al j .

La condición (1) puede escribirse entonces como

$$\sum_{k \in \gamma^{-1}(j)} p_{ik}(t) = \sum_{k \in \gamma^{-1}(j)} p_{i'k}(t) \quad (3)$$

y de la expresión (2) se deduce que la matriz de transición del proceso obtenido tiene la forma

$$p_{ij}^*(t) = \sum_{k \in \gamma^{-1}(j)} p_{ik}(t) \quad (4)$$

Para aplicar el modelo de perturbación a esta transformación del espacio de estados vamos a considerar que la cadena $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$ es homogénea con espacio de estados discreto Π y la transformación γ de Π a S definida por

$$\gamma(i) = \begin{cases} i & i \in S \\ j & i \in S^c \end{cases}$$

donde j es un estado de S al que se vuelve desde i .

La condición (3) impuesta determina la forma del generador infinitesimal Q de la matriz de transición $P(t)$. De esta forma, si denotamos

$$A(j) = S^c \cap \gamma^{-1}(j)$$

para cada $j \in S$, la condición $\gamma(i) = \gamma(i')$ se satisface para

(a) $i \in S, i' \in S$ siempre que $i = i'$

(b) $i \in S^c, i' \in S^c$ tales que $\gamma(i) = r = \gamma(i')$ para algun

$r \in S$, es decir, $i, i' \in A(r)$

(c) $i \in S^c, i' \in S$ tales que $\gamma(i) = i'$, es decir $i \in A(i')$

Por tanto la condición (3) no existe como tal en el caso

(a) ya que, al ser, $i=i'$, se transforma en una identidad

$$\sum_{k \in \mathcal{X}^{-1}(j)} p_{ik}(t) = \sum_{k \in \mathcal{X}^{-1}(j)} p'_{ik}(t) = \sum_{k \in \mathcal{X}^{-1}(j)} p_{ik}(t) \quad \text{para cada } j \in S.$$

de donde las submatrices $P_{21}(t)$ y $P_{22}(t)$ correspondientes a $J_2^P(t)$ son arbitrarias.

En el caso (b) la condición (3) toma la forma

$$\sum_{k \in A(j)} p_{ik}(t) + p_{ij}(t) = \text{constante} \quad \text{para todo } i \in S^c$$

tal que $i \in A(r)$ para algún $r \in S$.

En el caso (c), al ser $i \in S^c$, e $i \in A(r)$ para algún $r \in S$ se deduce que $i' = r$ y entonces la condición (3) puede escribirse como

$$\sum_{k \in A(j)} p_{ik}(t) + p_{ij}(t) = \sum_{k \in A(j)} p_{rk}(t) + p_{rj}(t) \quad (5)$$

para cada $j \in S$, notando que si $A(j) = \emptyset$, entonces

$$p_{ij}(t) = p_{rj}(t)$$

Por tanto en la submatriz $P_{12}(t)$ con $j \in S$ y para filas en el mismo $A(r)$, los elementos de la columna j tales que $A(j) = \emptyset$ son idénticos y valen $p_{rj}(t)$. Los elementos de las otras columnas correspondientes a $A(j) \neq \emptyset$ deben ser iguales a las columnas correspondientes de $P_{11}(t)$ de acuerdo con la ecuación (5). Esto permite alguna flexibilidad en la elección de los $p_{ij}(t)$ correspondientes a la submatriz $P_{11}(t)$.

La forma de la matriz $P(t)$ que satisface la condición (3) determina la forma de la matriz de intensidad Q .

Para $i \in S$, $j \in \pi$, las intensidades q_{ij} son arbitrarias.

Para $i \in S^c$ las relaciones entre las q_{ij} se obtienen de

(5) :

$i \in A(r)$ $j \neq r$

$$\sum_{k \in A(j)} q_{ik} + q_{ij} = \sum_{k \in A(j)} q_{rk} + q_{rj} \quad (6)$$

$i \in A(r)$ $j=r$

$$-q_i + \sum_{\substack{k \in A(r) \\ k \neq i}} q_{ik} + q_{ir} = \sum_{k \in A(r)} q_{rk} - q_r$$

Además cuando $A(j) = \emptyset$

$$q_{ij} = q_{rj} \quad \text{para } j \neq r, j \in S \text{ y cada } i \in S^c$$

Esto significa que los elementos de Q_{21} y Q_{22} son arbitrarios. En Q_{12} , para filas en el mismo $A(r)$, los elementos de la columna j , donde $A(j) = \emptyset$, valen todos q_{rj} . Los elementos de las otras columnas con $A(j) \neq \emptyset$ deben ser confrontados con los elementos correspondientes de Q_{11} de acuerdo con la ecuación (6). Por tanto la restricción es fundamental en Q_{12} con alguna flexibilidad en Q_{11} .

Apliquemos el mecanismo de reemplazamiento descrito en el capítulo 2 a la matriz Q que satisface la condición (3).

La transformación γ del espacio de estados π en S corresponde, de hecho, a una perturbación de la cadena original siguiendo la matriz de reemplazamiento R dada por γ . Cada fila de la

submatriz R_{12} tiene todos sus elementos iguales a cero salvo uno que vale 1. Es decir, para $i \in S^c$ $j \in S$

$$r_{ij} = \begin{cases} 1 & i \in A(j) \\ 0 & i \notin A(j) \end{cases} \quad (7)$$

Además $R_{11} = 0 = R_{21}$ ya que ningún elemento de S^c es el transformado de alguno de $\bar{\pi}$. Y $R_{22} = I$ puesto que $\bar{\gamma}(i) = i$ para $i \in S$.

Teniendo en cuenta (7), la condición (5) puede escribirse en forma matricial como

$$P_{11}(t) R_{12} + P_{12}(t) = R_{12} (P_{21}(t) R_{12} + P_{22}(t)) \quad (8)$$

y la solución dada al proceso modificado en S por la ecuación (4) puede escribirse como

$$P_{22}^*(t) = P_{21}(t) R_{12} + P_{22}(t) \quad (9)$$

de donde

$$Q_{22}^* = Q_{21} R_{12} + Q_{22} \quad (10)$$

que coincide con la expresión de Q_{22}^* dada en el modelo de perturbación, es decir, la transformación del espacio de estados considerada por Dynkin es equivalente a un modelo de reemplazamiento con matriz de reemplazamiento dada por (7).

Vamos a comprobar que la solución $P_{22}^*(t)$ dada en (9) satisface la ecuación Forward en S .

$$\frac{d}{dt} P_{22}^*(t) = \frac{d}{dt} (P_{21}(t) R_{12} + P_{22}(t))$$

$$\frac{d}{dt} P_{22}^*(t) = \frac{d}{dt} P_{21}(t) R_{12} + \frac{d}{dt} P_{22}(t) = (P_{21}(t) Q_{11} + P_{22}(t) Q_{21}) R_{12} +$$

$$+ (P_{21}(t) Q_{12} + P_{22}(t) Q_{22}) = P_{21}(t) (Q_{11} R_{12} + Q_{12}) + P_{22}(t) (Q_{21} R_{12} + Q_{22})$$

$$\frac{d}{dt} P_{22}^*(t) = P_{21}(t) R_{12} Q_{22}^* + P_{22}(t) Q_{22}^*$$

$$\frac{d}{dt} P_{22}^*(t) = P_{22}^*(t) Q_{22}^*$$

De la solución de la cadena modificada dada en (4) y la solución dada por el teorema 2.3.1 se deduce que

$$\int_0^t \sum_k c_{ik}(t-s) p_{kj}(s) ds = \sum_{k \in A(j)} p_{ik}(t)$$

de hecho los elementos de $c_{ij}(t)$ tienen una forma especial cuando se verifica la condición (3), ya que por (10)

$$q_{ij}^* - q_{ij} = \sum_{k \in A(j)} q_{ik} \quad i, j \in S$$

Lema 4.2.1

Suponiendo que se verifica la condición (3)

$$P_{11}^*(t) R_{12} + P_{12}^*(t) = P_{11}(t) R_{12} + P_{12}(t) \quad (11)$$

Demostración:

Consideremos la segunda ecuación resolvente

$$C^{\alpha} U^{\alpha} = U^{*\alpha} - U^{\alpha}$$

y de

$$C^{\alpha} = U^{*\alpha} (Q^* - Q)$$

se deduce que

$$\begin{aligned}
 U_{11}^{*\alpha} - U_{11} &= -U_{12}^{*\alpha} Q_{21} U_{11}^{\alpha} + U_{12}^{*\alpha} Q_{21} R_{12} U_{21}^{\alpha} = -U_{12}^{*\alpha} Q_{21} [U_{11}^{\alpha} - R_{12} U_{21}^{\alpha}] \\
 U_{12}^{*\alpha} - U_{12} &= -U_{12}^{*\alpha} Q_{21} [U_{12}^{\alpha} - R_{12} U_{22}^{\alpha}] = (8) = -U_{12}^{*\alpha} Q_{21} [R_{12} U_{21}^{\alpha} - U_{11}^{\alpha}] R
 \end{aligned}$$

y por eliminaci3n

$$-U_{11}^{*\alpha} R_{12} + U_{11}^{\alpha} R_{12} = U_{12}^{*\alpha} - U_{12}^{\alpha}$$

de donde

$$U_{12}^{*\alpha} + U_{11}^{*\alpha} R_{12} = U_{11}^{\alpha} R_{12} + U_{12}^{\alpha}$$

Por tanto

$$P_{12}^{*}(t) + P_{11}^{*}(t) R_{12} = P_{11}(t) R_{12} + P_{12}(t)$$

Supongamos ahora que la cadena original es erg3dica y sean E y E^{*} las matrices l3mites de $P(t)$ y $P^{*}(t)$ respectivamente.

entonces se verifica el siguiente teorema:

Teorema 4.2.1

Si se verifica la condici3n (3), entonces la matriz l3mite de la cadena modificada verifica las siguientes relaciones

$$\begin{aligned}
 E_{11}^{*} &= 0 & E_{21}^{*} &= 0 \\
 E_{12}^{*} &= E_{12} + E_{11} R_{12} & E_{22}^{*} &= E_{22} + E_{21} R_{12}
 \end{aligned}$$

es decir

$$\begin{aligned}
 e_{ij}^{*} &= 0 & i \in \pi & \quad j \in S^c \\
 e_{ij}^{*} &= e_j^{*} = e_j + \sum_{k \in A(j)} e_k & i \in \pi & \quad j \in S
 \end{aligned} \tag{12}$$

Demostración:

Consideremos la ecuación (11)

$$P_{11}^*(t) R_{12} + P_{12}^*(t) = P_{11}(t) R_{12} + P_{12}(t)$$

tomando límites se deduce que

$$E_{11}^* R_{12} + E_{12}^* = E_{11} R_{12} + E_{12}$$

pero

$$E_{11}^* = 0 = E_{21}^*$$

ya que en S^0 es transitoria la cadena. De donde

$$E_{12}^* = E_{11} R_{12} + E_{12}$$

Consideremos la ecuación (9)

$$P_{22}^*(t) = P_{21}(t) R_{12} + P_{22}(t)$$

tomando límites se deduce que

$$E_{22}^* = E_{21} R_{12} + E_{22}$$

El teorema 4.2.1 expresa la matriz límite de la cadena modificada en términos de la cadena original, cuando ambas son ergódicas, mediante la relación

$$E^* = E R \tag{13}$$

De la relación (13) y el teorema 2.5.3 se deduce que, cuando la matriz de transición de la cadena original verifica la condición (3), el potencial ergódico Z verifica la relación

$$C Z = E (R - I)$$

4.3.APLICACIONES

4.3.1. Estudio de un caso práctico.

Consideremos la cadena de Markov homogénea $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$ con matriz de transición $P(t)$ satisfaciendo la condición (3) dada en el apartado anterior, sobre el espacio de estados discreto $\Pi = \{0, 1, 2\}$ y tomemos $S = \{1, 2\}$. Transformamos el espacio de estados mediante la aplicación γ definida de Π a S por

$$\gamma(0) = 2$$

$$\gamma(1) = 1$$

$$\gamma(2) = 2$$

y comprobemos los resultados del apartado anterior, es decir, la solución para la nueva cadena modificada dada por Dynkin (DYNKIN, 1965) coincide con la obtenida mediante el mecanismo de perturbación en el teorema 2.3.1.

Siguiendo con la notación anterior

$$A(1) = \emptyset$$

$$A(2) = \{0\}$$

La condición (3) se transforma en:

Para $i = 0$, $\gamma(i) = 2$ por tanto si buscamos i' tales que $\gamma(i') = 2$, debe ocurrir que $i' = 0, 2$.

Sea $i' = 2$ ya que el caso de $i' = 0$ nos llevaría a una identidad. La condición (3) entonces indica que

para $j = 1$ $p_{01}(t) = p_{21}(t)$

para $j = 2$ $p_{02}(t) + p_{00}(t) = p_{22}(t) + p_{20}(t)$

Para $i = 1$, $\gamma(i) = 1$ por tanto $i' = 1$ y la condición (3) impuesta se convierte en igualdad.

Para $i = 2$, $\gamma(i) = 2$ por tanto $i' = 0, 2$. Sea $i' = 0$ la condición (3) entonces toma la forma

$$p_{21}(t) = p_{01}(t)$$

$$p_{20}(t) + p_{22}(t) = p_{02}(t) + p_{00}(t)$$

De donde, en cualquiera de los casos, la condición (3) se reduce a

$$p_{21}(t) = p_{01}(t)$$

(14)

$$p_{20}(t) + p_{22}(t) = p_{02}(t) + p_{00}(t)$$

lo que quiere decir que los elementos de $P_{21}(t)$ y $P_{22}(t)$ son arbitrarios, y los elementos de $P_{11}(t)$ también los podemos tomar arbitrarios quedando entonces impuestos los elementos de $P_{12}(t)$.

Relaciones análogas verifica la matriz de intensidades Q .

Fijemos

$$q_{10} = \mu$$

$$\Rightarrow q_{11} = -(\mu + d)$$

$$q_{12} = d$$

$$; q_{00} = -\mu$$

$$q_{20} = 0$$

$$\Rightarrow q_{22} = -\mu$$

$$q_{21} = \mu$$

entonces

$$q_{01} = q_{21} = \mu$$

$$q_{02} = q_{20} + q_{22} - q_{00} = -\mu + \mu = 0$$

de donde

$$Q = \begin{pmatrix} -\mu & \mu & 0 \\ \mu & -(d+\mu) & d \\ 0 & \mu & -\mu \end{pmatrix}$$

y aplicando el teorema de Dynkin para la transformación del espacio de estados (DYNKIN 1965), la solución de la cadena modificada mediante la transformación γ viene dada por:

$$p_{i1}^*(t) = p_{i1}(t) \quad i = 1, 2$$

$$p_{12}^*(t) = p_{12}(t) + p_{i0}(t)$$

Apliquemos ahora el mecanismo de perturbación expuesto en el capítulo 2. La matriz R definida por la transformación γ viene dada por

$$R = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

de donde Q_{22}^* tendrá la forma

$$Q_{22}^* = Q_{21} R_{12} + Q_{22}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -(d+\mu) & d \\ \mu & -\mu \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mu & \\ 0 & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & d \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -(d+\mu) & d \\ \mu & -\mu \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & \mu \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -(d+\mu) & (d+\mu) \\ \mu & -\mu \end{pmatrix}$$

Entonces la matriz de intensidad de la cadena modificada Q^*

viene dada por

$$Q^* = \begin{pmatrix} -\mu & \mu & 0 \\ 0 & -(d+\mu) & (d+\mu) \\ 0 & \mu & -\mu \end{pmatrix}$$

El nucleo de compensación limite tendrá la forma

$$C(t) = P^*(t) \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ -\mu & 0 & \mu \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C(t) = \begin{pmatrix} -\mu P_{01}^*(t) & 0 & \mu P_{01}^*(t) \\ -\mu P_{11}^*(t) & 0 & \mu P_{11}^*(t) \\ -\mu P_{21}^*(t) & 0 & \mu P_{21}^*(t) \end{pmatrix}$$

de donde los elementos de las columnas j correspondientes a $A(j) = 0$,

$j \in S$, valen cero, debido a la condición (3) impuesta.

Del teorema 2.3.1 la solución dependiente del tiempo para la cadena modificada viene dada por

$$P^*(t) = P(t) + \int_0^t C(t-s) P(s) ds$$

y para $i, j \in S$

$$P_{ij}^*(t) = P_{ij}(t) + \int_0^t \mu P_{ii}^*(t-s) [-p_{0j}(s) + p_{2j}(s)] ds$$

de donde

$$P_{ii}^*(t) = P_{ii}(t) + \int_0^t \mu P_{ii}^*(t-s) [-p_{0i}(s) + p_{2i}(s)] ds$$

pero de (1)

$$p_{0i}(s) = p_{2i}(s)$$

y por tanto la integral se anula, de donde

$$P_{ii}^*(t) = P_{ii}(t)$$

Análogamente

$$\begin{aligned} P_{i2}^*(t) &= P_{i2}(t) + \int_0^t \mu P_{ii}^*(t-s) [-p_{02}(s) + p_{22}(s)] ds = \\ &= P_{i2}(t) + \int_0^t \mu P_{ii}(t-s) [-p_{02}(s) + p_{22}(s)] ds = P_{i2}(t) + P_{i0}^*(t) \end{aligned}$$

ya que

$$P_{10}^*(t) = 0 \text{ y } P_{11}^*(t) = P_{11}(t)$$

y por tanto

$$P_{12}^*(t) = 1 - P_{10}^*(t) - P_{11}^*(t) = P_{10}(t) + P_{11}(t) + P_{12}(t) - P_{11}(t)$$

de donde

$$p_{12}^*(t) = p_{10}(t) + p_{12}(t)$$

Esto muestra la equivalencia entre los dos procedimientos, y como se simplifican los resultados cuando la matriz de transición de la cadena original verifica la condición (3).

Estudiamos ahora la distribución ergódica.

Para la cadena original la matriz límite E debe verificar la relación

$$E Q = 0$$

de donde

$$\begin{pmatrix} e_0 & e_1 & e_2 \\ e_0 & e_1 & e_2 \\ e_0 & e_1 & e_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\mu & \mu & 0 \\ \mu & -(d+\mu) & \lambda \\ 0 & \mu & -\mu \end{pmatrix} = 0$$

y por tanto

$$-\mu e_0 + \mu e_1 = 0$$

$$\mu e_0 - (d+\mu) e_1 + \mu e_2 = 0$$

$$d e_1 - \mu e_2 = 0$$

de donde

$$e_1 = e_0$$

$$e_1 = \frac{\mu}{\lambda} e_2$$

y de

$$1 = e_0 + e_1 + e_2$$

se deduce que

$$2 e_0 + \frac{\lambda}{\mu} e_0 = 1$$

de donde

$$e_0 = \frac{\mu}{\lambda + 2\mu} = e_1$$

$$e_2 = \frac{\lambda}{\lambda + 2\mu}$$

Por el teorema 4.2.1 la distribución ergódica sobre S para la cadena modificada viene dada por

$$E_{22}^* = E_{22} + E_{21} R_{12}$$

es decir

$$e_j^* = e_j + \sum_{k \in A(j)} e_k$$

de donde

$$e_1^* = e_1 \quad \Rightarrow$$

$$e_2^* = e_2 + e_1$$

$$e_1^* = \frac{\mu}{\lambda + 2\mu}$$

$$\Rightarrow e_2^* = \frac{\lambda + \mu}{\lambda + 2\mu}$$

y $e_0 = 0$ por ser la cadena transitoria sobre S^c .

Aplicando el mecanismo de perturbación, la distribución límite de la cadena modificada, E , viene dada por

$$E^* = E + C Z$$

(15)

siendo C el nucleo de compensación limite y Z el potencial ergódico definidos por

$$C = \lim_{t \rightarrow \infty} c(t)$$

$$\xi = \int_0^{\infty} [P(t) - E] dt$$

es decir

$$c_{i0} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{i0}(t) = \lim_{t \rightarrow \infty} -\mu p_{i1}^*(t) = -\mu e_1^*$$

$$c_{i1} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{i1}(t) = \lim_{t \rightarrow \infty} 0 = 0$$

si $i \neq 1$

$$c_{i2} = \lim_{t \rightarrow \infty} c_{i2}(t) = \lim_{t \rightarrow \infty} \mu p_{i1}^*(t) = \mu e_1^*$$

La relación (15) puede escribirse entonces como:

$$e_0^* = e_0 + \mu e_1^* (\xi_{20} - \xi_{00})$$

$$e_1^* = e_1 + \mu e_1^* (\xi_{01} - \xi_{01})$$

(16)

$$e_2^* = e_2 + \mu e_1^* (\xi_{22} - \xi_{02})$$

Al verificar la matriz $P(t)$ la condición (3), la matriz Z satisface las siguientes relaciones

$$\xi_{00} + \xi_{02} = \int_0^{\infty} [p_{00}(t) - e_0 + p_{02}(t) - e_2] dt =$$

$$= \int_0^{\infty} [p_{20}(t) + p_{22}(t) - e_0 - e_2] dt = \xi_{20} + \xi_{22}$$

$$\xi_{21} = \int_0^{\infty} [p_{21}(t) - e_1] dt = \int_0^{\infty} [p_{01}(t) - e_1] dt = \xi_{01}$$

Entonces de (16) y teniendo en cuenta que la cadena modificada es transitoria en S^C , se deduce que

$$0 = e_0 + \mu e_1^* (\tau_{20} - \tau_{00}) \quad (17)$$

$$e_1^* = e_1 \quad (18)$$

$$e_2^* = e_2 + \mu e_1^* (\tau_{20} - \tau_{00}) \quad (19)$$

De (17), teniendo en cuenta (18) se deduce que

$$\tau_{20} - \tau_{00} = - \frac{e_0}{\mu e_1}$$

y sustituyendo en (19)

$$e_2^* = e_2 + e_0$$

y por tanto, como $e_0 = e_1$ para la cadena original,

$$e_0^* = 0$$

$$e_1^* = e_1$$

$$e_2^* = e_2 + e_1$$

que coincide con el resultado del teorema 4.21 y muestra la equivalencia entre dicho teorema y el análogo del modelo de perturbación, teorema 2.5.3.

4.3.2. Estudio del sistema de colas M/M/1.

En este epígrafe utilizaremos los resultados obtenidos en el apartado anterior, y ya aplicados en 4.3.1 en un caso particular, para el estudio de algunas medidas de efectividad de un sistema de colas M/M/1.

Vamos a calcular la distribución de la longitud de la cola M/M/1 de forma simple perturbando una cadena de Markov que verifique la condición (3) dada en el apartado anterior.

Consideremos la cadena de Markov homogénea $X = (X_t, 0 \leq t < \infty)$ con matriz de transición $P(t)$ definida sobre el espacio de estados $\pi = (0, 1, 2, \dots)$ y generada por la matriz de intensidad

$$Q = \left(\begin{array}{c|cccc} -\lambda & 0 & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(\lambda + \mu) & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & \mu & -(\lambda + \mu) & \lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} \right)$$

Sea $S^c = \{0\}$ y consideremos la matriz de reemplazamiento

R definida por

$$R = \left(\begin{array}{c|cccc} 0 & \lambda & 0 & 0 & \dots \\ 0 & \lambda & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & \lambda & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} \right)$$

Esta matriz, de hecho, corresponde a la transformación medible

$$\gamma : \pi \longrightarrow S$$

definida por

$$\gamma(i) = \begin{cases} i & i \in S \\ 1 & i \in S^c \end{cases}$$

Vamos a comprobar que la matriz de transición $P(t)$ satisface la condición (3), o, en forma matricial, la condición (8)

$$Q_{11} R_{12} + Q_{12} = -\lambda (1 \ 0 \ 0 \dots) + (0 \ \lambda \ 0 \dots) = (-\lambda \ 0 \ 0 \dots)$$

$$Q_{21} R_{12} + Q_{22} = \begin{pmatrix} \mu \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} (1 \ 0 \ 0 \dots) + \begin{pmatrix} -(\lambda+\mu) & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(\lambda+\mu) & \lambda & \dots \\ 0 & \mu & -(\lambda+\mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$Q_{21} R_{12} + Q_{22} = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(\lambda+\mu) & \lambda & \dots & \dots \\ 0 & \mu & -(\lambda+\mu) & \dots & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$R_{12} [Q_{21} R_{12} + Q_{22}] = (-\lambda \ 0 \ 0 \dots)$$

de donde

$$Q_{11} R_{12} + Q_{12} = R_{12} (Q_{21} R_{12} + Q_{22})$$

y por tanto

$$P_{11}(t) R_{12} + P_{12}(t) = R_{12} (P_{21}(t) R_{12} + P_{22}(t))$$

Entonces la solución de la cadena modificada dependiente del tiempo

viene dada por (9):

para $i, j \in S$

$$P_{22}^*(t) = P_{22}(t) + P_{21}(t) R_{12}$$

$$P_{22}^*(t) = \begin{pmatrix} p_{11}(t) & p_{12}(t) & \dots \\ p_{21}(t) & p_{22}(t) & \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} p_{10}(t) \\ p_{20}(t) \\ \vdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix}$$

$$P_{22}^*(t) = \begin{pmatrix} p_{11}(t) & p_{12}(t) & \dots \\ p_{21}(t) & p_{22}(t) & \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} p_{10}(t) & 0 & 0 & \dots \\ p_{20}(t) & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$P_{22}^*(t) = \begin{pmatrix} p_{11}(t) + p_{10}(t) & p_{12}(t) & p_{13}(t) & p_{14}(t) & \dots \\ p_{21}(t) + p_{20}(t) & p_{22}(t) & p_{23}(t) & p_{24}(t) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

de donde

$$p_{i1}^*(t) = p_{i1}(t) + p_{i0}(t) \quad i = 1, 2, 3, 4, \dots$$

$$p_{ij}^*(t) = p_{ij}(t) \quad j = 2, 3, 4, \dots$$

Y la matriz Q_{22}^* de la cadena modificada tiene la forma

$$Q_{22}^* = Q_{22} + Q_{21} R_{12}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -(a+\mu) & d & 0 & \dots \\ \mu & -(a+\mu) & d & \dots \\ 0 & \mu & -(a+\mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mu \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -(a+\mu) & d & 0 & \dots \\ \mu & -(a+\mu) & d & \dots \\ 0 & \mu & -(a+\mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mu & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

$$Q_{22}^* = \begin{pmatrix} -a & d & 0 & \dots \\ \mu & -(a+\mu) & d & \dots \\ 0 & \mu & -(a+\mu) & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

generador de la cola M/M/1. Luego la solución dada anteriormente corresponde a la distribución de la cola M/M/1, donde las $p_{ij}(t)$ son fáciles de calcular a partir de las ecuaciones de Chapman-Kolmogorov para la cadena original.

Para el cálculo de la distribución ergódica de la cola M/M/1 calculemos antes la distribución ergódica de la cadena original. (Suponemos para ello que $\frac{\lambda}{\mu} < 1$).

$$E Q = 0$$

de donde

$$\begin{pmatrix} e_0 & e_1 & e_2 & \dots \\ e_0 & e_1 & e_2 & \dots \\ e_0 & e_1 & e_2 & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\lambda & 0 & \lambda & 0 & \dots \\ \mu & -(\lambda+\mu) & \lambda & 0 & \dots \\ 0 & \mu & -(\lambda+\mu) & \lambda & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} = 0$$

de donde

$$\begin{aligned} -\lambda e_0 + \mu e_1 &= 0 \\ -(\lambda+\mu) e_1 + \mu e_2 &= 0 \\ \lambda e_0 + \lambda e_1 - (\lambda+\mu) e_2 + \mu e_3 &= 0 \\ \lambda e_2 + [-(\lambda+\mu)] e_3 + \mu e_4 &= 0 \\ \vdots & \\ \lambda e_{j-2} - (\lambda+\mu) e_{j-1} + \mu e_j &= 0 \\ \vdots & \end{aligned}$$

y por tanto

$$\begin{aligned} e_1 &= \rho e_0 \\ e_2 &= \rho(\rho+1) e_0 \\ \vdots & \\ e_j &= \rho^{j-1} (\rho+1) e_0 \end{aligned} \quad ; \quad \rho = \frac{\lambda}{\mu}$$

Al ser la distribución ergódica

$$e_0 + e_1 + e_2 + \dots + e_j + \dots = 1$$

de donde

$$1 = e_0 + \rho e_0 + \sum_{j=2}^{\infty} (\rho+1) \rho^{j-1} e_0$$

$$1 = e_0 \left[1 + \rho + (\rho+1) \frac{\rho}{1-\rho} \right]$$

y por tanto

$$e_0 = \frac{(1-\rho)}{(1+\rho)}$$

$$e_1 = \rho \frac{(1-\rho)}{(1+\rho)}$$

$$e_j = (1-\rho) \rho^{j-1} \quad j \geq 2$$

y del teorema 4.2.1

$$e_0^* = 0$$

$$e_1^* = e_0 + e_1 = 1 - \rho$$

$$e_j^* = e_j = (1-\rho) \rho^{j-1} \quad j \geq 2$$

de donde la distribución ergódica de la cola M/M/1 viene dada por

$$e_j^* = (1-\rho) \rho^{j-1} \quad j = 1, 2, \dots$$

y ha sido calculada usando sólo resultados de la cadena original.

BIBLIOGRAFIA

ARJAS, E. - SPEED, T.P. (1975)

"Markov chains with replacement"

Stochastic Processes and their Applications (3) 175-184.

BHAT, N.U. (1972)

"Elements of applied stochastic processes"

Wiley.

CINLAR, E. (1975)

"Introduction to stochastic processes"

Prentice-Hall

COHEN, . (1969)

"The single server queue"

North-Holland

COX, D.R. - MILLER, H.D. (1965)

"The theory of stochastic processes"

Chapman-Hall

CHUNG, K.L. (1967)

"Markov chains with stationary transition probabilities"

Springer-Verlag

CHUNG, K.L. (1974)

"A course in probability theory"

Academic Press

DYNKIN, E.B. (1965)

"Markov processes"

Springer-Verlag

FELLER, W. (1950)

"An introduction to probability theory and its applications"

Wiley

FELLER, W. (1966)

"An introduction to probability theory and its applications"

Wiley

ISAACSON, D.L. - MADSEN, R.W. (1976)

"Markov chains: Theory and applications"

Wiley

KEILSON, J. - SYSKI, R. (1974)

"Compensation measures in the theory of Markov chains"

Stochastic Processes and their Applications (2) 59-72

KEILSON, J. (1979)

"Markov chains models-rarity and exponentiality"

Springer-Verlag

KEILSON, J. (1962)

"The use of Green's functions in the study of bounded random walks with applications to queueing theory"

Journal Math. Phys.

KEILSON, J. (1965)

"Green's function methods in probability theory"

Griffin

KEMENY, J.G. - SNELL, J.L. - KNAPP, A.W. (1976)

"Denumerable Markov chains"

Springer-Verlag

LEVIATAN, T. (1972)

"Perturbations of Markov processes"

Journal of Functional Analysis (10) 309-325

LOEVE, M. (1963)

"Probability theory"

Van Nostrand

PARZEN, E. (1972)

"Procesos estocásticos"

Paraninfo

PRABHU, N.V. (1965)

"Stochastic processes"

Macmillan, New York.

REVUZ, D. (1975)

"Markov chains"

North-Holland

SAATY, . (1967)

"Elementos de la teoría de colas"

Aguilar

SCHWEITZER, P.J. (1968)

"Perturbation theory and finite Markov chains"

Journal Applications Probability (5) 401-413

SPITZER, F. (1976)

"Principles of random walk"

Springer-Verlag

SYSKI, R. (1977)

"Perturbation models"

Stochastic Processes and their Applications (5) 93-129

SYSKI, R. (1973)

"Potential theory for Markov chains"

Probability Analysis in Applied Mathematics (3) 213-276

Academic Press

SYSKI, R. (1978)

"Ergodic potential"

Stochastic Processes and their Applications (7) 311-336