

PROPIEDADES DE LA MATRIZ P^n EN UNA CADENA DE MARKOV

Properties of the matrix P^n in a Markov chain

RESUMEN

En este artículo presentamos algunos resultados de la la matriz P^n donde P es la matriz de una cadena de Markov y daremos la forma explicita de las componentes de P^n para una matriz 2×2 y para una matriz triangular inferior 3×3 .

PALABRAS CLAVES: Cadena de Markov, Martingala y Valores propios.

ABSTRACT

In this paper presents some results of the matrix P^n where P is the matrix of a Markov chains and we will give the form specifies of the components the P^n for a matrix 2×2 and for a low triangular matrix 3×3 .

KEYWORDS: Chains Markov, Martingales and Eigenvalues

EDGAR ALIRIO VALENCIA
ANGULO

Profesor Auxiliar, Magíster en Ciencias Matemáticas
Departamento de Matemáticas
Facultad de Ciencias Básicas
Universidad Tecnológica de Pereira
evalencia@utp.edu.co

FERNANDO MESA

Profesor Titular, Magister en Instrumentación Física
Departamento de Matemáticas
Facultad de Ciencias Básicas
Universidad Tecnológica de Pereira
femesa@utp.edu.co

1. INTRODUCCIÓN

La teoría de los procesos estocástico resulta ser una herramienta importante para resolver problemas en otras ramas del conocimiento como la ingeniería genética, la estadística, la economía y en la misma matemáticas. Dentro de los procesos estocásticos ocupa un lugar importante, las llamadas cadenas de Markov, las cuales llevan este nombre en honor al matemático ruso Andrei Andreevich Markov (1856-1922) quien las definió en (1906).

En este artículo presentamos la demostración de un resultado sobre los valores propios de una matriz estocástica de una cadena de Markov y la forma como se expresa P^n en términos de los valores propios de P y en ocasiones en términos de los coeficientes de la matriz P . En el caso de una matriz 2×2 y de una matriz triangular inferior 3×3 , expresamos de forma explicita los coeficientes de la matriz P^n .

Para la elaboración de este artículo seguiremos especialmente cinco referencias: Burden [1], Elaydi [2], Muñoz [3], Shiryayev [4], Williams [5].

2. CADENAS DE MARKOV CON PARÀMETRO DISCRETO

Definición 1 Un proceso estocástico es una familia de variables aleatorias $\{X_n\}_{n \in T}$, definidas todas sobre un espacio de probabilidad (Ω, \mathcal{F}, P) y con valores en un mismo espacio medible (S, \mathcal{K}) . T es el conjunto de índices del proceso, S se llama espacio de estados y sus elementos se llaman estados. Usualmente S y T son subconjuntos de \mathbf{R} .

Definición 2 Una sucesión de variables aleatorias $\{X_n\}_{n \in \mathbf{N}}$ definidas en un conjunto de estados discreto $S \subseteq \mathbf{N}$ se llama cadena de Markov con parámetro de tiempo discreto si satisface la siguiente condición:

$$P(X_{n+1} = j / X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0) = P(X_{n+1} = j / X_n = i_n)$$

para todo $n \in \mathbf{N}$ y para todo $i_0, i_1, \dots, i_n, j \in S$ siempre y cuando las probabilidades condicionales estèn definidas.

Si la probabilidad condicional del estado i en la etapa n al estado j en la etapa $n + 1$, no depende de la etapa origen de la transición, entonces las probabilidades de transición son estacionarias y la cadena de Markov se denomina homogénea.

Definición 3 Se define la matriz de transición de la cadena de Markov como la matriz de probabilidades de transición en una etapa $P = (P_{i,j})$, $i, j \in S$ donde $P_{i,j} = P(X_{n+1} = j / X_n = i)$. La matriz de transición de una cadena de Markov $\{X_n\}_{n=0,1,2,\dots}$ es estocástica si

$$P_{i,j} \geq 0 \text{ y } \sum_{j \in S} P_{i,j} = 1 \text{ para todo } i \in S.$$

Un resultado que demostramos a continuación en este artículo y que se propone en Shiryaev [4] es el siguiente:

Proposición 4 Sea $P = (P_{i,j})$, $1 \leq i, j \leq r$ una matriz estocástica y λ un valor propio de la matriz P . Muestre que $\lambda_0 = 1$ es un valor propio y que todos los otros valores propios tienen modulo no mayor a uno 1. Si todos los valores propios son distintos, entonces

$$P_{i,j}^{(n)} \text{ admite la representación } P_{i,j}^{(n)} = \pi_j + \dots + a_{i,j}(r) \lambda^n$$

donde $\pi_j, a_{i,j}(2), \dots, a_{i,j}(r)$ pueden ser expresados en términos de los elementos de P .

Demostración Sea $v = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$. Veamos que $Pv = \lambda v$. En efecto

$$Pv = \begin{pmatrix} P_{11} & \dots & P_{1r} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ P_{r1} & \dots & P_{rr} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_{11} + \dots + P_{1r} \\ \vdots \\ P_{r1} + \dots + P_{rr} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

Por lo tanto que $\lambda_0 = 1$ es un valor propio de P . Sea λ un valor propio de P y $v \neq 0$, definamos $|v_i| = \max(|v_1|, \dots, |v_r|)$ como λ es un valor propio, $Pv = \lambda v$ y la componente i -ésima de $Pv = \lambda v$ es $\sum_{j=1}^r P_{i,j} v_j = \lambda v_i$, por lo tanto

$$\left| \sum_{j=1}^r P_{i,j} v_j \right| = |P_{i1} v_1 + \dots + P_{ir} v_r| = |\lambda| |v_i|$$

De aquí que

$$|\lambda| |v_i| \leq P_{i1} |v_1| + \dots + P_{ir} |v_r| \text{ luego}$$

$$|\lambda| \leq P_{i1} \frac{|v_1|}{|v_i|} + \dots + P_{ir} \frac{|v_r|}{|v_i|}$$

Ahora, como $|v_i| = \max(|v_1|, \dots, |v_r|)$, $\frac{|v_j|}{|v_i|} < 1$ para $1 \leq j \leq r, j \neq i$ por lo tanto $|\lambda| \leq P_{i1} + \dots + P_{ir} = 1$. Como λ es un valor propio arbitrario, entonces el resultado se tiene para cualquier λ .

Supongamos ahora que los valores propios $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ son distintos, por consiguiente la matriz P es diagonalizable, por lo cual existe una matriz invertible A tal que $APA^{-1} = D$ donde D es una matriz diagonal cuya diagonal son los valores propios de P . Por lo tanto $P = A^{-1}DA$ luego $P^n = A^{-1}D^nA$.

$$A = \begin{pmatrix} A_1 \\ \vdots \\ A_r \end{pmatrix}, \quad A^{-1} = (B_1 \quad \dots \quad B_r)$$

Sean A_i y B_j representan las filas y las columnas de A y A^{-1} respectivamente

$$P = (B_1 \quad \dots \quad B_r) \begin{pmatrix} 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_r \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 \\ \vdots \\ A_r \end{pmatrix}$$

$$P = 1B_1A_1 + \dots + \lambda_r B_rA_r = I_1A_1 + \dots + \lambda_r B_rA_r$$

$$P^n = I_1A_1 + \dots + \lambda_r^n B_rA_r, \text{ luego}$$

$$P_{i,j}^{(n)} = (I_1A_1)_{ij} + \dots + \lambda_r^n (B_rA_r)_{ij}$$

$$\text{donde } I_1A_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} (a_{11} \quad \dots \quad a_{1r}) = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1r} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{11} & \dots & a_{1r} \end{pmatrix}$$

Una observación es que la matriz P^n es una matriz que converge a una matriz estocástica constante, es decir, $\lim_{n \rightarrow \infty} P^n = I_1A_1$.

Ejemplo 1. Si P es una matriz 2×2 calculemos los coeficientes de P^n .

Sea $P = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ donde $a + b = 1$ y $c + d = 1$ y $0 \leq a, b, c, d \leq 1$.

$$|P - \lambda I| = \begin{vmatrix} a - \lambda & b \\ c & d - \lambda \end{vmatrix} = (a - \lambda)(d - \lambda) - cd = 0$$

Resolviendo esta ecuación, usando las hipótesis $a + b = 1$ y $c + d = 1$ y $0 \leq a, b, c, d \leq 1$, llegamos a que $\lambda = 1$ y $\lambda = a + d - 1 \leq 1$.

Observemos que el segundo valor propio de P esta expresado en términos de a y d .

Para calcular el vector propio correspondiente al valor propio $\lambda = 1$ resolvemos el sistema matricial

$$\begin{pmatrix} a-1 & b \\ c & d-1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

y usamos el hecho de que $c = 1 - d$ y $b = 1 - a$,

para obtener el vector propio $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$.

Para calcular el vector propio correspondiente al valor propio $\lambda = a + d - 1$, resolvemos el sistema matricial

$$\begin{pmatrix} 1-d & 1-a \\ 1-d & 1-a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

El vector propio es $\begin{pmatrix} -b \\ c \\ 1 \end{pmatrix}$. Por lo tanto P se puede ver como

$$P = \begin{pmatrix} 1 & -b \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & a+d-1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & b \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{1+\frac{b}{c}}$$

donde la primera matriz esta formada por los vectores propio encontrados, la segunda matriz es la matriz diagonal, cuya diagonal son los valores propios de P y la tercera matriz es la inversa de la primera matriz, es decir,

$$P = \Lambda D \Lambda^{-1}$$

Esto implica que

$$P^n = \Lambda D^n \Lambda^{-1}$$

esto es,

$$P^n = \begin{pmatrix} 1 & -b \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & (a+d-1)^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & b \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{1+\frac{b}{c}}$$

Resolviendo este producto de matrices llegamos a que

$$P^n = \begin{pmatrix} \frac{(a+d-1)^n b + c}{c+b} & \frac{b-b(a+d-1)^n}{c+b} \\ \frac{c-c(a+d-1)^n}{c+b} & \frac{b+c(a+d-1)^n}{c+b} \end{pmatrix}$$

y su convergencia viene dada por la matriz

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^n = \begin{pmatrix} \frac{c}{c+b} & \frac{b}{c+b} \\ \frac{c}{c+b} & \frac{b}{c+b} \end{pmatrix}$$

Ejemplo 2. Si P es una matriz estocástica triangular inferior 3×3 calculemos los coeficientes de P^n .

$$P = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}, \quad a_{11} = 1$$

Sea $a_{21} + a_{22} = 1$ y

$a_{31} + a_{32} + a_{33} = 1$. Es claro que los valores propios de la matriz P son $\lambda = a_{11} = 1$, $\lambda = a_{22} = 1 - a_{21}$ y $\lambda = a_{33} = 1 - a_{31} - a_{32}$.

Para $\lambda = a_{11} = 1$ obtenemos el vector propio $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ resolviendo el sistema matricial

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ a_{21} & -a_{21} & 0 \\ a_{31} & a_{32} & -a_{31} - a_{32} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Para $\lambda = a_{22}$ obtenemos el vector propio

$$\begin{pmatrix} 0 \\ a_{22} - a_{33} \\ a_{32} \\ 1 \end{pmatrix}$$

resolviendo el sistema

$$\begin{pmatrix} a_{11} - a_{22} & 0 & 0 \\ a_{12} & 0 & 0 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} - a_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Finalmente para $\lambda = a_{33}$ obtenemos el vector propio

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

resolviendo el sistema

$$\begin{pmatrix} a_{11} - a_{33} & 0 & 0 \\ a_{12} & a_{22} - a_{33} & 0 \\ a_{31} & a_{32} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

La matriz ortogonal es por lo tanto

$$\Lambda = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & a_{22} - a_{33} & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

y su inversa es

$$\Lambda^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{a_{32}}{a_{22} - a_{33}} & \frac{-a_{22} + a_{32} + a_{33}}{a_{22} - a_{33}} \\ 0 & \frac{1}{a_{22} - a_{33}} & -\frac{a_{32}}{a_{22} - a_{33}} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Ahora, como P es una matriz diagonalizable, entonces $P = \Lambda D \Lambda^{-1}$

donde D es una matriz diagonal cuyo elementos son los valores propios de P , es decir,

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & a_{22} & 0 \\ 0 & 0 & a_{33} \end{pmatrix}$$

Por con siguiente

$$P^n = \Lambda D^n \Lambda^{-1}$$

donde

$$D^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & a_{22}^n & 0 \\ 0 & 0 & a_{33}^n \end{pmatrix}$$

Resolviendo este producto de matrices obtenemos

$$P^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 - \frac{a_{22} a_{12}^n}{a_{33}} & \frac{a_{22} a_{12}^n}{a_{33}} \\ 0 & \frac{a_{22} a_{12}^n}{a_{33}} & a_{33} \end{pmatrix}$$

La convergencia de esta matriz es una la matriz constante

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Ejemplo 3 Sea $\{X_k\}_{1 \leq k \leq n}$ una cadena de Markov homogénea con espacio de estado S y $P = (P_{xy})$ una matriz de transición. Sea

$$T(\varphi(x)) = E(\varphi(X_1) / X_0 = x) = \sum_j \varphi(j) P_{xy}$$

donde φ satisface $T(\varphi(x)) = \varphi(x)$ para todo $x \in S$.

Muestre que $\{\lambda_{k|k} / \mathcal{D}_k^X\}_{1 \leq k \leq n}$ es una martingala, donde $\lambda_{k|k} = \varphi(X_k)$ y $\mathcal{D}_k^X = \mathcal{A}(X_1, \dots, X_k)$ es el algebra generada por la sucesión de variables aleatoria $\{X_k\}_{1 \leq k \leq n}$.

Solución. Recordemos el concepto de martingala, como

aparece en Williams [5], $\{\lambda_{k|k} / \mathcal{D}_k^X\}_{1 \leq k \leq n}$ es una martingala si $\lambda_{k|k}$ es

integrable, λ_k es \mathcal{D}_k^X -medible y

$$E(\lambda_{k+1} / \mathcal{D}_k^X) = \lambda_{k|k}$$

Como la cadena de Markov es homogénea

$$T(\varphi(x)) = E(\varphi(X_1) / X_0 = x) = E(\varphi(X_k) / X_{k-1} = x)$$

Ahora, como $T(\varphi(x)) = \varphi(x)$ por tanto

$$\lambda_{k|k} = \varphi(X_k) = T(\varphi(X_k)) = \sum_{i=1}^j T(\varphi(x_i)) I_{\{X_k=x_i\}}$$

$$\lambda_{k|k} = \sum_{i=1}^j E(\varphi(x_{k+1}) / X_k = x_i) I_{\{X_k=x_i\}}$$

Calculemos

$$E(\lambda_{k+1} / \mathcal{D}_k^X) = E(\varphi(x_{k+1}) / X_1, \dots, X_k)$$

$$E(\lambda_{k+1} / \mathcal{D}_k^X) = \sum_{i=1}^j E(\varphi(x_i) I_{\{X_{k+1}=x_i\}} / X_1, \dots, X_k)$$

$$E(\lambda_{k+1} / \mathcal{D}_k^X) = E(E(\varphi(x_{k+1}) / X_k = x_i) I_{\{X_{k+1}=x_i\}} / X_1, \dots, X_k)$$

$$E(\lambda_{k+1} / \mathcal{D}_k^X) = E(\varphi(x_{k+1}) / X_k = x_i) E(I_{\{X_{k+1}=x_i\}} / X_1, \dots, X_k)$$

Ahora, como $E(I_{\{X_{k+1}=x_i\}} / X_1, \dots, X_k) = P(X_{k+1} = x_i / X_1, \dots, X_k) = P(X_{k+1} = x_i)$

por ser cadena de Markov, luego

$$E(\lambda_{k+1} / \mathcal{D}_k^X) = \sum_{i=1}^j T(\varphi(x_i)) P(X_{k+1} = x_i / X_k) =$$

$\lambda_{k|k}$

cambiando S por i se tiene que

$$E(\lambda_{k+1} / \mathcal{D}_k^X) = \sum_{i=1}^j I_{\{X_k=x_i\}} T(\varphi(x_i)) = \lambda_{k|k}$$

1. CONCLUSIONES

Presentamos una forma diferente la demostración de la Proposición 4 sobre como son los valores propios de una matriz estocástica P . Como se expresa la matriz estocástica P^n en términos de los valores propios de P , y la convergencia de P^n . Hacemos la demostración de un resultado que relaciona procesos de Markov y martingalas. Finalmente calculamos explícitamente los coeficientes de la matriz de P^n y su limite para los casos en que P es una matriz 2×2 y cuando P es una matriz triangular inferior 3×3

2. BIBLIOGRAFÍA

[1] R. L. Burden, J. D. Faires. *Análisis Numérico*. Grupo Editorial Iberoamérica, 1985.

[2] S. N. Elaydi. *An Introduction to difference Equations*. Springer, Second Edition, 1999.

[3] M. Muñoz, L. Blanco. *Introducción a la teoría avanzada de la probabilidad*. Universidad Nacional de Colombia, Primera edición 2002.

[4] A. N. Shiryaev. *Probability*. Second Edition. Academic Press, 1975.

[5] D. Williams. *Probability Theory with Martingales*. Cambridge University Press, 1997.