

# Matemática II - Biología

Facultad de Ciencias Exactas y Naturales - Universidad de Buenos Aires

Segundo Cuatrimestre 2020

**Cadenas de Markov**

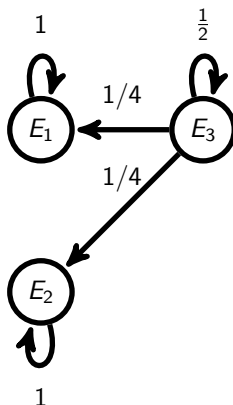
La clase pasada vimos que estudiando el espectro de la matriz podemos determinar si hay o no estado límite.

## Sobre la existencia de estado límite

- Si el único autovalor de  $P$  de módulo 1 es  $\lambda = 1$  entonces hay estado límite para cualquier dato inicial  $\mathbf{v}(0)$ . O sea que todos los  $\mathbf{v}(0) \in \mathcal{V}$  tienen estado límite.

Dicho estado límite varía según el dato inicial  $\mathbf{v}(0)$  pero está en el  $\varepsilon_{\lambda=1}$ , o sea que es una combinación lineal de autovectores asociados a  $\lambda = 1$ .

- Si además  $\lambda = 1$  es un autovalor simple, i.e.,  $m_\lambda = 1$  entonces el estado límite  $\mathbf{v}^\infty$  es único. O sea que tendremos un solo estado límite independientemente de cual sea el vector inicial.



La matriz de transición es

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/4 \\ 0 & 1 & 1/4 \\ 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}$$

sus autovalores son  $\lambda = 1$  doble y  $\lambda = \frac{1}{2}$ .

Autovectores:

Para  $\lambda = 1$  tenemos  $\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  y  $\mathbf{w} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$  (autovectores en el espacio de estados  $\mathcal{V}$ )

Para  $\lambda = 1/2$ , tenemos  $\mathbf{z} = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$  (notar que sus componnetes suman 0).

Notar que  $P$  es diagonalizable en  $\mathbb{R}$ . Sus autovectores son base de  $\mathbb{R}^3$ .

## Estados de equilibrio:

Cualquier

$$\mathbf{v}^* = \begin{pmatrix} \alpha \\ 1 - \alpha \\ 0 \end{pmatrix} \quad \text{con } \alpha \in [0, 1]$$

es estado de equilibrio pues cumple  $\mathbf{v}^* \in \mathcal{V}$  y  $P\mathbf{v}^* = \mathbf{v}^*$ .

Se pueden encontrar dos estados de equilibrio que sean linealmente independientes.

Por ejemplo el  $(1/2, 1/2, 0)$  y  $(1/3, 2/3, 0)$ .

El  $(1, 0, 0)$  y  $(0, 1, 0)$ . El  $(1/4, 3/4, 0)$  y  $(2/3, 1/3, 0)$ .

Podemos armar infinitos pares de estados de equilibrio linealmente independientes (pero no hay 3 estados de equilibrio que sean l.i.)

Como  $\lambda = 1$  es el único autovalor de modulo 1 por la proposición anterior sabemos que hay estado límite.

Como  $\lambda = 1$  no es simple, el estado limite no es único. Dicho estado será una combinación lineal de los autovectores asociados a  $\lambda = 1$ . y dependerá del vector de estados inicial.

Para el vector inicial, en miles de individuos,  $\mathbf{u}(0) = (30, 20, 10)$ , que podemos representar como vector en el espacio de estados como  $\mathbf{v}(0) = (1/2, 1/3, 1/6)$ . Buscamos el estado límite.

Escribimos el vector de estado inicial como combinación lineal de los autovectores:

$$\begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/3 \\ 1/6 \end{pmatrix} = \frac{7}{12} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{5}{12} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{12} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \mathbf{v}(n) = P^n \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/3 \\ 1/6 \end{pmatrix} = \frac{7}{12} 1^n \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{5}{12} 1^n \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{12} \left(\frac{1}{2}\right)^n \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Haciendo  $n \rightarrow \infty$  concluimos que el estado límite es  $\mathbf{v}^\infty = (7/12, 5/12, 0)$ . Podemos verificar que  $P\mathbf{v}^\infty = \mathbf{v}^\infty$  y  $\mathbf{v}^\infty = \mathbf{v}^*$  tomando  $\alpha = 7/12$ .

Otra forma de llegar al estado límite.

Notamos que la matriz  $P$  es diagonalizable en  $\mathbb{R}$ . De hecho podemos escribir

$$P = VDV^{-1}$$

donde

$$V = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \quad D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix} \quad V^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}$$

Luego  $P^2 = VDV^{-1}VDV^{-1} = VD^2V^{-1}$ , y en general

$$P^k = VD^kV^{-1} = V \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & (1/2)^k \end{pmatrix} V^{-1}$$

es sencillo ver como será en el límite.



$$\begin{aligned}\lim_{k \rightarrow +\infty} P^k &= V \left( \lim_{k \rightarrow +\infty} D^k \right) V^{-1} = V \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} V^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = P^\infty\end{aligned}$$

y como  $\mathbf{v}(k) = P^k \mathbf{v}(0)$ , podemos encontrar el estado limite usando  $P^\infty$ .  
Para el estado inicial  $\mathbf{v}(0) = (1/2, 1/3, 1/6)$  nos queda

$$\mathbf{v}^\infty = P^\infty \mathbf{v}(0) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/3 \\ 1/6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7/12 \\ 5/12 \\ 0 \end{pmatrix}$$

La conclusión es que a la larga de los 60 mil individuos tendremos 35 mil en la población 1 y 25 mil en la ciudad 2 y 0 en la ciudad 3.

Supongamos ahora que el vector inicial es  $\mathbf{u}(0) = (0, 30, 30)$ , que como vector de estados es  $\mathbf{v}(0) = (0, 1/2, 1/2)$ , y queremos predecir la distribución de la población a largo plazo.

Usando su descomposición en los autovectores de  $P$ :

$$\mathbf{v}(0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{3}{4} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{4} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

**Nota:** para hallar los coeficientes de  $a_1, a_2, a_3$  de  $\mathbf{v}(0)$  en la base  $\{(1, 0, 0), (0, 1, 0), (-1, -1, 2)\}$  podemos resolver el sistema

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

o sea resolviendo el sistema  $V \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} = \mathbf{v}(0)$

Luego, como  $\mathbf{v}(0) = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{3}{4} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{4} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$  y

$$P \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = 1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad P \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 1. \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad P \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

y  $\mathbf{v}(n) = P^n \mathbf{v}(0)$  resulta

$$\mathbf{v}(n) = \frac{1}{4} 1^n \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{3}{4} 1^n \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{1}{4} \left(\frac{1}{2}\right)^n \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

y por ende  $\mathbf{v}^\infty = (1/4, 3/4, 0)$

Lo podemos buscar usando  $P^\infty$

$$\mathbf{v}^\infty = P^\infty \mathbf{v}(0) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 3/4 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Verificamos que  $P\mathbf{v}^\infty = \mathbf{v}^\infty$  y  $\mathbf{v}^\infty = \mathbf{v}^*$  tomando  $\alpha = 1/4$ .

Esto nos dice que a la larga de los 60 mil individuos tendremos 15 mil en el estado 1 y 45 mil en el estado 2.

**Nota: este es un ejemplo donde  $\lambda = 1$  fue el único autovalor de módulo 1 pero No es simple.**

Cualquiera sea el estado inicial podemos alcanzar un estado límite, pero **el estado límite depende del dato inicial.**

Lo hacemos también con Python y comparamos.

## Ejemplo

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Sus autovalores son  $\lambda = 1$  y  $\lambda = -1$ .

Notemos que como la matriz tiene un autovalor  $\lambda = -1$  que tiene modulo 1 y es  $\neq 1$ , entonces **no habrá estado límite** (se entiende que no hay un estado límite para cualquier estado inicial).

De hecho, dado un estado inicial cualquiera  $\mathbf{v}(0) = (a, 1 - a)$ ,  $0 \leq a \leq 1$ , tendremos

$$\mathbf{v}(2k + 1) = (1 - a, a) \quad \text{y} \quad \mathbf{v}(2k) = (a, 1 - a)$$

Los estados van a oscilar entre esos dos. La única posibilidad de convergencia es que  $a = 1 - a$ , o sea que tengamos  $\mathbf{v}(0) = (\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$  que es justamente un autovector asociado a  $\lambda = 1$  o sea un estado de equilibrio.

**Nota:** este es un ejemplo donde no hay estado límite cualquiera sea el dato inicial.

## Sobre la existencia de $P^\infty$

- Si el único autovalor de  $P$  de módulo 1 es  $\lambda = 1$ , o sea  $\lambda = 1$  es autovalor simple o multiple y los demás autovalores cumplen  $|\lambda| < 1$ , entonces  $\exists P^\infty$ .

Si además  $\lambda = 1$  es un autovalor simple entonces

$$P^\infty = \begin{pmatrix} \mathbf{v}^\infty & \mathbf{v}^\infty & \dots & \mathbf{v}^\infty \\ \downarrow & \downarrow & \dots & \downarrow \end{pmatrix}$$

- Si existe un autovalor de  $P$  con  $|\lambda| = 1$  y  $\lambda \neq 1$  entonces  $\nexists P^\infty$

En el ejemplo de las tres poblaciones en que  $\lambda = 1$  es autovalor doble y no teníamos otro autovalor de modulo 1

$$P^{\infty} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

En el ejemplo de las flores que tenia a  $\lambda = 1$  simple existe  $P^{\infty}$  y es

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

Mientras que para el caso en que  $P$  era la matriz de permutación

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

cuyos autovalores eran  $\lambda = 1$  y  $\lambda = -1$ . Tenemos

$$P^2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad P^3 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Por lo que  $P^{2k} = I$  y  $P^{2k+1} = P$  y en consecuencia

No existe  $P^\infty$

Como ya sabiamos por el resultado previo pues  $P$  tiene un autovalor de módulo 1 distinto a  $\lambda = 1$

**Nota:**  $P$  es diagonalizable y por lo tanto  $P^k = V \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & (-1)^k \end{pmatrix} V^{-1}$ . Resulta claro que no existe  $D^\infty$  y por ende tampoco existe  $P^\infty$ .



Otra noción es la de **matriz de Markov positiva**.

**Definición:** Decimos que la matriz de Markov  $P$  es positiva si  $p_{ij} > 0, \forall i, j, 1 \leq i, j \leq n$ .

### Proposición

Si  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  es una matriz de Markov positiva entonces

- $\lambda = 1$  es un autovalor simple.
- si  $\lambda \neq 1$  entonces  $|\lambda| < 1$

Para las matrices positivas tenemos entonces matriz límite y un estado límite único.

## Proposición

- Sean  $P, Q$  dos matrices de Markov y  $P$  positiva  $\implies PQ$  es positiva.
- si  $P^k$  es positiva entonces  $P^{k+s}$  es positiva  $\forall s \geq 0$ .

**Definición:** Una matriz de Markov  $P$  se dice que es **regular** si para algún  $k \in \mathbb{N}$  tenemos que  $P^k$  es positiva.

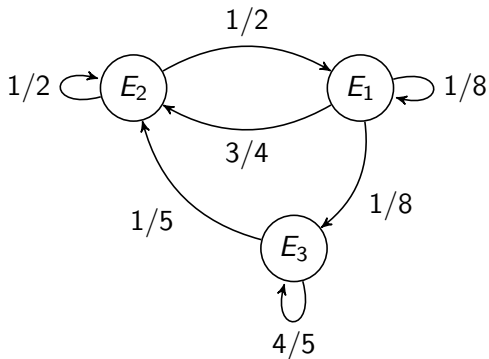
## Proposición

Si  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  es una matriz de Markov regular entonces

- $\lambda = 1$  es un autovalor simple.
- si  $\lambda \neq 1$  entonces  $|\lambda| < 1$

Para las matrices regulares tenemos entonces matriz límite y un estado límite único.

Ejemplo: El movimiento entre tres estados está regida por el siguiente diagrama de estados:



Cuya matriz de transición es

$$P = \begin{pmatrix} 1/8 & 1/2 & 0 \\ 3/4 & 1/2 & 1/5 \\ 1/8 & 0 & 4/5 \end{pmatrix}$$

que No es positiva.

Sin embargo

$$P^2 = \begin{pmatrix} 25/64 & 5/16 & 1/10 \\ 79/160 & 5/8 & 13/50 \\ 37/320 & 1/16 & 16/25 \end{pmatrix}$$

es positiva y por lo tanto  $P$  es **regular**.

Como es regular gracias a la proposición sobre matrices regulares ya sabemos que hay estado límite y que es único.

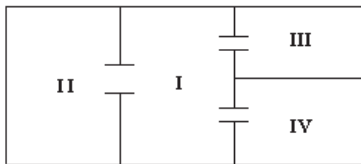
Para hallarlo solo necesitamos encontrar el autovector, en el espacio de estados, asociado a  $\lambda = 1$ .

Hacemos la cuenta y vemos que el vector de probabilidad  $\mathbf{v}^\infty$  es

$$\mathbf{v}^\infty = \begin{pmatrix} 8/27 \\ 14/27 \\ 5/27 \end{pmatrix} \text{ y } P^\infty = \begin{pmatrix} \mathbf{v}^\infty & \mathbf{v}^\infty & \mathbf{v}^\infty \\ \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8/27 & 8/27 & 8/27 \\ 14/27 & 14/27 & 14/27 \\ 5/27 & 5/27 & 5/27 \end{pmatrix}$$

## Ejemplo:

En el instante inicial 20 ratones se encuentran en la casilla I. Se supone que nada distingue un compartimento de otro, o sea que es igualmente probable que un ratón pase a cualquiera de las casillas adyacentes o se quede en la casilla en la que está. Se realizan observaciones cada hora y se registra el nuevo estado.



- ❶ Determinar la matriz de transición  $P$  del proceso.
- ❷ Determinar el vector de estado después de 5 horas y como es la distribución de los ratones en las casillas.
- ❸ Mostrar un estado de equilibrio del sistema.
- ❹ Decidir si existe o no un único estado límite.
- ❺ Decidir si existe  $P^\infty$  y en caso afirmativo hallarla.

$$P = \begin{pmatrix} 1/4 & 1/2 & 1/2 & 1/2 \\ 1/4 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/4 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/4 & 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{v}(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \mathbf{v}(5) = \begin{pmatrix} 0,391 \\ 0,203 \\ 0,203 \\ 0,203 \end{pmatrix} \quad \mathbf{v}^{\infty} = \begin{pmatrix} 2/5 \\ 1/5 \\ 1/5 \\ 1/5 \end{pmatrix}$$

$$P^{\infty} = \begin{pmatrix} 2/5 & 2/5 & 2/5 & 2/5 \\ 1/5 & 1/5 & 1/5 & 1/5 \\ 1/5 & 1/5 & 1/5 & 1/5 \\ 1/5 & 1/5 & 1/5 & 1/5 \end{pmatrix}$$

Distribución límite de ratones es 8 en la casilla I, y 4 en las demás casillas.

Lo hacemos también con Python y comparamos.

# Un artículo reciente sobre COVID usando cadenas de Markov

## A Markov Chain Model for Covid-19 Survival Analysis

Joel Luis Romeu, Ph.D.

[https://www.researchgate.net/profile/Joel\\_Romeu](https://www.researchgate.net/profile/Joel_Romeu)

<http://web.cortland.edu/romeu/>; Email: [romeu@cortland.edu](mailto:romeu@cortland.edu)

Copyright: July 17, 2020

### 1.0 Introduction

The present *Markov Chain analysis* is intended to illustrate the power that Markov modeling techniques offer to Covid-19 studies. It is part of our *pro-bono collaboration to the American struggle against Covid-19*, whereby retired professionals would provide input, based on our long experience. You can read our *Proposal for Fighting Covid-19 and its Economic Fallout* in: [https://www.researchgate.net/publication/341282217\\_A\\_Proposal\\_for\\_Fighting\\_Covid-19\\_and\\_its\\_Economic\\_Fallout](https://www.researchgate.net/publication/341282217_A_Proposal_for_Fighting_Covid-19_and_its_Economic_Fallout)

We have previously written *An Example of Survival Analysis Applied to Covid-19 Data*, found in [https://www.researchgate.net/publication/342582599\\_An\\_Example\\_of\\_Survival\\_Analysis\\_Data\\_Applied\\_to\\_Covid-19](https://www.researchgate.net/publication/342582599_An_Example_of_Survival_Analysis_Data_Applied_to_Covid-19), also *Multivariate Statistics in the Analysis of Covid-19 Data* and *More on Applying Multivariate Statistics to Covid-19 Data*, both of which can also be found in: [https://www.researchgate.net/publication/341385856\\_Multivariate\\_Stats\\_PC\\_Discrimination\\_in\\_the\\_Analysis\\_of\\_Covid-19\\_data](https://www.researchgate.net/publication/341385856_Multivariate_Stats_PC_Discrimination_in_the_Analysis_of_Covid-19_data), and, as the already cited, also in our ResearchGate web page: [https://www.researchgate.net/publication/342154667\\_More\\_on\\_Applying\\_Principal\\_Component\\_a\\_Discrimination\\_Analysis\\_to\\_Covid-19](https://www.researchgate.net/publication/342154667_More_on_Applying_Principal_Component_a_Discrimination_Analysis_to_Covid-19) These latter statistical methods provide useful tools for classification of states, regions, countries etc., according to levels of infection and other metrics.

In addition, we have written a tutorial on the use of *Designs of Experiments (DOE) Applied to the Assessment Covid-19*. It provides an example of a tool for assessing and controlling appropriate levels of infection in states and regions. It can also be found in our ResearchGate web page: [https://www.researchgate.net/publication/341532612\\_Example\\_of\\_a\\_DOE\\_Application\\_to\\_Coronavirus\\_Data\\_Analysis](https://www.researchgate.net/publication/341532612_Example_of_a_DOE_Application_to_Coronavirus_Data_Analysis) We have written an *evaluation of the results of 25 years off-sharing tens of thousands American jobs, and the impact this has had on US preparedness to fight the Coronavirus Pandemic*, found in: [https://www.researchgate.net/publication/341685776\\_Off-Shoring\\_Taxpayers\\_and\\_the\\_Coronavirus\\_Pandemic](https://www.researchgate.net/publication/341685776_Off-Shoring_Taxpayers_and_the_Coronavirus_Pandemic) And we have written a short study on the use of *reliability methods in the design and operation of ICU units*, that can be found in: [https://www.researchgate.net/publication/342449617\\_Example\\_of\\_the\\_Design\\_and\\_Operation\\_of\\_an\\_ICU\\_using\\_Reliability\\_Principles](https://www.researchgate.net/publication/342449617_Example_of_the_Design_and_Operation_of_an_ICU_using_Reliability_Principles)

In this article we model the trajectory of Covid-19 infected patients into an ICU, and up to their death, using a Markov Chain. We start by considering a simple three-element state space. We then include additional states, to account for more complex situations.