



Facultad de Ciencias  
Universidad Nacional Autónoma de México

# Estabilidad y transiciones de fase en el sistema de Lotka-Volterra generalizado

Examen profesional

Rodrigo Vega Vilchis

Asesor: Sergio A. Alcalá Corona



Antecedentes

Planteamiento del problema

Metodología



Sea  $\mathbf{F} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  no lineal, entonces se define el sistema de ecuaciones diferenciales no lineal

$$\frac{dX(t)}{dt} = \mathbf{F}(X(t))$$

y se busca caracterizar su estabilidad. Usando teoría de perturbaciones alrededor de un punto crítico  $X^*(t)$  que cumple  $\mathbf{F}(X^*(t)) = 0$  se encuentra:

$$\frac{d\mathbf{p}(t)}{dt} = A\mathbf{p}(t) \quad (1)$$

donde  $\mathbf{p}(t)$  es el conjunto de perturbaciones alrededor de  $X^*$  y

$$a_{ij} = \left. \frac{\partial f_i(X)}{\partial X_j} \right|_{X^*} \text{ con } f_i \in \mathbf{F} \text{ y } a_{ij} \in A.$$



Robert May en 1972 realizó esta propuesta de linealización de sistemas no lineales multivariados para poder conocer su estabilidad en términos de la matriz  $A$  que él denomina como *community matrix* o *matriz de interacciones*. Las soluciones de un sistema lineal son:

$$\mathbf{p}(t) = \sum_{j=1}^N c_j e^{\lambda_j t} \vec{v}_j$$

Las cuales pueden ser reales o complejas. Por lo tanto el sistema linealizado será estable si todos sus valores propios son negativos.



May propone una forma de construir sus matrices de interacciones:

- ▶ La diagonal queda fija en un valor  $-d \in \mathbb{R}^-$
- ▶ Los elementos  $a_{ij} \in A$  fuera de la diagonal serán muestreados de una distribución normal de varianza finita  $\sigma^2$  centrada en cero.
- ▶ La existencia de cada  $a_{ij} \neq 0$  será por medio de una probabilidad  $C$ , de modo que para  $1 - C$  se tendrán  $a_{ij} = 0$ .

Al parámetro  $\sigma$  (desviación estándar de la distribución normal), lo denomina como *fuerza de interacción* y al parámetro  $C$  como *conectancia*.



May propone una Ley Circular que ajusta la distribución de valores propios de  $A$ . El centro de dicho círculo es el valor  $-d$  de la diagonal y el radio está dado por  $\sigma\sqrt{NC}$ . De aquí se deriva el parámetro de May que ajusta la estabilidad de estos sistemas

$$\sigma\sqrt{NC} < |-d|$$

Si esta relación se cumple, entonces se puede asegurar con gran probabilidad que el sistema será estable.



Un ejemplo de sistema no lineal que representa una dinámica ecológica semejante a la de Robert May es el siguiente:

$$\frac{dx_i}{dt} = r_i x_i \left( 1 - \frac{\sum_{j=1}^N \alpha_{ij} x_j}{K_i} \right)$$

Conocido como *Sistema de Lotka-Volterra generalizado*. Considera una tasa de crecimiento  $r_i$ , una capacidad de carga  $K_i$  y un conjunto de interacciones  $\alpha_{ij} \in \Lambda$ .



Se define la *matriz de incidencias*  $\Lambda$  como aquella que posee las interacciones del sistema de poblaciones. Esta matriz se genera de forma similar a las matrices de May:

- ▶ La diagonal en este caso se fija a un valor positivo  $d \in \mathbb{R}^+$ .
- ▶ Cada  $\alpha_{ij} \in \Lambda$  proviene de una distribución normal de varianza finita  $\sigma^2$  y centrada en cero.
- ▶ Cada interacción tiene una probabilidad  $p$  de existir, y  $1 - p$  de ser igual a cero.

Esta matriz se puede construir con base en la matriz de adyacencia de una *red aleatoria* de Erdős–Rényi.





El sistema de Lotka-Volterra generalizado para  $N \gg 1$  es complejo de resolver analíticamente, sin embargo, se puede aproximar su solución mediante un proceso de integración numérica, por ejemplo con Runge-Kutta de orden 4. Por consiguiente, se plantean las siguientes preguntas:

- ▶ ¿Qué resultado genera la integración del sistema?
- ▶ ¿Existe una matriz equivalente a la *community matrix* de May?
- ▶ Si existe: ¿Cuál es la distribución de sus valores propios?
- ▶ ¿Cómo se puede medir la estabilidad de los sistemas LV?

# Planteamiento del problema: Hipótesis



Para ello se presentan las siguientes hipótesis del planteamiento del problema:

- ▶ Las series de tiempo divergen o se estabilizan entorno a un punto fijo del sistema.
- ▶ Los sistemas LV se linealizan a partir de su matriz Jacobiana, la cual se conforma de la combinación del producto entre variables normales y entradas del punto fijo.
- ▶ La distribución de valores propios es heterogénea debido a la diagonal de la matriz Jacobiana.
- ▶ La estabilidad depende de los parámetros  $\sigma$ ,  $p$  y  $N$ , a su vez depende de configuraciones de  $\Lambda$  que resulten en puntos fijos no negativos.

Se define el sistema:

$$\frac{dx_i}{dt} = r_i x_i \left( 1 - \frac{\sum_{j=1}^N \alpha_{ij} x_j}{K_i} \right) \quad (2)$$

- ▶ donde  $r_i$  es la tasa de crecimiento,
- ▶  $K_i$  es la capacidad de carga del sistema,
- ▶  $x_i$  es la población de una especie y su derivada marca la dinámica de su crecimiento,
- ▶  $\alpha_{ij} x_j$  con las especies que interaccionan con  $x_i$  con cierto valor  $\alpha_{ij}$ .



Cada ecuación del sistema equivale a una función de  $\mathbf{F} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ , es decir,  $\dot{x}_i = f_i(X)$ . Entonces:

$$\mathbf{F}(X) = \begin{pmatrix} f_1(X) \\ \vdots \\ f_n(X) \end{pmatrix}, \quad \text{donde } X = (x_1(t), \dots, x_n(t))$$

por lo tanto, el sistema puede ser re-escrito de la siguiente forma

$$\dot{X} = \mathbf{F}(X)$$

El resultado de Robert May ha sido proponer la matriz Jacobiana como la *community matrix* (ver ec. 1). Por lo tanto es de interés determinar la matriz Jacobiana del sistema y evaluarlo en el punto crítico correspondiente:

$$\mathbb{J}_{\mathbf{F}}(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1(\mathbf{X})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_1(\mathbf{X})}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n(\mathbf{X})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_n(\mathbf{X})}{\partial x_n} \end{pmatrix} \quad (3)$$

Un punto crítico  $\mathbf{X}^*$  es aquel que cumple  $\mathbf{F}(\mathbf{X}^*) = 0$ . Linealizar el sistema significa poder conocer y acceder a las propiedades del mismo de forma local alrededor de este  $\mathbf{X}^*$ .

A continuación se presentan los pasos para construir la *matriz de incidencias*  $\Lambda$  que contiene las  $\alpha_{ij}$  de las ecuaciones (2).

Se toma una red aleatoria de Erdős–Rényi y se extrae su matriz de adyacencia asociada  $\mathcal{E} \in M_n(\mathbb{R})$  cuyos elementos son de la forma

$$\mathcal{E}_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{si } r < p \\ 0, & \text{si } r \geq p \end{cases}, \quad \text{para cada } i \neq j$$

donde  $r$  es un número aleatorio entre 0 y 1 y  $p$  una probabilidad en el mismo rango.  $\mathcal{E}$  puede ser simétrica, o puede ser de una red dirigida de modo que  $\mathcal{E}_{ij} \neq \mathcal{E}_{ji}$ .

Teniendo la red de Erdős–Rényi (no dirigida o dirigida), se define una matriz  $\mathcal{M}$  cuyas entradas estarán muestreadas de una distribución Normal con  $\mu = 0$  y  $\sigma = \{0.1, 0.2, \dots, 1.0\}$ .

Con ello se define la **matriz de incidencias** asociada a una red de incidencias que guarda las interacciones del sistema (2)

$$\Lambda = (\mathcal{E} \odot \mathcal{M}) + I$$

Dependiendo de si  $\mathcal{E}$  es dirigida o no,  $\Lambda$  será estructuralmente simétrica o puramente aleatoria.

¿Por qué sumar la identidad al producto  $A \odot R$ ? Extendiendo la ecuación 2 se tiene

$$\frac{dx_i}{dt} = r_i x_i \left( 1 - \frac{\alpha_{ii} x_i + \alpha_{i1} x_1 + \cdots + \alpha_{iN} x_N}{K_i} \right)$$

considerando que  $\alpha_{ii} = 1$ . Se factoriza la ecuación:

$$\frac{dx_i}{dt} = r_i x_i \left( 1 - \frac{x_i}{K_i} \right) - r_i x_i \left( \frac{\alpha_{i1} x_1 + \cdots + \alpha_{iN} x_N}{K_i} \right)$$

Independientemente de los signos de  $\alpha_{ij}$  con  $i \neq j$ , el carácter logístico del sistema se guarda en  $\alpha_{ii} = 1$ . La restricción no es tan fuerte, únicamente se pide  $\alpha_{ii} > 0$ .



Para la red de incidencias estructuralmente simétricas se tienen las siguientes interacciones (nodo  $i \leftrightarrow j$ )

1. Cooperación (— —)
2. Competencia (++)
3. Presa-Depredador (—+) ó (+—)

Para la red de incidencias puramente aleatoria se agregan a las anteriores las siguientes interacciones (nodo  $i \rightarrow j$  y  $j \rightarrow i$ )

4. Comensalismo (+0) (una de ellas obtiene un beneficio)

5. Amensalismo (−0) (una de ella sale perjudicada)

y vendrán determinadas a partir de como se de la combinación  $A \odot R$ .

Por lo tanto las interacciones  $(--)$ ,  $(++)$ ,  $(-+)$ ,  $(+0)$  y  $(0-)$  pesan en la dinámica del sistema

$$\frac{dx_i}{dt} = r_i x_i \left( 1 - \frac{x_i}{K_i} \right) - r_i x_i \left( \frac{\alpha_{i1} x_1 + \cdots + \alpha_{iN} x_N}{K_i} \right)$$

# Interacciones de cooperación



20

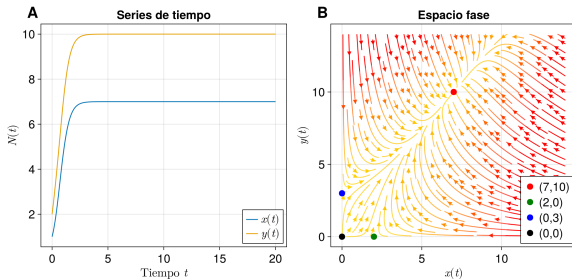


Figura: Sistema de Lotka-Volterra con interacciones de cooperación dados por las ecuaciones (2). Tasas de crecimiento y capacidades de carga:  $r_x = K_x = 2$  y  $r_y = K_y = 3$ . **A)** Series de tiempo del sistema para las especies  $x(t)$  y  $y(t)$  bajo la condición inicial  $(1, 2)$ . **(B)** Espacio fase del sistema con sus puntos fijos asociados, se muestra solamente un único punto fijo estable.

Para hallar puntos fijos se debe resolver  $\mathbf{F}(X) = 0$  o lo que es equivalente bajos las ecuaciones (2):

$$1 - \frac{\sum_{j=1}^N \alpha_{ij} x_j}{K_i} = 0$$

que es equivalente a encontrar una solución del sistema

$$\Lambda X^* = K$$

Este ensamble tiene múltiples soluciones con la forma  $X^* = \Lambda^{-1}K$ , cada forma irá en función del número de  $x_k = 0$  que se contemplen para las diversas soluciones

La distribución del punto fijo se posicionará alrededor de  $K$ . Mientras  $\sigma$  y  $p$  sean  $\ll 1$  respectivamente, la distribución estará muy próxima a  $K$ , y mientras vayan aumentando sus valores, dicha distribución se ensanchará.

Si por alguna razón  $\det(\Lambda) = 0$ , entonces la matriz es singular y las entradas de  $\Lambda^{-1}$  divergen a  $\infty$ . Si  $\det(\Lambda) < 1$  entonces

$$\text{Adj}(\Lambda) \cdot \Lambda = \det(\Lambda) \cdot I$$

implicando que  $\text{Adj}(\Lambda)$  tiene entradas de magnitud semejante con respecto de  $\Lambda$ . Si  $\det(\Lambda) > 1$ , las entradas de  $\Lambda$  son las mismas implicando que los elementos  $\text{Adj}(\Lambda)$  se van amplificando cada vez más.

$$\Lambda^{-1} = \frac{1}{\det(\Lambda)} \text{Adj}(\Lambda)$$

## Definición

Sea  $\mathcal{J} \in M_N(\mathbb{R})$  donde  $N$  es el número de especies del sistema LV generalizado. Se define la matriz *Jacobiana* asociada al sistema (??) evaluado en un punto fijo  $X^*$  de la siguiente forma

$$\mathcal{J}_{ij} = \begin{cases} -\frac{r_i x_i^*}{K_i} \alpha_{ii}, & \text{para } i = j \\ -\frac{r_i x_i^*}{K_i} \alpha_{ij}, & \text{para } i \neq j \end{cases} \quad (4)$$

considerando que  $\alpha_{ii} > 0$  y particularmente se ha fijado en  $\alpha_{ii} = 1$  para todo  $i \in \{1, \dots, N\}$ . Si se considera una matriz diagonal cuyos elementos son  $-\frac{r_i x_i^*}{K_i}$ , entonces la Jacobiana se puede reescribir de la siguiente manera

$$\mathcal{J} = -\text{diag} \left( \frac{r_i x_i^*}{K_i} \right) \Lambda \quad (5)$$

## Proposición

*Los elementos de la diagonal de la matriz Jacobiana determinan en gran medida la estabilidad del sistema*

## Demostración.

Para demostrar esta proposición se hará uso del *Teorema de Gershgorin* [?]. Para ello se asume que la matriz Jacobiana tendrá valores propios complejos. Se define el radio de Gershgorin como

$$R_i = \sum_{i \neq j} |\mathcal{J}_{ij}| \quad (6)$$

con ello se define  $D(\mathcal{J}_{ii}, R_i) \subset \mathbb{C}$  como el disco de Gershgorin centrado en  $\mathcal{J}_{ii}$  con radio  $R_i$ . El teorema establece que cada valor propio de  $\mathcal{J}$  estará contenido en alguno de estos discos. □



## Demostración.

Demostrando que si todo  $D(\mathcal{J}_{ii}, R_i)$  se encuentra contenido en el semiplano negativo de  $\mathbb{C}$ , entonces todos los valores propios de la Jacobiana serán negativos también y por lo tanto el sistema (2) será estable en  $X^*$ . El elemento más importante de esta prueba es considerar el centro de los discos; si todos los  $\mathcal{J}_{ii}$  son negativos entonces el centro de todos los discos se encuentra en el semiplano negativo de  $\mathbb{C}$ , y para garantizar que todos los valores propios sean negativos habría que probar  $|\mathcal{J}_{ii}| > R_i$  para todo  $i \in \{1, \dots, N\}$ , es decir:

$$\left| -\frac{r_i x_i^*}{K_i} \alpha_{ii} \right| > \sum_{j \neq i} \left| -\frac{r_i x_i^*}{K_i} \alpha_{ij} \right|$$

$$1 > \sum_{j \neq i} |\alpha_{ij}|$$
(7)



## Demostración.

De la ec. (4) se puede ver que  $\alpha_{ii} > 0$  y en particular  $\alpha_{ii} = 1$ , por lo tanto es importante que todo  $x_i^* \in X^*$  sea positivo para que el centro de los discos se encuentre en el semiplano negativo de  $\mathbb{C}$ . En caso contrario habrá al menos un disco con centro en el semiplano positivo de  $\mathbb{C}$  que pueda alojar valores propios positivos que devengan en una dinámica inestable. Es conveniente poder saber cual es el tamaño promedio de los discos de Gershgorin y para ello se define la siguiente variable aleatoria

$$W = \begin{cases} 0, & \text{Si } 1 - p \\ Y, & \text{Si } p > 0 \end{cases} \quad (8)$$

donde  $Y \sim N(0, \sigma^2)$  es una variable aleatoria normal. Ya que  $R_i$  considera suma de valores absolutos. □

## Demostración.

Es de interés saber el valor esperado de  $|W|$

$$\mathbb{E}[|W|] = (1 - p) \cdot 0 + p \cdot \mathbb{E}[|Y|] = p \cdot \mathbb{E}[|Y|] = p\sigma\sqrt{\frac{2}{\pi}} \quad (9)$$

el término  $\sqrt{\frac{2}{\pi}}$  viene de considerar la variable aleatoria  $Z \sim N(0, 1)$  y la distribución *half-normal*  $|Z|$ , entonces su valor esperado es

$$\mathbb{E}[|Z|] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} |z| e^{-z^2/2} dz = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} z e^{-z^2/2} dz = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$



## Demostración.

al considerar la variable aleatoria  $Y \sim N(0, \sigma^2)$  entonces basta con escalar  $Y = \sigma Z$  y en consecuencia su valor esperado será

$$\mathbb{E}[|Y|] = \sigma \mathbb{E}[|Z|] = \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

Por lo tanto, el valor esperado del radio de Gershgorin es

$$\mathbb{E}[R_i] = (N - 1)p\sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

Si este radio promedio es menor a 1 se puede garantizar en cierta medida que los discos de Gershgorin estarán contenidos en el semiplano negativo de  $\mathbb{C}$ . Sin embargo, pueden existir discos de Gershgorin que se alejen de la media ¿qué tanto se pueden alejar para que se siga cumpliendo

$$\mathcal{J}_{ii} > R_i?$$



## Demostración.

Será conveniente calcular la varianza de los radios de Gershgorin para averiguarlo. Tomando la variable aleatoria  $W$ , se calcula su segundo momento

$$\mathbb{E}(|W|^2) = (1 - p) \cdot 0 + p \cdot \mathbb{E}(|Y|^2) = p \cdot \mathbb{E}(Y^2) = p\sigma^2$$

por otro lado el cuadrado del valor esperado (9) es

$$\mathbb{E}(|W|)^2 = p^2\sigma^2\frac{2}{\pi}$$

Finalmente la varianza de  $|W|$  es

$$\text{Var}(|W|) = p\sigma^2 - p^2\sigma^2\frac{2}{\pi}$$



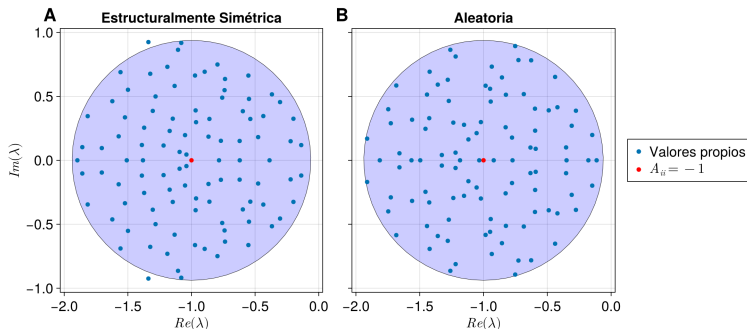
## Demostración.

Entonces la varianza de los radios de Gershgorin queda envuelta en la siguiente expresión

$$\text{Var}(R_i) = (N - 1)p\sigma^2 \left(1 - \frac{2p}{\pi}\right) \quad (10)$$

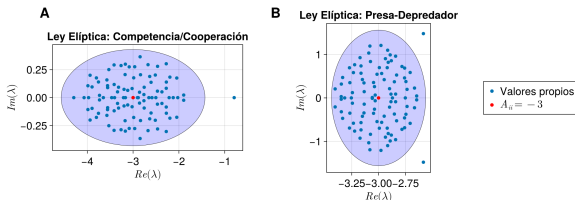
y mientras sea menor a 1 se puede garantizar que los discos de Gershgorin van a cumplir (7) y en consecuencia los valores propios de  $\mathcal{T}$  estarán contenidos en el semiplano negativo de  $\mathbb{C}$ . □

## Ley Circular



**Figura:** Distribución de eigenvalores que cumplen la Ley Circular de May. Para ambos sistemas se consideró  $N = 100$ , una FDP normal centrada en  $\mu = 0$  y con  $\sigma = 0.2$  para una conectancia  $C = \frac{1}{\sigma^2 N} - 0.03$ . **(A)** Considerando una matriz de interacciones estructuralmente simétrica. **(B)** Considerando una matriz de interacciones puramente aleatoria.

## Ley Elíptica



**Figura:** Distribución de eigenvalores que cumplen la Ley Elíptica de Allesina. Para ambos sistemas se consideró  $N = 100$ , dos FDP normal respectivamente, una conectancia  $C = 0.12$  y en ambas se debe de considerar a la matriz de interacciones como estructuralmente simétrica. **(A)** Se considera una FDP normal para la parte triangular superior con  $\mu_1 = 0.1$  y  $\sigma_1 = 0.1$  y para la parte inferior se considera otra FDP normal con  $\mu_2 = 0.3$  y  $\sigma_2 = 0.2$ . **(B)** Se considera una FDP normal para la parte triangular superior con  $\mu_1 = -0.1$  y  $\sigma_1 = 0.1$  y para la parte inferior se considera otra FDP normal con  $\mu_2 = 0.3$  y  $\sigma_2 = 0.2$ .



Define un parámetro de transición como:  $\sigma < (nC)^{-1/2}$

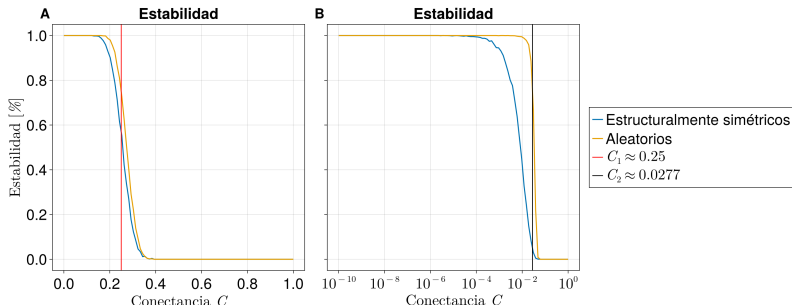


Figura: Transición entre redes de May dirigidas vs No dirigidas. (A) Se considera para  $\sigma = 0.2$  (B) Se considera para  $\sigma = 0.6$ .

## Transición en función de $\sigma$

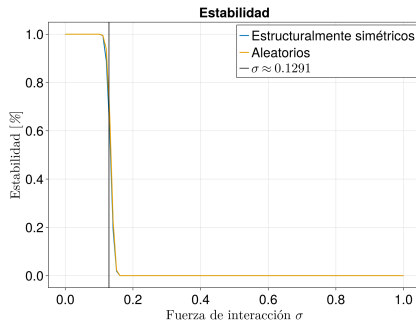


Figura: Variaciones en la transición para la matriz de May estructuralmente simétrica y para matriz puramente aleatoria. Se consideró el valor de la conectancia  $C = 0.6$ .