

# Tema 1: Models discrets

Jordi Villà i Freixa

Universitat de Vic - Universitat Central de Catalunya  
Matemàtiques  
Troc comú en Biologia i Biotecnologia

*jordi.villa@uvic.cat*

darrera actualització 5 d'octubre de 2025

curs 2025-2026

- 1 Prèvia
- 2 Models discrets unidimensionals exponencials
  - Model exponencial: Malthus
  - Model exponencial amb reintroducció
- 3 Models discrets unidimensionals amb creixement restringit
  - Model de Beverton-Holt
  - Model logístic discret
  - Model de Ricker
  - Comparativa dels models amb creixement restringit
- 4 Equilibri en models unidimensionals
  - Punts d'equilibri
  - Estabilitat dels punts d'equilibri

# Referències

El material d'aquestes presentacions està basat en anteriors presentacions i apunts d'altres professors [Corbera(2019)] de la UVic-UCC i d'altres universitats [de Souza(2025)], pàgines web diverses (normalment enllaçades des del text), o bé monografies [Otto and Day(2007)].

# Models unidimensionals

En aquesta secció estudiarem models de creixement i decreixement de poblacions d'espècies que es reproduïxen en períodes de temps donats.

Exemples:

- Poblacions de plantes que es reproduïxen un cop a l'any i després moren.
- Poblacions de bacteris que es divideixen en un període fix.

## Exemple. Creixement exponencial de bacteris

Suposem una població de bacteris que es divideixen cada 20 minuts. Inicialment ( $k = 0$ ) hi ha 2 bacteris, i a cada període  $k$  doblem la població:

Temps (min)	0	20	40	60	80	100	120	140
Nombre de bacteris	2	4	8	16	32	64	128	256
$k$	0	1	2	3	4	5	6	7
$x_k$	$x_0$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$x_4$	$x_5$	$x_6$	$x_7$

**Taula 1:** Evolució del nombre de bacteris cada 20 minuts

Utilitzarem la notació  $x_k$  per indicar el nombre de bacteris transcorreguts  $k$  períodes de divisió. Així, obtenim una **successió** de valors a partir d'una **recurrència**:

$$x_0 = 2,$$

$$x_k = 2 x_{k-1}, \quad k = 1, 2, \dots$$

$$x_k = 2^k x_0, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

# Equacions recursives

Anem a generalitzar el tipus d'equacions que hem escrit.

Si  $x_k$  és el nombre d'individus en la generació  $k$ , fem servir la fórmula recursiva

$$x_k = f(x_{k-1}), \quad k \geq 1, \quad (1)$$

on  $f$  és una funció coneguda que varia segons el model considerat.

Aquesta expressió s'anomena **equació recursiva de primer ordre**. En elles, el valor de la variable en l'instant  $k$  depèn **només** del valor en l'instant anterior  $k - 1$ .

## Exemple. Creixement exponencial de bacteris

### Exercici 1: Creixement de bacteris

Quan superarà la població els 60 bacteris?

$$x_k = 2^{k+1} \geq 60$$

$$k \geq \frac{\ln 60}{\ln 2} - 1 \approx 4.91$$



Per tant, al cap de  $k = 5$  períodes (100 minuts),  $x_5 = 64 \geq 60$ . Quan  $k \rightarrow \infty$ ,  $x_k \rightarrow \infty$ .

## Exemple. Creixement exponencial de plantes

Una població de plantes es reproduïx anualment, cada planta en genera tres de noves i mor un cop ho ha fet. Inicialment hi ha  $x_0 = 30$  plantes.

$$x_k = 3 x_{k-1},$$

$$x_k = 30 \cdot 3^k = 3^k x_0, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

### Exercici 2: Creixement de plantes

Quantes plantes hi haurà als 4 anys? i als 4 i mig? Quan superarà la població les 30000 plantes? ■



## Exemple. Creixement exponencial de truites

Una fàbrica redueix un 11% anual la població de truites d'un riu. Inicialment  $x_0 = 1000$ .

$$x_k = 0.89^k \cdot 1000, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (2)$$

### Exercici 3: Decreixement de truites

- Quantes truites hi haurà als 6 anys? Als 7 anys i 10 mesos?
- Quan caurà la població per sota de 400 truites?



# Model general de creixement exponencial

Suposem que cada individu produeix, de mitjana,  $R > 0$  descendents per cicle vital.

$$\begin{aligned}x_k &= R x_{k-1}, \quad k \geq 1, \\x_k &= R^k x_0, \quad k = 0, 1, 2, \dots\end{aligned}$$

On:

- $R$  és la **constant de creixement**.
- $x_0$  és la població inicial.

Depenent del valor de  $R$ :

- 1  $R > 1$ : la població creix indefinidament ( $x_k \rightarrow +\infty$ ).
- 2  $R = 1$ : la població roman constant ( $x_k = x_0$ ).
- 3  $0 < R < 1$ : la població decreix i tendeix a 0 (extinció).

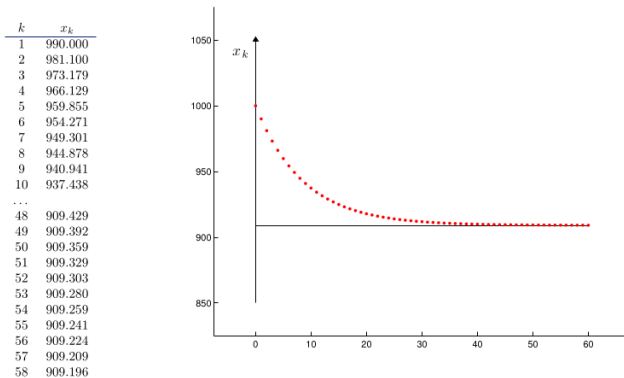
## Exemple. Creixement exponencial de truites amb reintroducció

Si, partint de l'Eq. (2), cada any es reintrodueixen 100 truites addicionals:

$$x_k = 0.89 x_{k-1} + 100, \quad k = 1, 2, \dots \quad (3)$$

Aquest model mostra que la població tendeix a estabilitzar-se entorn de 909 truites.

**Figura 1:** Representació gràfica del creixement exponencial d'una població de truites que decreix amb reintroducció segons l'Eq. (3) [de Souza(2025)].



# Generalització: Model amb immigració/reintroducció

En general, si cada període es reintrodueixen  $C$  individus i la taxa de supervivència és  $R$ :

$$x_k = R x_{k-1} + C, \quad k = 1, 2, \dots$$

La solució explícita és:

$$x_k = R^k x_0 + C \frac{1 - R^k}{1 - R}, \quad \text{si } R \neq 1$$

Quan  $0 < R < 1$ , la població s'estabilitza a:

$$x_\infty = \frac{C}{1 - R}$$

# Models discrets amb creixement restringit

A la Secció 2 hem estudiat un primer model discret de creixement d'una població (model exponencial) on calculàvem el nombre d'individus  $x_k$  de la generació  $k$  amb la fórmula:

$$x_k = Rx_{k-1}, \quad k \geq 1,$$

on  $x_{k-1}$  és el nombre d'individus de la generació anterior i  $R > 0$  és la constant de creixement.

Si  $R > 1$ , el nombre d'individus creix indefinidament, cosa que només és raonable en intervals limitats de temps, ja que cap hàbitat pot suportar poblacions amb creixement il·limitat.

Per tal d'ajustar-nos millor a la realitat, introduïrem una reducció del creixement quan la població assoleix valors grans.

# Capacitat de càrrega

Partim del model exponencial per  $R > 1$ :

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = R, \quad k \geq 1.$$

Una manera d'introduir la limitació del creixement és considerar que la taxa de creixement disminueix quan la població és gran. Per exemple, podem incloure un factor del tipus:

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = \frac{R}{1 + ax_{k-1}}, \quad k \geq 1.$$

On  $a > 0$  és una constant que mesura la influència de la població en el creixement. Típicament es defineix un paràmetre  $K > 0$ , anomenat **capacitat de càrrega**, que és la població màxima que pot suportar l'hàbitat.

# Model de Beverton-Holt

Si prenem  $a = \frac{R-1}{K}$ , obtenim el model de Beverton-Holt:

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = \frac{R}{1 + \frac{R-1}{K}x_{k-1}}, \quad k \geq 1.$$

Si  $x_{k-1}$  és petit, aleshores  $x_k \approx Rx_{k-1}$ . Si  $x_{k-1}$  és gran, el creixement s'alenteix, cosa biològicament més raonable. Operant:

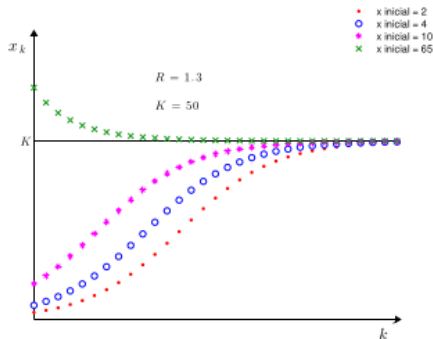
$$x_k = \frac{Rx_{k-1}}{1 + \frac{R-1}{K}x_{k-1}}, \quad k \geq 1.$$

És un altre cas particular de la forma recursiva que hem vist a la pàgina 6:

$$x_k = f(x_{k-1}), \quad k \geq 1, \quad f(x) = \frac{Rx}{1 + \frac{R-1}{K}x}. \quad (4)$$



# Comportament del Model de Beverton-Holt respecte $x_0$



**Figura 2:** Comportament del model de Beverton-Holt amb  $R = 1.3$  i capacitat de càrrega  $K = 50$ , per diferents valors inicials  $x_0$ . En tots els casos, el creixement s'atenua a mesura que la població augmenta, tendint asimptòticament a  $K$ . [de Souza(2025)].

# Model logístic discret

Aquest model també limita el creixement, però d'una altra manera:

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = R - \frac{R-1}{K} x_{k-1}, \quad k \geq 1, \quad (5)$$

on  $R > 1$  és la constant de creixement i  $K > 0$  és la capacitat de càrrega.

# Comportament en funció de la població

Si  $x_{k-1}$  és petit ( $x_{k-1} \ll K$ ), aleshores

$$x_k \approx R x_{k-1},$$

i el creixement és pràcticament exponencial. Per contra, quan la població augmenta de mida,

$$\frac{x_{k-1}}{K} \rightarrow 1 \implies x_k \approx x_{k-1},$$

La població creix cada vegada més lentament. De nou estem limitant el creixement de la població mitjançant la constant  $K > 0$ , que representa la capacitat màxima que pot suportar el medi.

# Forma recursiva del model logístic

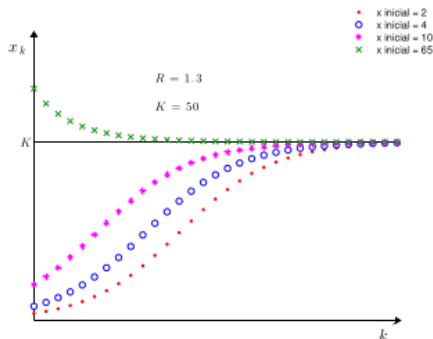
Operant a l'expressió 5, arribem a l'equació recursiva:

$$x_k = x_{k-1} \left( R - \frac{R-1}{K} x_{k-1} \right), \quad k \geq 1,$$

Aquesta té de nou l'estructura de l'equació recursiva, Eq. 1, amb

$$x_k = f(x_{k-1}), \quad k \geq 1, \quad f(x) = x \left( R - \frac{R-1}{K} x \right), \quad x \geq 0. \quad (6)$$

# Comportament del Model de logístic $x_0$



**Figura 3:** Comportament del model logístic amb  $R = 1.3$  i capacitat de càrrega  $K = 50$ , per diferents valors inicials  $x_0$ . Notar que és similar al model Beverton-Holt.[de Souza(2025)].

# Problema amb la interpretació biològica del model logístic

## Exercici 4: Problema biològic del model logístic

El model logístic analitzat té un inconvenient: si la població inicial  $x_0$  és gran, el valor de  $x_1$  que dóna el model pot ser negatiu. Per exemple, si

$$x_0 = \frac{2K}{R-1} \quad \Rightarrow \quad x_1 = \frac{Rx_0}{1 + \frac{R-1}{K}x_0} = \frac{2R^2}{R-1} < 0,$$

el que és biològicament impossible, ja que el nombre d'individus no pot ser negatiu. Usa Matlab per a comprovar aquest fet. Què passa si jugues amb un valor de  $R$  de 1, 2, 3 o 4? ■

Per evitar aquest problema introduïrem un nou model amb bones propietats biològiques: la corba de Ricker.

# Introducció del model de Ricker

Partim del model de creixement exponencial discret per  $R > 1$ :

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = R, \quad k \geq 1.$$

Escrivim  $R = e^r$ , amb  $r > 0$  el **paràmetre de creixement**. Aleshores:

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = e^r.$$

Per tal de limitar el creixement proposem:

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = e^{r\left(1 - \frac{x_{k-1}}{K}\right)}, \quad k \geq 1,$$

on, novament,  $K > 0$  és la capacitat de càrrega.

# Comportament del model de Ricker

Si  $x_{k-1}$  és petit comparat amb  $K$ , aleshores

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} \approx e^r = R, \quad \Rightarrow \quad x_k \approx R x_{k-1},$$

és a dir, creixement gairebé exponencial.

Quan  $x_{k-1}$  augmenta i s'acosta a  $K$ , aleshores

$$\frac{x_k}{x_{k-1}} = e^{r\left(1 - \frac{x_{k-1}}{K}\right)} \approx 1, \quad (7)$$

i el creixement es limita progressivament.



# Equació recursiva de la corba de Ricker

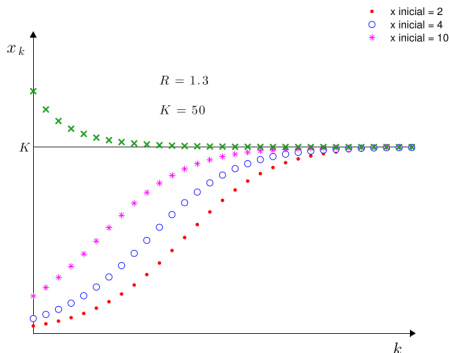
Operant en l'Eq. 7 anterior obtenim:

$$x_k = x_{k-1} e^{r\left(1 - \frac{x_{k-1}}{K}\right)}, \quad k \geq 1.$$

La funció del model és:

$$x_k = f(x_{k-1}), \quad k \geq 1, \quad f(x) = x e^{r(1-x/K)}, \quad x \geq 0. \quad (8)$$

# Comportament del Model de Ricker $x_0$



**Figura 4:** Comportament del model de Ricker amb  $R = 1.3$  i capacitat de càrrega  $K = 50$ , per diferents valors inicials  $x_0$ . Ben similar a les figures .[de Souza(2025)].

# Comparativa dels models amb creixement restringit

Hem vist que, afectes pràctics, els tres models amb creixement restringit (Beverton-Holt, logístic i Ricker) tenen un comportament similar.

## Exercici 5: En què difereixen els models de Beverton-Holt, logístic i Ricker?

Usant Matlab, compara les funcions recursives de creixement dels models de Beverton-Holt (Eq. 4), logístic (Eq. 6) i Ricker (Eq. 8) per a  $R = 2$  i  $K = 100$ . Quina diferència hi ha entre els tres models? Com es comporten per a diferents valors inicials  $x_0$ ? Quin model et sembla més raonable biològicament? ■

# Punts d'equilibri de models discrets unidimensionals

En l'estudi de l'evolució d'una població al llarg del temps, sovint interessa conèixer el seu comportament a llarg termini. En aquest context, hi ha certs valors de la variable  $x$  que són fonamentals: els anomenats **punts d'equilibri** o **punts fixos** de la funció  $f$ .

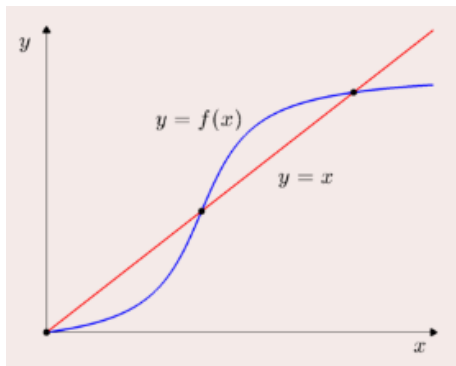
## Punts fixos o d'equilibri

Es diu que  $x^*$  és un punt fix o d'equilibri de  $f$  si  $x^*$  pertany al domini de  $f$  i és solució de l'equació:

$$x = f(x),$$

és a dir,  $f(x^*) = x^*$ .

Els punts fixos de  $f$ , en ser les arrels de  $x = f(x)$ , corresponen a les abscisses dels punts d'intersecció entre la recta  $y = x$  i la corba  $y = f(x)$ .



**Figura 5:** Punts d'equilibri o punts fixos de la funció  $f$  (en blau) com a interseccions amb la recta  $y = x$  (en vermell).[de Souza(2025)].

# Model exponencial

Si  $a$  és un punt d'equilibri de  $f$  i prenem  $x_0 = a$ , el tamany de la població es manté constant.

Considerem el model discret exponencial:

$$x_k = Rx_{k-1}, \quad R > 0.$$

Els punts d'equilibri satisfan  $x = Rx$ , és a dir:

$$x(1 - R) = 0.$$

En una població on  $R \neq 1$ , l'única solució és:

$$x^* = 0.$$

# Model amb immigració

Per al model

$$x_k = 0.89x_{k-1} + 100,$$

tenim  $f(x) = 0.89x + 100$  i per tant:

$$x = 0.89x + 100 \Rightarrow x^* = \frac{100}{0.11} = 909.09.$$

Aquest és el valor al qual  $x_k$  tendeix quan  $k$  és gran.

# Model de Beverton-Holt

El model ve donat per:

$$x_k = \frac{Rx_{k-1}}{1 + \frac{R-1}{K}x_{k-1}}, \quad x \geq 0.$$

Els punts d'equilibri satisfan:

$$x = \frac{Rx}{1 + \frac{R-1}{K}x}.$$

D'aquí obtenim dues solucions:

$$x_1^* = 0, \quad x_2^* = K.$$



# Model logístic discret

El model és:

$$x_k = x_{k-1} \left( R - \frac{R-1}{K} x_{k-1} \right), \quad x \geq 0.$$

Els punts d'equilibri satisfan:

$$x = x \left( R - \frac{R-1}{K} x \right).$$

Les solucions són:

$$x_1^* = 0, \quad x_2^* = K.$$

# Model de Ricker

El model és:

$$x_k = x_{k-1} e^{r(1-x_{k-1}/K)}, \quad x \geq 0.$$

Els punts d'equilibri satisfan:

$$x = x e^{r(1-x/K)}.$$

Dividint per  $x \neq 0$  obtenim:

$$1 = e^{r(1-x/K)} \Rightarrow x^* = K.$$

Per tant:

$$x_1^* = 0, \quad x_2^* = K.$$

# Estabilitat dels punts d'equilibri

- Estudiarem models discrets de poblacions, definits per la relació:

$$x_k = f(x_{k-1}), \quad k \geq 1,$$

on  $x_k$  és el nombre d'individus a la generació  $k$ .

- Ens interessa el comportament a llarg termini ( $k \rightarrow \infty$ ).
- Els punts d'equilibri (o punts fixos) són aquells  $x^*$  tals que  $f(x^*) = x^*$ .
- Si  $x_0 = x^*$ , aleshores  $x_k = x^*$  per a tot  $k \geq 1$ : la població no varia.

# Definicions intuïtives d'estabilitat

- 1 **Estable:** si per a qualsevol  $x_0 \neq x^*$  però proper a  $x^*$ , els valors  $x_k$  s'apropen a  $x^*$  quan  $k \rightarrow \infty$ .
- 2 **Inestable:** si, fins i tot prenent  $x_0$  tan proper com es vulgui a  $x^*$  (però diferent), els  $x_k$  no s'apropen a  $x^*$  quan  $k \rightarrow \infty$ .

**Interpretació biològica:** Un equilibri estable indica que petites pertorbacions inicials es corregeixen amb el temps; un equilibri inestable fa que la població s'allunyi de l'equilibri.

# Criteri d'estabilitat

## Teorema d'estabilitat

Sigui  $x^*$  un punt fix de  $f$ , amb  $f$  derivable a  $x^*$ . Llavors:

- 1 Si  $|f'(x^*)| < 1$ , el punt d'equilibri  $x^*$  és **estable**.
- 2 Si  $|f'(x^*)| > 1$ , el punt d'equilibri  $x^*$  és **inestable**.

(Nota: en un context matemàtic més formal, es parlaria de punts *atractors* o *repulsius*.)

# Model exponencial

Model:  $x_k = R x_{k-1}$ .

$$f(x) = Rx, \quad f'(x) = R.$$

Punt d'equilibri:  $x^* = 0$ .

- Si  $R > 1 \Rightarrow |f'(0)| = R > 1$   $x^* = 0$  és **inestable**.
- Si  $R < 1 \Rightarrow |f'(0)| = R < 1$   $x^* = 0$  és **estable**.

Això és coherent amb la interpretació biològica: si  $R > 1$ , la població creix sense límit; si  $R < 1$ , decau fins a zero.

# Model amb immigració

Model:  $f(x) = 0,89x + 100$ , amb  $x \geq 0$ . Derivada:  $f'(x) = 0,89$  (constant). Punt d'equilibri:

$$x^* = \frac{100}{0,11} \approx 909,1.$$

$$|f'(x^*)| = 0,89 < 1 \Rightarrow x^* \text{ és estable.}$$

# Model de Beverton-Holt

Model:

$$x_k = \frac{R x_{k-1}}{1 + \frac{R-1}{K} x_{k-1}}, \quad R > 1, K > 0.$$

Definim  $f(x) = \frac{R x}{1 + \frac{R-1}{K} x}$ . Punts d'equilibri:  $x_1^* = 0$ ,  $x_2^* = K$ .

$$f'(x) = R \left( 1 + \frac{R-1}{K} x \right)^{-2}.$$

- $|f'(0)| = R > 1 \Rightarrow x_1^* = 0$  inestable.
- $|f'(K)| = \frac{1}{R} < 1 \Rightarrow x_2^* = K$  estable.



# Model logístic discret

$$f(x) = x \left( R - \frac{R-1}{K}x \right), \quad R > 1, K > 0.$$

Derivada:

$$f'(x) = R - \frac{2(R-1)}{K}x.$$

Punts d'equilibri:  $x_1^* = 0$ ,  $x_2^* = K$ .

- $|f'(0)| = R > 1 \Rightarrow x_1^* = 0$  inestable.
- $|f'(K)| = |2 - R|$ .

**Anàlisi:**

- Si  $1 < R < 3 \Rightarrow |2 - R| < 1 \Rightarrow x_2^* = K$  estable.
- Si  $R > 3 \Rightarrow |2 - R| > 1 \Rightarrow x_2^* = K$  inestable.

# Corba de Ricker

$$f(x) = xe^{r(1-x/K)}, \quad x \geq 0,$$

amb  $r = \ln R > 0$  i  $K > 0$ . Derivada:

$$f'(x) = e^{r(1-x/K)} \left(1 - \frac{rx}{K}\right).$$

Punts d'equilibri:  $x_1^* = 0$ ,  $x_2^* = K$ .

- $|f'(0)| = e^r = R > 1 \Rightarrow x_1^* = 0$  inestable.
- $|f'(K)| = |1 - r|$ .

**Anàlisi:**

- Si  $0 < r < 2 \Rightarrow |1 - r| < 1 \Rightarrow x_2^* = K$  estable.
- Si  $r > 2 \Rightarrow |1 - r| > 1 \Rightarrow x_2^* = K$  inestable.

# Comentaris finals

- El criteri  $|f'(x^*)| < 1 \Rightarrow$  estable,  $|f'(x^*)| > 1 \Rightarrow$  inestable és molt útil per analitzar models discrets.
- En situacions més complexes poden aparèixer bifurcacions i comportament caòtic.

# Bibliografia



Montserrat Corbera.

*Unitat 2. Càlcul integral.*

Universitat de Vic - Universitat Central de Catalunya, Facultat de Ciències i Tecnologia, Vic, Barcelona, 2019.  
Drets reservats. No es pot copiar sense permís de l'autora.



Diego Araújo de Souza.

Matemáticas aplicadas a la biología.

Apuntes de clase; grado en Biología, asignatura de matemáticas, 2025.  
Departamento de Ecuaciones diferenciales y Análisis Numérico; Universidad de Sevilla.



Sarah P. Otto and Troy Day.

*A biologist's guide to mathematical modeling in ecology and evolution.*

Princeton University Press, Princeton, 2007.

ISBN 978-0-691-12344-8.

OCLC: ocm65065577.