



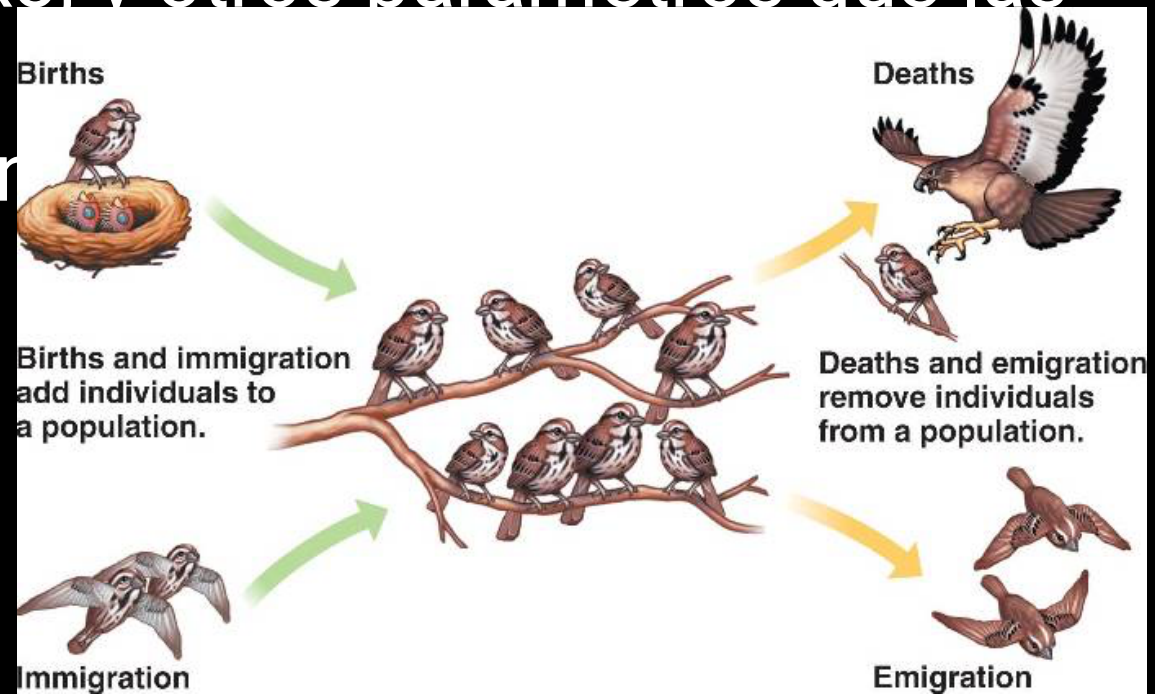
Tópicos en Ciencia de la Computación II

Dinámica de poblaciones

Prof. J.Fiestas

Dinámica de poblaciones:

Especialidad que se ocupa del estudio de los cambios que sufren las poblaciones en cuanto a tamaño, dimensiones físicas de sus miembros, estructura de edad, sexo, y otros parámetros que las definen, así como de los factores que causan esos cambios y los mecanismos por los que se producen.



Malthus (1798):

$$\frac{dN}{dt} = (b - d)N = rN$$

Con b y d como tasas de nacimiento y muerte. N es la población.

Dimensiones: $[r] = [t^{-1}]$

Tiempo adimensional $\tau = rt$

$$\frac{dN}{d\tau} = N$$

$$N(\tau) = N_0 e^{\tau}$$

Malthus (1798):

Solución: crecimiento exponencial

$$N(\tau) = N_0 e^{\tau}$$

Formulación adimensional

Brinda ley de crecimiento universal sin parámetro libre

$$n(\tau) = N(\tau)/N_0$$

$$n(\tau) = e^{\tau}$$

Ley de Malthus tiene $N^* = 0$ como única, e inestable solución estacionaria

Malthus (1798):

Ley de Malthus tiene $N^* = 0$ como única, e inestable solución estacionaria

Solución estacionaria, estabilidad lineal:

Para $\frac{dN}{dt} = f(N)$ solución es N^*

estacionaria, si $f(N^*) = 0$.

Estabilidad lineal se prueba expandiendo

$$N(t) = N^* + n(t)$$

Malthus (1798):

Con

$$|n(t)| \ll 1$$

$$\frac{dn}{dt} = f'(N^*)n + \mathcal{O}(n^2)$$

Entonces

$$n(t) \simeq n(0) \exp[f'(N^*)t]$$

$$N^* \text{stable} \Leftrightarrow f'(N^*) < 0$$

Verhulst (1836):

Afirma que Malthus no es realístico, ya que el crecimiento es ilimitado. Define una capacidad finita K (alimentación, espacio disponible, etc.)

$$\dot{N} > 0$$

$$N < K$$

$$\dot{N} < 0$$

$$N > K$$

→ crecimiento logístico

$$\frac{dN}{dt} = rN(1 - N/K)$$

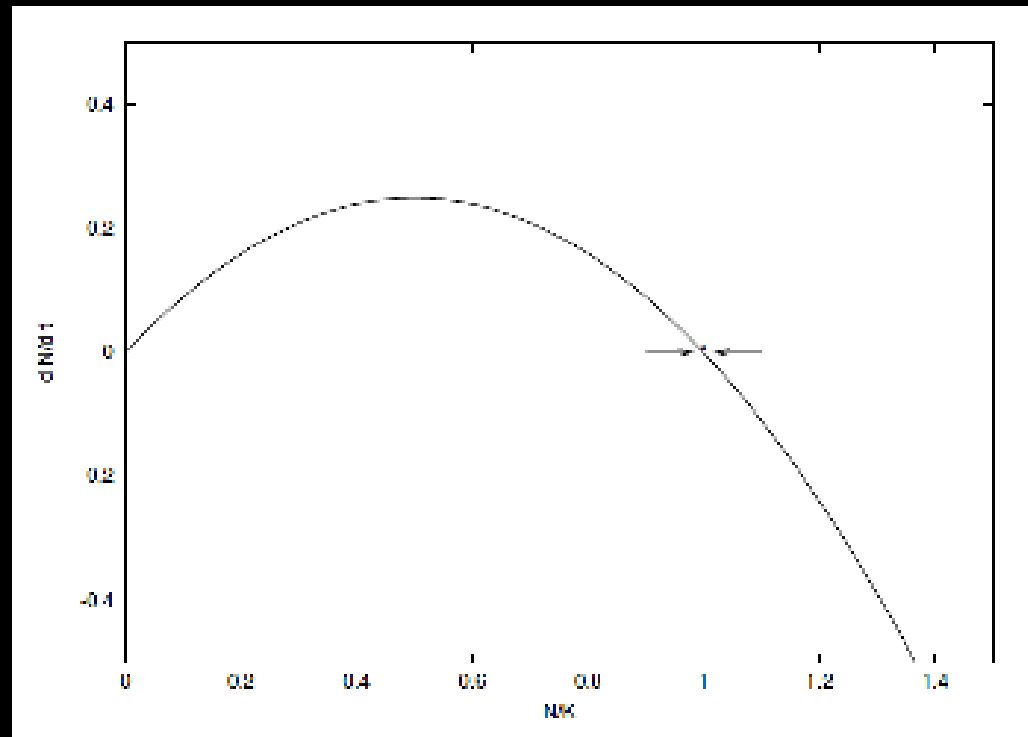
Soluciones estacionarias:

inestable $N^* = 0$

estable $N^* = K$

Verhulst (1836):

Dinámica cualitativa de Verhulst. Gráfica dN/dt vs. N



Verhulst (1836):

Dimensiones $[r] = [t^{-1}]$, $[K] = [N]$

Cantidades adimensionales

$$\tau = rt, n = \frac{N}{K}$$

Ecuación adimensional

$$\frac{dn}{d\tau} = n(1 - n)$$

Solución por separación de variables

Constante de integración

$$n(\tau) = \frac{n_0 e^\tau}{1 + n_0(e^\tau - 1)}$$

$$n(0) = n_0$$

Se logran reconstruir las dimensiones por
substitución

Verhulst (1836):

Caso mas complejo

$$\frac{dN}{dt} = f(N) = rN(1 - N/K) - \frac{BN^2}{A^2 + N^2}$$

Último término revela comportamiento limitado (threshold), i.e. relevante solo para

$$N > N_c \simeq A$$

e.g. Modelos de dinámica de depredación de especies partiendo de una población crítica, como aves depredando larvas, siempre y cuando hayan suficiente población de larvas

Ver tambien: M. Scheer, S. Carpenter, J. A. Foley, C. Folke, and B. Walker, Catastrophic shifts in ecosystems, Nature, 413 591 (2001).

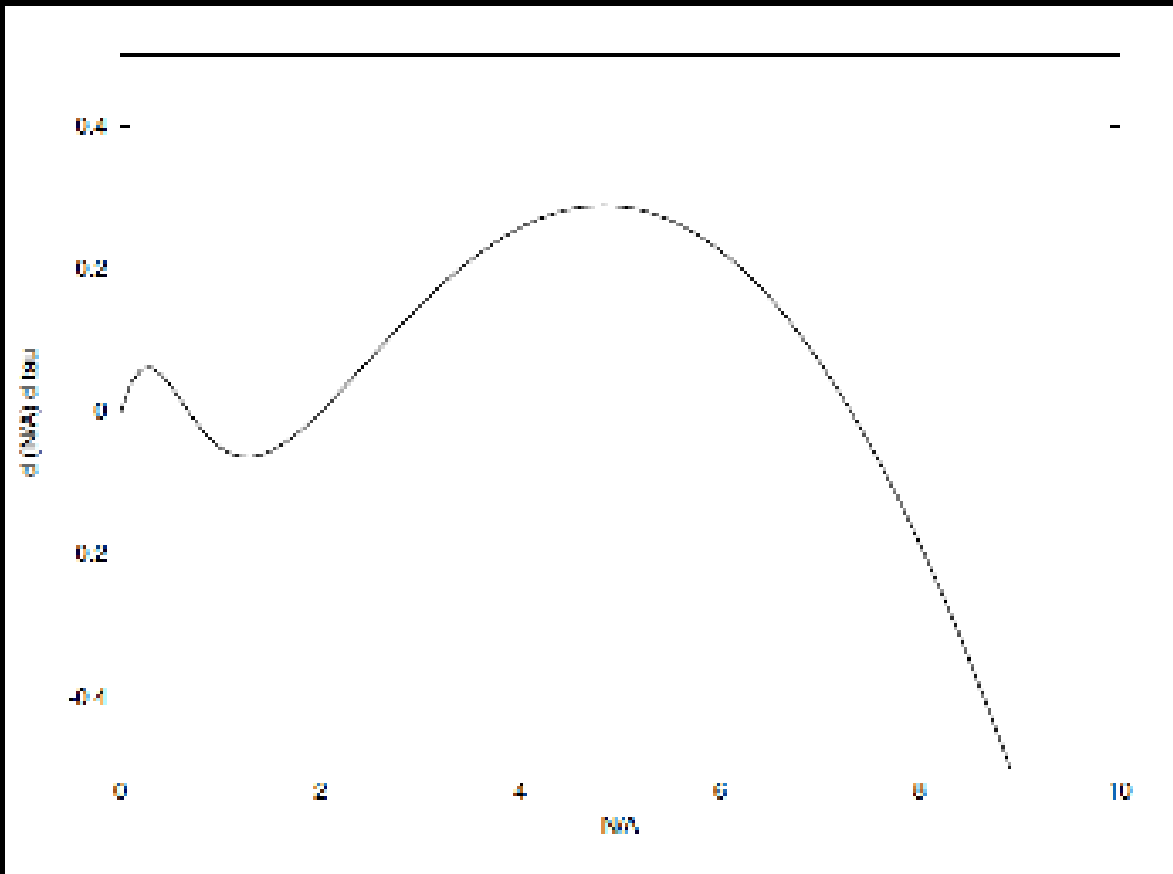
Verhulst (1836):

Caso mas complejo

$K/A \approx 10$

$rA/B \approx 0.5$

$$\frac{dN}{dt} = f(N) = rN(1 - N/K) - \frac{BN^2}{A^2 + N^2}$$



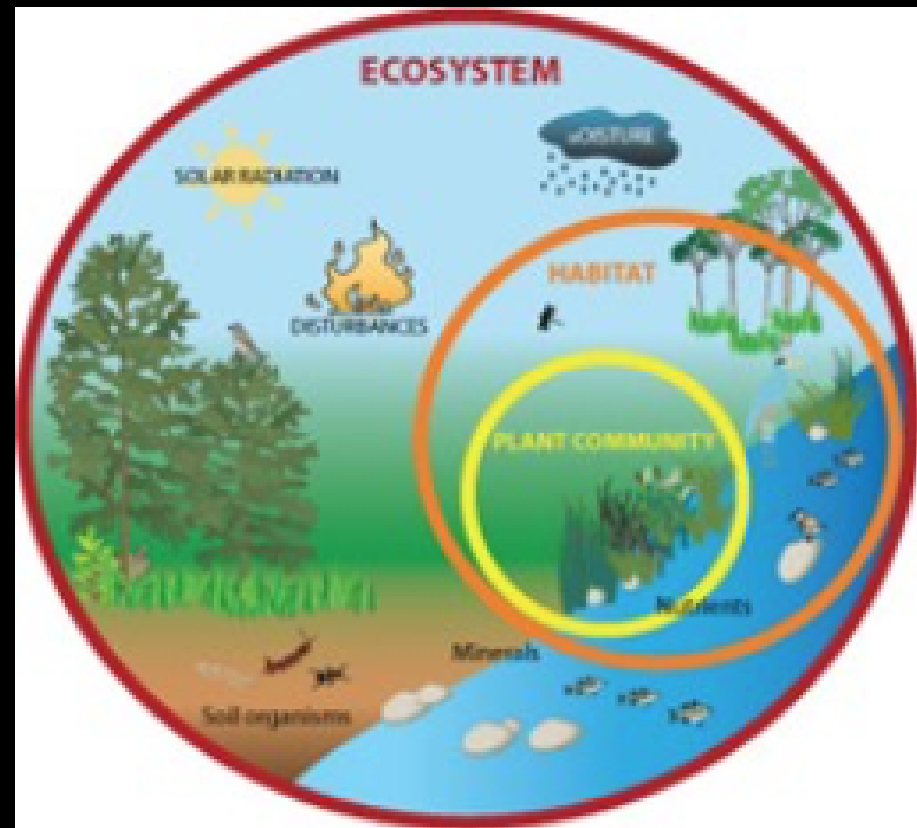
Ejemplo 1: Verhulst

```
int main(int argc, char *argv[]) {  
    ...  
    double r,K,x0;  
  
    out.open("verhulst.txt")  
    ...  
    x=r*n*(1-n/K); //  $x=dn/dt$   
  
    out<<n<<"\t"<<x<<endl;  
    ...  
}
```

Interacción de poblaciones:

Mutua interacción de tasas de reproducción.

- Depredador – presa
- Competencia
- simbiosis



Sistema Volterra-Lotka

Caso simple: 2 poblaciones (e.g. depredador - presa)

Todos los parámetros a, b, c, d , son positivos.
En caso Malthusiano,
Sería crecimiento para N_1 , sin N_2 , y extinción
De N_2 (predador) sin N_1 (presa)

$$\begin{aligned}\frac{dN_1}{dt} &= N_1(a - bN_2) \\ \frac{dN_2}{dt} &= N_2(cN_1 - d)\end{aligned}$$

Sistema Volterra-Lotka

Objetivo es predicción de cantidad de poblaciones,
efectos de caza, pesca

Formulación adimensional

$$\begin{aligned}\frac{dN_1}{dt} &= aN_1\left(1 - \frac{b}{a}N_2\right) \\ \frac{dN_2}{dt} &= dN_2\left(\frac{c}{d}N_1 - 1\right)\end{aligned}$$

Con unidades adimensionales

$$\Rightarrow u_1 = \frac{c}{d}N_1, \quad u_2 = \frac{b}{a}N_2 \quad \tau = at, \quad \text{and} \quad \alpha = \frac{d}{a}$$

Sistema Volterra-Lotka

Y ecuaciones

$$\begin{aligned}\frac{du_1}{d\tau} &= u_1(1 - u_2) \\ \frac{du_2}{d\tau} &= \alpha u_2(u_1 - 1)\end{aligned}$$

Solo un parámetro libre (en vez de 4)

Puntos estacionarios

$$u_1^* = u_2^* = 0$$

$$u_1^* = u_2^* = 1$$

Sistema Volterra-Lotka

Análisis de estabilidad de caso multi-dimensional :

Dado un sistema ODE de la forma
por componentes

$$\frac{d\mathbf{u}}{dt} = \mathbf{f}(\mathbf{u})$$

$$(\mathbf{u}) = (u_1, u_2)$$

$$\frac{du_i}{dt} = f_i(\mathbf{u})$$

Puntos estacionarios son
soluciones de

$$\mathbf{f}(\mathbf{u}) = \mathbf{0}$$

Ecuación lineal para solución de la forma

$$\mathbf{u}(t) = \mathbf{u}^* + \mathbf{v}(t) \quad (|\mathbf{v}(t)| \ll 1)$$

$$\frac{d\mathbf{v}}{dt} = \nabla \mathbf{f}(\mathbf{u}^*) \mathbf{v} + \mathcal{O}(\mathbf{v}^2)$$

Sistema Volterra-Lotka

$A = \nabla \mathbf{f}(\mathbf{u}^*)$ una matriz con componentes

Solución formal de la ecuación lineal:

$$A_{ij} = \left. \frac{\partial f_i}{\partial u_j} \right|_{\mathbf{u}^*}$$

$$\mathbf{v}(t) = e^{At} \mathbf{v}(0)$$

Contiene términos que crecen en el tiempo, si A tiene valores propios λ_α con parte real positiva

$$\text{Re}(\lambda_\alpha) > 0$$

$\Rightarrow \mathbf{u}^*$ unstable

Si $\text{Re}(\lambda_\alpha) < 0$ es estable

Para ello, expandir $\mathbf{v}(0)$ en vectores propios de A

Sistema Volterra-Lotka

Estabilidad de soluciones estacionarias

$$(i) \ u_1^* = u_2^* = 0 \Rightarrow$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -\alpha \end{pmatrix}$$

Es diagonal, soluciones estacionarias no-estables

Sistema Volterra-Lotka

Estabilidad de soluciones estacionarias

$$(ii) \ u_1^* = u_2^* = 1 \Rightarrow$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ \alpha & 0 \end{pmatrix}$$

Valores propios $\lambda_\alpha = \pm i\sqrt{\alpha}$ imaginarios. Solución estacionaria es estable marginalmente: solución general de ecuación lineal

$$\mathbf{v}(t) = c_1 e^{+i\sqrt{\alpha}t} \mathbf{v}_1 + c_2 e^{-i\sqrt{\alpha}t} \mathbf{v}_2$$

Es de carácter oscilatorio. $\mathbf{v}_{1,2}$ son vectores propios de A que corresponden a valores p $\pm i\sqrt{\alpha}$.

Sistema Volterra-Lotka

Análisis cualitativo de sistema ODE

1. Diagrama de fases
en el plano

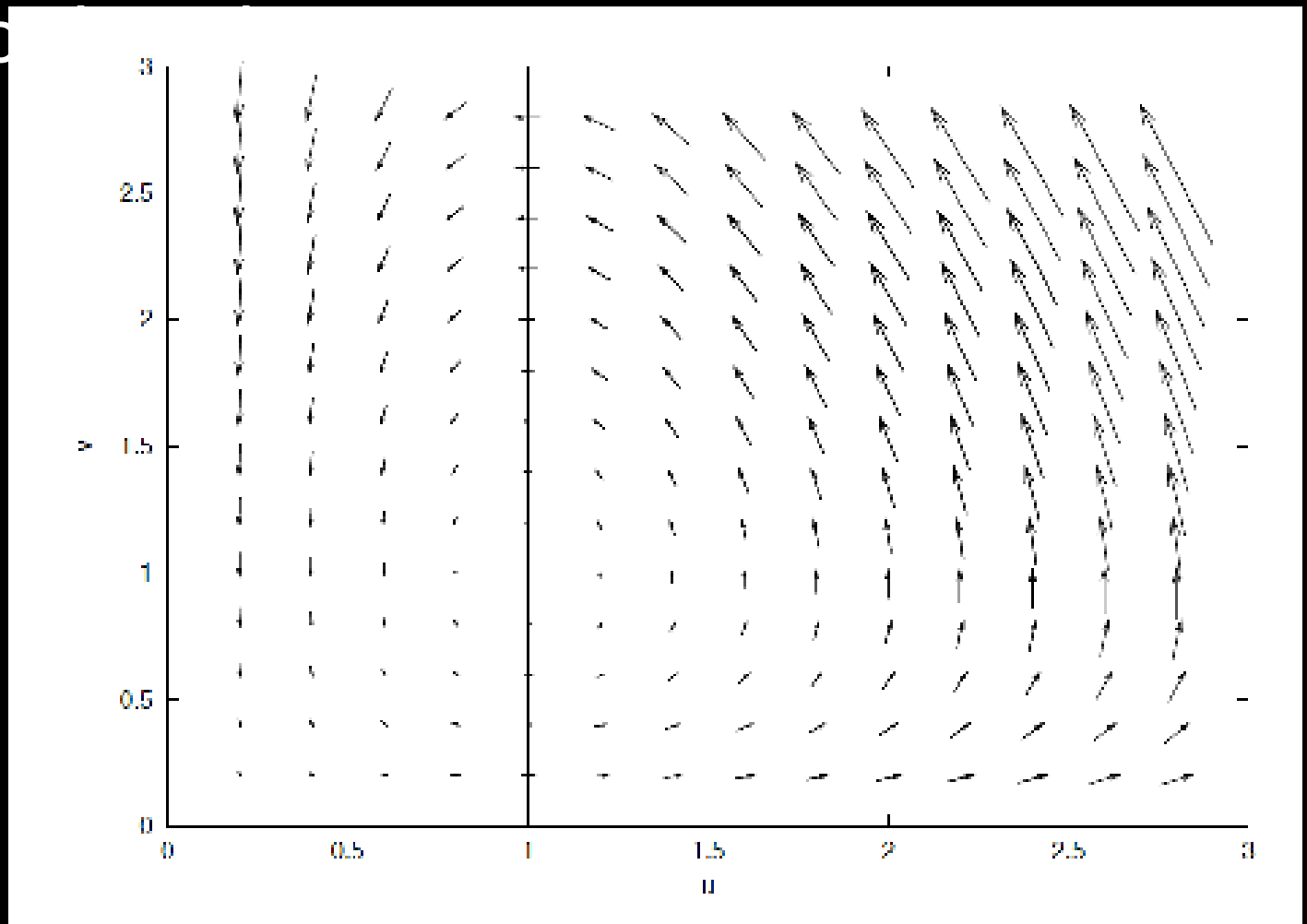
$$(u_1, u_2)$$

$$\mathbf{f}(u_1, u_2) = \begin{pmatrix} u_1 (1 - u_2) \\ \alpha u_2 (u_1 - 1) \end{pmatrix}$$

Y gráfico de isoclinas (ceros \dot{u}_1 \dot{u}_2) en el plano
Mostrando ciclos limitados o familias de órbitas
cerradas (estables marginalmente) (u_1, u_2)

Sistema Volterra-Lotka

Isoclinas de un sistema Volterra-Lotka para
 $\alpha=0.5$
abscisa u_1 , c



Sistema Volterra-Lotka

2. Discusión y solución de ecuación de trayectorias

$$\frac{du_2}{du_1} = \alpha \frac{u_2 (u_1 - 1)}{u_1 (1 - u_2)}$$

Solución por separación de variables: $\frac{1-u_2}{u_2} du_2 = \alpha \frac{u_1-1}{u_1} du_1$ Se obtiene

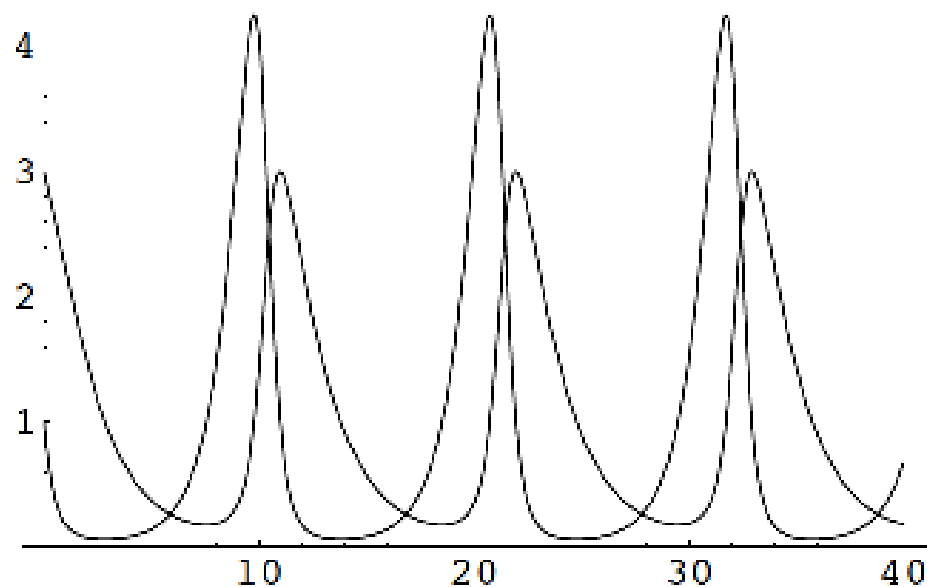
$$u_2 - \ln u_2 + \alpha(u_1 - \ln u_1) = H$$

Con H constante (de integración), dada por

Sistema Volterra-Lotka

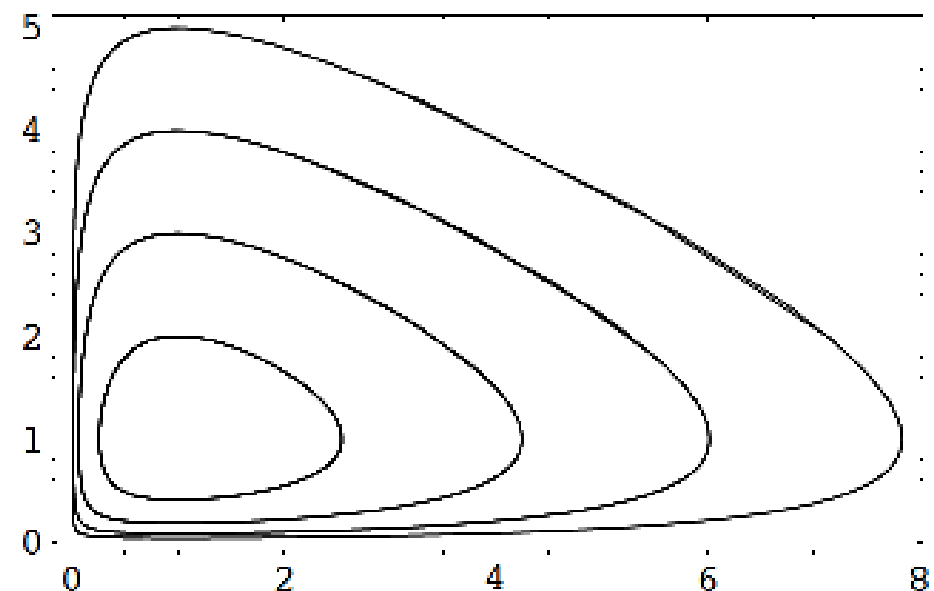
Complejidad y estabilidad:

Tiene un punto estacionario marginalmente estable, no-trivial. En sistemas mas complejos (mas de 2 poblaciones), las soluciones son usualmente inestables.



$$\alpha = 0.5$$

$$u_1(0) = 1, u_2(0) = 3.$$



$$u_1(0) = 1 \text{ and } u_2(0) = 2, 3, 4$$

Sistema Volterra-Lotka

Ejemplo:

Sistema de K predadores y K presas (todos los parámetros positivos)

$$\begin{aligned}\frac{dN_i}{dt} &= f_i(\mathbf{N}, \mathbf{P}) = N_i \left(a_i - \sum_j b_{ij} P_j \right) \\ \frac{dP_i}{dt} &= g_i(\mathbf{N}, \mathbf{P}) = P_i \left(\sum_j c_{ij} N_j - d_i \right)\end{aligned}$$

A parte de la solución trivial (inestable) $\mathbf{N}^* = \mathbf{P}^* = 0$
 Tiene una solución no-trivial, para la que

$$a_i = \sum_j b_{ij} P_j^*$$

$$d_i = \sum_j c_{ij} N_j^*.$$

Sistema Volterra-Lotka

La matriz de estabilidad $A = \nabla \begin{pmatrix} f \\ g \end{pmatrix}$ evaluada en el punto estacionario tiene

una estructura de bloque

Con 0 a $K \times K$ matriz

De ceros y matriz de

Elementos dados por

$$\frac{\partial f_i}{\partial P_j}$$

$$\frac{\partial g_i}{\partial N_j}$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & (-N_i^* b_{ij}) \\ (P_i^* c_{ij}) & 0 \end{pmatrix}$$

Sistema Volterra-Lotka

Ya que $\text{tr } A = \sum_{\alpha} \lambda_{\alpha} = 0$ 2 posibles soluciones fijas:

- Estabilidad marginal (valores propios imaginarios)
- Punto fijo inestable (si existe valor propio con $\text{Re}(\lambda_{\alpha}) < 0$ uno con $\text{Re}(\lambda_{\alpha}) > 0$)

La solución marginal no sera genérica: cualquier perturbación de los elementos de la matriz, generará partes reales en valores propios. En este caso, la complejidad, genera inestabilidad.

Ejercicio 1: Volterra-Lotka

Resolver el sistema Volterra-Lotka para dos poblaciones con los siguientes parametros:

$a = 0.05$; $b = 0.002$, $x_0=10$; $c = 0.06$; $d = 0.004$, $y_0=10$;

Grabar el resultado en VolterraLotka.txt y generar la grafica x,y vs. tiempo, y grafica de fases, como en la lamina 24.

Hacer un analisis de estabilidad de las soluciones estacionarias.

```
int main(int argc, char *argv[]) {  
    ....  
    double x,y,x0,y0;  
    ....  
    x=x+step*(x*(a -b*y));  
    y=y+step*(-y*(c -d*x));  
    ...  
    out.open("VolterraLotka.txt")  
    ...  
    out<<i<<"\t"<<x<<"\t"<<y<<endl;  
    ...  
}
```

Ejercicio 2:

Se muestra la matriz de estabilidad de un sistema Volterra-Lotka

, con 3 presas y 3 depredadores.

Calcule los valores propios

λ_i y los vectores propios v_i

$i=1,\dots,6$ de la matriz (se aconseja usar eliminación de Gauss-Jordan)

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & -20 & -30 & -5 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -3 & -7 \\ 0 & 0 & 0 & -4 & -10 & -20 \\ 20 & 30 & 35 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 3 & 3 & 0 & 0 & 0 \\ 7 & 8 & 20 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Ejercicio 2:

Escoja como condiciones iniciales

$$\mathbf{n} = \sum_{i=1}^6 c_i \mathbf{v}_i$$

$$c_1 = c_2 = 3, c_3 = c_4 = 1, c_5 = 5, c_6 = 0.1.$$

Simule y grafique el comportamiento de las 6 poblaciones en el tiempo , hasta que el sistema se vuelva estable o inestable.