

Modelos matemáticos com memória

José J. Oliveira

17 de Outubro de 2022

Centro de Matemática (CMAT)
Departamento de Matemática da Universidade do Minho

Lei de crescimento de Malthus(1766-1834)

- Modelo de crescimento exponencial

$$x'(t) = ax(t), \quad t \in \mathbb{R} \quad (1)$$

- em que
 - t representa o tempo;
 - $x(t)$ número de indivíduos no instante de tempo t ;
 - $a \in \mathbb{R}$ é a taxa de variação.

Lei de crescimento de Malthus(1766-1834)

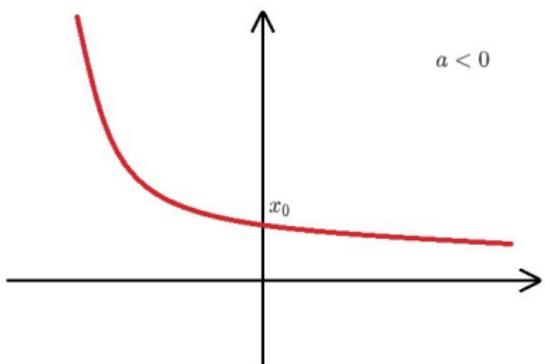
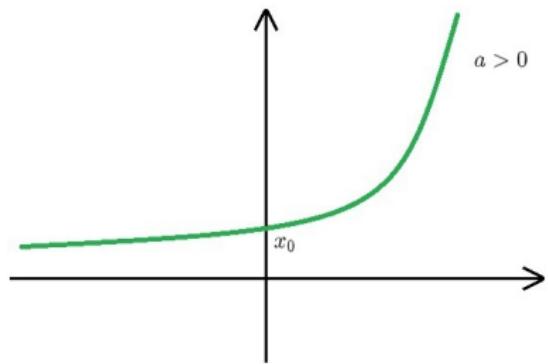
- Modelo de crescimento exponencial

$$x'(t) = ax(t), \quad t \in \mathbb{R} \quad (1)$$

- em que
 - t representa o tempo;
 - $x(t)$ número de indivíduos no instante de tempo t ;
 - $a \in \mathbb{R}$ é a taxa de variação.
- Soluções

$$x(t) = x_0 e^{at},$$

onde $x_0 > 0$ corresponde ao estado do modelo no instante de tempo $t = 0$.



Lei logística, Verhulst(1804-1849)

- Modelo logístico

$$x'(t) = ax(t)[1 - bx(t)], \quad t \in \mathbb{R} \quad (2)$$

- em que
 - $a > 0$ representa a taxa de crescimento;
 - $b > 0$, sendo que $1/b$ representa a capacidade máxima do meio ambiente;
 - $x(t)$ número de indivíduos no instante de tempo t .

Lei logística, Verhulst(1804-1849)

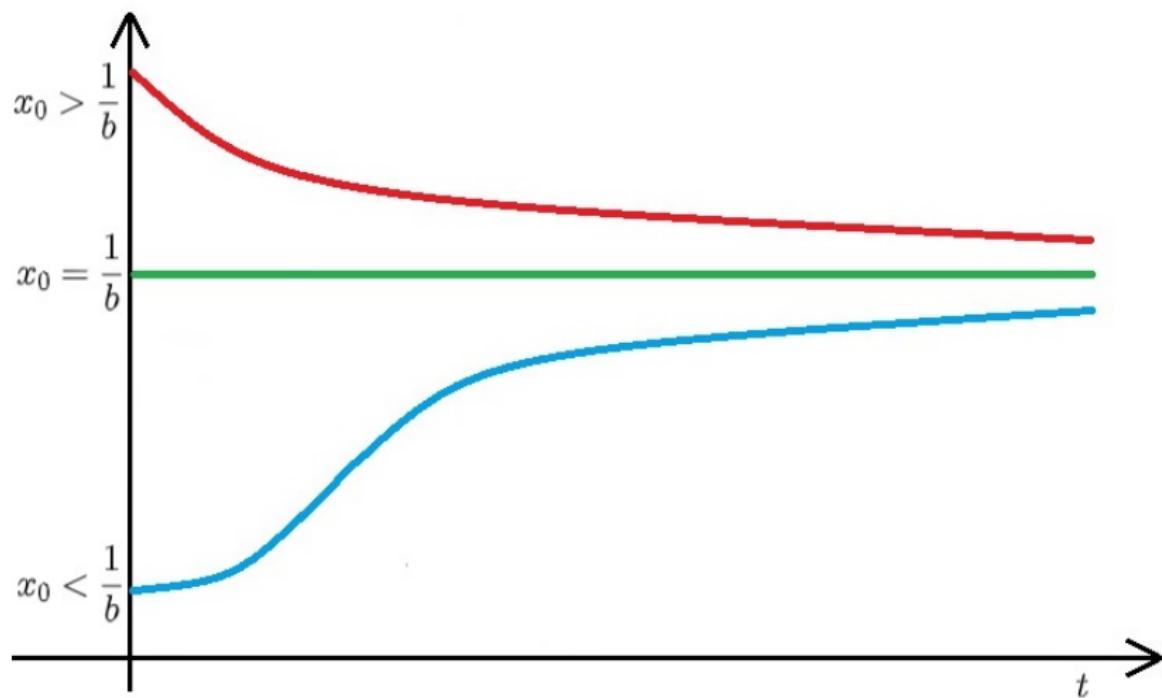
- Modelo logístico

$$x'(t) = ax(t)[1 - bx(t)], \quad t \in \mathbb{R} \quad (2)$$

- em que
 - $a > 0$ representa a taxa de crescimento;
 - $b > 0$, sendo que $1/b$ representa a capacidade máxima do meio ambiente;
 - $x(t)$ número de indivíduos no instante de tempo t .
- Soluções

$$x(t) = \frac{x_0}{bx_0 + (1 - bx_0) e^{-at}},$$

onde $x_0 >$ corresponde ao estado do modelo no instante de tempo $t = 0$.



$$\text{Soluções: } x(t) = \frac{x_0}{bx_0 + (1 - bx_0) e^{-at}},$$

Sistema Predador-Presa: Lotka(1880-1949) e Volterra (1860-1940)

- ▶ Sistema Lotka-Volterra

$$\begin{cases} x'(t) = ax(t) - bx(t)y(t) & \text{(presas)} \\ y'(t) = -cy(t) + dx(t)y(t) & \text{(predadores)} \end{cases} \quad t \in \mathbb{R} \quad (3)$$

- ▶ em que

- ▶ $a > 0$ taxa de crescimento das presas;
- ▶ $b > 0$ taxa de contactos presa-predador;
- ▶ $c > 0$ taxa de mortalidade dos predadores;
- ▶ $d > 0$ taxa de crescimentos dos predadores.

Sistema Predador-Presa: Lotka(1880-1949) e Volterra (1860-1940)

- ▶ Sistema Lotka-Volterra

$$\begin{cases} x'(t) = ax(t) - bx(t)y(t) & \text{(presas)} \\ y'(t) = -cy(t) + dx(t)y(t) & \text{(predadores)} \end{cases} \quad t \in \mathbb{R} \quad (3)$$

- ▶ em que

- ▶ $a > 0$ taxa de crescimento das presas;
- ▶ $b > 0$ taxa de contactos presa-predador;
- ▶ $c > 0$ taxa de mortalidade dos predadores;
- ▶ $d > 0$ taxa de crescimentos dos predadores.

- ▶ Soluções:

Não existe um algoritmo que permita obter explicitamente todas as soluções $(x(t), y(t))$ de (3).

Sistema Predador-Presa: Lotka(1880-1949) e Volterra (1860-1940)

- ▶ Sistema Lotka-Volterra

$$\begin{cases} x'(t) = ax(t) - bx(t)y(t) & \text{(presas)} \\ y'(t) = -cy(t) + dx(t)y(t) & \text{(predadores)} \end{cases} \quad t \in \mathbb{R} \quad (3)$$

- ▶ em que

- ▶ $a > 0$ taxa de crescimento das presas;
- ▶ $b > 0$ taxa de contactos presa-predador;
- ▶ $c > 0$ taxa de mortalidade dos predadores;
- ▶ $d > 0$ taxa de crescimentos dos predadores.

- ▶ Soluções:

Não existe um algoritmo que permita obter explicitamente todas as soluções $(x(t), y(t))$ de (3).

- ▶ As soluções constantes são fáceis de determinar:

$$(x(t), y(t)) = (0, 0) \text{ e } (x(t), y(t)) = \left(\frac{c}{d}, \frac{a}{b}\right)$$

Sistema Predador-Presa: Lotka(1880-1949) e Volterra (1860-1940)

- ▶ Sistema Lotka-Volterra com limitação no meio ambiente

$$\begin{cases} x'(t) = ax(t) - \alpha x(t)^2 - bx(t)y(t) & \text{(presas)} \\ y'(t) = -cy(t) + dx(t)y(t) - \beta y(t)^2 & \text{(predadores)} \end{cases} \quad t \in \mathbb{R} \quad (4)$$

- ▶ em que $a, b, c, d, \alpha, \beta > 0$

Sistema Predador-Presa: Lotka(1880-1949) e Volterra (1860-1940)

- ▶ Sistema Lotka-Volterra com limitação no meio ambiente

$$\begin{cases} x'(t) = ax(t) - \alpha x(t)^2 - bx(t)y(t) & \text{(presas)} \\ y'(t) = -cy(t) + dx(t)y(t) - \beta y(t)^2 & \text{(predadores)} \end{cases} \quad t \in \mathbb{R} \quad (4)$$

- ▶ em que $a, b, c, d, \alpha, \beta > 0$
- ▶ Nota: Não existindo predadores, as presas respeitam uma equação logística escalar.

Modelos de redes neurais

Sistemas multidimensionais

- ▶ Cohen-Grossberg (1983)

$$x'_i(t) = -a_i(x_i(t)) \left(b_i x_i(t) - \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t)) \right), \quad i = 1, \dots, n. \quad (5)$$

- ▶ Hopfield (1984)

$$x'_i(t) = -b_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t)), \quad i = 1, \dots, n. \quad (6)$$

onde, $n \in \mathbb{N}$ representa o número de neurónios;

a_i funções de amplificação; b_i taxa de degradação;

f_j funções de activação; $A = [a_{ij}]$ Matriz que expressa a força de conexão entre os neurónios.

Modelos com memória



Modelos com memória



- ▶ A introdução de memória nos modelos torna-os mais próximos da realidade.

Modelos com memória



- ▶ A introdução de memória nos modelos torna-os mais próximos da realidade.
- ▶ A introdução de memória nos modelos torna-os mais complexos e por conseguinte mais difíceis e/ou desafiante estudá-los.

Lei logística com atraso, Hutchinson(1948)

- Modelo logístico com atraso (muito estudado por Wright em 1955)

$$x'(t) = ax(t)[1 - bx(t - \tau)], \quad t \geq 0 \quad (7)$$

- $\tau > 0$ é o atraso (representa o tempo de maturação da espécie).

Lei logística com atraso, Hutchinson(1948)

- Modelo logístico com atraso (muito estudado por Wright em 1955)

$$x'(t) = ax(t)[1 - bx(t - \tau)], \quad t \geq 0 \quad (7)$$

- $\tau > 0$ é o atraso (representa o tempo de maturação da espécie).

- **Teorema (Wright, 1955):**

Se $a\tau \leq \frac{3}{2}$, então $\lim_{t \rightarrow +\infty} x(t) = \frac{1}{b}$,
para qualquer solução positiva $x(t)$ de (7).

Lei logística com atraso, Hutchinson(1948)

- Modelo logístico com atraso (muito estudado por Wright em 1955)

$$x'(t) = ax(t)[1 - bx(t - \tau)], \quad t \geq 0 \quad (7)$$

- $\tau > 0$ é o atraso (representa o tempo de maturação da espécie).

- **Teorema (Wright, 1955):**

Se $a\tau \leq \frac{3}{2}$, então $\lim_{t \rightarrow +\infty} x(t) = \frac{1}{b}$,
para qualquer solução positiva $x(t)$ de (7).

- **Conjetura (Wright, 1955):**

Se $a\tau \leq \frac{\pi}{2}$, então $\lim_{t \rightarrow +\infty} x(t) = \frac{1}{b}$,
para qualquer solução positiva $x(t)$ de (7).

► **Teorema (J. Berg e J. Jaquette, 2018):**

Se $a\tau \leq \frac{\pi}{2}$, então $\lim_{t \rightarrow +\infty} x(t) = \frac{1}{b}$,

para qualquer solução positiva $x(t)$ de

$$x'(t) = ax(t)[1 - bx(t - \tau)], \quad t \geq 0$$

[1] J. Berg & J. Jaquette, *A proof of Wright's conjecture*, Journal of Differential Equations, Vol.264 (12) (2018), 7412-7462.

Sistema Lotka-Volterra com atraso

- ▶ Sistema Lotka-Volterra

$$\begin{cases} x'(t) = ax(t) - bx(t)y(t - \tau_1) & \text{(presas)} \\ y'(t) = -cy(t) + dx(t - \tau_2)y(t) & \text{(predadores)} \end{cases} \quad t \geq 0 \quad (8)$$

- ▶ em que $a, b, c, d > 0$
 - ▶ $\tau_1 > 0$ tempo de maturação dos predadores;
 - ▶ $\tau_2 > 0$ tempo de maturação das presas.

Sistema Lotka-Volterra com atraso

- ▶ Sistema Lotka-Volterra

$$\begin{cases} x'(t) = ax(t) - bx(t)y(t - \tau_1) & \text{(presas)} \\ y'(t) = -cy(t) + dx(t - \tau_2)y(t) & \text{(predadores)} \end{cases} \quad t \geq 0 \quad (8)$$

- ▶ em que $a, b, c, d > 0$
 - ▶ $\tau_1 > 0$ tempo de maturação dos predadores;
 - ▶ $\tau_2 > 0$ tempo de maturação das presas.
- ▶ Existem muitos estudos sobre a estabilidade global da solução positiva, $(x(t), y(t)) = (\frac{c}{d}, \frac{a}{b})$, do sistema (8).

Sistema de redes neuronais com atraso

- ▶ Considere o seguinte sistema de redes neuronais do tipo Hopfield com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t - \tau_{ij})), \quad i = 1, \dots, n, \quad t \geq 0 \quad (9)$$

com $b_i > 0$, $a_{ij} \in \mathbb{R}$, $\tau_{ij} \geq 0$ (atrasos) e $f_j : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ funções contínuas.

Sistema de redes neuronais com atraso

- ▶ Considere o seguinte sistema de redes neuronais do tipo Hopfield com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t - \tau_{ij})), \quad i = 1, \dots, n, \quad t \geq 0 \quad (9)$$

com $b_i > 0$, $a_{ij} \in \mathbb{R}$, $\tau_{ij} \geq 0$ (atrasos) e $f_j : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ funções contínuas.

- ▶ Se $f_j(0) = 0$ para todo $j = 1, \dots, n$, então $x(t) = (0, \dots, 0)$ é solução de (9). (As soluções constantes chamam-se equilíbrios)

Sistema de redes neuronais com atraso

- ▶ Considere o seguinte sistema de redes neuronais do tipo Hopfield com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t - \tau_{ij})), \quad i = 1, \dots, n, \quad t \geq 0 \quad (9)$$

com $b_i > 0$, $a_{ij} \in \mathbb{R}$, $\tau_{ij} \geq 0$ (atrasos) e $f_j : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ funções contínuas.

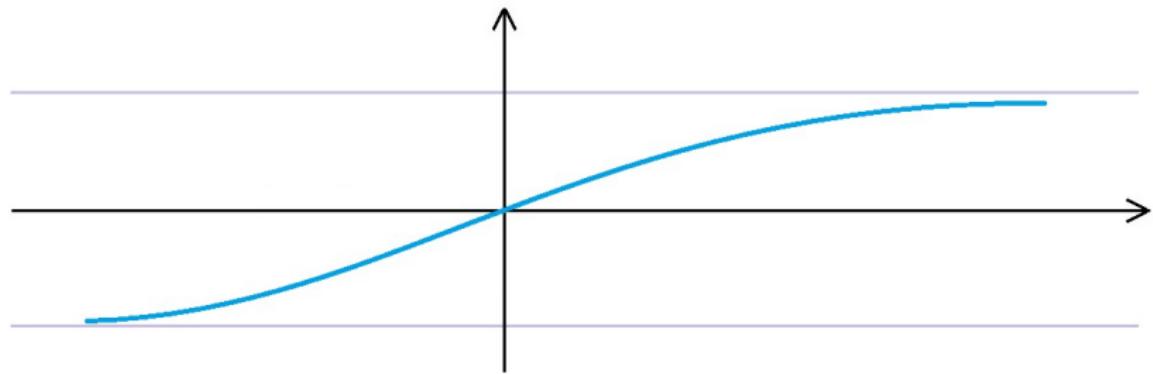
- ▶ Se $f_j(0) = 0$ para todo $j = 1, \dots, n$, então $x(t) = (0, \dots, 0)$ é solução de (9). (As soluções constantes chamam-se equilíbrios)
- ▶ Um equilíbrio chama-se globalmente atrativo se todas as soluções do sistema convergem para esse equilíbrio quando o tempo converge para o infinito.

Critérios de estabilidade global

- ▶ Assumam-se as hipóteses para as funções de activação f_j :
(H₁) $f_j(0) = 0$, $\lim_{u \rightarrow +\infty} f_j(u) = 1$ e $\lim_{u \rightarrow -\infty} f_j(u) = -1$;
(H₂) f_j são de classe C^1 verificando $f'_j(u) > 0$, $f'_j(0) = 1$ e
 $f_j(u) < u$, para $u > 0$, e $f_j(u) > u$, para $u < 0$.

Critérios de estabilidade global

- ▶ Assumam-se as hipóteses para as funções de activação f_j :
(H₁) $f_j(0) = 0$, $\lim_{u \rightarrow +\infty} f_j(u) = 1$ e $\lim_{u \rightarrow -\infty} f_j(u) = -1$;
(H₂) f_j são de classe C^1 verificando $f'_j(u) > 0$, $f'_j(0) = 1$ e
 $f_j(u) < u$, para $u > 0$, e $f_j(u) > u$, para $u < 0$.
- ▶ Exemplos $f_j(u) = \tanh(u)$; $f_j(u) = \arctan(u)$



- Considere-se a matriz A definida por

$$A = \begin{bmatrix} b_1 - |a_{11}| & -|a_{12}| & \cdots & -|a_{1n}| \\ -|a_{21}| & b_2 - |a_{22}| & \cdots & -|a_{2n}| \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -|a_{n1}| & -|a_{n2}| & \cdots & b_n - |a_{nn}| \end{bmatrix}$$

[2] W. Ma et al. *M-matrix struture and harmless delays in a Hopfield-type neural network*, Applied Mathematics Letters, 22 (2009), 1066-1070.

- ▶ Considere-se a matriz A definida por

$$A = \begin{bmatrix} b_1 - |a_{11}| & -|a_{12}| & \cdots & -|a_{1n}| \\ -|a_{21}| & b_2 - |a_{22}| & \cdots & -|a_{2n}| \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -|a_{n1}| & -|a_{n2}| & \cdots & b_n - |a_{nn}| \end{bmatrix}$$

- ▶ **Teorema (W. Ma, Y. Saito, Y. Takeuchi, 2009):**

Assuma-se (H_1) e (H_2) .

O equilíbrio do sistema de rede neural

$$x'_i(t) = -b_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t - \tau_{ij})), \quad i = 1, \dots, n, t \geq 0$$

é globalmente atrativo se e só se A é uma M-matriz, independentemente do valor dos atrasos $\tau_{ij} \geq 0$.

[2] W. Ma et al. *M-matrix struture and harmless delays in a Hopfield-type neural network*, Applied Mathematics Letters, 22 (2009), 1066-1070.

- **Teorema (J. Zhang (2003)):** Assuma-se (H_1) e (H_2) .
Se A é uma M-matriz invertível, então o equilíbrio do sistema de rede neural

$$x'_i(t) = -b_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t - \tau_{ij}(t))), \quad i = 1, \dots, n, \quad t \geq 0,$$

é exponencialmente atrativo, quaisquer que sejam as funções limitadas que estabelecem os atrasos $\tau_{ij} : [0, +\infty[\rightarrow [0, +\infty[$.

[3] J. Zhang *Global exponential stability of neural networks with variable delays*, IEEE Trans. Circuits Syst. I 50 (2003), 288-291.

- **Teorema (J. Zhang (2003)):** Assuma-se (H_1) e (H_2) . Se A é uma M-matriz invertível, então o equilíbrio do sistema de rede neural

$$x'_i(t) = -b_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t - \tau_{ij}(t))), \quad i = 1, \dots, n, \quad t \geq 0,$$

é exponencialmente atrativo, quaisquer que sejam as funções limitadas que estabelecem os atrasos $\tau_{ij} : [0, +\infty[\rightarrow [0, +\infty[$.

- O equilíbrio, $(0, \dots, 0)$, ser exponencialmente atrativo significa que existem constantes $C, \alpha > 0$ tais que

$$\|x(t)\|_\infty \leq C e^{-\alpha t} \|x_0\|, \quad \forall t \geq 0,$$

sendo x_0 o estado inicial da solução $x(t)$ no intervalo $[-\bar{\tau}, 0]$ e $\bar{\tau} = \sup_{i,j,t} \tau_{ij}(t)$.

[3] J. Zhang *Global exponential stability of neural networks with variable delays*, IEEE Trans. Circuits Syst. I 50 (2003), 288-291.

Sistema Hopfield periódico com atraso

- ▶ Considere o modelo do tipo Hopfield periódico com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i(t)x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(t)f_j(x_j(t - \tau_{ij}(t))), \quad i = 1, \dots, n, \quad (10)$$

onde $n \in \mathbb{N}$, $t \geq 0$ e existe $\omega > 0$ tal que

Sistema Hopfield periódico com atraso

- ▶ Considere o modelo do tipo Hopfield periódico com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i(t)x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(t)f_j(x_j(t - \tau_{ij}(t))), \quad i = 1, \dots, n, \quad (10)$$

onde $n \in \mathbb{N}$, $t \geq 0$ e existe $\omega > 0$ tal que

- ▶ $b_i : [0, +\infty[\rightarrow]0, +\infty[, a_{ij} : [0, +\infty[\rightarrow \mathbb{R}$ e
 $\tau_{ij} : [0, +\infty[\rightarrow [0, +\infty[$ são funções contínuas ω -periódicas

Sistema Hopfield periódico com atraso

- ▶ Considere o modelo do tipo Hopfield periódico com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i(t)x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(t)f_j(x_j(t - \tau_{ij}(t))), \quad i = 1, \dots, n, \quad (10)$$

onde $n \in \mathbb{N}$, $t \geq 0$ e existe $\omega > 0$ tal que

- ▶ $b_i : [0, +\infty[\rightarrow]0, +\infty[, a_{ij} : [0, +\infty[\rightarrow \mathbb{R}$ e $\tau_{ij} : [0, +\infty[\rightarrow [0, +\infty[$ são funções contínuas ω -periódicas
- ▶ $f_j : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ são funções de Lipschitz com constante de Lipschitz igual a 1.
- ▶ Notação:

$$\underline{b}_i = \min_{t \in [0, \omega]} b_i(t), \quad \bar{a}_{ij} = \max_{t \in [0, \omega]} |a_{ij}(t)|$$

► Teorema (S. Esteves, E. Gokmen, J.J. Oliveira, 2013)

Se a matriz

$$\mathcal{A} = \begin{bmatrix} \underline{b}_1 - \bar{a}_{11} & -\bar{a}_{12} & \cdots & -\bar{a}_{1n} \\ -\bar{a}_{21} & \underline{b}_2 - \bar{a}_{22} & \cdots & -\bar{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -\bar{a}_{n1} & -\bar{a}_{n2} & \cdots & \underline{b}_n - \bar{a}_{nn} \end{bmatrix}$$

é uma M-matriz invertível, então o modelo (10) possui uma única solução ω -periódica, $x^*(t)$, que é exponencialmente atrativa.

[4] S. Esteves et al. *Global exponential stability of nonautonomous neural network models with continuous distributed delays*, Applied Mathematics and Computation, 219 (2013), 9296-9307.

► **Teorema (S. Esteves, E. Gokmen, J.J. Oliveira, 2013)**

Se a matriz

$$\mathcal{A} = \begin{bmatrix} \underline{b}_1 - \bar{a}_{11} & -\bar{a}_{12} & \cdots & -\bar{a}_{1n} \\ -\bar{a}_{21} & \underline{b}_2 - \bar{a}_{22} & \cdots & -\bar{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -\bar{a}_{n1} & -\bar{a}_{n2} & \cdots & \underline{b}_n - \bar{a}_{nn} \end{bmatrix}$$

é uma M-matriz invertível, então o modelo (10) possui uma única solução ω -periódica, $x^*(t)$, que é exponencialmente atrativa.

- Isto significa que existem constantes $C > 0$ e $\alpha > 0$ tais que

$$\|x(t) - x^*(t)\|_\infty \leq C e^{-\alpha t} \|x_0 - x_0^*\|, \quad \forall t \geq 0,$$

sendo x_0 o estado inicial da solução $x(t)$ no intervalo $[-\bar{\tau}, 0]$ e x_0^* o estado inicial da solução periódica.

[4] S. Esteves et al. *Global exponential stability of nonautonomous neural network models with continuous distributed delays*, Applied Mathematics and Computation, 219 (2013), 9296-9307.

Questão:

- ▶ A condição de \mathcal{A} ser uma M-matriz singular será suficiente para se concluir que o modelo de rede neuronal não autônomo com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i(t)x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(t)f_j(x_j(t - \tau_{ij}(t))), \quad i = 1, \dots, n,$$

é globalmente atrativo?

Questão:

- ▶ A condição de \mathcal{A} ser uma M-matriz singular será suficiente para se concluir que o modelo de rede neuronal não autônomo com atrasos

$$x'_i(t) = -b_i(t)x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(t)f_j(x_j(t - \tau_{ij}(t))), \quad i = 1, \dots, n,$$

é globalmente atrativo?

- ▶ O modelo diz-se globalmente atrativo se

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} \|x(t) - y(t)\| = 0$$

para quaisquer duas soluções, $x(t)$ e $y(t)$, do modelo.

Modelos de redes neuronais de tempo discreto

- ▶ Considere o modelo de tempo discreto do tipo Hopfield com atrasos

$$x_i(m+1) = b_i x_i(m) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(m - \tau_{ij})), \quad i = 1, \dots, n \quad (11)$$

onde $n \in \mathbb{N}$ (número de neurónios) e $m \in \mathbb{N}_0$ representa o tempo (discreto)

Modelos de redes neuronais de tempo discreto

- ▶ Considere o modelo de tempo discreto do tipo Hopfield com atrasos

$$x_i(m+1) = b_i x_i(m) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(m - \tau_{ij})), \quad i = 1, \dots, n \quad (11)$$

onde $n \in \mathbb{N}$ (número de neurónios) e $m \in \mathbb{N}_0$ representa o tempo (discreto)

- ▶ Em (11), para todo $i, j = 1, \dots, n$, assume-se

- ▶ $b_i \in]-1, 1[$

- ▶ $a_{ij} \in \mathbb{R}$

- ▶ $\tau_{ij} \in \mathbb{N}_0$

- ▶ $f_j : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ funções verificando

$$(\mathbf{H}_1) \quad f_j(0) = 0, \quad \lim_{u \rightarrow +\infty} f_j(u) = 1 \text{ e } \lim_{u \rightarrow -\infty} f_j(u) = -1;$$

$$(\mathbf{H}_2^*) \quad f_j \text{ são de classe } C^1, \quad f'_j(u) > 0, \quad f'_j(0) = \sup_{u \in \mathbb{R}} f'_j(u) = 1 \text{ e}$$

$$f_j(u) < u, \quad \text{para } u > 0, \quad \text{e } f_j(u) > u, \quad \text{para } u < 0.$$

- Considere-se a matriz B definida por

$$B = \begin{bmatrix} 1 - |b_1| - |a_{11}| & -|a_{12}| & \cdots & -|a_{1n}| \\ -|a_{21}| & 1 - |b_2| - |a_{22}| & \cdots & -|a_{2n}| \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -|a_{n1}| & -|a_{n2}| & \cdots & 1 - |b_n| - |a_{nn}| \end{bmatrix}$$

[5] Y. Hong, W. Ma *Sufficient and necessary conditions for global attractivity and stability of a class of discrete Hopfield-type neural networks with time delays*, Mathematical Biosciences and Engineering, 16(5) (2019), 4936-4946.

- ▶ Considere-se a matriz B definida por

$$B = \begin{bmatrix} 1 - |b_1| - |a_{11}| & -|a_{12}| & \cdots & -|a_{1n}| \\ -|a_{21}| & 1 - |b_2| - |a_{22}| & \cdots & -|a_{2n}| \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -|a_{n1}| & -|a_{n2}| & \cdots & 1 - |b_n| - |a_{nn}| \end{bmatrix}$$

- ▶ **Teorema (Y. Hong, W. Ma, 2019):**

Assuma-se (H_1) e (H_2^*) .

O equilíbrio do sistema de rede neural

$$x_i(m+1) = b_i x_i(m) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(m - \tau_{ij})), \quad i = 1, \dots, n$$

é globalmente atrativo se e só se B é uma M-matriz, independentemente do valor dos atrasos $\tau_{ij} \geq 0$.

[5] Y. Hong, W. Ma *Sufficient and necessary conditions for global attractivity and stability of a class of discrete Hopfield-type neural networks with time delays*, Mathematical Biosciences and Engineering, 16(5) (2019), 4936-4946.

- ▶ Considere o modelo de tempo discreto do tipo Hopfield com atrasos infinitos

$$\begin{aligned}x_i(m+1) = & b_i x_i(m) + \sum_{j=1}^n \left[a_{ij} f_j(x_j(m - \tau_{ij})) \right. \\& \left. + c_{ij} \sum_{l=1}^{+\infty} \rho_{ijl} f_j(x_j(m - l)) \right], \quad i = 1, \dots, n \quad (12)\end{aligned}$$

onde $n \in \mathbb{N}$ (número de neurónios) e $m \in \mathbb{N}_0$ representa o tempo (discreto)

- ▶ Considere o modelo de tempo discreto do tipo Hopfield com atrasos infinitos

$$\begin{aligned}x_i(m+1) = & b_i x_i(m) + \sum_{j=1}^n \left[a_{ij} f_j(x_j(m - \tau_{ij})) \right. \\& \left. + c_{ij} \sum_{l=1}^{+\infty} \rho_{ijl} f_j(x_j(m - l)) \right], \quad i = 1, \dots, n \quad (12)\end{aligned}$$

onde $n \in \mathbb{N}$ (número de neurónios) e $m \in \mathbb{N}_0$ representa o tempo (discreto)

- ▶ **(H):** Assuma-se que para todo $i, j = 1, \dots, n$
 - ▶ $b_i \in]-1, 1[, a_{ij}, c_{ij} \in \mathbb{R}, \tau_{ij} \in \mathbb{N}_0$
 - ▶ $f_j : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ funções verificando $|f_j(u)| \leq |u|$
 - ▶ As sucessões $(\rho_{ijl})_{l \in \mathbb{N}}$ são positivas e existe $\xi > 0$ tal que

$$\sum_{l=1}^{+\infty} e^{\xi l} \rho_{ijl} < +\infty \quad \text{e} \quad \sum_{l=1}^{+\infty} \rho_{ijl} = 1$$

- ▶ **Teorema (J.J. Oliveira, 2022):** Assuma-se (H).

Se

$$C = \begin{bmatrix} 1 - |b_1| - |a_{11}| - |c_{11}| & \cdots & -|a_{1n}| - |c_{1n}| \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ -|a_{n1}| - |c_{n1}| & \cdots & 1 - |b_n| - |a_{nn}| - |c_{nn}| \end{bmatrix}$$

é uma M-matriz invertível, então o equilíbrio zero de (12) é exponencialmente atrativo.

[6] J.J. Oliveira, *Global exponential stability of discrete-time Hopfield neural network models with unbounded delays*, Journal of Difference Equations and Applications, Vol. 28(5) (2022), 725-751.

- ▶ **Teorema (J.J. Oliveira, 2022):** Assuma-se (H).

Se

$$C = \begin{bmatrix} 1 - |b_1| - |a_{11}| - |c_{11}| & \cdots & -|a_{1n}| - |c_{1n}| \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ -|a_{n1}| - |c_{n1}| & \cdots & 1 - |b_n| - |a_{nn}| - |c_{nn}| \end{bmatrix}$$

é uma M-matriz invertível, então o equilíbrio zero de (12) é exponencialmente atrativo.

- ▶ **Questão:**

Será que C ser uma M-matriz singular é suficiente para garantir a atratividade global do equilíbrio zero de (12)?

[6] J.J. Oliveira, *Global exponential stability of discrete-time Hopfield neural network models with unbounded delays*, Journal of Difference Equations and Applications, Vol. 28(5) (2022), 725-751.

Sistema Hopfield periódico discreto com atrasos

- ▶ Considere o modelo discreto tipo Hopfield periódico com atrasos

$$x_i(m+1) = b_i(m)x_i(m) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(m)f_j(x_j(m - \tau_{ij}(m))), \quad (13)$$

$i = 1, \dots, n$, com $n \in \mathbb{N}$ e $m \in \mathbb{N}_0$ (tempo discreto).

Sistema Hopfield periódico discreto com atrasos

- ▶ Considere o modelo discreto tipo Hopfield periódico com atrasos

$$x_i(m+1) = b_i(m)x_i(m) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(m)f_j(x_j(m - \tau_{ij}(m))), \quad (13)$$

$i = 1, \dots, n$, com $n \in \mathbb{N}$ e $m \in \mathbb{N}_0$ (tempo discreto).

- ▶ Existe $\omega \in \mathbb{N}$ tal que
 $b_i : \mathbb{N}_0 \rightarrow]-1, 1[$, $a_{ij} : \mathbb{N}_0 \rightarrow \mathbb{R}$ e $\tau_{ij} : \mathbb{N}_0 \rightarrow [0, +\infty[$ são sucessões ω -periódicas.

Sistema Hopfield periódico discreto com atrasos

- ▶ Considere o modelo discreto tipo Hopfield periódico com atrasos

$$x_i(m+1) = b_i(m)x_i(m) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(m)f_j(x_j(m - \tau_{ij}(m))), \quad (13)$$

$i = 1, \dots, n$, com $n \in \mathbb{N}$ e $m \in \mathbb{N}_0$ (tempo discreto).

- ▶ Existe $\omega \in \mathbb{N}$ tal que $b_i : \mathbb{N}_0 \rightarrow]-1, 1[$, $a_{ij} : \mathbb{N}_0 \rightarrow \mathbb{R}$ e $\tau_{ij} : \mathbb{N}_0 \rightarrow [0, +\infty[$ são sucessões ω -periódicas.
- ▶ $f_j : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ são funções de Lipschitz com constante de Lipschitz igual a 1.
- ▶ Notação:

$$\bar{b}_i = \max |b_i(m)|, \quad \bar{a}_{ij} = \max |a_{ij}(m)|$$

► **Teorema (A. Bento, J.J. Oliveira, C. Silva, 2017):**

Se

$$\mathcal{B} = \begin{bmatrix} 1 - \bar{b}_1 - \bar{a}_{11} & -\bar{a}_{12} & \cdots & -\bar{a}_{1n} \\ -\bar{a}_{21} & 1 - \bar{b}_2 - \bar{a}_{22} & \cdots & -\bar{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -\bar{a}_{n1} & -\bar{a}_{n2} & \cdots & 1 - \bar{b}_n - \bar{a}_{nn} \end{bmatrix}$$

é uma M-matriz invertível, então o modelo (13) possui uma solução ω -periódica exponencialmente atrativa.

[7] A. Bento, J.J. Oliveira, C. Silva *Nonuniform behavior and stability of Hopfield neural networks with delay, Nonlinearity*, 30 (2017), 3088-3103.

► **Teorema (A. Bento, J.J. Oliveira, C. Silva, 2017):**

Se

$$\mathcal{B} = \begin{bmatrix} 1 - \bar{b}_1 - \bar{a}_{11} & -\bar{a}_{12} & \cdots & -\bar{a}_{1n} \\ -\bar{a}_{21} & 1 - \bar{b}_2 - \bar{a}_{22} & \cdots & -\bar{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -\bar{a}_{n1} & -\bar{a}_{n2} & \cdots & 1 - \bar{b}_n - \bar{a}_{nn} \end{bmatrix}$$

é uma M-matriz invertível, então o modelo (13) possui uma solução ω -periódica exponencialmente atrativa.

► **Questão:**

O que dizer sobre a estabilidade global de (13) quando \mathcal{B} for uma M-matriz singular?

[7] A. Bento, J.J. Oliveira, C. Silva *Nonuniform behavior and stability of Hopfield neural networks with delay, Nonlinearity*, 30 (2017), 3088-3103.

Bibliografia (sugestões)

- ▶ Estudar M-matrizes:
M. Fiedler, *Special matrices and their applications in numerical mathematics*, Martinus Nijhoff Publishers, 1986.
- ▶ Estudar Equações diferenciais retardadas (tempo contínuo):
J. Hale, V. Lunel, *Introduction to Functional Differential Equations*, Springer-Verlag, 1993.
- ▶ Estudar Equações às diferenças (tempo discreto):
S. Elaydi, *An Introduction to Difference Equations*, Springer, 2005.

Muito Obrigado!