

分数阶模糊时滞神经网络模型解的存在唯一性和有限时间稳定性

哈金才, 杨洪福, 张启敏

(北方民族大学数学与信息科学学院, 宁夏 银川 750021)

摘要: 本文介绍了一类分数阶模糊时滞神经网络模型. 利用压缩映射原理, 讨论了带时滞的分数阶神经网络模型解的存在性和唯一性, 并根据 Gronwall 不等式结合分数阶微分方程的性质, 证明了分数阶神经网络模型平衡点的有限时间稳定性, 给出了有限时间稳定性的判断准则. 最后, 给出数值仿真说明了理论结果的正确性.

关键词: 分数阶模糊神经网络; 存在性; 唯一性; 有限时间稳定性

MR(2010) 主题分类号: 26A36; 35R11; 34D20; 60H15

中图分类号: O211.63

文献标识码: A

文章编号: 0255-7797(2016)06-1261-12

1 引言

近几年来, 由于分数阶系统可应用于许多科学和工程领域, 因此分数阶微积分模型受到人们越来越多的关注^[1-10]. 文献 [3-6, 9] 表明记忆效果 (分数微分或积分算子) 用到一个神经网络系统是一个非常重要的改进.

另一方面, 微分方程的稳定性分析一直是最重要的动力学行为, 与古典的李雅普诺夫稳定相比较, 有限时间稳定更符合实际需要. 然而, 关于时滞分数阶模糊神经网络模型还没有这方面的讨论. 本文考虑如下带有时滞的分数阶模糊神经网络模型:

$$\begin{aligned} D^\alpha x_i(t) = & -c_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t)) + \sum_{j=1}^n b_{ij} \mu_j + I_i + \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) \\ & + \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) + \bigwedge_{j=1}^n T_{ij} \mu_j + \bigvee_{j=1}^n H_{ij} \mu_j, \end{aligned} \quad (1.1)$$

其中 $t \in \mathbb{T} = [0, T]$, $i \in \mathbb{N} = \{1, 2, \dots, n\}$, n 是神经元的个数, $x_i(t)$ 表示第 i 个神经元在 t 时刻的状态变量; α_{ij} , β_{ij} 分别表示模糊反馈最小和最大模块的链接权重; T_{ij} 及 H_{ij} 分别表示模糊前向最小和最大模块的联接权重; a_{ij} 表示第 j 个神经元与第 i 个神经元的联接权重; b_{ij} 表示自由向前模块; $\wedge$, $\vee$ 分别表示模糊与 (取小) 和模糊或 (取大) 算子; μ_i , I_i 分别表示第 i 个神经元的输入和偏差; $c_i > 0$ 表示网络不连通和无外部附加电压差时第 i 个神经元恢复独立静息状态的速率; $f_j(\cdot)$ 为激活函数; $\tau_j \geq 0$ 表示沿轴突的第 j 个神经元的传输延迟.

系统 (1.1) 的初始条件为

$$x_i = \phi_i(t), \quad t \in [-\tau, 0], \quad i \in \mathbb{N}, \quad (1.2)$$

*收稿日期: 2015-07-03

接收日期: 2016-04-08

基金项目: 宁夏自然科学基金资助 (NZ15104); 国家自然科学基金资助 (11461053; 11261043); 宁夏高校科研项目资助 (NGY20140152).

作者简介: 哈金才 (1971-), 男, 宁夏银川, 副教授, 研究方向: 应用概率统计.

通讯作者: 杨洪福.

其中

$$\tau = \max_{i \in \mathbb{N}} \{\tau_i\}, \quad \phi(t) = (\phi_1(t), \phi_2(t), \dots, \phi_n(t))^T \in C([- \tau, 0], R^n),$$

这里 $C([- \tau, 0], R^n)$ 表示所有从 $[- \tau, 0]$ 到 R^n 的连续函数组成的全体. 定义范数为 $\|\phi\| = \sup_{t \in [- \tau, 0]} \|\phi(t)\|$, 其中 $\|\phi(t)\| = \sum_{i=1}^n |\phi_i(t)|$. 为了证明方便, 定义如下符号

$$\hat{c} = \min_{j \in \mathbb{N}} \{c_j\}, \quad \check{c} = \max_{j \in \mathbb{N}} \{c_j\}, \quad \check{a}_i = \max_{j \in \mathbb{N}} \{|a_{ij}|\}, \quad \check{a} = \sum_{i=1}^n \check{a}_i.$$

2 预备知识

定义 2.1 ^[1,3] 函数 f 的 α 分数阶积分定义为

$$I^\alpha f(t) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_{t_0}^t \frac{f(s)}{(t-s)^{1-\alpha}} ds, \quad t > 0, \quad \alpha > 0,$$

其中 $t \geq t_0$ 且 $\alpha > 0$, $\Gamma(\cdot)$ 为 Gamma 函数, $\Gamma(s) = \int_0^\infty t^{s-1} e^{-t} dt$.

定义 2.2 ^[1,5] 函数 f 的 α 阶 Caputo 分数阶微分定义为

$$D^\alpha f(t) = \frac{1}{\Gamma(m-\alpha)} \frac{d^m}{dt^m} \int_{t_0}^t \frac{f(s)}{(t-s)^{\alpha+1-m}} ds, \quad t > 0,$$

其中 $t \geq t_0$. m 是一个正整数满足 $m-1 < \alpha < m$. 特殊地, 当 $0 < \alpha < 1$ 时,

$$D^\alpha f(t) = \frac{1}{\Gamma(1-\alpha)} \int_{t_0}^t \frac{f'(s)}{(t-s)^\alpha} ds, \quad t > 0.$$

定义 2.3 ^[7,8] 对任意 $t \in [0, +\infty)$, 如果常量 $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)^T \in R^n$ 满足

$$\begin{aligned} 0 = & -c_i x_i^* + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j^*) + \sum_{j=1}^n b_{ij} \mu_j + I_i + \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j^*) \\ & + \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j^*) + \bigwedge_{j=1}^n T_{ij} \mu_j + \bigvee_{j=1}^n H_{ij} \mu_j, \quad i \in \mathbb{N}, \end{aligned}$$

则称 x^* 为系统 (1.1) 的平衡点.

定义 2.4 ^[9,10] 若系统 (1.1) 的平衡点 $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)^T$ 关于 $\{t_0, \delta, \varepsilon, \mathbb{T}, \tau\}$ 是有限时间稳定, 则对任意常数 $\varepsilon > 0$, 都能找到 $0 < \delta < \varepsilon$, 使得当初始值 (1.2) 满足 $\|\phi - x^*\| < \delta$ 时, 系统 (1.1) 的任意解 $x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))^T$ 有 $\|x(t) - x^*\| < \varepsilon, \quad \forall t \in \mathbb{T} = [t_0, t_0 + T]$.

引理 2.1 ^[2,4] 若 $x(t) \in C^m([0, \infty), R^n)$, 且 $m-1 < \alpha < m \in Z^+$, 则有

- (1) $I^\alpha I^\beta x(t) = I^{\alpha+\beta} x(t), \quad \alpha, \beta \geq 0,$
- (2) $D^\alpha I^\alpha x(t) = x(t), \quad \alpha \geq 0,$
- (3) $I^\alpha D^\alpha x(t) = x(t) - \sum_{j=0}^{k-1} \frac{t^j}{j!} x^{(j)}(0), \quad \alpha \geq 0.$

引理 2.2^[11] 对任意的 $\alpha_{ij}, \beta_{ij} \in R$ 及 $i, j \in \mathbb{N}$, 如下结论成立:

$$\begin{aligned} & \left| \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j) - \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(y_j) \right| \leq \sum_{j=1}^n |\alpha_{ij}| |f_j(x_j) - f_j(y_j)|, \\ & \left| \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j) - \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(y_j) \right| \leq \sum_{j=1}^n |\beta_{ij}| |f_j(x_j) - f_j(y_j)|. \end{aligned}$$

引理 2.3^[12] 若 $\kappa_1, \kappa_2, \dots, \kappa_d$ 是非负实数, $d \in Z^+$, 因此对任意的 $\lambda > 1$, 有

$$\left(\sum_{i=1}^d \kappa_i \right)^\lambda \leq d^{\lambda-1} \sum_{i=1}^d \kappa_i^\lambda.$$

为了证明本文的主要结果, 对分数阶神经网络模型 (1.1) 给出如下假设:

(H1) 激活函数 $f_j(\cdot)$ 满足 Lipschitz 条件, 即存在 $L_j > 0$, 使得

$$|f_j(u) - f_j(v)| \leq L_j |u - v|, \quad u, v \in R, \quad j \in \mathbb{N}.$$

(H2) 对于 $c_i, a_{ij}, \alpha_{ij}, \beta_{ij}$ 和 L_j , 满足如下不等式 $(\check{a} + \check{\alpha} + \check{\beta})\check{L} < \hat{c}$.

3 分数阶模糊神经网络模型解的存在唯一性

为了讨论分数阶神经网络系统 (1.1) 解的存在性与唯一性, 先给出如下定理.

定理 3.1 如果假设 (H1) 和 (H2) 成立, 则系统 (1.1) 存在唯一的平衡点 x^* .

证 首先, 构造一个映射 $\Theta: R^n \rightarrow R^n$ 满足

$$\begin{aligned} \Theta_i(u_i) &= \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) + \sum_{j=1}^n b_{ij} \mu_j + I_i + \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) + \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) \\ &+ \bigwedge_{j=1}^n T_{ij} \mu_j + \bigvee_{j=1}^n H_{ij} \mu_j, \quad i \in \mathbb{N}, \end{aligned} \quad (3.1)$$

其中 $\Theta(u) = (\Theta_1(u_1), \Theta_2(u_2), \dots, \Theta_n(u_n))^T$. 对于任意两个不同的向量 $u = (u_1, u_2, \dots, u_n)^T$ 和 $v = (v_1, v_2, \dots, v_n)^T$, 有

$$\begin{aligned} \|\Theta(u) - \Theta(v)\| &= \sum_{i=1}^n |\Theta_i(u_i) - \Theta_i(v_i)| \\ &= \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} \left(f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right) + \left(\bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right) \right. \\ &\quad \left. + \left(\bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right) \right| \\ &\leq \sum_{i=1}^n \left[\sum_{j=1}^n |a_{ij}| \left| f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right| + \left| \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right| \right. \\ &\quad \left. + \left| \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right| \right]. \end{aligned}$$

根据引理 2.2 和假设 (H1), 可得

$$\begin{aligned} \|\Theta(u) - \Theta(v)\| &\leq \sum_{i=1}^n \left[\sum_{j=1}^n |a_{ij}| L_j \frac{|u_j - v_j|}{c_j} + \sum_{j=1}^n |\alpha_{ij}| \left| f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right| \right. \\ &\quad \left. + \sum_{j=1}^n |\beta_{ij}| \left| f_j\left(\frac{u_j}{c_j}\right) - f_j\left(\frac{v_j}{c_j}\right) \right| \right] \\ &\leq \sum_{i=1}^n \left[\sum_{j=1}^n |a_{ij}| L_j \frac{|u_j - v_j|}{c_j} + \sum_{j=1}^n |\alpha_{ij}| L_j \frac{|u_j - v_j|}{c_j} + \sum_{j=1}^n |\beta_{ij}| L_j \frac{|u_j - v_j|}{c_j} \right] \\ &\leq \frac{(\check{\alpha} + \check{\alpha} + \check{\beta}) \check{L}}{\hat{c}} \sum_{j=1}^n |u_j - v_j|. \end{aligned}$$

从假设条件 (H2), 有

$$\|\Theta(u) - \Theta(v)\| \leq \|u - v\|. \quad (3.2)$$

由 (3.2) 式可知 $\Theta: R^n \rightarrow R^n$ 是压缩映射. 故存在唯一不动点 $u^* \in R^n$ 使得 $\Theta(u^*) = u^*$. 即

$$\begin{aligned} u_i^* &= \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j\left(\frac{u_j^*}{c_j}\right) + \sum_{j=1}^n b_{ij} \mu_j + I_i + \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j\left(\frac{u_j^*}{c_j}\right) + \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j\left(\frac{u_j^*}{c_j}\right) \\ &\quad + \bigwedge_{j=1}^n T_{ij} \mu_j + \bigvee_{j=1}^n H_{ij} \mu_j, \quad i \in \mathbb{N}. \end{aligned} \quad (3.3)$$

设 $c_i x_i^* = u_i^*$, $i \in \mathbb{N}$, 有

$$\begin{aligned} 0 &= -c_i x_i^* + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j^*) + \sum_{j=1}^n b_{ij} \mu_j + I_i + \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j^*) + \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j^*) \\ &\quad + \bigwedge_{j=1}^n T_{ij} \mu_j + \bigvee_{j=1}^n H_{ij} \mu_j, \quad i \in \mathbb{N}. \end{aligned} \quad (3.4)$$

因为 u^* 是唯一的不动点, 因此分数阶系统 (1.1) 有唯一的平衡点 x^* .

定理 3.2 如果定理 3.1 中的假设成立, 且系统 (1.1) 的解 $x(t) \in C([0, T], R^n)$ 满足初始条件, 则系统 (1.1) 存在唯一解 $x(t)$.

证 证明与定理 3.1 类似, 略.

4 分数阶模糊神经网络模型的有限时间稳定性

本节应用定理 3.1 和定理 3.2 讨论分数阶神经网络系统 (1.1) 解的稳定性.

定理 4.1 当 $0.5 \leq \alpha < 1$ 时, 如果假设 (H1) 和 (H2) 成立, 并且满足不等式

$$\sqrt{\frac{6 + (3N + MN + 2M)e^{(N+2)t}}{N+2}} < \frac{\varepsilon}{\delta}, \quad 0 < \varepsilon, \quad 0 < \delta < \varepsilon, \quad t \in \mathbb{T}, \quad (4.1)$$

其中

$$M = \frac{3\Gamma(2\alpha - 1)\check{L}^2(\check{\alpha} + \check{\beta})^2(1 - e^{-2\tau})}{4^\alpha \Gamma^2(\alpha)}, \quad N = \frac{6\Gamma(2\alpha - 1)}{4^\alpha \Gamma^2(\alpha)} \left[(\check{c} + \check{L}\check{a})^2 + \check{L}^2(\check{\alpha} + \check{\beta})^2 \right],$$

则 (1.1) 式的唯一平衡点 $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$ 关于 $\{t_0 = 0, \delta, \varepsilon, \mathbb{T} = [0, T], \tau\}$ 是有限时间稳定.

证 设 $x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))^T$ 是系统 (1.1) 的任意解, 因此有

$$\begin{aligned} D^\alpha(x_i(t) - x_i^*) = & -c_i(x_i(t) - x_i^*) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(f_j(x_j(t)) - f_j(x_j^*)) \\ & + \left(\bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) - \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j^*) \right) \\ & + \left(\bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) - \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j^*) \right). \end{aligned}$$

通过引理 2.1, 可得出如下方程

$$\begin{aligned} x_i(t) - x_i^* = & D^{-\alpha} \left[-c_i(x_i(t) - x_i^*) + \sum_{j=1}^n a_{ij}(f_j(x_j(t)) - f_j(x_j^*)) \right. \\ & + \left(\bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) - \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j^*) \right) \\ & + \left. \left(\bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) - \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j^*) \right) \right] \\ = & \phi_i(0) - x_i^* + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} [-c_i(x_i(s) - x_i^*) \\ & + \sum_{j=1}^n a_{ij}(f_j(x_j(s)) - f_j(x_j^*)) \\ & + \left(\bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j(s - \tau_j)) - \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j^*) \right) \\ & + \left. \left(\bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j(s - \tau_j)) - \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j^*) \right) \right] ds. \end{aligned}$$

根据引理 2.2, 再由假设 (H1) 和范数 $\|\cdot\|$ 的性质, 显然有

$$\begin{aligned} \|x(t) - x^*\| = & \sum_{i=1}^n |x_i(t) - x_i^*| \\ \leq & \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \sum_{i=1}^n \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} \left[c_i |x_i(s) - x_i^*| + \sum_{j=1}^n |a_{ij}| |f_j(x_j(s)) - f_j(x_j^*)| \right. \\ & + \left| \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j(s - \tau_j)) - \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j^*) \right| + \left| \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j(s - \tau_j)) - \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j^*) \right| \Big] ds \\ \leq & \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \sum_{i=1}^n \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} \left[c_i |x_i(s) - x_i^*| + \sum_{j=1}^n |a_{ij}| L_j |x_j(s) - x_j^*| \right. \\ & + \sum_{j=1}^n |\alpha_{ij}| L_j |x_j(s - \tau_j) - x_j^*| + \sum_{j=1}^n |\beta_{ij}| L_j |x_j(s - \tau_j) - x_j^*| \Big] ds \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\leq \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} [(\check{c} + \check{a}\check{L}) \|x(s) - x^*\| + (\check{\alpha} + \check{\beta})\check{L} \|x(s - \tau_j) - x^*\|] ds \\
&= \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} e^s (\check{c} + \check{a}\check{L}) e^{-s} \|x(s) - x^*\| ds \\
&\quad + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} e^s (\check{\alpha} + \check{\beta}) \check{L} e^{-s} \|x(s - \tau_j) - x^*\| ds. \tag{4.2}
\end{aligned}$$

对 (4.2) 式应用 Cauchy-Schwartz 不等式, 可得

$$\begin{aligned}
&\|x(t) - x^*\| \\
&\leq \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \left(\int_0^t (t-s)^{2\alpha-2} e^{2s} ds \right)^{1/2} \left(\int_0^t (\check{c} + \check{a}\check{L})^2 e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \right)^{1/2} \\
&\quad + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \left(\int_0^t (t-s)^{2\alpha-2} e^{2s} ds \right)^{1/2} \left(\int_0^t \check{L}^2 (\check{\alpha} + \check{\beta})^2 e^{-2s} \|x(s - \tau_j) - x^*\|^2 ds \right)^{1/2} \\
&= \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \left(\int_0^t (t-s)^{2\alpha-2} e^{2s} ds \right)^{1/2} \left[\left(\int_0^t (\check{c} + \check{a}\check{L})^2 e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \right)^{1/2} \right. \\
&\quad \left. + \left(\int_0^t \check{L}^2 (\check{\alpha} + \check{\beta})^2 e^{-2s} \|x(s - \tau_j) - x^*\|^2 ds \right)^{1/2} \right]. \tag{4.3}
\end{aligned}$$

另一方面, 有

$$\begin{aligned}
\int_0^t (t-s)^{2\alpha-2} e^{2s} ds &= \int_0^t z^{2\alpha-2} e^{2(t-z)} dz = e^{2t} \int_0^t z^{2\alpha-2} e^{-2z} dz \\
&= \frac{e^{2t}}{2^{2\alpha-1}} \int_0^{2t} u^{2\alpha-2} e^{-u} du < \frac{2e^{2t}}{4^\alpha} \Gamma(2\alpha - 1). \tag{4.4}
\end{aligned}$$

把 (4.4) 式带入 (4.3) 式, 可得

$$\begin{aligned}
&\|x(t) - x^*\| \\
&\leq \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \left(\frac{2e^{2t}}{4^\alpha} \Gamma(2\alpha - 1) \right)^{1/2} \left[\left(\int_0^t (\check{c} + \check{a}\check{L})^2 e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \right)^{1/2} \right. \\
&\quad \left. + \left(\int_0^t \check{L}^2 (\check{\alpha} + \check{\beta})^2 e^{-2s} \|x(s - \tau_j) - x^*\|^2 ds \right)^{1/2} \right]. \tag{4.5}
\end{aligned}$$

把引理 2.3 中 $\lambda = 2$ 和 $d = 3$ 应用到 (4.5) 式, 可得

$$\begin{aligned}
\|x(t) - x^*\|^2 &\leq 3\|\phi(0) - x^*\|^2 + \frac{6e^{2t}\Gamma(2\alpha - 1)}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)} \left(\int_0^t (\check{c} + \check{a}\check{L})^2 e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \right. \\
&\quad \left. + \int_0^t \check{L}^2 (\check{\alpha} + \check{\beta})^2 e^{-2s} \|x(s - \tau_j) - x^*\|^2 ds \right) \\
&\leq 3\|\phi(0) - x^*\|^2 + \frac{6e^{2t}\Gamma(2\alpha - 1)}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)} \left(\int_0^t (\check{c} + \check{a}\check{L})^2 e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \right. \\
&\quad \left. + \int_{-\tau_j}^t \check{L}^2 (\check{\alpha} + \check{\beta})^2 e^{-2\tau_j} e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \right)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\leq 3\|\phi(0) - x^*\|^2 + \frac{6e^{2t}\Gamma(2\alpha-1)}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)}\check{L}^2(\check{\alpha}+\check{\beta})^2 e^{-2\tau_j} \int_{-\tau_j}^0 e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \\ &\quad + \frac{6e^{2t}\Gamma(2\alpha-1)}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)} \left(\int_0^t [(\check{c} + \check{a}\check{L})^2 + \check{L}^2(\check{\alpha}+\check{\beta})^2 e^{-2\tau_j}] e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \right). \end{aligned}$$

因为当 $t \in [-\tau, 0]$ 时, 有 $x(t) = \phi(t)$, 在结合范数 $\|\phi - x^*\| = \sup_{t \in [-\tau, 0]} \|\phi(t) - x^*\|$, 有

$$\begin{aligned} \|x(t) - x^*\|^2 &\leq \left[3 + \frac{3e^{2t}\Gamma(2\alpha-1)\check{L}^2(\check{\alpha}+\check{\beta})^2(1-e^{-2\tau_j})}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)} \right] \|\phi - x^*\|^2 \\ &\quad + \frac{6e^{2t}\Gamma(2\alpha-1)}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)} [(\check{c} + \check{a}\check{L})^2 + \check{L}^2(\check{\alpha}+\check{\beta})^2 e^{-2\tau_j}] \int_0^t e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds. \end{aligned} \quad (4.6)$$

根据 (4.6) 式, 可以有

$$\begin{aligned} \|x(t) - x^*\|^2 e^{-2t} &\leq \left[3e^{-2t} + \frac{3\Gamma(2\alpha-1)\check{L}^2(\check{\alpha}+\check{\beta})^2(1-e^{-2\tau})}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)} \right] \|\phi - x^*\|^2 \\ &\quad + \frac{6\Gamma(2\alpha-1)}{4^\alpha\Gamma^2(\alpha)} [(\check{c} + \check{a}\check{L})^2 + \check{L}^2(\check{\alpha}+\check{\beta})^2] \int_0^t e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds \\ &\leq (3e^{-2t} + M) \|\phi - x^*\|^2 + N \int_0^t e^{-2s} \|x(s) - x^*\|^2 ds. \end{aligned}$$

应用 Gronwall 不等式, 可得

$$\begin{aligned} &\|x(t) - x^*\|^2 e^{-2t} \\ &\leq (3e^{-2t} + M) \|\phi - x^*\|^2 + \int_0^t N (3e^{-2t} + M) \|\phi - x^*\|^2 \exp\left(\int_s^t N du\right) ds \\ &= \left(3e^{-2t} + M + \frac{3Ne^{Nt} - 3Ne^{-2t}}{N+2} + Me^{Nt} - M \right) \|\phi - x^*\|^2 \\ &= \frac{6e^{-2t} + (3N + MN + 2M)e^{Nt}}{N+2} \|\phi - x^*\|^2. \end{aligned}$$

因此有

$$\|x(t) - x^*\| \leq \sqrt{\frac{6 + (3N + MN + 2M)e^{(N+2)t}}{N+2}} \|\phi - x^*\|.$$

由此可知当 $\|\phi - x^*\| < \delta$ 时, 并且 (4.1) 式成立, 则 $\|x(t) - x^*\| < \varepsilon$. 根据定义 2.4, 可知系统 (1.1) 中当 $0.5 \leq \alpha < 1$ 时平衡点 $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)^T$ 关于 $\{t_0 = 0, \delta, \varepsilon, \mathbb{T} = [0, T], \tau\}$ 是有限时间稳定.

定理 4.2 当 $0 < \alpha < 0.5$ 时, 如果假设 (H1) 和 (H2) 成立, 并且满足不等式

$$\sqrt[q]{\frac{q \cdot 3^{q-1} + (3^{q-1}\tilde{N} + q\tilde{M} + \tilde{M}N)e^{(\tilde{N}+q)t}}{q + \tilde{N}}} < \frac{\varepsilon}{\delta}, \quad 0 < \varepsilon, \quad 0 < \delta < \varepsilon \quad t \in \mathbb{T}, \quad (4.7)$$

其中

$$\begin{aligned}\tilde{M} &= 3^{q-1} \left(\frac{\Gamma(p(\alpha-1)+1)}{\Gamma^p(\alpha)p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \frac{\check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q (1 - e^{-q\tau})}{q}, \\ \tilde{N} &= 3^{q-1} \left(\frac{\Gamma(p(\alpha-1)+1)}{\Gamma^p(\alpha)p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \left[(\check{c} + \check{a}\check{L})^q + \check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q \right],\end{aligned}$$

$p = 1 + \alpha$, $q = 1 + 1/\alpha$, 则系统 (1.1) 的唯一平衡点 $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)^T$ 关于 $\{t_0 = 0, \delta, \varepsilon, \mathbb{T} = [0, T], \tau\}$ 是有限时间稳定.

证 类似于定理 4.1, 对系统 (1.1) 有如下估计

$$\begin{aligned}\|x(t) - x^*\| &\leq \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} e^s (\check{c} + \check{a}\check{L}) e^{-s} \|x(s) - x^*\| ds \\ &\quad + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} e^s \check{L} (\check{\alpha} + \check{\beta}) e^{-s} \|x(s - \tau_j) - x^*\| ds.\end{aligned}\quad (4.8)$$

设 $p = 1 + \alpha$, $q = 1 + 1/\alpha$, 显然, $p, q > 1$ 且 $1/p + 1/q = 1$. 利用 Höder 不等式, 可得

$$\begin{aligned}&\|x(t) - x^*\| \\ &\leq \|\phi(0) - x^*\| + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \left(\int_0^t (t-s)^{p\alpha-p} e^{ps} ds \right)^{1/p} \left[\left(\int_0^t (\check{c} + \check{a}\check{L})^q e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds \right)^{1/q} \right. \\ &\quad \left. + \left(\int_0^t \check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q e^{-qs} \|x(s - \tau_j) - x^*\|^q ds \right)^{1/q} \right].\end{aligned}\quad (4.9)$$

另一方面, 有

$$\begin{aligned}\int_0^t (t-s)^{p\alpha-p} e^{ps} ds &= e^{pt} \int_0^t u^{p\alpha-p} e^{-pu} du = \frac{e^{pt}}{p^{p(\alpha-1)+1}} \int_0^{pt} z^{p\alpha-p} e^{-z} dz \\ &< \frac{e^{pt}}{p^{p(\alpha-1)+1}} \Gamma(p(\alpha-1)+1).\end{aligned}\quad (4.10)$$

将 (4.10) 式代入 (4.9) 式, 可得

$$\begin{aligned}&\|x(t) - x^*\| \\ &\leq \|\phi(0) - x^*\| + \left(\frac{e^{pt} \Gamma(p(\alpha-1)+1)}{\Gamma^p(\alpha)p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{1/p} \left[\left(\int_0^t (\check{c} + \check{a}\check{L})^q e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds \right)^{1/q} \right. \\ &\quad \left. + \left(\int_0^t \check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q e^{-qs} \|x(s - \tau_j) - x^*\|^q ds \right)^{1/q} \right].\end{aligned}\quad (4.11)$$

把引理 2.3 中 $\lambda = q$ 和 $d = 3$ 应用到 (4.11) 式, 可知

$$\begin{aligned}
 & \|x(t) - x^*\|^q \\
 & \leq 3^{q-1} \|\phi(0) - x^*\|^q + 3^{q-1} \left(\frac{e^{pt} \Gamma(p(\alpha-1) + 1)}{\Gamma^p(\alpha) p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \\
 & \quad \times \left(\int_0^t (\check{c} + \check{\alpha} \check{L})^q e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds + \int_0^t \check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q e^{-qs} \|x(s - \tau_j) - x^*\|^q ds \right) \\
 & \leq 3^{q-1} \|\phi(0) - x^*\|^q + 3^{q-1} \left(\frac{e^{pt} \Gamma(p(\alpha-1) + 1)}{\Gamma^p(\alpha) p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \\
 & \quad \times \left(\int_0^t (\check{c} + \check{\alpha} \check{L})^q e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds + \int_{-\tau_j}^t \check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q e^{-q\tau_j} e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds \right) \\
 & \leq \left[3^{q-1} + 3^{q-1} \left(\frac{e^{pt} \Gamma(p(\alpha-1) + 1)}{\Gamma^p(\alpha) p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \frac{\check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q (1 - e^{-q\tau})}{q} \right] \|\phi - x^*\|^q \\
 & \quad + 3^{q-1} \left(\frac{e^{pt} \Gamma(p(\alpha-1) + 1)}{\Gamma^p(\alpha) p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \left[(\check{c} + \check{\alpha} \check{L})^q + \check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q \right] \int_0^t e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds,
 \end{aligned}$$

由此可得

$$\begin{aligned}
 & \|x(t) - x^*\|^q e^{-qt} \\
 & \leq \left[3^{q-1} e^{-qt} + 3^{q-1} \left(\frac{\Gamma(p(\alpha-1) + 1)}{\Gamma^p(\alpha) p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \frac{\check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q (1 - e^{-q\tau})}{q} \right] \|\phi - x^*\|^q \\
 & \quad + 3^{q-1} \left(\frac{\Gamma(p(\alpha-1) + 1)}{\Gamma^p(\alpha) p^{p(\alpha-1)+1}} \right)^{q/p} \left[(\check{c} + \check{\alpha} \check{L})^q + \check{L}^q (\check{\alpha} + \check{\beta})^q \right] \int_0^t e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds \\
 & \leq (3^{q-1} e^{-qt} + \tilde{M}) \|\phi - x^*\|^q + \tilde{N} \int_0^t e^{-qs} \|x(s) - x^*\|^q ds.
 \end{aligned}$$

应用 Gronwall 不等式, 可得

$$\begin{aligned}
 \|x(t) - x^*\|^q e^{-qt} & \leq (3^{q-1} e^{-qt} + \tilde{M}) \|\phi - x^*\|^q + \int_0^t \tilde{N} (3^{q-1} e^{-qs} + \tilde{M}) \|\phi - x^*\|^q e^{\tilde{N}(t-s)} ds \\
 & \leq \frac{q \cdot 3^{q-1} e^{-qt} + (3^{q-1} \tilde{N} + q\tilde{M} + \tilde{M}\tilde{N}) e^{\tilde{N}t}}{q + \tilde{N}} \|\phi - x^*\|^q,
 \end{aligned}$$

因此有

$$\|x(t) - x^*\| \leq \sqrt[q]{\frac{q \cdot 3^{q-1} + (3^{q-1} \tilde{N} + q\tilde{M} + \tilde{M}\tilde{N}) e^{(\tilde{N}+q)t}}{q + \tilde{N}}} \|\phi - x^*\|. \quad (4.12)$$

由此可知当 $\|\phi - x^*\| < \delta$ 且 (4.7) 式成立, 则 $\|x(t) - x^*\| < \varepsilon$, 根据定义 2.4, 可得出系统 (1.1) 中当 $0 < \alpha < 0.5$ 时平衡点 $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)^T$ 关于 $\{t_0 = 0, \delta, \varepsilon, \mathbb{T} = [0, T], \tau\}$ 是有限时间稳定.

5 数值仿真算法

因为大部分的分式阶微分方程不能求出解析解, 所以在研究分式阶微分方程时, 近似的数值方法是必要的. 在文献 [13] 中, 作者提出了一个数值算法 (预估方法) 求解分式阶微分方程. 该方法是 Adams-Bashforth-Moulton 的方法的推广, 考虑如下形式的分式阶微分方程

$$\begin{cases} D^\alpha x(t) = F(t, x(t)), & t \in \mathbb{T}, 0 < \alpha < 1, \mathbb{T} = [0, T], \\ x(0) = x_0, \end{cases} \quad (5.1)$$

故方程 (5.1) 可以等价表示为

$$x(t) = x_0 + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \int_0^t (t-s)^{\alpha-1} F(s, x(s)) ds. \quad (5.2)$$

在本文中

$$\begin{aligned} F(t, x(t)) = & -c_i x_i(t) + \sum_{j=1}^n a_{ij} f_j(x_j(t)) + \sum_{j=1}^n b_{ij} \mu_j + I_i + \bigwedge_{j=1}^n \alpha_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) \\ & + \bigvee_{j=1}^n \beta_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) + \bigwedge_{j=1}^n T_{ij} \mu_j + \bigvee_{j=1}^n H_{ij} \mu_j. \end{aligned}$$

设 $h = T/N$, $t_k = kh$, $k = 0, 1, 2, \dots, N \in \mathbb{Z}^+$, 因此 (5.2) 式可写成

$$x_h(t_{k+1}) = x_0 + \frac{h^\alpha}{\Gamma(\alpha+2)} F(t_{k+1}, X_h(t_{k+1})) + \frac{h^\alpha}{\Gamma(\alpha+2)} \sum_{p=0}^k \bar{a}_{p,k+1} F(t_p, x_h(t_p)), \quad (5.3)$$

其中

$$\begin{aligned} X_h(t_{k+1}) &= x_0 + \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \sum_{p=0}^k \bar{b}_{p,k+1} F(t_p, x_h(t_p)), \quad \bar{b}_{p,k+1} = \frac{h^\alpha}{\alpha} ((k+1-p)^\alpha - (k-p)^\alpha), \\ \bar{a}_{p,k+1} &= \begin{cases} k^{\alpha+1} - (k-\alpha)(N+1)^\alpha, & p=0, \\ (k-p+2)^{\alpha+1} + (k-p)^{\alpha+1} - 2(k-p+1)^{\alpha+1}, & 1 \leq p \leq k, \\ 1, & p=k+1. \end{cases} \end{aligned}$$

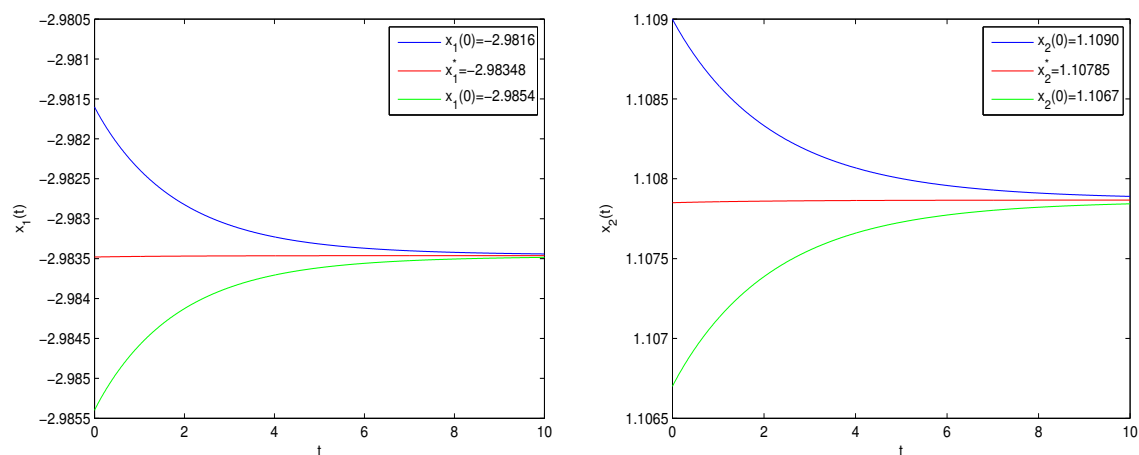
此数值方法的误差为 $\max_{k=0,1,\dots,N} |x(t_k) - x_h(t_k)| = O(h^{1+\alpha})$. 基于此方法, 给出分式阶模糊神经网络模型的数值解.

6 数值算例

本节将根据第 5 节的数值仿真算法, 并通过一个数值算例来验证本文理论结果的正确性和有效性.

考虑如下带有变时滞的分式阶模糊神经网络模型:

$$\begin{aligned} D^\alpha x_i(t) = & -c_i x_i(t) + \sum_{j=1}^2 a_{ij} f_j(x_j(t)) + \sum_{j=1}^2 b_{ij} \mu_j + I_i + \bigwedge_{j=1}^2 \alpha_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) \\ & + \bigvee_{j=1}^2 \beta_{ij} f_j(x_j(t - \tau_j)) + \bigwedge_{j=1}^2 T_{ij} \mu_j + \bigvee_{j=1}^2 H_{ij} \mu_j, \end{aligned} \quad (6.1)$$

(a) 不同初始值下 $x_1(t)$ 的状态轨迹.(b) 不同初始值下 $x_2(t)$ 的状态轨迹.图 6.1 当 $\alpha = 0.98$ 和 $h = 0.01$ 时, 分数阶模糊神经网络系统 (6.1) 的状态轨迹.

其中 $\alpha = 0.98$, 并且有 $c_1 = 0.55$, $c_2 = 0.45$, $a_{11} = 0.4$, $a_{12} = -0.01$, $a_{21} = 0.01$, $a_{22} = 0.1$, $\alpha_{11} = -0.01$, $\alpha_{12} = -0.4$, $\alpha_{21} = -0.01$, $\alpha_{22} = -0.01$, $\beta_{11} = 0.01$, $\beta_{12} = -0.01$, $\beta_{21} = -0.1$, $\beta_{22} = 0.01$, $T_{11} = 0.02$, $T_{12} = 0.01$, $T_{21} = -0.01$, $T_{22} = 0.05$, $H_{11} = 0.06$, $H_{12} = 0.01$, $H_{21} = -0.01$, $H_{22} = 0.1$, $I_1 = -0.8$, $I_2 = 0.3$, $\mu_1 = \mu_2 = 0.1$, $\tau_j = 0.5$, $f_2(x_2(t)) = \frac{1}{2}(|x_2(t) + 1| + |x_2(t) - 1|)$, $f_1(x_1) = \tanh(x_1)$.

显然, 可以得出激活函数 $f_j(x_j(t))$ ($j = 1, 2$) 满足假设条件 (H1) 并且可得 $L_j = 1$ ($j = 1, 2$). 选取 $\delta = 0.036$, $\varepsilon = 1$, 当 $\alpha = 0.98$ 时, 可以得到 $M = 0.131887442012802$, $N = 1.839513983297748$. 从不等式

$$\sqrt{\frac{6 + (3N + MN + 2M)e^{(N+2)t}}{N + 2}} < \frac{\varepsilon}{\delta}$$

中可以估计出时间 $T = 1.6137$, 在根据定理 3.1 和定理 4.1 可知, 系统 (6.1) 有唯一的平衡点 $(x_1^*, x_2^*) = (-2.98348, 1.10785)$, 并且关于 $\{t_0 = 0, \delta = 0.036, \varepsilon = 1, \mathbb{T} = [0, 1.6137], \tau = 0.5\}$ 是有限时间稳定的. 根据第 5 节的数值仿真, 考虑如下情况.

情况 1 系统 (6.1) 的初始值为 $(x_1, x_2) = (-2.9816, 1.1090)$.

情况 2 系统 (6.1) 的初始值为 $(x_1^*, x_2^*) = (-2.98348, 1.10785)$.

情况 3 系统 (6.1) 的初始值为 $(x_1, x_2) = (-2.9854, 1.1067)$.

根据图 6.1 知当时间步长 $h = 0.01$ 时, 对于情况 1-3 可得出系统 (6.1) 的唯一平衡点是 $(x_1^*, x_2^*) = (-2.98348, 1.10785)$, 并关于 $\{t_0 = 0, \delta = 0.036, \varepsilon = 1, \mathbb{T} = [0, 1.6137], \tau = 0.5\}$ 是有限时间稳定的. 说明了理论结果的正确性.

参 考 文 献

- [1] Shu X B, Lai Y, Chen Y. The existence of mild solutions for impulsive fractional partial differential

- equations[J]. Nonl. Anal. TMA, 2011, 74: 2003–2011.
- [2] Li C P, Deng W H. Remarks on fractional derivatives[J]. Appl. Math. Comput., 2007, 187: 777–784.
- [3] Chen L P, Chai Y, Wu R C, Ma T D, Zhai H Z. Dynamic analysis of a class of fractional-order neural networks with delay[J]. Neurocomputing, 2013, 11: 190–194.
- [4] 蒋和平, 蒋威. 一类非线性分数阶泛函微分方程正解的存在性 (英文)[J]. 数学杂志, 2014, 36(1): 43–50.
- [5] Chen J, Zeng Z, Jiang P. Global Mittag-Leffler stability and synchronization of memristor-based fractional-order neural networks[J]. Neural Net., 2014, 51: 1–8.
- [6] Yu J, Hu C, Jiang H. α -Stability and α -synchronization for fractional-order neural networks[J]. Neural Net., 2012, 35: 82–87.
- [7] Li Y, Chen Y, Podlubny I. Stability of fractional-order nonlinear dynamic systems: Lyapunov direct method and generalized Mittag-Leffler stability[J]. Comput. Math. Appl., 2010, 59: 1810–1821.
- [8] Delavari H, Baleanu D, Sadati J. Stability analysis of Caputo fractional-order nonlinear systems revisited[J]. Nonl. Dyn., 2012, 67: 2433–2439.
- [9] Ke Y, Miao C. Stability analysis of fractional-order Cohen-Grossberg neural networks with time delay[J]. Int. J. Comput. Math., 2015, 92(6): 1102–1113.
- [10] 刘可为, 蒋威. 分数阶中立型微分方程的有限时间稳定 (英文)[J]. 数学杂志, 2014, 34(1): 43–50.
- [11] Yang L B, Wu C W, Chua L O. Fuzzy cellular neural networks: theory[J]. Proc. IEEE Intern. Work. Cell. Neural Net. Appl., 1996: 181–186.
- [12] Kuczma M. An introduction to the theory of functional equations and inequalities: Cauchy's equation and Jensen's inequality[M]. Basel: Birkhäuser Verlag, 2009.
- [13] Diethelm K, Ford N J, Freed A D. A predictor-corrector approach for the numerical solution of fractional differential equations[J]. Nonl. Dyn., 2002, 29(1-4): 3–22.

EXISTENCE, UNIQUENESS AND FINITE TIME STABILITY OF FRACTIONAL ORDER FUZZY NEURAL NETWORKS WITH DELAY

HA Jin-cai, YANG Hong-fu, ZHANG Qi-min

(School of Mathematics and Information Science, Beifang University for Nationalities,
Yinchuan 750021, China)

Abstract: In this paper, we introduce a class of fractional-order fuzzy neutral network system. According to Gronwall inequality, contraction mapping principle and the properties of fractional differential equation, the existence, uniqueness and finite time stability of fractional-order fuzzy neural networks with delay are researched. Finally, the numerical simulation is studied to illustrate the theory.

Keywords: fractional-order fuzzy neutral network; existence; uniqueness; finite time stability

2010 MR Subject Classification: 26A36; 35R11; 34D20; 60H15