

УДК 004.021

## НЕЙРОСЕТЕВЫЕ ПОДХОДЫ К РЕШЕНИЮ ДИФФЕРЕНЦИАЛЬНО-АЛГЕБРАИЧЕСКИХ УРАВНЕНИЙ<sup>1</sup>

Т.В. Лазовская, Д.А. Тархов

## NEURAL NETWORK APPROACHES TO SOLVING DIFFERENTIAL-ALGEBRAIC EQUATIONS

T.V. Lazovskaia, D.A. Tarkhov

**Аннотация.** Рассматривается три нейросетевых подхода к решению краевых задач для дифференциально-алгебраических уравнений. Проверка предлагаемых методов и оценка результатов их применения проводится на тестовой задаче, имеющей несколько решений.

**Ключевые слова:** дифференциально-алгебраические уравнения, параметризация, краевая задача, нейронные сети, функционал ошибки.

**Abstract.** Neural network approach to boundary value problems for differential-algebraic equations solving is considered. Method testing and evaluation of results are carried out on test problem having multiple solutions.

**Keywords:** neural network, differential-algebraic equations, parameterization, boundary problem, error functional.

Рассмотрим дифференциально-алгебраическую задачу [1]

$$\frac{dy_i}{dt} = f_i(t, y, z), \quad i=1, \dots, k; \quad (1)$$

$$G_j(t, y, z) = 0, \quad j=1, \dots, m, \quad (2)$$

с граничным условием

$$\mathbf{b}(y(0), z(0), y(T), z(T)) = 0. \quad (3)$$

Решение  $y(t)$  ищется на отрезке  $t \in [0, T]$ . Будем считать, что функции  $f, G, b$  удовлетворяют таким условиям, что решение задачи (1) – (3) существует. В частности, выполнены условия согласования на концах отрезка  $[0, T]$

$$\begin{cases} \mathbf{G}(0, y(0), z(0)) = 0, \\ \mathbf{G}(T, y(T), z(T)) = 0. \end{cases} \quad (4)$$

Простейший нейросетевой подход [2] к решению данной задачи состоит в поиске решения  $(y, z)$  в виде выходов нейронных сетей

$$\mathbf{y}(t) = \sum_{l=1}^N \mathbf{c}_l v(t, \mathbf{a}_l), \quad \mathbf{z}(t) = \sum_{l=1}^{N_1} \mathbf{d}_l v(t, \mathbf{a}'_l),$$

где  $v$  – базисные функции (гауссианы, сигмоиды и пр.). Векторные параметры  $\mathbf{a}_l, \mathbf{a}'_l, \mathbf{c}_l$  и  $\mathbf{b}_l$  находятся минимизацией соответствующего функционала ошибки

$$\begin{aligned} & \sum_{j=1}^M \sum_{i=1}^k \left( \frac{dy_i(t_j)}{dt} - f_i(t_j, y(t_j), z(t_j)) \right)^2 + \delta_1 \sum_{j=1}^{M_1} \left( \sum_{i=1}^m G_i^2(t_j, y(t_j), z(t_j)) \right) + \\ & + \delta_2 \|\mathbf{b}(y(0), z(0), y(T), z(T))\|^2. \end{aligned} \quad (5)$$

где  $t_j \in [0, T]$  – тестовые точки;  $\delta_1, \delta_2 > 0$  – штрафные параметры.

<sup>1</sup> Работа поддержана Российским фондом фундаментальных исследований (гранты №14-01-00660 и №14-01-00733).

В качестве модельной рассматривается краевая задача для сингулярно возмущенной дифференциально-алгебраической системы

$$\begin{aligned} y_1' &= y_2, \\ \varepsilon y_2' &= y_1 - z^2, \\ z - y_1^2 &= 0, \\ y_1(0) + y_2(0) &= 0, \\ y_1(1) &= 1/2. \end{aligned} \quad (6)$$

В зависимости от параметра  $\varepsilon$  задача имеет различное число решений [1]. Применение простейшего нейросетевого подхода при  $\varepsilon=0.1$  привело к нахождению лишь одного решения, по-видимому, наиболее устойчивого.

Второй подход учитывает особенности конкретной поставки и рассматривает задачу (6) как параметрическую. Таким образом, решение ищется на некотором интервале изменения параметра [3] в виде

$$\mathbf{y}(t, \varepsilon) = \sum_{l=1}^N \mathbf{c}_l v(t, \varepsilon, \mathbf{a}_l), \quad \mathbf{z}(t, \varepsilon) = \sum_{l=1}^{N_1} \mathbf{d}_l v(t, \varepsilon, \mathbf{a}'_l).$$

Веса сетей подбираются минимизацией соответствующего функционала ошибки, являющегося следующей модификацией (5)

$$\begin{aligned} & \sum_{j=1}^M \sum_{i=1}^k \left( \frac{dy_i(t_j, \varepsilon_j)}{dt} - f_i(t_j, \mathbf{y}(t_j, \varepsilon_j), \mathbf{z}(t_j, \varepsilon_j), \varepsilon_j) \right)^2 + \delta_1 \sum_{j=1}^{M_1} \left( \sum_{i=1}^m G_i^2(t_j, \mathbf{y}(t_j, \varepsilon_j), \mathbf{z}(t_j, \varepsilon_j), \varepsilon_j) \right) + \\ & + \delta_2 \left\| \mathbf{b}(y(0, \varepsilon_j), z(0, \varepsilon_j), y(T, \varepsilon_j), z(T, \varepsilon_j), \varepsilon_j) \right\|^2. \end{aligned}$$

Тестовые точки рассматриваются парами  $(t_j, \varepsilon_j)$ . Нейросетевое приближение для интервала изменения параметра  $[0.01, 0.1]$  дало, как и в предыдущем случае, наименьшее из решений.

Третий подход состоит во введении дополнительного параметра  $p = y_1(0)$  вместо  $\varepsilon$  и подборе его значений, для которых функционал ошибки минимален. При  $\varepsilon = 0.1$  такой подход позволил получить оба решения из [1].

#### Библиографический список

1. Будкина Е.М., Кузнецов Е.Б. Решение краевых задач для дифференциально-алгебраических уравнений // Материалы XIX Междунар. конф. ВМСППС'2015. – М.: Изд-во МАИ, 2015.
2. Васильев А.Н., Тархов Д.А. Нейросетевое моделирование. Принципы. Алгоритмы. Приложения. – СПб.: Изд-во Политехнического университета, 2009. – 528 с
3. Лазовская Т.В., Тархов Д.А. Об использовании методов нейронных сетей для одного жесткого уравнения первого порядка // Проблемы информатики в образовании, управлении, экономике и технике : сб. статей XIV Междунар. науч.-техн. конф. – Пенза: ПДЗ, 2014. – С. 171–175.

**Лазовская Татьяна Валерьевна**  
Санкт-Петербургский  
государственный политехнический  
университет Петра Великого,  
г. Санкт-Петербург, Россия  
E-mail: [tatianala@list.ru](mailto:tatianala@list.ru)

**Lazovskaia T.V.**  
Peter the Great Saint-Petersburg  
Polytechnical University,  
Saint-Petersburg, Russia

**Тархов Дмитрий Альбертович**  
Санкт-Петербургский  
государственный политехнический  
университет Петра Великого,  
г. Санкт-Петербург, Россия  
E-mail: [dtarkhov@gmail.com](mailto:dtarkhov@gmail.com)

**Tarkhov D.A.**  
Peter the Great Saint-Petersburg  
Polytechnical University,  
Saint-Petersburg, Russia