

О РЕШЕНИИ ОДНОЙ СИСТЕМЫ РАЗНОСТНО-ДИФФЕРЕНЦИАЛЬНЫХ УРАВНЕНИЙ И ЕЕ ПРИМЕНЕНИИ

Н.В. Кокош (г. Минск, БЕЛАРУСЬ), Л.П. Махнист (г. Брест, БЕЛАРУСЬ)

В работе рассматривается однослойная нейронная сеть, состоящая из n нейронных элементов распределительного слоя и m - выходного слоя.

Задача обучения нейронной сети с фиксированной нелинейной гладкой функцией активации F состоит в нахождении весовых коэффициентов w_{ij} ($i = \overline{1, n}, j = \overline{1, m}$) и порогов нейронных элементов T_j ($j = \overline{1, m}$), которые минимизируют квадратичную ошибку сети $E_s = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^L \sum_{j=1}^m (y_j^k - t_j^k)^2$, как функции отклонения выходных значений

сети $y_j^k = F\left(\sum_{i=1}^n w_{ij} x_i^k - T_j\right)$ от t_j^k - эталонных значений j -ого выходного нейрона сети для k -ого образа, определяемого вектором $\bar{x}^k = (x_1^k, \dots, x_n^k)$ ($k = \overline{1, L}$) [1]. Для нахождения такого решения

$\bar{W} = (w_{11}, w_{21}, \dots, w_{n1}, T_1, w_{12}, w_{22}, \dots, w_{n2}, T_2, \dots, w_{1m}, w_{2m}, \dots, w_{nm}, T_m)^T$ можно применять различные градиентные методы, например, метод сопряженных градиентов и его модификации. Учитывая, что в соответствии с идеей метода сопряженных градиентов на каждой итерации t алгоритма модификация вектора \bar{W} производится по формуле

$$\bar{W}(t+1) = \bar{W}(t) - \alpha(t) \cdot \nabla E_s(t) + \beta(t) \cdot \Delta \bar{W}(t),$$

где $\Delta \bar{W}(t) = \bar{W}(t) - \bar{W}(t-1)$, $\nabla E_s(t)$ - вектор градиента функции E_s , получим:

Теорема. Величины квазиоптимальных параметров $\alpha(t)$ и $\beta(t)$ шага обучения нейронной сети с использованием метода сопряженных градиентов в момент времени t определяется соотношениями:

$$\alpha(t) = \frac{\|\nabla E_s\|^2 \cdot (\nabla^2 E_s \cdot \Delta \bar{W}, \Delta \bar{W}) - (\nabla E_s, \Delta \bar{W}) \cdot (\nabla^2 E_s \cdot \nabla E_s, \Delta \bar{W})}{(\nabla^2 E_s \cdot \nabla E_s, \nabla E_s) \cdot (\nabla^2 E_s \cdot \Delta \bar{W}, \Delta \bar{W}) - (\nabla^2 E_s \cdot \nabla E_s, \Delta \bar{W})^2},$$

$$\beta(t) = \frac{\|\nabla E_s\|^2 \cdot (\nabla^2 E_s \cdot \nabla E_s, \Delta \bar{W}) - (\nabla E_s(t), \Delta \bar{W}) \cdot (\nabla^2 E_s \cdot \nabla E_s, \nabla E_s)}{(\nabla^2 E_s \cdot \nabla E_s, \nabla E_s) \cdot (\nabla^2 E_s \cdot \Delta \bar{W}, \Delta \bar{W}) - (\nabla^2 E_s \cdot \nabla E_s, \Delta \bar{W})^2},$$

где $\nabla^2 E_s$ - матрица Гессе вторых производных функции E_s .

Заметим, что вектор $\bar{W}(0)$ можно получить, например, случайной инициализацией, а $\bar{W}(1)$ может быть вычислен на основании соотношений для шага обучения нейронной сети с использованием метода наискорейшего спуска [1].

Литература. 1. Гладкий И.И., Головки В.А., Махнист Л.П. Обучение нейронных сетей с использованием метода наискорейшего спуска // Вестник Брестского государственного технического университета. – Брест: БГТУ, 2001. – № 5: Физика, математика, химия. – С. 47-55.

О ПРИМЕНЕНИИ МЕТОДА ПРЯМЫХ ДЛЯ РЕШЕНИЯ НЕЛИНЕЙНЫХ ДИФФЕРЕНЦИАЛЬНЫХ ЗАДАЧ В ЧАСТНЫХ ПРОИЗВОДНЫХ

А.В. Кот (г.Брест, БЕЛАРУСЬ)

Пусть в прямоугольной области $G\{\alpha_x \leq x \leq \beta_x; \alpha_y \leq y \leq \beta_y\}$ необходимо найти решение эллиптического дифференциального уравнения

$$A(x, y) \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + B(x, y) \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} + C(x, y) \frac{\partial u}{\partial x} + D(x, y) \frac{\partial u}{\partial y} + E(x, y)u = F(x, y), \quad (1)$$

удовлетворяющего граничным условиям

$$\begin{aligned} u(x, \alpha_y) = \varphi_0(x), \quad u(x, \beta_y) = \varphi_1(x) \quad (\alpha_x \leq x \leq \beta_x), \\ u(\alpha_x, y) = \psi_0(y), \quad u(\beta_x, y) = \psi_1(y) \quad (\alpha_y \leq y \leq \beta_y), \end{aligned} \quad (2)$$

где $\varphi_i(x)$, $\psi_i(y)$ ($i=0,1$) — заданные функции.

Дискретизация задачи (1) – (2) по x приводит нас к методу прямых. В итоге мы получаем систему n обыкновенных нелинейных дифференциальных уравнений второго порядка

$$\begin{aligned} A_k(x)U_k'' + B_k(x) \sum_{j=0}^m c_{kj}^2 U_{k+j-1}(x) + C_k(x)U_k'(x) + \\ + D_k(x) \sum_{j=0}^m c_{kj}^1 U_{k+j-1}(x) + E_k(x)U_k(x) = F_k(x) \quad (k=1,2,\dots,n) \end{aligned} \quad (3)$$

с условиями

$$U_k(\alpha_x) = \psi_0(y_k), \quad U_k(\beta_x) = \psi_1(y_k) \quad (k=1,2,\dots,n). \quad (4)$$

Через $U_k(x)$ здесь обозначены приближенные значения решения $u(x, y)$ на прямой $y = y_k$.

Система (3) обыкновенных дифференциальных уравнений с граничными условиями (4) аппроксимирует дифференциальную задачу (1) – (2). Эту систему можно рассматривать как совокупность обыкновенных дифференциальных уравнений (3) (для каждого k получается отдельное уравнение) с краевыми условиями (4).

Для решения каждого из этих уравнений применяем метод, который, как доказано в [1], является устойчивым.