

Отчет по лабораторной работе №1

**«Реализация метода обратного распространения ошибки для
двуслойной полностью связанной нейронной сети»**

Выполнила:
студентка группы 381603м4
Решетова Анастасия.

Постановка задачи.

Цель настоящей работы состоит в том, чтобы изучить метод обратного распространения ошибки для обучения глубоких нейронных сетей на примере двуслойной полностью связанной сети (один скрытый слой).

Выполнение лабораторной работы предполагает решение следующих задач:

1. Изучение общей схемы метода обратного распространения ошибки.
2. Вывод математических формул для вычисления градиентов функции ошибки по параметрам нейронной сети и формул коррекции весов.
3. Проектирование и разработка программной реализации.
4. Тестирование разработанной программной реализации.

Метод обратного распространения ошибки.

Многослойная нейронная сеть содержит нейроны, которые распределены по слоям. В общем случае сеть содержит входной, выходной и множество промежуточных (скрытых) слоев. В полностью связанной нейронной сети все узлы каждого слоя соединены с узлами следующего. Графическое представление полностью связанной нейронной сети:



Входной слой содержит $m \times n$ нейронов, что соответствует разрешению изображения.

Выходной слой содержит k нейронов, что соответствует количеству классов.

В процессе обучения подбираются веса $w_{j,i}^s$ (вес ребра, соединяющего j -й нейрон слоя s и i -й нейрон слоя $(s+1)$). Задача обучения нейронной сети сводится к задаче оптимизации функции ошибки по всем синаптическим весам:

$$\min_w E(w)$$

Обучение нейронной сети будем проводить методом обратного распространения ошибки. Общая схема метода:

1. Прямой проход (от входного сигнала через скрытые слои к выходному слою).
Вычисляются значения выходных сигналов и соответствующие значения производных функций активации на каждом слое.

2. Вычисление значения целевой функции и ее градиента

3. Обратный проход. Корректировка синаптических весов:

$$w(k+1) = w(k) + \Delta w,$$

$$\Delta w = \eta p(w), \quad \eta, 0 < \eta < 1 - \text{скорость обучения, } p(w) = -\nabla E(w) - \text{направление}$$

4. Повторение 1-3 до выполнения критерия остановки.

В данной лабораторной работе рассматривается трехслойная полносвязная нейронная сеть (один скрытый слой).

В качестве функции активации на втором слое используется softmax:

$$\varphi(u_j) = \frac{e^{u_j}}{\sum_{j=1}^M e^{u_j}}.$$

В качестве функции ошибки используется кросс-энтропия:

$$E(w) = - \sum_{k=1}^L (y^k \ln u^k + (1 - y^k) \ln(1 - u^k)).$$

Вычисление градиента функции ошибки:

$$\frac{\partial E}{\partial w_{sj}} = \frac{\partial E}{\partial y_j} \frac{\partial y_j}{\partial w_{sj}}$$

$$\frac{\partial E}{\partial y_j} = u_j - t_j$$

$$\frac{\partial y_j}{\partial w_{sj}} = v_s$$

$$\frac{\partial E}{\partial w_{sj}} = (u_j - t_j) v_s = \delta_j v_s$$

$$\frac{\partial E}{\partial w_{is}} = \frac{\partial E}{\partial z_s} \frac{\partial z_s}{\partial w_{is}}$$

$$\frac{\partial E}{\partial z_s} = \sum_{j=1}^{N_o} \frac{\partial E}{\partial y_j} \frac{\partial y_j}{\partial v_s} \frac{\partial f}{\partial z_s} = \frac{\partial f}{\partial z_s} \sum_{j=1}^{N_o} \frac{\partial E}{\partial y_j} \frac{\partial y_j}{\partial v_s} = \frac{\partial f}{\partial z_s} \left(\sum_{j=1}^{N_o} \delta_j^2 w_{sj}^2 \right)$$

$$\frac{\partial E}{\partial w_{is}} = \frac{\partial f}{\partial z_s} \left(\sum_{j=1}^{N_o} \delta_j^2 w_{sj}^2 \right) x_i$$

Корректировка весов:

$$w_{is}^{n+1} = w_{is}^n - \eta \frac{\partial E}{\partial w_{is}}$$

Программная реализация.

Программа реализована на языке Python. В качестве параметров запуска задаются количество изображений в тренировочной и тестовой выборке, количество нейронов на скрытом слое, а так же скорость обучения (величина шага в направлении антиградиента при корректировке весов).

Программа реализует алгоритм обратного распространения ошибки. Критерием остановки может явиться как достижение достаточной точности, так и превышение заданного количества итераций. На выходе программа выдает достигнутую точность на обучающей и на тестовой выборках, а также количество потребовавшихся для этого эпох.

Результаты исследований.

<i>Number of neuron (hidden)</i>	<i>Accuracy</i>	<i>Number of epoch</i>
100	0,9674	15
150	0,973	18
200	0,9718	22
250	0,9823	25
300	0,9885	25