# 深度学习训练言

一步一个脚印,掌握深度学习





# 第7周,误差反向传播算法

### 第7周,课程核心内容:

- 7.1-计算图和求导的链式法则
- 7.2-反向传播算法和计算图
- 7.3-基于链式法则的梯度计算
- 7.4-误差反向传播的通用公式
- 7.5-矩阵表示反向传播算法
- 7.6-实验,实现通用的神经网络
- 7.7-实验, 实现反向传播算法
- 7.8-实验,小批量梯度下降算法
- 7.9-实验, 手写数字识别实验(上)
- 7.10-实验, 手写数字识别实验(下)

$$\delta_{j}^{(k)} = \frac{\partial E}{\partial z_{j}^{(k)}} = \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial E}{\partial z_{i}^{(k+1)}} \frac{\partial z_{i}^{(k+1)}}{\partial a_{j}^{(k)}} \frac{\partial a_{j}^{(k)}}{\partial z_{j}^{(k)}}$$
$$= \sum_{i=1}^{n} \delta_{i}^{(k+1)} w_{ij}^{(k+1)} (sigmoid'(z_{j}^{(k)}))$$

# 预习指导问题



### 同学们在视频学习前,请尝试回答如下问题,并在视频学习后,将答案进行归纳与整理:

- 1.什么是计算图?如何使用计算图表示线性回归模型的计算过程?
- 2.给定复合函数f(g(x)),如何使用链式法则,求该函数的导数?
- 3.反向传播算法的基本原理是什么?它是如何利用链式法则进行求导的?
- 4.误差反向传播的通用公式是什么?它是如何推导出来的?
- 5.误差变量δ是什么?在误差反向传播中,为什么要引入这个误差变量δ?
- 6.神经网络的误差E关于参数w和b的偏导数与误差变量 $\delta$ ,有什么样的关系?
- 7.什么是矩阵的哈达玛积运算,它与矩阵乘法有什么不同?
- 8.如何将误差反向传播的通用公式,表示为矩阵形式?
- 9.小批量梯度下降算法与标准的梯度下降算法有何不同?为什么要使用小批量梯度下降算法?
- 10.在手写数字识别实验中,神经网络的输入层有多少个神经元,与什么有关?

# 课后编程练习



### 同学们在视频学习后,请尝试如下编程练习,并在直播课中,跟着老师一起完成全部编程作业。

- 1.请使用python,实现一个任意结构的神经网络,其中神经网络的层数和每层神经元的个数,可以通过用户的输入来指定。
- 2.请使用python,在不使用pytorch的前提下,实现神经网络的反向传播算法,并使用该算法训练一个3层网络拟合正弦函数。
- 3.请使用python,实现一个小批量梯度下降算法,迭代逻辑回归模型。
- 4.请设计并实现一个神经网络,用于解决MNIST数据集的手写数字识别问题。
- 5.请基于pytorch,训练一个神经网络,用于解决手写数字识别问题,并在测试集,测试该模型的效果。



## 最后将所有问题,都直接与小黑黑老师讨论清楚吧!

