- 一、多层感知机用于 MNIST 手写数字数据集分类(提交实现步骤描述以及下面要求提交的结果)
- 1、获取 MNIST 数据集,每张图片像素为28×28
- 2、模型架构为包含两个隐含层的多层感知机模型

输入层维度: 28 × 28 = 784

第一层隐含单元数: 256

第二层隐含单元数: 256

输出层维度: 10 (MNIST 数据集类别数,分别为 0 到 9)

- 3、画出训练和测试过程的准确率随迭代次数变化图,画出训练和测试过程的损失随迭代次数变化图。(**提交最终分类精度、分类损失以及两张变化图**)
- 二、卷积神经网络用于 MNIST 手写数字数据集分类(提交实现步骤描述以及下面要求提交的结果)
- 1、获取 MNIST 数据集,每张图片像素为28×28
- 2、模型架构:

输入层维度: 28×28

(卷积层和池化层的 padding 都是用'SAME')

卷积层 1: 卷积核大小为 5×5 ,卷积核个数为 32(输出维度为 $28 \times 28 \times 32$)

池化层 1: 使用最大池化,核大小的 2×2 ,stride 为 2 (输出维度为 $14 \times 14 \times 32$)

卷积层 2: 卷积核大小为 5×5 ,卷积核个数为 64(输出维度为 $14 \times 14 \times 64$)

池化层 2: 使用最大池化,核大小的 2×2 , stride 为 2 (输出维度为 $7 \times 7 \times 64$)

(将池化层 2 的输出展平作为全连接层的输入,输入维度为 $7 \times 7 \times 64 = 3136$)

全连接层: 隐含单元数为 1024

Dropout 层: Dropout 率为 0.25

输出层维度: 10 (MNIST 数据集类别数,分别为 0 到 9)

3、画出训练和测试过程的准确率随迭代次数变化图,画出训练和测试过程的损失随迭代次数变化图。(**提交最终分类精度、分类损失以及两张变化图**)

三、多层感知机实现异或运算(提交实现步骤描述、源代码以及最后的测试误差)

要求:不允许使用 Tensorflow 等深度学习框架,使用 Python 实现网络的前向传播和反向传播过程。源代码文件命名为"班级_学号_姓名_BP.py"。

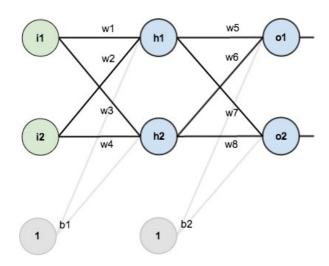
数据集: [[[0,0],[0]],

[[0, 1], [1]],

[[1, 0], [1]],

[[1, 1], [0]]]

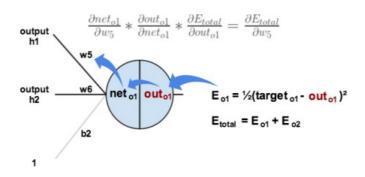
BP 算法实现



可供参考的实现过程:

单个神经元操作:

- 1、定义参数矩阵、定义激活函数、定义损失函数
- 2、计算神经元输出
- 3、计算误差



实现前向传播:

- 1、定义神经元个数
- 2、计算层中每个神经元的输出

实现反向传播:

- 1、计算误差
- 2、计算每一层中权重的梯度
- 3、更新输出层权重
- 4、更新隐含层权重