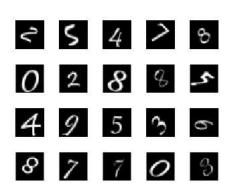
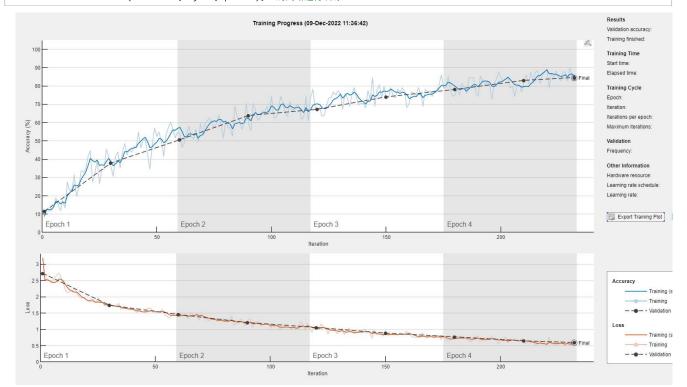
```
%% 程序说明
% 实例 4.1-1
% 功能:对含有0~9数字的二值图像(像素为28×28)进行分类,并计算分类准确率
% 作者: zhaoxch mail@sina.com
% 时间: 2020年2月22日
% 版本: DLTEX1-V1
% 注:1) 本实例主要用于说明如何构建网络?如何改变网络结构及网络结构改变后的影响。所以,请重点关注步骤3
    2) 做一些网络结构的调整主要改变步骤3中的相关参数设置即可
    3)读者可以结合注释(%之后的语句)对程序进行理解
% 在本例中如何改变网络的结构?
% 1)去掉批量扫一化层看效果:分别在第一个batchNormalizationLayer(第41行)、分别在第二个batchNormalizationLayer(第46行)所对应的语句之前加%,
% 2)去掉一个卷积层看效果:分别在第卷积层2(第45行)、批量归一化层2(第46行)、非线性激活函数2(第47行)、池化层2(第48行)所对应的语句之前加%,将
% 3)去掉一个卷积层之后,减少卷积核的数量看效果:在2)的基础上,将卷积层1的卷积核的个数改为4(将40行,函数中第2个参数8改为4)。
%% 清除内存、清除屏幕
clear
clc
%% 步骤1:加载图像样本数据,并显示其中的部分图像(本节不重点讲解)
digitDatasetPath = fullfile(matlabroot, 'toolbox', 'nnet', 'nndemos', ...
   'nndatasets','DigitDataset');
imds = imageDatastore(digitDatasetPath, ...
   'IncludeSubfolders',true,'LabelSource','foldernames');
perm = randperm(10000,20);
for i = 1:20
   subplot(4.5.i):
   imshow(imds.Files{perm(i)});
```



```
%% 步骤2:将加载的图像样本分为训练集和测试集(注:在本例中,训练集的数量为750幅,剩余的为测试集)【本节不重点讲解】
numTrainFiles = 750;
[imdsTrain,imdsValidation] = splitEachLabel(imds,numTrainFiles,'randomize');
%% 步骤3:构建卷积网络(注:可以在该部分进行相关参数的设置改进)【本节重点讲解的部分】
layers = [
   imageInputLayer([28 28 1])
                                      % 输入层,1个通道,像素为28×28
   convolution2dLayer([3 3],8,'Padding','same')% 卷积层1:卷积核大小为3×3,卷积核的个数为8(每个卷积核的通道数与输入图像的通道数相等,本层中
   batchNormalizationLayer
                                      % 批量归一化层1
%
    reluLayer
                                       % ReLu非线性激活函数1
   tanhLayer
   maxPooling2dLayer(4, 'Stride',2)
                                      % 池化层1:池化方式:最大池化;池化区域为2×2,步长为2
  convolution2dLayer([3 3],16,'Padding','same')% 卷积层2:卷积核大小为3×3,卷积核的个数为16(每个卷积核的通道数与输入特征图的通道数相等,本原
  batchNormalizationLayer
                                     % 批量归一化层2
  reluLayer
                                       % ReLu非线性激活函数2
   tanhLaver
   maxPooling2dLayer(4, 'Stride',2)
                                      % 池化层2:池化方式:最大池化;池化区域为2×2,步长为2
                                      % 全连接层:将全连接层输出的个数设置为10个
   fullyConnectedLayer(10)
                                      % softmaxLayer层:输出每个输出的概率
   softmaxLayer
   classificationLayer ];
                                      % 分类层:根据上一层的输入的概率,进行分类并输出
%% 步骤4:配置训练选项并开始训练(相关的训练函数将在4.2节中进行详细介绍)【本节不重点讲解】
   options = trainingOptions('sgdm', ...
   'InitialLearnRate',0.01, ...
   'MaxEpochs',4, ...
   'Shuffle', 'every-epoch', ...
   'ValidationData',imdsValidation, ...
   'ValidationFrequency',30, ...
   'Verbose', false, ...
   'Plots','training-progress');
                                     % 配置训练洗项
```

net = trainNetwork(imdsTrain,layers,options); %对网络进行训练



%% 步骤5:将训练好的网络用于对新的输入图像进行分类,并计算准确率【本节不重点讲解】

YPred = classify(net,imdsValidation);
YValidation = imdsValidation.Labels;

accuracy = sum(YPred == YValidation)/numel(YValidation)

accuracy = 0.8440