

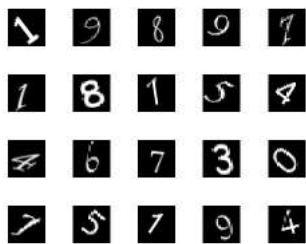
```

%% 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)去掉批量归一化层看效果：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');
figure;
perm = randperm(10000,20);
for i = 1:20
    subplot(4,5,i);
    imshow(imds.Files{perm(i)});
end

```



```

%% 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],4,'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
    maxPooling2dLayer(2,'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

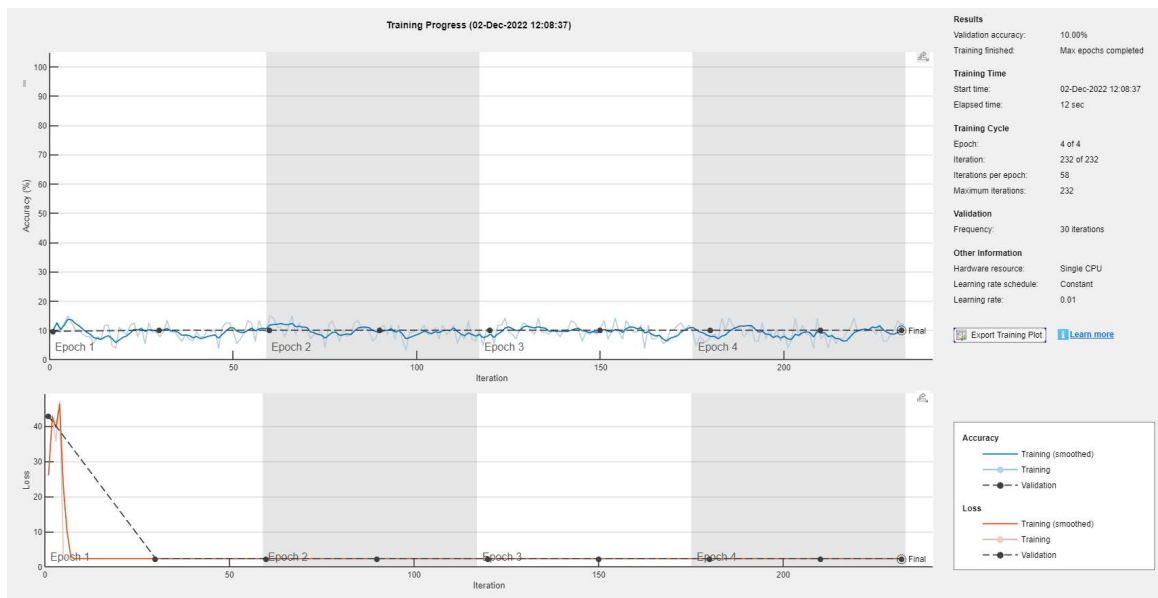
    convolution2dLayer([3 3],16,'Padding','same') % 卷积层2：卷积核大小为3×3，卷积核的个数为16（每个卷积核的通道数与输入特征图的通道数相等，本层中
%    batchNormalizationLayer % 批量归一化层2
    reluLayer % ReLU非线性激活函数2
    maxPooling2dLayer(2,'Stride',2) % 池化层2：池化方式：最大池化；池化区域为2×2，步长为2

    fullyConnectedLayer(10) % 全连接层：将全连接层输出的个数设置为10个
    softmaxLayer % softmaxLayer层：输出每个输出的概率
    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'); % 配置训练选项
% 'sgdm'表示使用具有动量的随机梯度下降方法来训练网络；'InitialLearnRate'设置初始学习率为0.01

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 = 0.1000

```
%%
%%
```

```
i=imread("number0.png")
```

```
i = 28x28x3 uint8 array
i(:, :, 1) =
```

```

0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   9   43   41   41   38   38   64   93
0   0   0   0   0   0   0   0   52   52   104   35   40   40   43   43   16   0
0   0   0   0   0   0   0   109   28   28   0   0   0   0   0   0   0   0
0   0   0   0   0   0   0   73   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
```

```
figure, imshow(i)
```



```
ig=reshape(rgb2gray(i),[28 28 1]);
classify(net,ig)
```

```
ans = categorical
1
```