



卷积神经网络

丁文超



LeNet

1

LeNet

多层感知机模型存在的**两个问题**：

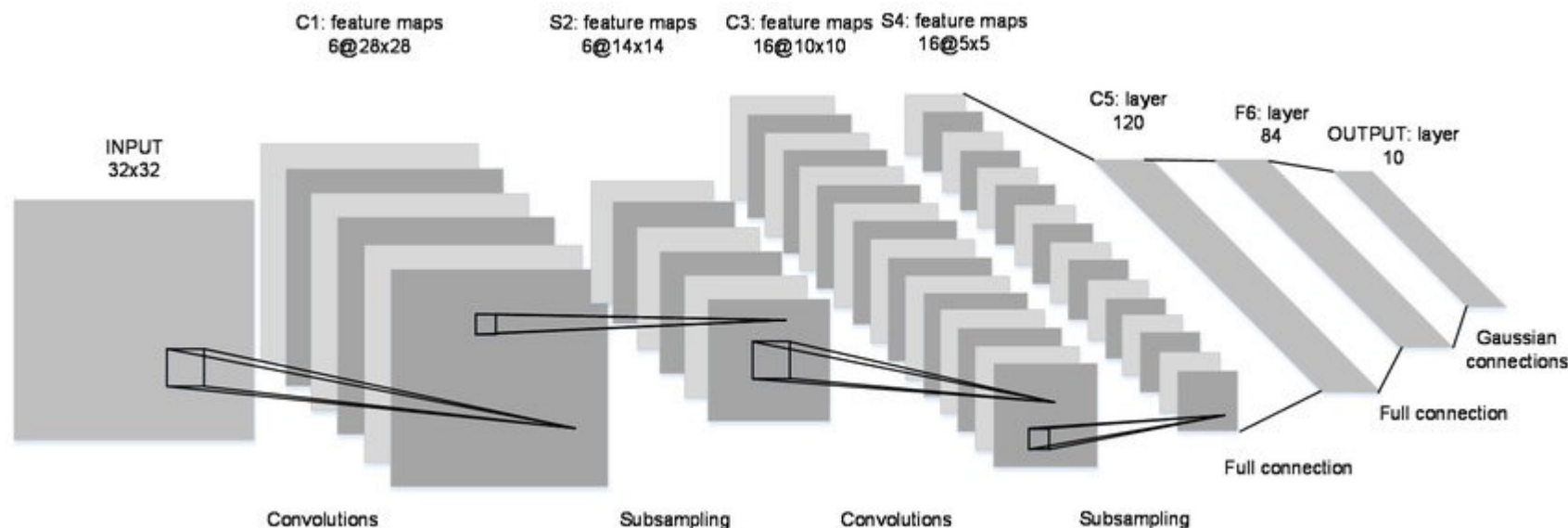
1. 图像在同一列邻近的像素在这个向量中可能相距较远，它们构成的模式可能难以被模型识别。
2. 对于大尺寸的输入图像，使用全连接层容易导致模型过大。



卷积层尝试解决这两个问题。一方面，卷积层保留输入形状，使图像的像素在高和宽两个方向上的相关性均可能被有效识别；另一方面，卷积层通过滑动窗口将同一卷积核与不同位置的输入重复计算，从而避免参数尺寸过大。

LeNet

LeNet 诞生于 1994 年，是最早的卷积神经网络之一，并且推动了深度学习领域的发展。自从 1988 年开始，在多次成功的迭代后，这项由 YannLeCun 完成的开拓性成果被命名为 LeNet5。





LeNet

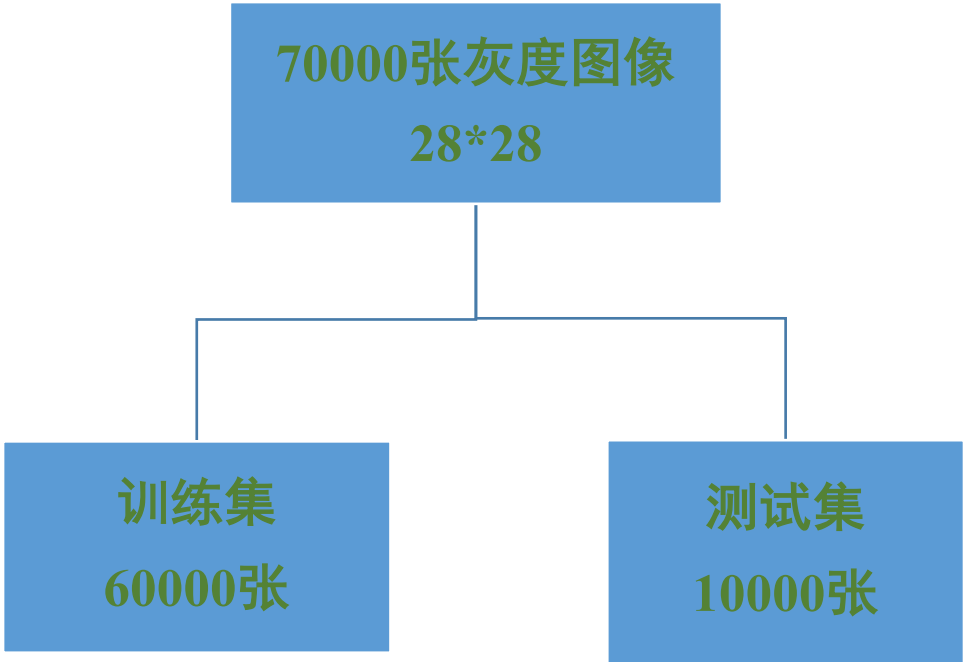
结构细节：

- (1) 层C1是具有六个 5×5 的卷积核的卷积层 (convolution) , 特征映射的大小为 28×28 ;
- (2) 层S2是输出6个大小为 14×14 的特征图的子采样层 (subsampling/pooling) ;
- (3) 层C3是具有16个 5×5 的卷积核的卷积层 ;
- (4) 层S4是与S2类似 , 大小为 2×2 , 输出为16个 5×5 的特征图 ;
- (5) 层C5是具有120个大小为 5×5 的卷积核的卷积层。每个单元连接到S4的所有16个特征图上的 5×5 邻域 ;
- (6) F6层完全连接到C5 , 输出84张特征图.



模型实验： Fashion-MNIST数据集

Fashion-MNIST数据集（10类服饰分类数据集）



数据集下载地址：

<https://www.worldlink.com.cn/en/osdir/fashion-mnist.html>

Label	Description
0	T恤（ T-shirt/top ）
1	裤子（ Trouser ）
2	套头衫（ Pullover ）
3	连衣裙（ Dress ）
4	外套（ Coat ）
5	凉鞋（ Sandal ）
6	衬衫（ Shirt ）
7	运动鞋（ Sneaker ）
8	包（ Bag ）
9	靴子（ Ankle boot ）

数据集介绍



数据读取

```
import torch
import torchvision
import torchvision.transforms as transforms

transform = transforms.Compose(
    [transforms.ToTensor(),
     transforms.Normalize((0.5,), (0.5,))])

batch_size = 64

training_data = torchvision.datasets.FashionMNIST('./data', train=True, transform=transform, download=True)
test_data = torchvision.datasets.FashionMNIST('./data', train=False, transform=transform, download=True)

train_dataloader = torch.utils.data.DataLoader(training_data, batch_size=batch_size, shuffle=True)
test_dataloader = torch.utils.data.DataLoader(test_data, batch_size=batch_size, shuffle=False)

# Report split sizes
print('Training set has {} instances'.format(len(training_data)))
print('Validation set has {} instances'.format(len(test_data)))
```




LeNet

与输入图片的初始分辨率
有关，Fashion-MNIST 中
的图片分辨率为28x28

```
import torch.nn as nn

class LeNet(nn.Module):
    def __init__(self):
        super(LeNet, self).__init__()
        self.net = nn.Sequential(
            nn.Conv2d(1, 6, kernel_size=5, padding=2), nn.Sigmoid(),
            nn.AvgPool2d(kernel_size=2, stride=2),
            nn.Conv2d(6, 16, kernel_size=5), nn.Sigmoid(),
            nn.AvgPool2d(kernel_size=2, stride=2),
            nn.Flatten(),
            nn.Linear(16 * 5 * 5, 120), nn.Sigmoid(),
            nn.Linear(120, 84), nn.Sigmoid(),
            nn.Linear(84, 10))

    def forward(self, x):
        x = self.net(x)
        return x
```




LeNet

训练代码可以参照前几次实验

Epoch 1

```
-----  
loss: 2.309355 [ 64/60000]  
loss: 2.315968 [ 6464/60000]  
loss: 2.288191 [12864/60000]  
loss: 2.298771 [19264/60000]  
loss: 2.278338 [25664/60000]  
loss: 2.279574 [32064/60000]  
loss: 2.239067 [38464/60000]  
loss: 2.222734 [44864/60000]  
loss: 2.088865 [51264/60000]  
loss: 1.977984 [57664/60000]
```

Test Error:

Accuracy: 37.8%, Avg loss: 1.862739

Epoch 2

```
-----  
loss: 1.863418 [ 64/60000]  
loss: 1.618481 [ 6464/60000]  
loss: 1.074064 [12864/60000]  
loss: 1.179384 [19264/60000]  
loss: 1.008269 [25664/60000]  
loss: 1.204725 [32064/60000]  
loss: 1.208350 [38464/60000]  
loss: 0.923926 [44864/60000]
```

...

Test Error:

Accuracy: 82.7%, Avg loss: 0.477034

A black and white photograph of a modern building with a grid-like facade, partially obscured by the branches and leaves of trees in the foreground. The image is split horizontally by a blue band.

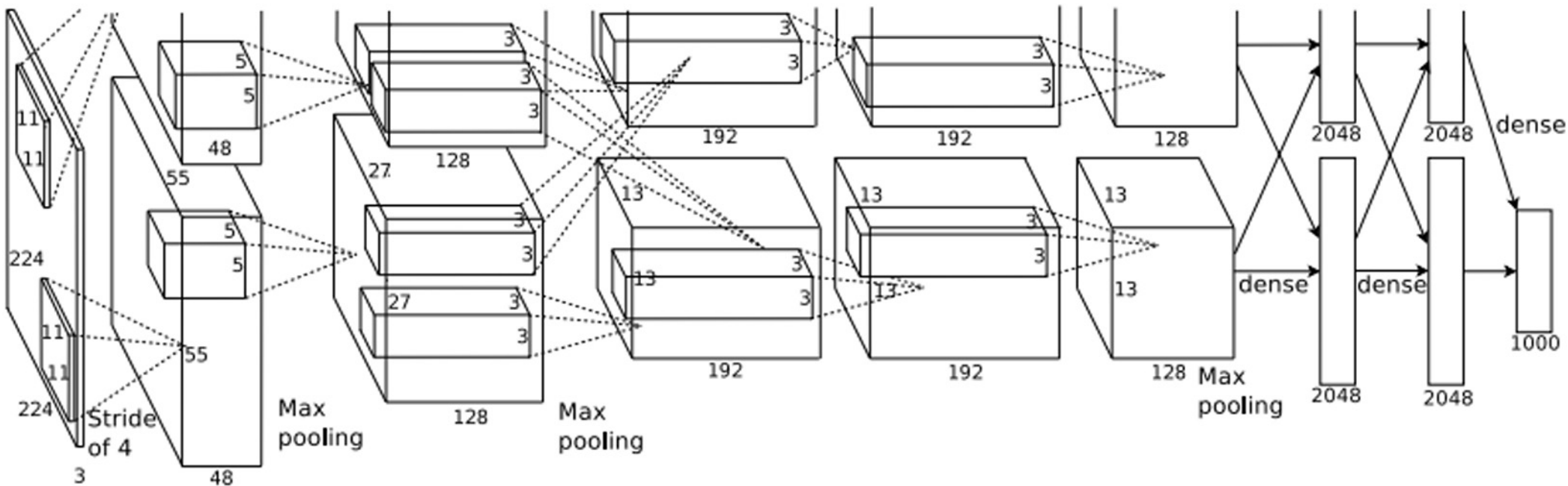
AlexNet

2

AlexNet

AlexNet 是一个卷积神经网络的名字，最初是与 CUDA 一起使用 GPU 支持运行的，AlexNet 是2012年 ImageNet 竞赛冠军获得者 Alex Krizhevsky 设计的。该网络的错误率与前一届冠军相比减小了 10% 以上，比亚军高出 10.8 个百分点。

AlexNet是由多伦多大学 SuperVision 组设计的，由 Alex Krizhevsky , Geoffrey Hinton 和Ilya Sutskever 组成。





AlexNet Vs LeNet

- (1) 激活函数，sigmoid函数到ReLU函数；
- (2) 多GPU训练；
- (3) 局部响应归一化（ Local Response Normalization, LRN ）；
- (4) 重叠池化（ Overlapping Pooling ）；
- (5) Data Augmentation（ 数据增强 ）；
- (6) Dropout



AlexNet Vs LeNet

- AlexNet 第一层中的卷积窗口形状是 11×11 。因为 ImageNet 中绝大多数图像的高和宽均比 MNIST 图像的高和宽大10倍以上，ImageNet 图像的物体占用更多的像素，所以需要更大的卷积窗口来捕获物体。
- 第二层中的卷积窗口形状减小到 5×5 ，之后全采用 3×3 。
- 此外，第一、第二和第五个卷积层之后都使用了窗口形状为 3×3 、步幅为2的最大池化层。而且，AlexNet 使用的卷积通道数也大于 LeNet 中的卷积通道数的数十倍。
- 紧接着最后一个卷积层的是两个输出个数为4096的全连接层。这两个巨大的全连接层带来将近 1 GB 的模型参数。由于早期显存的限制，最早的 AlexNet 使用双数据流的设计使一个GPU只需要处理一半模型。幸运的是，显存在过去几年得到了长足的发展，因此通常我们不再需要这样的特别设计了。



AlexNet Vs LeNet

```
class AlexNet(nn.Module):
    def __init__(self, num_classes=10):
        super(AlexNet, self).__init__()
        self.features = nn.Sequential(
            nn.Conv2d(1, 64, kernel_size=11, stride=4, padding=2),
            nn.ReLU(inplace=True),
            nn.MaxPool2d(kernel_size=3, stride=2),
            nn.Conv2d(64, 192, kernel_size=5, padding=2),
            nn.ReLU(inplace=True),
            nn.MaxPool2d(kernel_size=3, stride=2),
            nn.Conv2d(192, 384, kernel_size=3, padding=1),
            nn.ReLU(inplace=True),
            nn.Conv2d(384, 256, kernel_size=3, padding=1),
            nn.ReLU(inplace=True),
            nn.Conv2d(256, 256, kernel_size=3, padding=1),
            nn.ReLU(inplace=True),
            nn.MaxPool2d(kernel_size=3, stride=2),
        )
        self.classifier = nn.Sequential(
            nn.Dropout(),
            nn.Linear(256 * 6 * 6, 4096), # 根据输入尺寸计算
            nn.ReLU(inplace=True),
            nn.Dropout(),
            nn.Linear(4096, 4096),
            nn.ReLU(inplace=True),
            nn.Linear(4096, num_classes),
        )

    def forward(self, x):
        x = self.features(x)
        x = x.view(x.size(0), 256 * 6 * 6)
        x = self.classifier(x)
        return x
```

AlexNet 输入图片的分辨率为 224x224 ,
我们需要对数据集做一些处理

```
# 更改数据处理方式
transform = transforms.Compose([
    transforms.Resize(224),
    transforms.ToTensor(),
    transforms.Normalize((0.5, ), (0.5, ))
])
```




AlexNet

利用AlexNet完成LeNet对于Fashion-MNIST数据集的分类

- (1) 数据预处理，尺寸对应，数据增强；
- (2) 网络模型的构建。

其他过程都是一致的。

对比分析两者的结果如何？

