

Convolutional Neural Network (卷积神经网络)

局部连接：

CNN 不是每个神经元都连全图（像 MLP 那样），而是只看小块区域（比如 3×3 ）

权重共享：

整个图上，这个卷积核在每个区域滑动时 用的都是同一套参数

- 在CNN里面，通常输入的张量维度会很大，在进行识别类别的时候，只需要让每个 Neutral去负责自己的Receptive field，从而识别特征，不需要看整张图片
- 卷积神经网络(CNN)训练的核心就是学习滤波器(filter)中的参数数值

Fully Connected Layer (全连接层)

- 层中的每个神经元都与前一层的所有神经元相连接
- 每个神经元有独立的权重参数
- 通常用于网络末端进行分类或回归
- 参数多，更容易过拟合

Receptive field (感受野)

- CNN中的每个神经元只连接到输入图像的一个局部区域（而不是整个输入），这个局部区域就是该神经元的感受野
- 感受野大小可以不一，可以只考虑某些channel
- 彼此之间可以重叠，可以学到图像中的所有特征
- 一个感受野可以由多个神经元学习

Typical Setting

Description of Receptive field:

- **kernel size** (卷积核)：用于执行卷积操作的滤波器（或称为卷积核）
 - 常见大小： 3×3 ，更大的卷积核可以学到更多的特征，获得更大的感受野，但也会提高计算成本
- **stride** (步长)：步长，包括横向步长和纵向步长

- 步长一般设置为1或2，需要注意的是图像可以重叠学习，即当步长小于卷积核尺寸时，卷积操作会在输入上产生重叠，这有助于学习更丰富的特征表示
- **padding**（补丁）：当感受野（卷积核）超出图像范围，需要对超出范围进行参数补充，称为padding
- **输出尺寸计算**： $\text{输出尺寸} = (\text{输入尺寸} - \text{卷积核尺寸} + 2 \times \text{padding}) / \text{stride} + 1$

Parameter Sharing

负责不同感受野的不同神经元的参数完全一致

- 共享参数，使得计算成本低，防止OverFitting

Typical Setting

- 一个感受野会由多个神经元负责学习
- 不同感受野的同组神经元参数一致

Tensor (张量)

- 张量是多维矩阵
- 一张图片可以由三维张量表示
 - 两个维度是图片长和宽
 - 还有一个维度是图片的**Channels**（通道），可以理解为RGB通道，即三原色

Convolutional Layer (卷积层)

- 一层卷积层有多个**Filter**（卷积核）
 - 不同的卷积核会在同一个感受野上进行学习
 - 不同的卷积核学习不同的特征
 - 最后这层卷积层的输出是一个**Feature Map**，是三维张量
 - **Feature Map**是三维张量是因为不同的**Filter**学习了不同的特征，一个特征对应一个通道，即通道数直接等于Filter的数量（每个Filter贡献一个通道）

Pooling (池化) —— MaxPooling

没有要学习的参数！！！

- 池化一般在卷积之后进行，是为了让图片变得更小，易于处理，减少运算量
- 一般是几次**Convolution**之后做一次Pooling

Flatten (展平)

- 无需要学习的参数
- 将多维输入数据转换为一维向量
- 常用于连接卷积层 (CNN) 和全连接层 (FC) 之间的过渡

The Whole CNN

