

深度学习-深度卷积神经网络

黄海广 副教授

2022年03月

本章目录

- 01 经典网络
- 02 深度残差网络
- 03 谷歌Inception 网络
- 04 卷积神经网络使用技巧

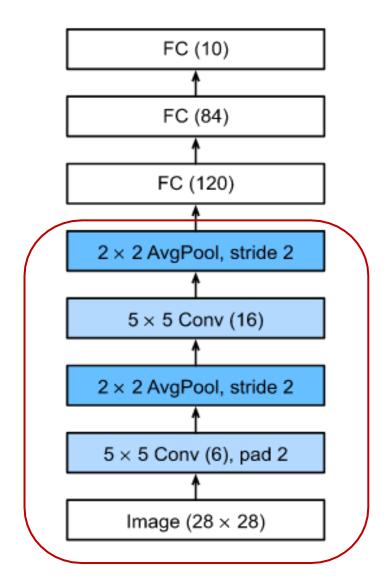
1.经典网络

01 经典网络

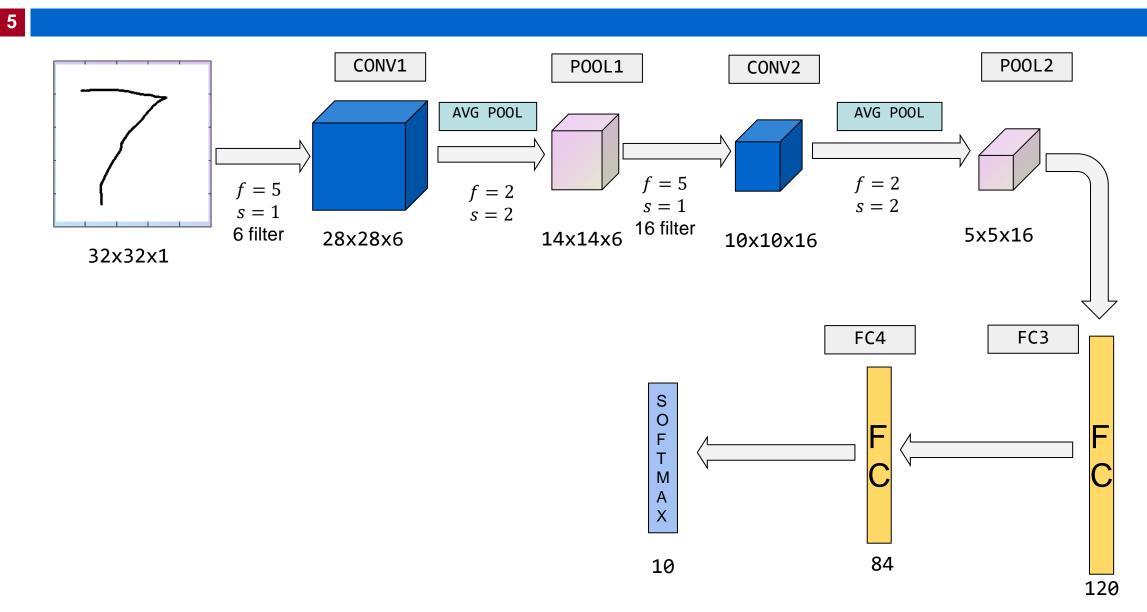
- 02 深度残差网络
- 03 谷歌Inception 网络
- 04 卷积神经网络使用技巧

经典网络-LeNet-5

- LeNet 分为两个部分组成:
 - 卷积层块: 由两个卷积层块组成;
 - 全连接层块:由三个全连接层组成。
- 为了将卷积层块的输出传递给全连接层块,我们必须在小批量中展平 (flatten) 每个样本。换言之,我们将这个四维输入转换成全连接 层所期望的二维输入。这里的二维表示的第一个维度索引小批量中的样本,第二个维度给出每个样本的平面向量表示。LeNet 有三个 全连接层,分别有 120、84 和 10 个输出。因为我们仍在执行分类,所以输出层的 10 维对应于最后输出结果的数量。

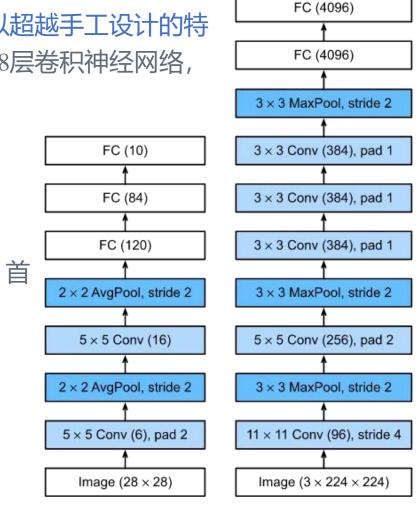


经典网络-LeNet-5



深度卷积神经网络(AlexNet)

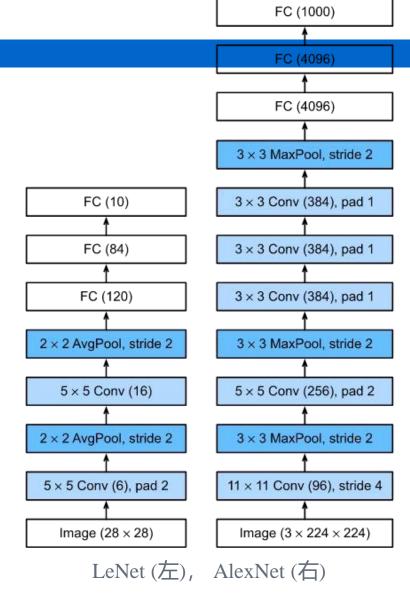
- 2012年, AlexNet 横空出世。它首次证明了学习到的特征可以超越手工设计的特征。它一举了打破计算机视觉研究的现状。 AlexNet 使用了8层卷积神经网络, 并以很大的优势赢得了2012年 ImageNet 图像识别挑战赛。
- AlexNet 和 LeNet 的架构非常相似,如右图所示。注意, 这 里我们提供了一个稍微精简版本的 AlexNet, 去除了当年需要 两个小型 GPU 同时运算的设计特点。
- AlexNet 和 LeNet 的设计理念非常相似,但也存在显著差异。 先,AlexNet 比相对较小的 LeNet5 要深得多。 AlexNet 由八层组成: 五个卷积层、两个全连接隐藏层和一个全连 接输出层。 其次,AlexNet 使用 ReLU 而不是 sigmoid 作为其 激活函数。
- 下面,让我们深入研究 AlexNet 的细节。



FC (1000)

深度卷积神经网络(AlexNet)

- 在 AlexNet 的第一层,卷积窗口的形状是 11×11。由于大多数 ImageNet 中图像的宽和高比 MNIST 图像的多10倍以上,因此,需要一个更大的卷积窗口来捕获目标。第二层中的卷积窗形状被缩减为 5×5,然后是 3×3。 此外,在第一层、第二层和第五层之后,加入窗口形状为 3×3、步幅为 2 的最大池化层。 此外,AlexNet 的卷积通道是LeNet 的10倍。
- 在最后一个卷积层后有两个全连接层,分别有4096个输出。 这两个巨大的全连接层拥有将近 1GB 的模型参数。由于 早期 GPU 显存有限,原版的 AlexNet 采用了双数据流设计, 使得每个 GPU 只负责存储和计算模型的一半参数。幸运 的是,现在GPU显存相对充裕,所以我们现在很少需要跨 GPU 分解模型 (因此,我们的AlexNet模型在这方面与原始 论文稍有不同)。



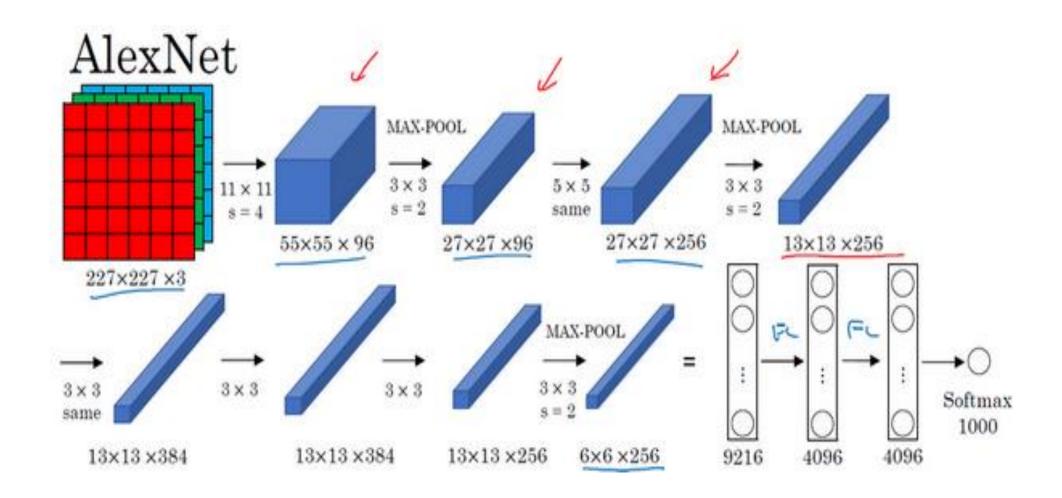
深度卷积神经网络(AlexNet)

- AlexNet 将 sigmoid 激活函数改为更简单的 ReLU 激活函数。
- 一方面, ReLU 激活函数的计算更简单,它不需要如 sigmoid 激活函数那般复杂的求幂运算。
- 另一方面,当使用不同的参数初始化方法时,ReLU 激活函数使训练模型更加容易。当 sigmoid 激活函数的输出非常接 近于 0或 1 时,这些区域的梯度几乎为 0,因此反向传播无 法继续更新一些模型参数。相反,ReLU 激活函数在正区间 的梯度总是1。
- 因此,如果模型参数没有正确初始化, sigmoid 函数可能在 正区间内得到几乎为 0 的梯度,从而使模型无法得到有效的 训练

FC (4096) FC (4096) LeNet (左), AlexNet (右) 3 × 3 MaxPool, stride 2 3 x 3 Conv (384), pad 1 FC (10) 3 x 3 Conv (384), pad 1 FC (84) 3 x 3 Conv (384), pad 1 FC (120) 2 × 2 AvgPool, stride 2 3 x 3 MaxPool, stride 2 5 x 5 Conv (16) 5 x 5 Conv (256), pad 2 "Talk is 2 × 2 AvgPool, stride 2 3 × 3 MaxPool, stride 2 cheap. Show 5 x 5 Conv (6), pad 2 11 × 11 Conv (96), stride 4 me the code." Image (28 x 28) Image $(3 \times 224 \times 224)$

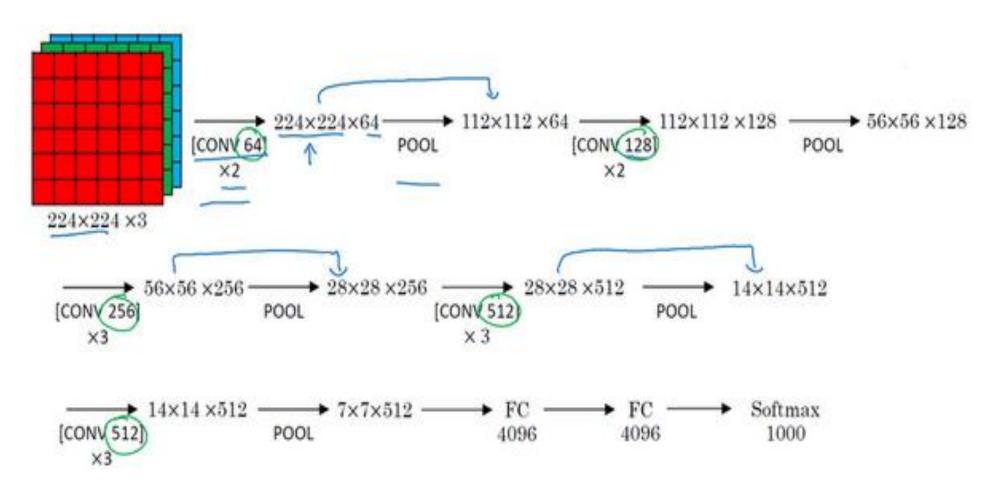
FC (1000)

经典网络

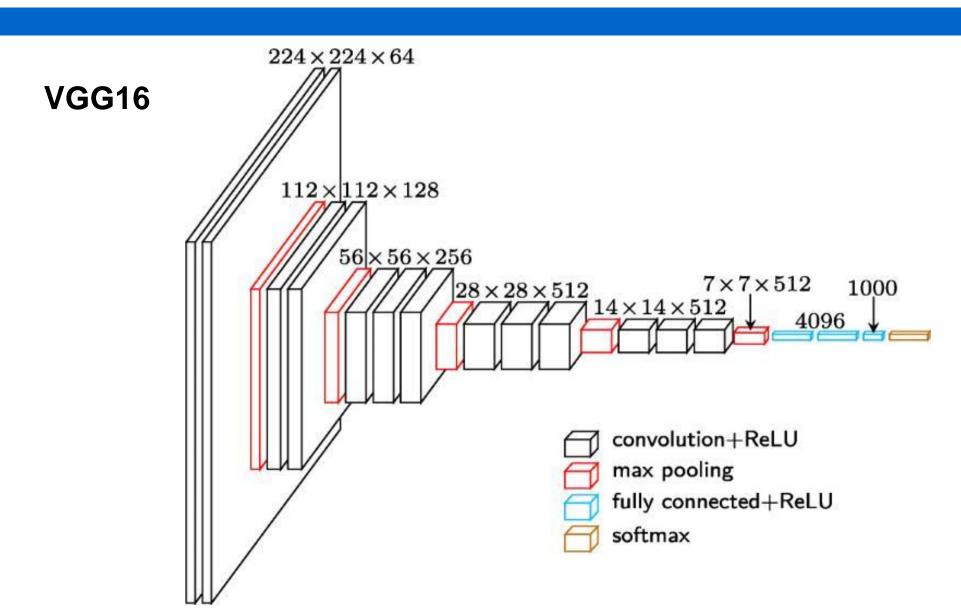


经典网络

VGG16



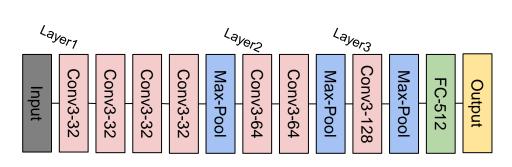
经典网络

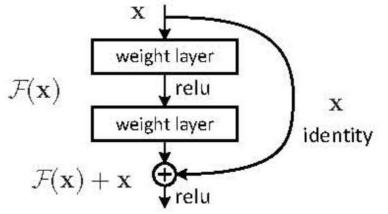


2.深度残差网络

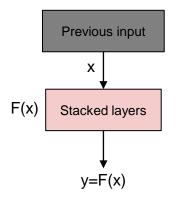
- 01 经典网络
- 02 深度残差网络
- 03 谷歌Inception 网络
- 04 卷积神经网络使用技巧

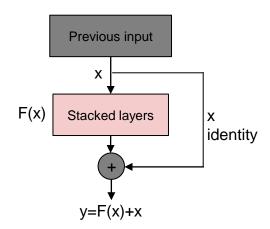
2.深度残差网络

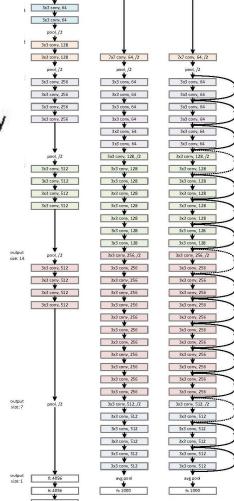




ConvNet Configuration



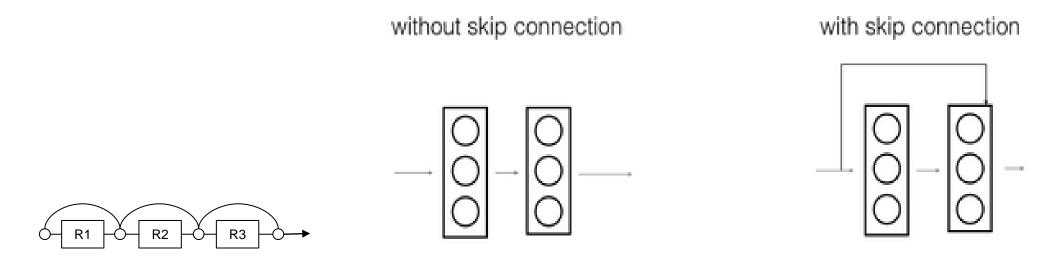




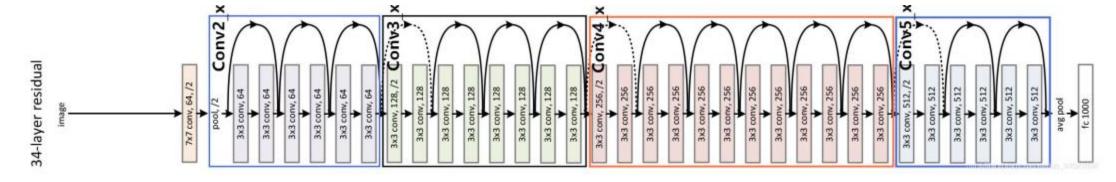
34-layer plain

34-layer residual

2.深度残差网络

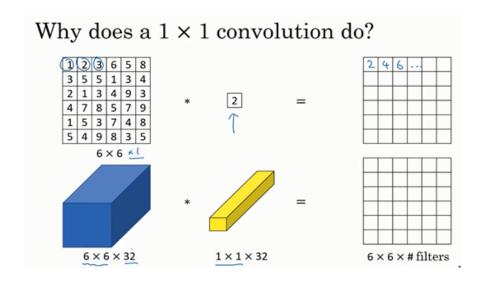


ResNets使用了许多same卷积

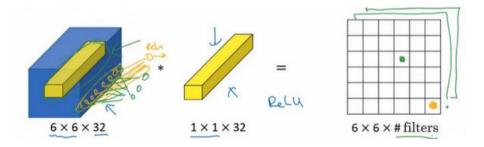


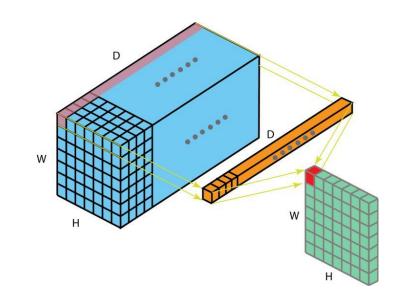
- 01 经典网络
- 02 深度残差网络
- 03 谷歌Inception 网络
- 04 卷积神经网络使用技巧

1×1 卷积 (Network in Network)

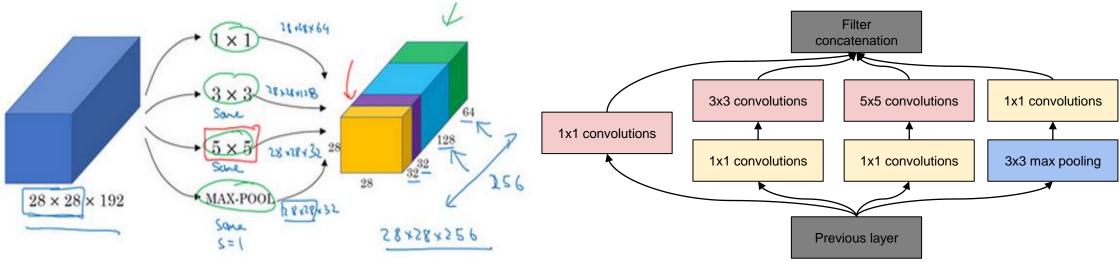


1×1卷积层就是这样实现了一些重要功能的(doing something pretty non-trivial),它给神经网络添加了一个非线性函数,从而减少或保持输入层中的通道数量不变,当然如果你愿意,也可以增加通道数量。





Inception模块

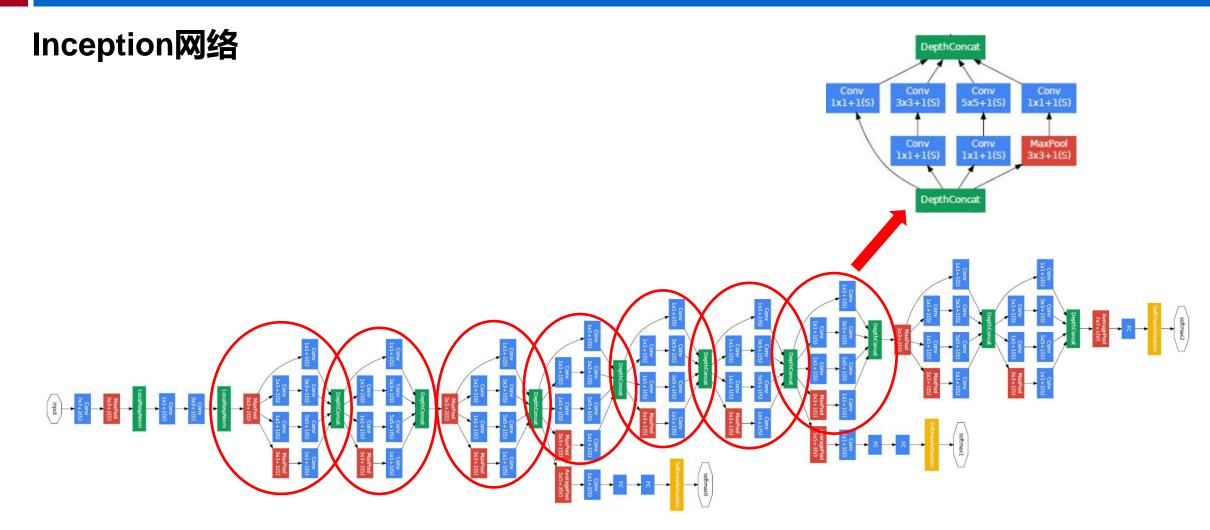


有了这样的Inception模块,你就可以输入某个量,

因为它累加了所有数字,这里的最终输出为

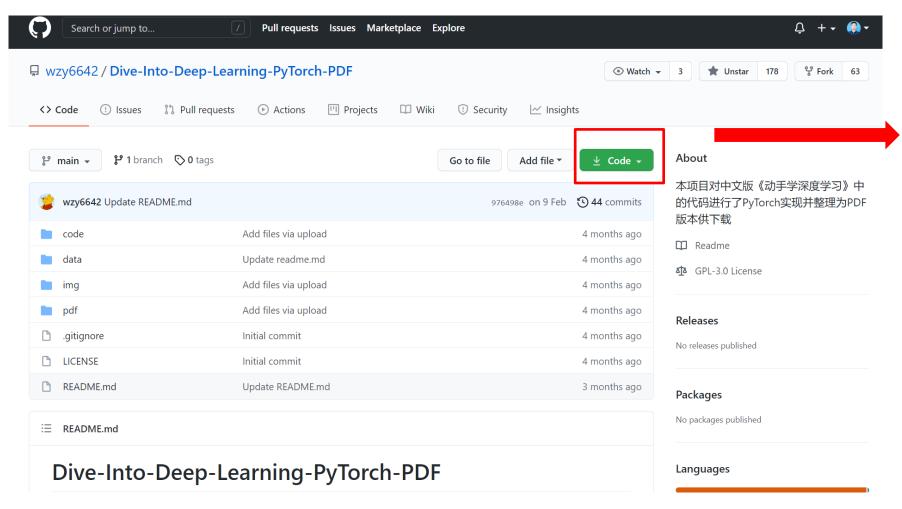
32+32+128+64=256。Inception模块的输入为

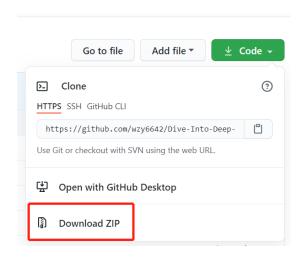
28×28×192, 输出为28×28×256。



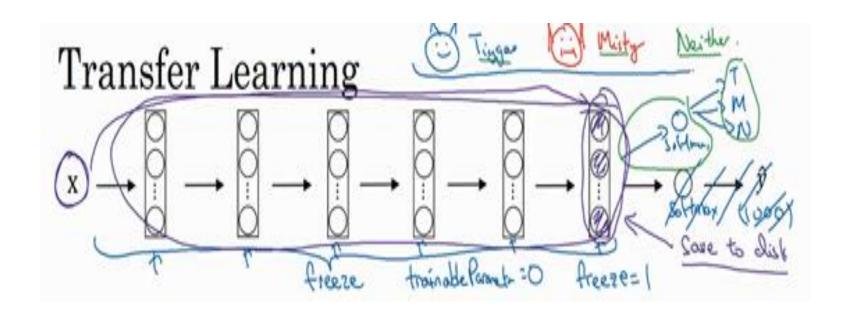
- 01 经典网络
- 02 深度残差网络
- 03 谷歌Inception 网络
- 04 卷积神经网络使用技巧

使用开源的方案

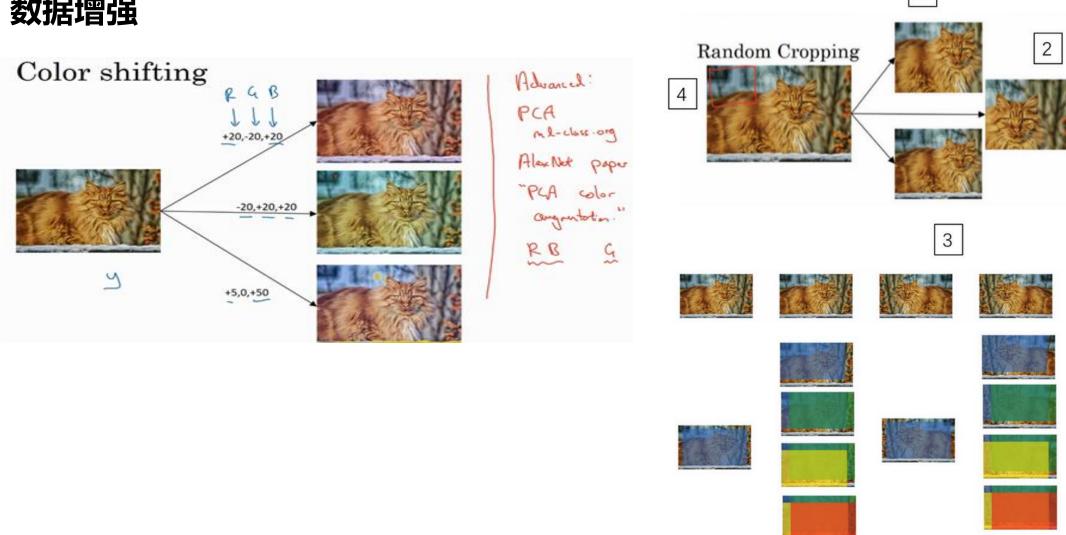




迁移学习



数据增强



参考文献

- 1. IAN GOODFELLOW等,《深度学习》,人民邮电出版社,2017
- 2. Andrew Ng, http://www.deeplearning.ai

