

介绍



笔记简介:

• 面向对象:深度学习初学者

• 依赖课程: 线性代数,统计概率,优化理论,图论,离散数学,微积分,信息论

知乎专栏:

https://zhuanlan.zhihu.com/p/693738275

Github & Gitee 地址:

https://github.com/mymagicpower/AIAS/tree/main/deep learning

https://gitee.com/mymagicpower/AIAS/tree/main/deep_learning

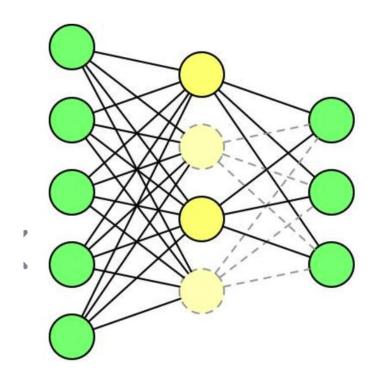
* 版权声明:

- 仅限用于个人学习
- 禁止用于任何商业用途



Dropout方法

Dropout方法:在训练过程中,Dropout会随机地将神经网络中的一部分神经元的输出设置为0,即"丢弃"这些神经元,这样可以使得网络不依赖于任何一个特定的神经元,从而增强了网络的泛化能力。



- 通常将丢弃法作用在隐藏全连接层的输出上
- 丢弃概率是控制模型复杂度的超参数

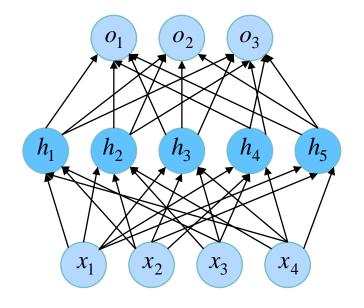




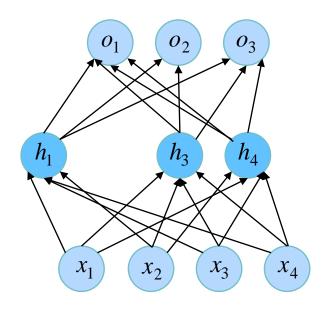
以下是关于Dropout的一些关键特点和工作原理:

- **随机性**:在每次训练迭代中,Dropout会随机 选择一些神经元丢弃。
- **训练和推理时的不同**:在训练过程中, Dropout会被应用,而在推理过程中通常不会 使用Dropout,保证确定性的输出。
- 减少过拟合: Dropout通过减少神经元之间的协作, 迫使网络学习更加鲁棒和泛化的特征。
- **适用范围**: Dropout通常适用于全连接层和卷积层,但不适用于循环神经网络(RNN)等具有记忆性的结构。

Before Dropout



After Dropout



- 在训练过程中随机丢弃单元(以及它们的连接)
- 每个单元以固定的丢弃率 p 保留,与其他单元独立
- 需要选择 (调整) 超参数 p, 通常会丢弃20%到50%的单元



Dropout方法

以下是一个简单的示例,展示了如何在 PyTorch 中实现一个自定义的 Dropout 类:

```
class CustomDropout(nn.Module):
    def __init__(self, p=0.5):
        super(CustomDropout, self).__init__()
        self.p = p

    def forward(self, x):
        if not self.training:
            return x

        mask = torch.bernoulli(torch.full_like(x, 1 - self.p))
        mask = mask / (1 - self.p)
        return x * mask

# 使用自定义的 Dropout 类
# denote CustomDropout 类
```

Dropout方法



