### 第四次作业

提交 DDL: 2021 年 12 月 30 日 0 时

作业完成形式有三种:

- (1) 你可以手写自己的解答并拍照,再将照片整理成一份 word/pdf 文件并提交。
- (2) 你可以使用 word 文档进行编辑,最后提交 word/pdf 文件。
- (3) 你可以使用 latex 进行编辑,最后提交 pdf 文件。

如果你没有在 DDL 之前提交作业,请及时在微信群里联系助教进行补交。如果对作业有任 何问题, 你可以在从微信里询问助教谢瑜璋, 或者发邮件到 constantixyz@sjtu.edu.cn。

### 本次作业可能用到的知识点 1

本次作业可能会用到以下知识点:

- (1) 机器学习的基础知识,过拟合、欠拟合的定义, bias-variance 平衡。
- (2) 神经网络的结构,神经网络反向传播的推导。
- (3) 层次化聚类、kmeans 聚类、dbscan 聚类的定义、方法、优缺点。

#### 第一题 2

解释机器学习模型的过拟合(overfitting)与欠拟合(underfitting)指的是什么现象。我们可 以有哪些方法来避免过拟合与欠拟合的现象。

#### 第二题 3

根据以下的步骤完成神经网络反向传播的推导。假定一个前馈全连接神经网络的结果如下 图1所示,其中, $(x_{k-1,1},x_{k-1,2},\cdots,x_{k-1,N_{k-1}})$ 为该神经网络第 k-1 层共 N-1 个神经元的输 出信号,并被输入第k层神经元。对于第k层的第j个神经元,根据神经网络的前向信号传播规 律,我们规定

$$net_{k,j} = \left[\sum_{i=1}^{N_{k-1}} \left(m_{k,j,i} \cdot x_{k-1,i}^3 + n_{k,j,i} \cdot x_{k-1,i}\right)\right] + b_{k,j}$$
(1)

- (1) 假定第 k 层的激活函数是 sigmoid 函数, 那么第 k 层第 j 个神经元输出的信号  $x_{k,j}$  等 于什么?(可以用  $net_{k,i}$  表示结果)。
- (2) 假定我们计算该网络的输出后,得到其 loss 为 E,我们第 k 层的第 j 个神经元从网络输 出处反向传播而来的梯度为

$$\frac{\partial E}{\partial x_{k,j}} = G_{k,j} \tag{2}$$

请计算对于  $net_{k,j}$  的反向梯度  $\frac{\partial E}{\partial net_{k,j}}$ 。要求用  $G_{k,j}$  与  $x_{k,j}$  表示该反向梯度。提示: sigmoid 函数求导公式:  $\frac{\partial sigmoid(x)}{\partial x} = sigmoid(x) \cdot [1 - sigmoid(x)]$ 。

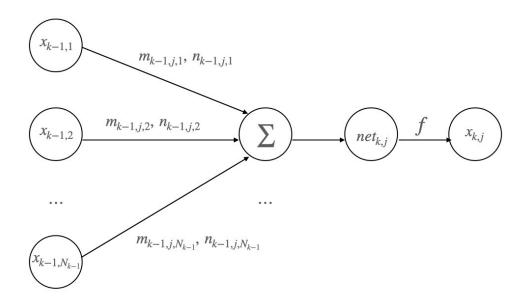


图 1: 第二题的神经网络

- (3) 利用上方计算好的梯度  $\frac{\partial E}{\partial net_{k,j}}$  表达式计算参数  $u_{k,j,i}$  处的梯度  $\frac{\partial E}{\partial m_{k,j,i}}$ 。要求用  $G_{k,j}$  与  $x_{k,j}$  与  $x_{k-1,i}$  表示该反向梯度。
- (4) 假如该神经网络的学习率为  $\eta$ , 那么参数  $m_{k,j,i}$  更新后的值  $m'_{k,j,i}$  为多少? 要求用  $G_{k,j}$ ,  $x_{k,j}$ ,  $m_{k,j,i}$  与  $\eta$  与与  $x_{k-1,i}$  表示更新后的参数。

## 4 第三题

我们在 lecture14 中学习了层次化聚类 (hierarchical clustering, HAC), k-means, dbscan 密度聚类三种聚类方法,请比较一下这三种算法的时间复杂度和优缺点(假定计算两点之间的距离时间复杂度为 O(1))。

# 5 作业反馈

点击访问链接https://www.wjx.cn/vj/Q0makrC.aspx或者扫描下方的二维码就可以反馈意见。



图 2: 作业调查问卷