深度学习笔记

兰国兴 清华大学自动化系 languoxing@126.com

1 神经网络

1.1 概述

以监督学习为例,假设我们有训练样本 $(x^{(i)},y^{(i)})$,那么神经网络算法能够提供一种复杂且非线性的假设模型 $h_{Wb}(x)$ 来拟合我们的数据。

为了描述神经网络,我们先从最简单的神经网络讲起,这个神经网络 仅由一个"神经元"构成,如下图所示:

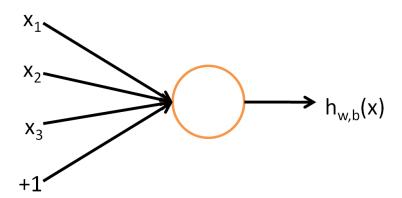


Figure 1: 单个神经元示意图

这个"神经元"是一个以 x_1, x_2, x_3 及截距+1为输入值的运算单元,其输出为 $h_{W,b}(x) = f(W^Tx) = f(\sum_{i=1}^3 W_i x_i + b)$ 其中 $f: mathscr R \to mathscr R$ 被称为"激活函数"。在本教程中,我们选用sigmoid函数作为激活函数 $f(\cdot)$

$$f(z) = \frac{1}{1 + exp(-z)} \tag{1}$$

可以看出,这个单一"神经元"的输入-输出映射关系其实就是一个逻辑回归(logistic regression)。

如果选择sigmoid函数作为激活函数f,那么有f'(z) = f(z)(1 - f(z))

1.2 神经网络模型

所谓神经网络就是将许多个单一"神经元"联结在一起,这样,一个"神经元"的输出就可以是另一个"神经元"的输入。例如,下图就是一个简单的神经网络:

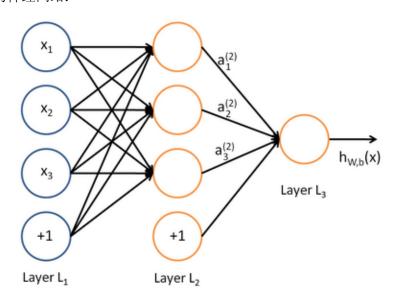


Figure 2: 单个神经元示意图

如图2所示,我们使用圆圈来表示神经网络的输入,标上"+1"的圆圈被称为偏置节点,也就是截距项。神经网络最左边的一层Layer L_1 叫做输入层,最右的一层Layer L_3 叫做输出层(本例中,输出层只有一个节点)。中间所有节点组成的一层Layer L_2 叫做隐藏层,因为我们不能在训练样本集中观测到它们的值。同时可以看到,以上神经网络的例子中有3个输入单元(偏置单元不计在内),3个隐藏单元以及1个输出单元。