深度学习符号

此笔记中使用的数学符号参考自《深度学习》和 Deep learning specialization

常用的定义

• 原版符号定义中, $x^{(i)}$ 与 x_i 存在混用的情况,请注意识别

数据标记与上下标

- 上标 (i) 代表第 i 个训练样本
- 上标 [1] 代表第 *l* 层
- **m** 数据集的样本数
- 下标 🗴 输入数据
- 下表 $_y$ 输出数据
- **n**_x 输入大小
- n_v 输出大小 (或者类别数)
- $n_h^{[l]}$ 第 l 层的隐藏单元数
- *L* 神经网络的层数
- 在循环中

$$egin{array}{ll} \circ & n_x = n_h^{[0]} \ \circ & n_y = n_h^{[L+1]} \end{array}$$

$$\circ \ \ n_y = n_h^{[L+1]}$$

神经网络模型

- $X \in \mathbb{R}^{n_x \times m}$ 代表输入的矩阵
- $x^{(i)} \in \mathbb{R}^{n_x}$ 代表第 i 个样本的列向量
- $Y \in \mathbb{R}^{n_y \times m}$ 是标记矩阵
- $y^{(i)} \in \mathbb{R}^{n_y}$ 是第 i样本的输出标签
- $W^{[l]} \in \mathbb{R}^{l \times (l-1)}$ 代表第 [l] 层的权重矩阵
- $b^{[l]} \in \mathbb{R}^l$ 代表第 [l] 层的偏差矩阵
- $\hat{y} \in \mathbb{R}^{n_y}$ 是预测输出向量
 - o 也可以用 $a^{[L]}$ 表示

正向传播方程示例

$$ullet a = g^{[l]}(W_x x_+^{(i)} b_1) = g^{[l]}(z_1)$$

 \circ 其中, $g^{[l]}$ 代表第l 层的激活函数

• $\hat{y} = softmax(W_h h + b_2)$

通用激活公式

$$ullet \ a_j^{[l]} = g^{[l]}(z_j^{[l]}) = g^{[l]}(\sum_k w_{jk}^{[l]} a_k^{[l-1]} + b_j^{[l]})$$

- o *j* 当前层的维度
- o k 上一层的维度

损失函数

- J(x,W,b,y) 或者 $J(\hat{y},y)$
- 常见损失函数示例

$$\circ$$
 $J_{CE}(\hat{y},y) = -\sum_{i=0}^m y^{(i)}log\hat{y}^{(i)}$

$$egin{array}{ll} \circ & J_{CE}(\hat{y},y) = -\sum_{i=0}^m y^{(i)}log\hat{y}^{(i)} \ \circ & J_1(\hat{y},y) = -\sum_{i=0}^m |y^{(i)} - \hat{y}^{(i)}| \end{array}$$

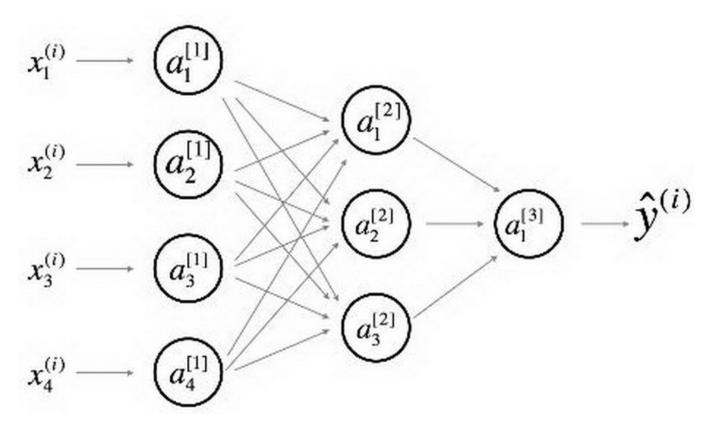
深度学习图示

• 节点:代表输入、激活或者输出

• 边:代表权重或者误差

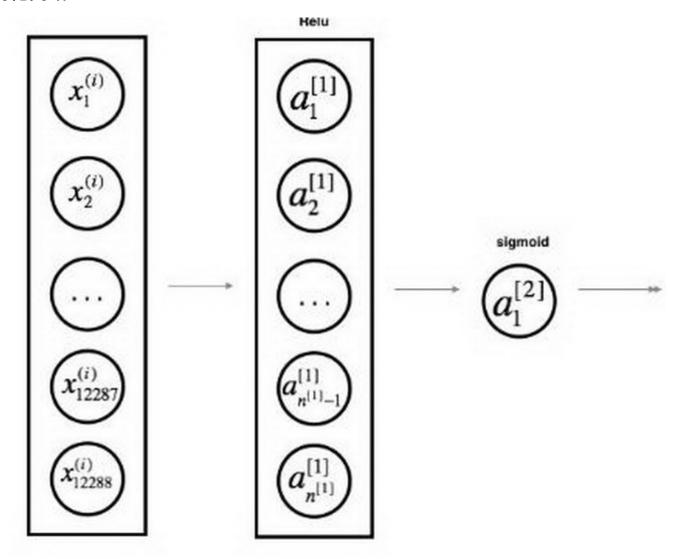
提供两种等效的示意图

详细的网络



常用于神经网络的表示,为了更好的审美,我们省略了一些在边上的参数的细节(如 $w_{ij}^{[l]}$ 和 $b_i^{[l]}$ 等)。

简化网络



两层神经网络的更简单的表示。

站长统计