单隐藏层 一单分类



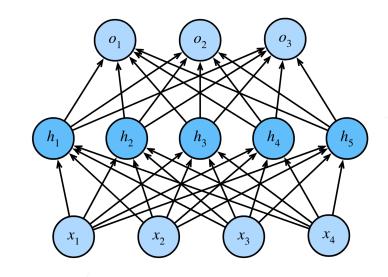
- 输入 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$
- ・隐藏层 $\mathbf{W}_1 \in \mathbb{R}^{m \times n}, \mathbf{b}_1 \in \mathbb{R}^m$
- 输出层 $\mathbf{w}_2 \in \mathbb{R}^m, b_2 \in \mathbb{R}$

$$\mathbf{h} = \sigma(\mathbf{W}_1 \mathbf{x} + \mathbf{b}_1)$$
$$o = \mathbf{w}_2^T \mathbf{h} + b_2$$

Output layer

Hidden layer

Input layer



 σ 是按元素的激活函数

单隐藏层



• 输入 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$

为什么需要非线性

激活函数?

隐藏层 W₁ ∈ k
 , ν₁ ∈ κ

• 输出层 $\mathbf{w}_2 \in \mathbb{R}^m, b_2 \in \mathbb{R}$

Hidden layer

$$\mathbf{h} = \sigma(\mathbf{W}_1 \mathbf{x} + \mathbf{b}_1)$$

$$\sigma = \mathbf{w}^T \mathbf{h} \perp \mathbf{b}$$

Input layer

 $o = \mathbf{w}_2^T \mathbf{h} + b_2$

 σ 是按元素的激活函数

单隐藏层



• 输入 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$

为什么需要非线性

激活函数?

隐藏层 W₁ ∈ k
 , ν₁ ∈ κ

• 输出层 $\mathbf{w}_2 \in \mathbb{R}^m, b_2 \in \mathbb{R}$

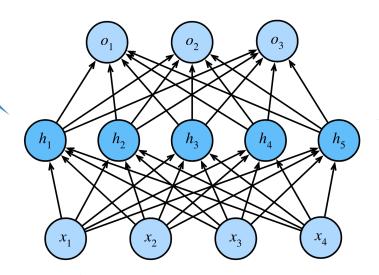
Hidden layer

$$\mathbf{h} = \mathbf{W}_1 \mathbf{x} + \mathbf{b}_1$$

$$o = \mathbf{w}_2^T \mathbf{h} + b_2$$

Input layer

hence $o = \mathbf{w}_2^\mathsf{T} \mathbf{W}_1 \mathbf{x} + b'$



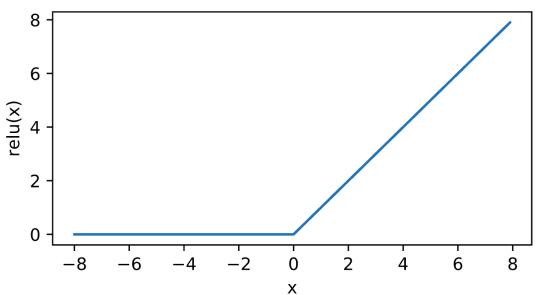
仍然是线性

ReLU 激活函数



ReLU: rectified linear unit

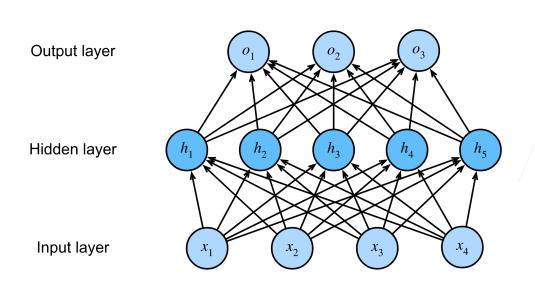
$$ReLU(x) = max(x,0)$$



多类分类



$$y_1, y_2, ..., y_k = \text{softmax}(o_1, o_2, ..., o_k)$$



多类分类



- 输入 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$
- ・隐藏层 $\mathbf{W}_1 \in \mathbb{R}^{m \times n}, \mathbf{b}_1 \in \mathbb{R}^m$
- 输出层 $\mathbf{W}_2 \in \mathbb{R}^{m \times k}, \mathbf{b}_2 \in \mathbb{R}^k$

Hidden laver

Output layer

$$\mathbf{h} = \sigma(\mathbf{W}_1 \mathbf{x} + \mathbf{b}_1)$$

\$k\times m\$

 $\mathbf{o} = \mathbf{W}_2^T \mathbf{h} + \mathbf{b}_2$

y = softmax(o)

Input layer $\mathbb{V}_2\mathbb{h}_{h}+\mathbb{h}_2$

多隐藏层

$$\mathbf{h}_1 = \sigma(\mathbf{W}_1 \mathbf{x} + \mathbf{b}_1)$$

$$\mathbf{h}_2 = \sigma(\mathbf{W}_2 \mathbf{h}_1 + \mathbf{b}_2)$$

$$\mathbf{h}_3 = \sigma(\mathbf{W}_3 \mathbf{h}_2 + \mathbf{b}_3)$$

$$\mathbf{o} = \mathbf{W}_4 \mathbf{h}_3 + \mathbf{b}_4$$

超参数

- 隐藏层数
- 每层隐藏层的大小

