神经网络-第四讲作业

丁豪人工智能

181220010@smail.nju.edu.cn

第一题

如下函数不适合作为激活函数,因为虽然此函数为非线性函数,解决了神经网络无法拟合非线性函数的问题。然而其在0点出发生了函数值的突变,在0点处不连续不可导,因而难以使用梯度下降等方法来训练神经网络。

第二题

• relu函数为:
$$f(x)=max(0,x)$$
,导数为 $f'(x)=\left\{egin{array}{ll} 0 &,x<0 \\ 1 &,x\geq0 \end{array}
ight.$

• sigmoid函数为:
$$g(x)=\frac{1}{1+e^{-x}}$$
, 导数为 $g'(x)=g(x)(1-g(x))$

$$ullet h_1=f(w_1i_1+w_3i_2+b_1), h_2=f(w_2i_1+w_4i_2+b_2), \ Y_i'=g(w_5h_1+w_6h_2)$$

$$egin{aligned} ullet & rac{\partial E}{\partial w_1} = 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) rac{\partial Y_i'}{\partial w_1} \ & = 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) rac{\partial g(w_5 h_1 + w_6 h_2)}{\partial (w_5 h_1 + w_6 h_2)} \cdot rac{\partial (w_5 h_1 + w_6 h_2)}{\partial w_1} \ & = 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) g'(w_5 h_1 + w_6 h_2) \cdot [w_5 i_1 f'(w_1 i_1 + w_3 i_2 + b_1)] \end{aligned}$$

将上述 Y_i', g, h_1, h_2, f 带入即得展开式

$$egin{aligned} ullet & rac{\partial E}{\partial b_2} = 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) rac{\partial Y_i'}{\partial b_2} \ & = 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) g'(w_5 h_1 + w_6 h_2) \cdot rac{\partial (w_5 h_1 + w_6 h_2)}{\partial b_2} \ & = 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) g'(w_5 h_1 + w_6 h_2) \cdot [w_6 f'(w_2 i_1 + w_4 i_2 + b_2)] \end{aligned}$$

将上述 Y_i', g, h_1, h_2, f 带入即得展开式

$$egin{aligned} ullet & rac{\partial E}{\partial w_5} = 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) rac{\partial Y_i'}{\partial w_5} \ &= 2 \sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) g'(w_5 h_1 + w_6 h_2) \cdot h_1 \end{aligned}$$

将上述 Y_i', g, h_1 带入即得展开式

• 当具体数据如题目所示时

$$egin{aligned} rac{\partial E}{\partial w_3} &= 2\sum_{i=1\dots n} (Y_i' - Y_i) \cdot g'(w_5h_1 + w_6h_2) \cdot [w_5i_2f'(w_1i_1 + w_3i_2 + b_1)] \ &= 2(0.99 - 5.6) \cdot 0.00918 \cdot 9.8 pprox -0.83 \end{aligned}$$

第三题

- 设我们要拟合的二次曲线为 $y=ax^2+bx+c$,或者可以写作 $y=a(x+b)^2+c$
- 单一感知器神经元无法拟合二次曲线。因为其输出位y=f(wx+b),f为激活函数,其自由度只有二维 (w,b) ,而我们要拟合的二次曲线自由度有三维 (a,b,c) ,因而一定不能用单一神经元拟合任意二次曲线。
- 至少需要两个感知器神经元来拟合二次曲线,实现方法如下。
 - h_1 : 输入一维,对输入x直接经过激活函数 $f(x)=x^2$ 后输出。
 - h_2 : 输入二维,对输入 h_1, x 乘上权重向量w加上偏执hias,直接输出。
 - \circ 当 $w=\left(egin{array}{c} a \\ b \end{array}
 ight), bias=c$ 的时候,这两个神经元就可以完全表示 $y=ax^2+bx+c$

