

## homework#2: 理论题

By: 黄哲昊 (518021910660)

2020 年 10 月

# 1 理论题

1.1 现假设样本来自三个类，某次训练中的一个 batch 包含 3 个训练样本  $x_1, x_2, x_3$ ，分别来自第 1, 2, 3 类

1. 试推导采用单热向量编码时该 batch 交叉熵损失函数表达式。(提示：设该 batch 对应网络输出为  $y_1, y_2, y_3$ )
2. 如果网络输出为  $y_1 = (0.65, 0.43, 0.11)$ ,  $y_2 = (0.05, 0.51, 0.18)$ ,  $y_3 = (0.33, 0.21, 0.72)$ ，计算交叉熵损失函数值。

## 1.1.1

假设第  $i$  个训练样本对应网络输出为  $y_i = (y_{i1}, y_{i2}, y_{i3})$ ，则属于第  $j$  类 ( $j=1,2,3$ ) 的概率为

$$P(j|y_i) = \frac{e^{y_{ij}}}{\sum_{k=1}^3 e^{y_{ik}}} \quad (1)$$

三个样本真实值的单热向量输出分别为  $\hat{y}_1=(1,0,0)$ ,  $\hat{y}_2=(0,1,0)$ ,  $\hat{y}_3=(0,0,1)$ 。则这个 batch 的交叉熵损失为：

$$\mathcal{L} = \sum_{i=1}^3 H(\hat{y}_i, P(y_i)) \quad (2)$$

$$= -(\log \frac{\hat{y}_1(e^{y_1})^T}{\sum_{k=1}^3 e^{y_{1k}}} + \log \frac{\hat{y}_2(e^{y_2})^T}{\sum_{k=1}^3 e^{y_{2k}}} + \log \frac{\hat{y}_3(e^{y_3})^T}{\sum_{k=1}^3 e^{y_{3k}}}) \quad (3)$$

$$= -(\log \frac{e^{y_{11}}}{\sum_{k=1}^3 e^{y_{1k}}} + \log \frac{e^{y_{22}}}{\sum_{k=1}^3 e^{y_{2k}}} + \log \frac{e^{y_{33}}}{\sum_{k=1}^3 e^{y_{3k}}}) \quad (4)$$

## 1.1.2

将网络输出  $y_1 = (0.65, 0.43, 0.11)$ ,  $y_2 = (0.05, 0.51, 0.18)$ ,  $y_3 = (0.33, 0.21, 0.72)$ ，代入上式 (4)，得：

$$\mathcal{L} = -(\log \frac{e^{0.65}}{e^{0.65} + e^{0.43} + e^{0.11}} + \log \frac{e^{0.51}}{e^{0.05} + e^{0.51} + e^{0.18}} + \log \frac{e^{0.72}}{e^{0.33} + e^{0.21} + e^{0.72}}) \quad (5)$$

$$= 2.54692 \quad (6)$$

1.2 假设输入有 2 个样本  $x_1, x_2$

1. 请画出计算  $x_1, x_2$  标准差的详细计算图；
2. 标出当  $x_1 = -1, x_2 = 3$  时，输出对图中每个节点输入变量的梯度值，并求出  $x_1, x_2$  总的梯度值。

## 1.2.1

计算  $x_1, x_2$  标准差的计算图如下：

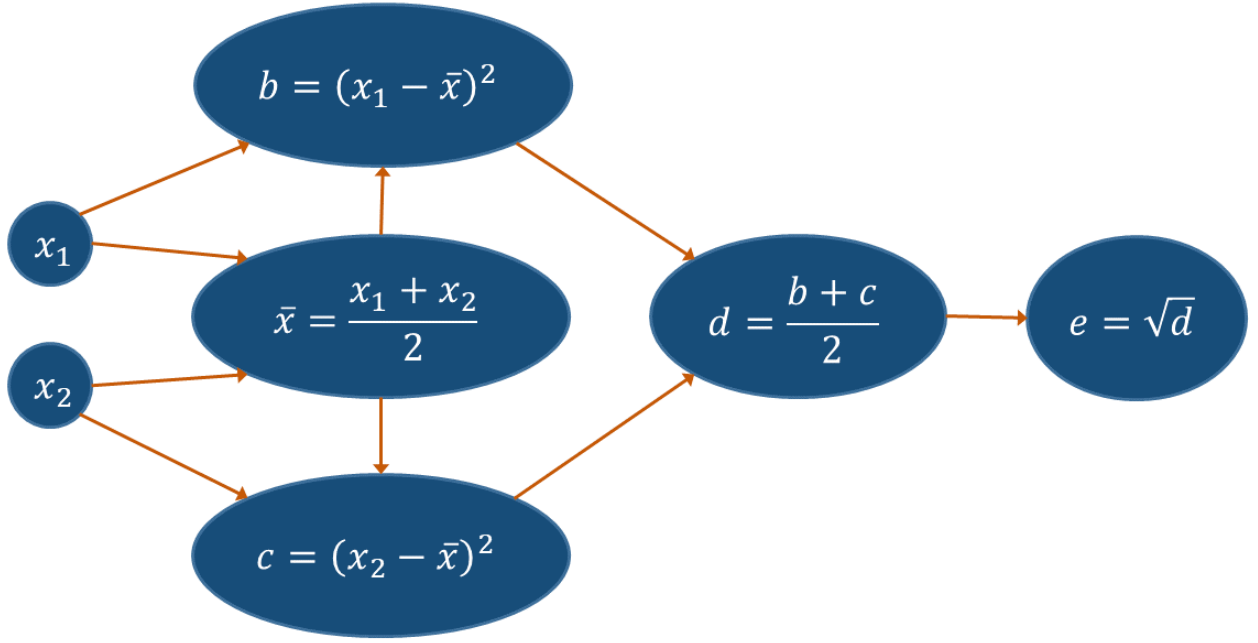


图 1: 计算图

### 1.2.2

当  $x_1 = -1$ ,  $x_2 = 3$  时, 正向传播和反向传播后得到的计算图如图所示, 其中红色数字表示每个节点的输出结果, 蓝色数字则表示每个节点计算得到的上游和下游梯度:

对梯度进行计算得到:

$$\frac{\partial e}{\partial \bar{x}} = \frac{\partial e}{\partial d} \frac{\partial d}{\partial b} \frac{\partial d}{\partial \bar{x}} + \frac{\partial e}{\partial d} \frac{\partial d}{\partial c} \frac{\partial d}{\partial \bar{x}} \quad (7)$$

$$= 1 \times \frac{1}{4} \times \frac{1}{2} \times 4 + 1 \times \frac{1}{4} \times \frac{1}{2} \times (-4) \quad (8)$$

$$= 0 \quad (9)$$

$$\frac{\partial e}{\partial x_1} = \frac{\partial e}{\partial d} \frac{\partial d}{\partial b} \frac{\partial b}{\partial x_1} + \frac{\partial e}{\partial \bar{x}} \frac{\partial \bar{x}}{\partial x_1} \quad (10)$$

$$= 1 \times \frac{1}{4} \times \frac{1}{2} \times (-4) + 0 \times \frac{1}{2} \quad (11)$$

$$= -0.5 \quad (12)$$

$$\frac{\partial e}{\partial x_2} = \frac{\partial e}{\partial d} \frac{\partial d}{\partial b} \frac{\partial b}{\partial x_2} + \frac{\partial e}{\partial \bar{x}} \frac{\partial \bar{x}}{\partial x_2} \quad (13)$$

$$= 1 \times \frac{1}{4} \times \frac{1}{2} \times 4 + 0 \times \frac{1}{2} \quad (14)$$

$$= 0.5 \quad (15)$$

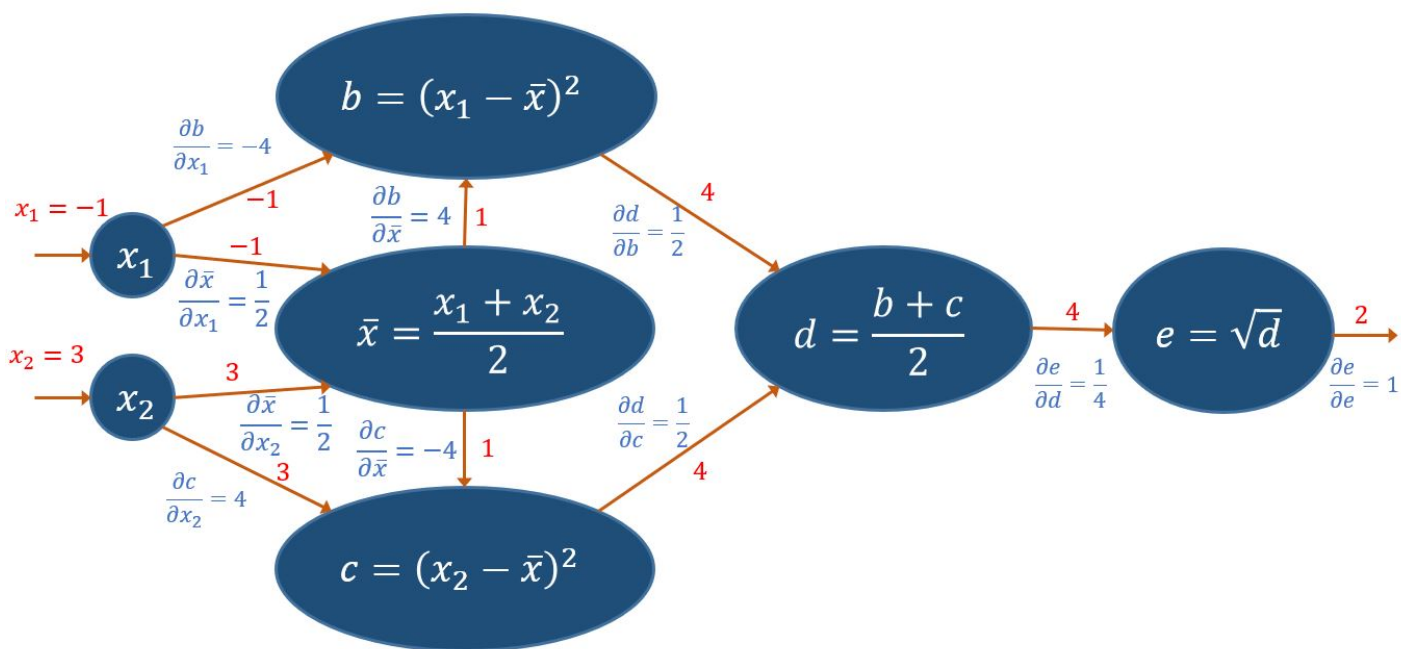


图 2: 梯度图