1. 简述误差反向播算法的基本原理。

解: BP算法由信号的正向传播和误差的反向传播两个过程组成。

正向传播时,输入样本从输入层进入网络,经隐层逐层传递至输出层,如果输出层的实际输出与期望输出不同,则转至误差反向传播;如果输出层的实际输出与期望输出相同,结束学习算法。

反向传播时,将输出误差(期望输出与实际输出之差)按原通路反传计算,通过隐层反向,直至输入层,在反传过程中将误差分摊给各层的各个单元,获得各层各单元的误差信号,并将其作为修正各单元权值的根据。这一计算过程使用梯度下降法完成,在不停地调整各层神经元的权值和阈值后,使误差信号减小到最低限度。

权值和阈值不断调整的过程,就是网络的学习与训练过程,经过信号正向传播与误差反向传播,权值和阈值的调整反复进行,一直进行到预先设定的学习训练次数,或输出误差减小到允许的程度。



2. 给定数据x以及卷积核w如下,设步长为1,计算卷积输出。

$$\mathbf{x}_{[\cdot,\cdot,1]} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_{[\cdot,\cdot,2]} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 2 & 2 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x}_{[\cdot,\cdot,3]} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{w}_{[\cdot,\cdot,1]} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \qquad \mathbf{w}_{[\cdot,\cdot,2]} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \qquad \mathbf{w}_{[\cdot,\cdot,3]} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

问题: 卷积计算的时候出现错误

$$y_{[\cdot,\cdot,1]} = x_{[\cdot,\cdot,1]} * w_{[\cdot,\cdot,1]} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$y_{[\cdot,\cdot,2]} = x_{[\cdot,\cdot,2]} * w_{[\cdot,\cdot,2]} = \begin{bmatrix} 3 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 2 \\ 3 & 2 & 2 \end{bmatrix}$$



$$y_{[\cdot,\cdot,3]} = x_{[\cdot,\cdot,3]} * w_{[\cdot,\cdot,3]} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

3. 对于如下数据

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 1 & 4 & 1 & 3 \\ 2 & 3 & 2 & 3 & 1 & 5 \\ 6 & 2 & 2 & 5 & 4 & 1 \\ 1 & 2 & 5 & 4 & 1 & 3 \\ 4 & 4 & 3 & 1 & 6 & 7 \end{bmatrix}$$

- 1) 分别用2×2和3×3进行无重叠最大池化
- 2) 如果采用有重叠的池化且步长为1, 试求取最大池化结果。

解: 1) 采用2×2 进行无重叠最大池化,

$$X(1,1) = \max\{1,2,1,3\} = 3$$
 $X(1,2) = \max\{1,2,1,4\} = 4$
 $X(1,3) = \max\{1,2,1,3\} = 3$
 $X(2,1) = \max\{2,3,6,2\} = 6$
 $X(2,2) = \max\{2,3,2,5\} = 5$
 $X(2,3) = \max\{1,5,4,1\} = 5$

$$X(3,1) = \max\{1,2,4,4\} = 4$$
 $X(3,2) = \max\{5,4,3,1\} = 5$
 $X(3,3) = \max\{1,3,6,7\} = 7$
所以 $X = \begin{bmatrix} 3 & 4 & 3 \\ 6 & 5 & 5 \end{bmatrix}$

采用3×3进行无重叠最大池化,

$$X(1,1) = \max\{1,2,1,1,3,1,2,3,2\} = 3$$

$$X(1,2) = \max\{2,1,2,4,1,3,3,1,5\} = 5$$

$$X(2,1) = \max\{6,2,2,1,2,5,4,4,3\} = 6$$

$$X(2,2) = \max\{5,4,1,4,1,3,1,6,7\} = 7$$

所以 $X = \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 6 & 7 \end{bmatrix}$

2) 采用2×2 进行最大池化且步长为1,

$$X(1,1) = \max\{1,2,1,3\} = 3$$

$$X(1,2) = max\{2,1,3,1\} = 3$$

$$X(1,3) = \max\{1,2,1,4\} = 4$$

• • • • • •

$$X(5,3) = \max\{5,4,3,1\} = 5$$

$$X(5,4) = max\{4,1,1,6\} = 6$$

$$X(5,5) = \max\{1,3,6,7\} = 7$$

所以
$$X = \begin{bmatrix} 3 & 3 & 4 & 4 & 3 \\ 3 & 3 & 4 & 4 & 5 \\ 6 & 3 & 5 & 5 & 5 \\ 6 & 5 & 5 & 5 & 4 \\ 4 & 5 & 5 & 6 & 7 \end{bmatrix}$$



如果采3×3进行最大池化且步长为1,

$$X(1,1) = \max\{1,2,1,1,3,1,2,3,2\} = 3$$

$$X(1,2) = \max\{2,1,2,3,1,4,3,2,3\} = 4$$

$$X(1,3) = \max\{1,2,1,1,4,1,2,3,1\} = 4$$

$$X(1,4) = \max\{2,1,2,4,1,3,3,1,5\} = 5$$

• • • • •

$$X(4,1) = \max\{6,2,2,1,2,5,4,4,3\} = 6$$

$$X(4,2) = \max\{2,2,2,2,5,4,4,3,1\} = 5$$

$$X(4,1) = \max\{2,5,4,5,4,1,3,1,6\} = 6$$

$$X(4,4) = \max\{5,4,1,4,1,3,1,6,7\} = 7$$

所以
$$X = \begin{bmatrix} 3 & 4 & 4 & 5 \\ 6 & 5 & 5 & 5 \\ 6 & 5 & 5 & 5 \\ 6 & 5 & 6 & 7 \end{bmatrix}$$

4. 对于某一多分类问题及对应的网络对两个样本输出 $y_1 = \begin{bmatrix} 0.1 \\ 0.2 \\ 0.7 \end{bmatrix}$ $y_2 = \begin{bmatrix} 0.1 \\ 0.7 \end{bmatrix}$

$$\begin{bmatrix} 0.6 \\ 0.2 \\ 0.2 \end{bmatrix}$$
,对应的真实标签为 $\hat{y}_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$, $\hat{y}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ 试计算该网络输出的交叉熵损失。

解:交叉熵损失: $L = -(ylog(\hat{y}) + (1 - y)log(1 - \hat{y}))$

$$L(1) = -[\log(0.9) + \log(0.8) + \log(0.7)] = 0.297$$

$$L(2) = -[\log(0.6) + \log(0.8) + \log(0.8)] = 0.415$$

分析: 部分同学代入的是 $L(Y,P) = -\frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{k=0}^{K-1} y_{ik} \log(p_{ik})$



5. 如何理解Inception的结构设计,Inception中不同大小感受野是如何实现的?

答: 使用一个密集成分来近似或者代替最优的局部稀疏结构。

- a) 采用不同大小的卷积核意味着不同大小的感受野,最后拼接意味 着不同尺度特征的融合;
 - b)之所以卷积核大小采用1、3和5,主要是为了方便对齐;
- c) 网络越到后面,特征越抽象,而且每个特征所涉及的感受野也更大了,因此随着层数的增加, 3×3和5×5卷积的比例也要增加。



6. 设输入数据为

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 0 & 3 \\ 2 & 1 & 1 & 1 \\ 5 & 0 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

卷积核 $\mathbf{w} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$,在增加Padding操作以确保卷积输出一致的前提下,请写出残差模块下的卷积输出。

解:因为要通过增加padding操作以确保卷积输出一致,因此Padding = 2,stride = 2。经过padding后,得到

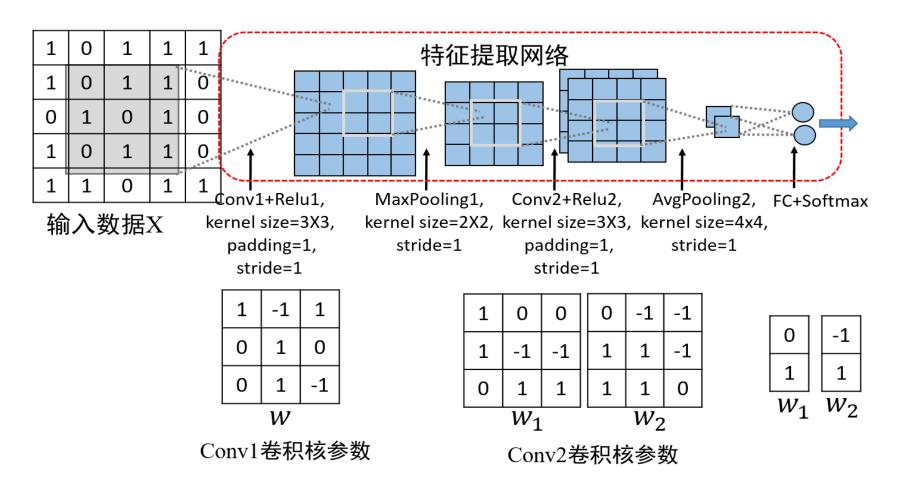


从而残差模块的卷积输出为

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 2 \\ 2 & 1 & 0 & 3 \\ 2 & 1 & 1 & 1 \\ 5 & 0 & 3 & 1 \end{bmatrix} \oplus \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 & 3 \\ 2 & 3 & 2 & 1 \\ 5 & 0 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$



7. 给定输入数据X,特征提取网络结构和参数,输出数据?





解:步骤一: padding操作(在x周围一圈补0),卷积, Relu

$$padding(x) = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$padding(x) * w = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 & 2 & 1 \\ -1 & 3 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 0 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 3 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$X_1 = \text{Relu(padding(x) * w)} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 3 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 2 & 1 \\ 2 & 0 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & 3 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$



步骤二:最大池化操作MaxPooling

$$x_{11} = \max(2, 0, 0, 3) = 3$$

 $x_{12} = \max(0, 3, 0, 1) = 3$
...
$$x_{13} = \max(2, 0, 0, 1) = 2$$

$$x_{43} = \max(2, 0, 0, 1) = 2$$

 $x_{44} = \max(0, 1, 2, 2) = 2$

$$X_2 = MaxPooling(X_1) = \begin{bmatrix} 3 & 3 & 3 & 3 \\ 3 & 3 & 3 & 3 \\ 2 & 2 & 2 & 2 \\ 3 & 3 & 2 & 2 \end{bmatrix}$$

步骤三: padding操作, 卷积, Relu

$$padding(X_2) = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 3 & 3 & 3 & 0 \\ 0 & 3 & 3 & 3 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 3 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

padding(
$$X_2$$
) * $w_1 = \begin{bmatrix} 0 & 3 & 3 & 3 \\ -2 & 4 & 4 & 5 \\ 2 & 6 & 5 & 5 \\ -6 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}$

$$X_3^{(1)} = \text{Relu(padding}(X_2) * w_1) = \begin{bmatrix} 0 & 3 & 3 & 3 \\ 0 & 4 & 4 & 5 \\ 2 & 6 & 5 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$



$$padding(X_2) * w_2 = \begin{bmatrix} 3 & 9 & 9 & 12 \\ -4 & 1 & 1 & 7 \\ -3 & 2 & 1 & 5 \\ -4 & 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$X_3^{(2)} = \text{Relu(padding}(X_2) * w_2) = \begin{bmatrix} 3 & 9 & 9 & 12 \\ 0 & 1 & 1 & 7 \\ 0 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

$$X_3 = concat(X_3^{(1)}, X_3^{(2)}) = \begin{bmatrix} 0 & 3 & 3 & 3 \\ 0 & 4 & 4 & 5 \\ 2 & 6 & 5 & 5 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 9 & 9 & 12 \\ 0 & 1 & 1 & 7 \\ 0 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$



步骤四: 平均池化操作, 由于池化核大小是4×4, 故为全局平均池化

$$X_4^{(1)} = \text{AvgPooling}\left(X_3^{(1)}\right) = mean(X_3^{(1)}.\text{value}) = 2.6875$$
 $X_4^{(2)} = \text{AvgPooling}\left(X_3^{(2)}\right) = mean(X_3^{(1)}.\text{value}) = 3.2500$

$$X_4 = \begin{bmatrix} X_4^{(1)} \\ X_4^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2.6875 \\ 3.2500 \end{bmatrix}$$

步骤五: 全连接层

$$X_5 = \begin{bmatrix} w_1 & w_2 \end{bmatrix}^T X_4 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2.6875 \\ 3.2500 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3.2500 \\ 0.5625 \end{bmatrix}$$

步骤六: softmax归一化为概率向量

$$X_{6} = \begin{bmatrix} e^{3.2500} & e^{0.5625} \\ \hline e^{3.2500} + e^{0.5625} & \hline e^{3.2500} + e^{0.5625} \end{bmatrix}^{T}$$
$$= \begin{bmatrix} 0.9363 \\ 0.0637 \end{bmatrix}$$

