# 卷积和池化反向传播

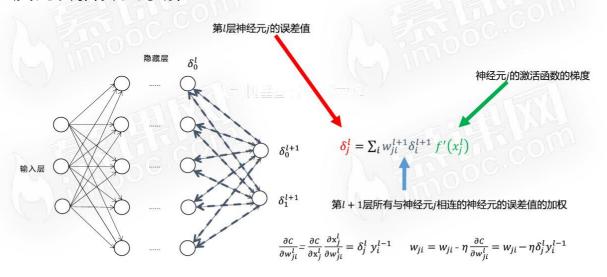
# 目录

- ◆ 卷积操作反向传播
- ◆ 池化操作反向传播

## 卷积操作反向传播

## 误差反向传播算法

### ◆ 反向传播算法求解



### 卷积误差反向传播

#### ◆ 多通道卷积的误差反向传播

第1层输出为 ,d表示通道数

第1层输入为 , 表示通道索引

当前节点的误差,等于下一层所有与该节点相连的误差与卷积核旋转180度后进行卷积,再与当前层的梯度相乘

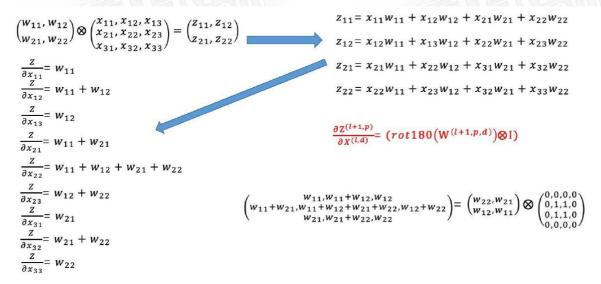
(()),

表示激活函数

$$\delta^{(l,d)} = \frac{\partial L}{\partial z^{(l,d)}} = \frac{\partial X^{(l,d)}}{\partial Z^{(l,d)}} \frac{\partial L}{\partial X^{(l,d)}} = \frac{\partial X^{(l,d)}}{\partial Z^{(l,d)}} \sum_{p=1}^{p} \frac{\partial Z^{(l+1,p)}}{\partial X^{(l,d)}} \otimes \frac{\partial L}{\partial Z^{(l+1,p)}} = f'(Z^{(l,d)}) (\sum_{p=1}^{p} \frac{\partial Z^{(l+1,p)}}{\partial X^{(l,d)}} \otimes \delta^{(l+1,p)}) = f'(Z^{(l,d)}) (\sum_{p=1}^{p} \frac{\partial Z^{(l+1,p)}}{\partial X^{(l,d)}} \otimes \delta^{(l+1,p)}) = f'(Z^{(l,d)}) (\sum_{p=1}^{p} \frac{\partial Z^{(l+1,p)}}{\partial X^{(l,d)}} \otimes \delta^{(l+1,p)}) = f'(Z^{(l,d)}) (\sum_{p=1}^{p} \frac{\partial Z^{(l+1,p)}}{\partial X^{(l,d)}} \otimes \delta^{(l+1,p)})$$

### 卷积误差反向传播案例

#### ◆ 案例



# 池化操作反向传播

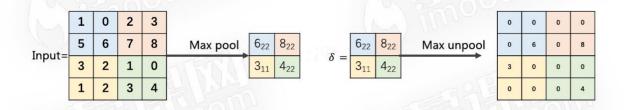
## 池化误差反向传播

◆ 池化的误差反向传播

是上采样函数

### 池化误差反向传播案例

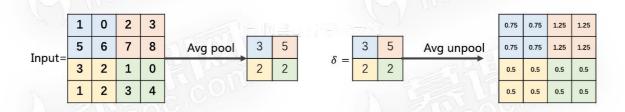
◆ 最大池化的误差反向传播



记录下最大池化的位置, 然后进行上采样填充

### 池化误差反向传播案例

◆ 平均池化的误差反向传播



误差均匀分布到每个位置

下次预告: 典型卷积神经网络模型