

主讲人：正点原子团队  
硬件平台：正点原子ATK-DLRV1126开发板  
版权所有：广州市星翼电子科技有限公司  
资料下载：[www.openedv.com/docs/index.html](http://www.openedv.com/docs/index.html)  
教学平台：[www.yuanzige.com](http://www.yuanzige.com)  
天猫店铺：[zhengdianyuanzi.tmall.com](http://zhengdianyuanzi.tmall.com)  
技术论坛：[www.openedv.com/forum.php](http://www.openedv.com/forum.php)  
公众平台：正点原子



## ■ YOLOv5更换激活函数为ReLU

- 1，激活函数的作用
- 2，几个激活函数介绍
- 3，激活函数选择一般建议
- 4、YOLOv5更换激活函数

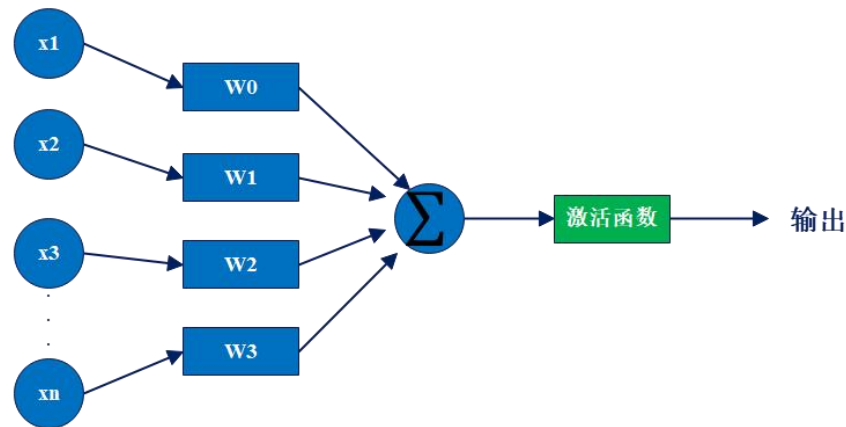
## 1、激活函数的作用

将神经元的输入映射到输出端的函数，我们称为激活函数（Activation Function）。引入激活函数的目的就是为了增加神经网络模型的非线性。

➤ 1、激活函数分为：线性激活函数、非线性激活函数

➤ 2、激活函数的主要作用：

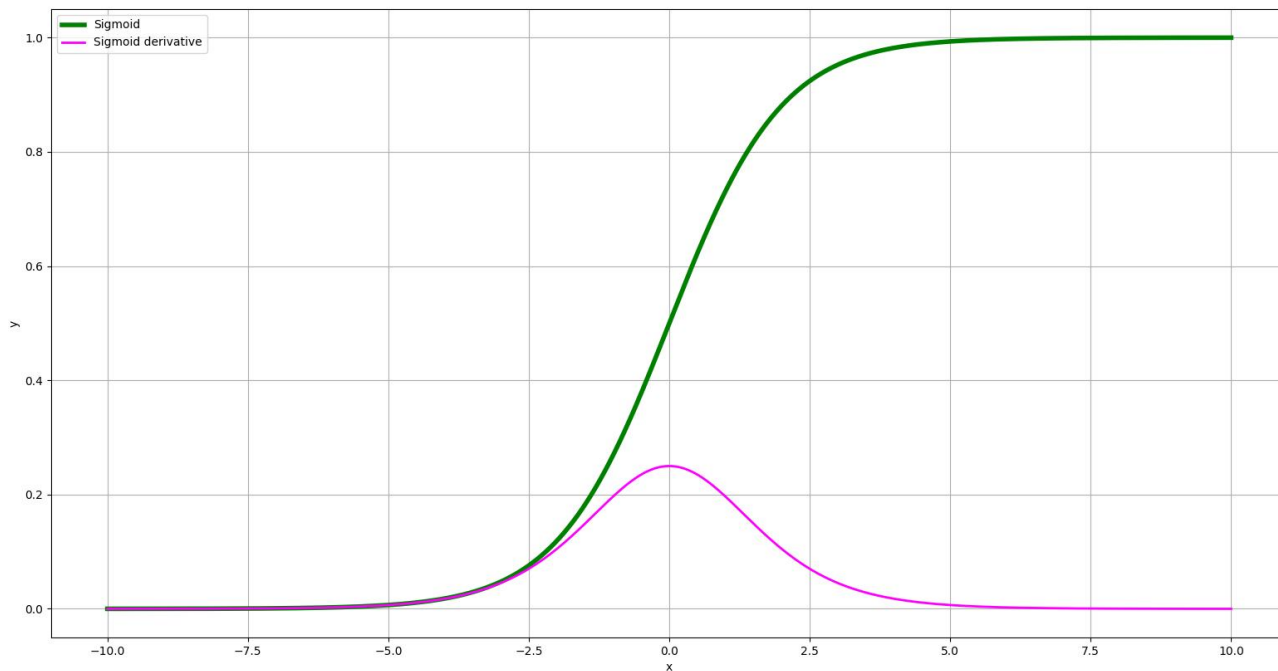
引入非线性，神经网络既能拟合线性问题，又能拟合非线性问题，提高了模型的表达能力，提高模型的泛化能力；  
影响模型的训练过程，使模型训练过程能够更快地收敛到最优解；



## 2、Sigmoid

Sigmoid将输出压缩到0~1的范围内，适合用于将预测概率作为输出的问题，通常用于二分类问题的输出层；

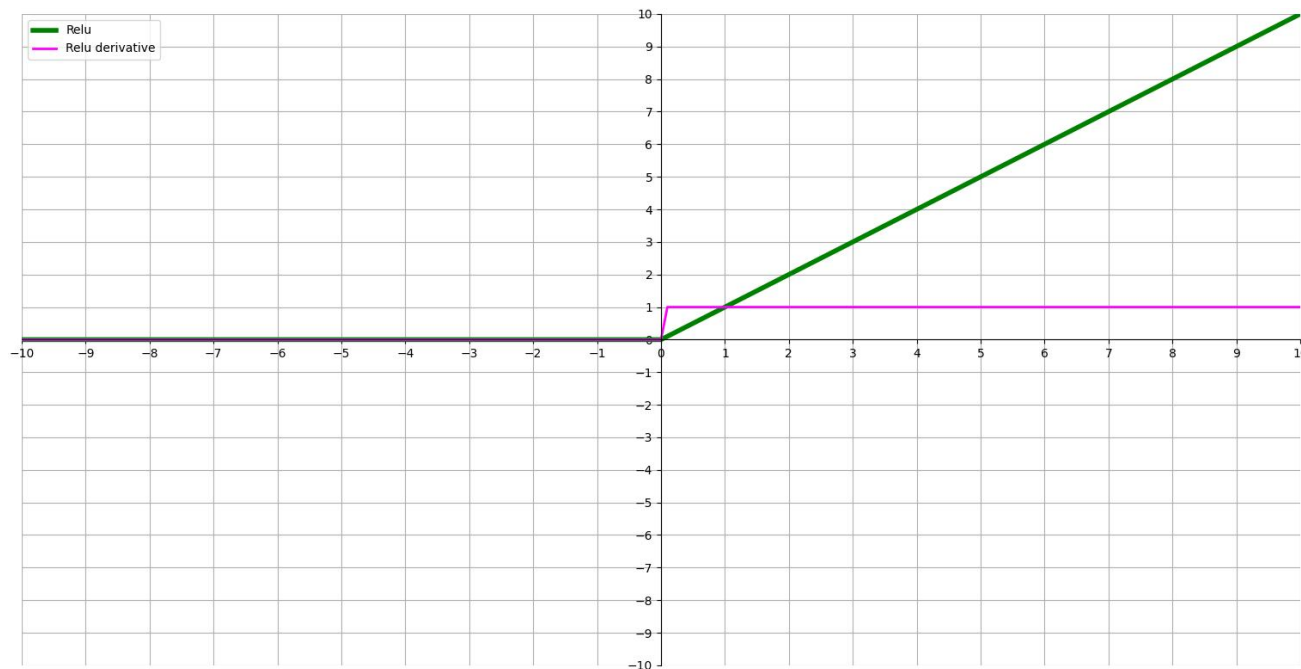
当输入趋近于正无穷或负无穷时，梯度趋近于零，梯度消失



$$\text{Sigmoid}(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

## 2、ReLU

当输入小于0时，输出为0，导数为0，即梯度消失：会导致“死亡ReLU（或者ReLU坍塌）”，“稀疏激活”可以防止过拟合  
当输入大于0时，输出等于输入，导数为1，改善了梯度消失问题



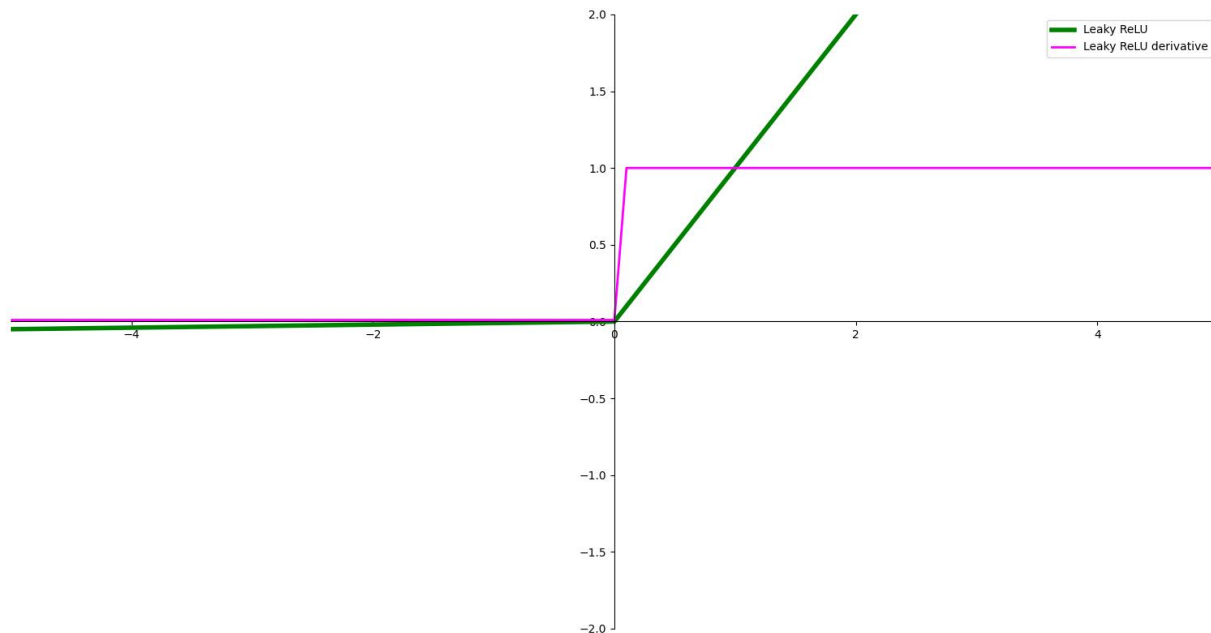
$$ReLU(x) = \max(0, x)$$

## 2、Leaky ReLU

$\alpha$ 一般取值较小，一般取值为0.01；

当输入大于0时，输出和ReLU的情况一样，输出等于输入

当输入小于0时，输出是输入的0.01倍，输出不再是0，缓解了ReLU梯度消失的问题



$$\text{LeakyReLU}(x) = \begin{cases} \alpha x, & x < 0 \\ x, & x \geq 0 \end{cases}$$

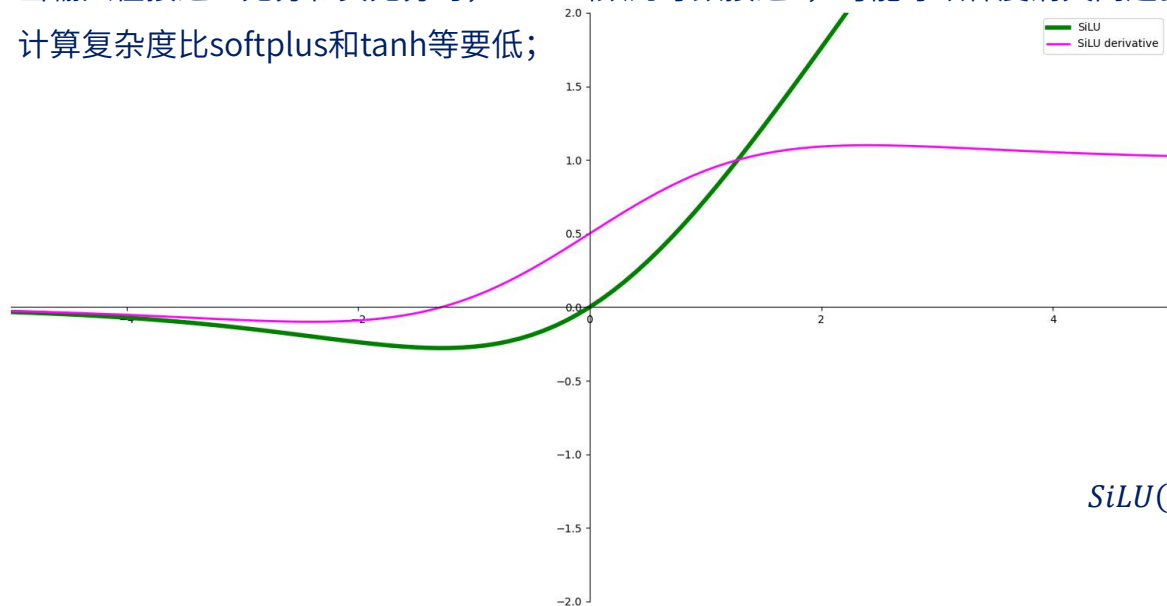
## 2、SiLU

SiLU平滑可导，有效缓解梯度消失，有助于模型更容易训练，提高收敛速度和性能；

SiLU在逼近复杂函数方面的性能优于ReLU函数，训练时，神经网络可以更好地拟合真实世界中的复杂数据分布，提高模型的表达能力和泛化能力；

当输入在接近正无穷和负无穷时，SiLU函数的导数接近0，可能导致梯度消失问题。

计算复杂度比softplus和tanh等要低；

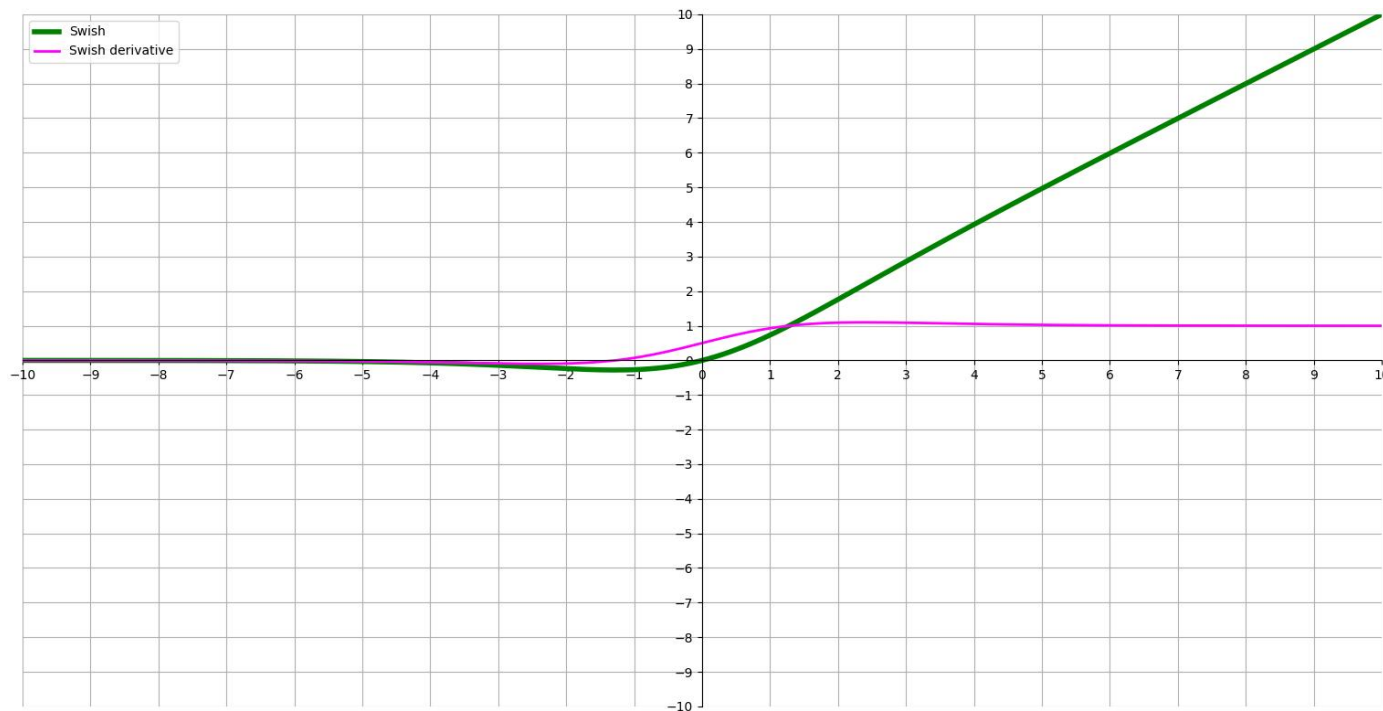


$$\text{SiLU}(x) = x * \text{sigmoid}(x) = \frac{x}{1 + e^{-x}}$$



## 2、Swish

$\text{Swish}(x) = x * \text{sigmoid}(\beta x)$ , 当 $\beta=1$ 时为 SiLU激活函数



## 3、激活函数选择一般建议

- Sigmoid、Tanh和Logistic等激活函数容易导致梯度消失，不太建议在隐藏层中使用；
- ReLU激活函数可以用于隐藏层；
- 二元分类问题一般使用Sigmoid或者Logistic激活函数；
- 多标签分类问题一般使用Sigmoid激活函数；
- 多类分类问题（且类别之间是互斥的情况），一般使用Softmax激活函数；
- 在卷积神经网络(CNN)下一般使用ReLU激活函数；
- 在循环神经网络（RNN）下一般使用Tanh或Sigmoid激活函数；
- 在移动端和嵌入式设备使用低精度（如uint8/float16/int8）时，可以考虑ReLU和ReLU6
- 若不太会选，建议先选择ReLU，进行实测，若效果不理想，再根据需要解决的问题来选择其它激活函数；

## 4、YOLOv5更换激活函数

实战操作，将YOLOv5工程中使用的SiLU激活函数改为ReLU或者LeakyReLU激活函数，并部署到RV1126上。

1、修改yolov5\models\common.py文件：

```
class Conv(nn.Module):  
    # Standard convolution with args(ch_in, ch_out, kernel, stride, padding, groups, dilation, activation)  
    #default_act = nn.SiLU() # default activation  
    default_act = nn.ReLU()  
    #default_act = nn.LeakyReLU()
```

2、重新训练YOLOv5工程；

3、在netron下查看模型文件；

4、部署到RV1126



版权所有：广州市星翼电子科技有限公司  
天猫店铺：<https://zhengdianyuanyi.tmall.com>