

一般我们认为在计算卷积时，是卷积核与图像中每个 $m \times m$ 大小的图像块做element-wise相乘，然后得到的结果相加得到一个值，然后再移动一个stride，做同样的运算，直到整副输入图像遍历完，上述过程得到的值就组成了输出特征。但是这样运算比较慢，我们用的深度学习框架可不是这么实现的。因此，我们来学习一下tensorflow和pytorch中是如何实现卷积操作的。

## 1、tf.nn.conv2d()

```
def
conv2d(input, filter, strides, padding, use_cudnn_on_gpu=True, data_format="NHWC", dilations=
[1, 1, 1, 1], name=None):
```

给定 4-D input 和 filter tensors计算2-D卷积.

其中, input tensor 的 shape是: [B, H, W, C]

filter / kernel tensor 的 shape是: [filter\_height, filter\_width, in\_channels, out\_channels]

这个op是这样执行的:

将filter 展开为一个 shape 为[filter\_height \* filter\_width \* in\_channels, out\_channels]大小的2-D 矩阵。

从 input tensor按照每个filter位置上提取图像patches来构成一个虚拟的shape大小为[batch, out\_height, out\_width, filter\_height \* filter\_width \* in\_channels]的tensor 。

ps:把输入图像要经行卷积操作的这一区域展成列向量的操作通常称为im2col

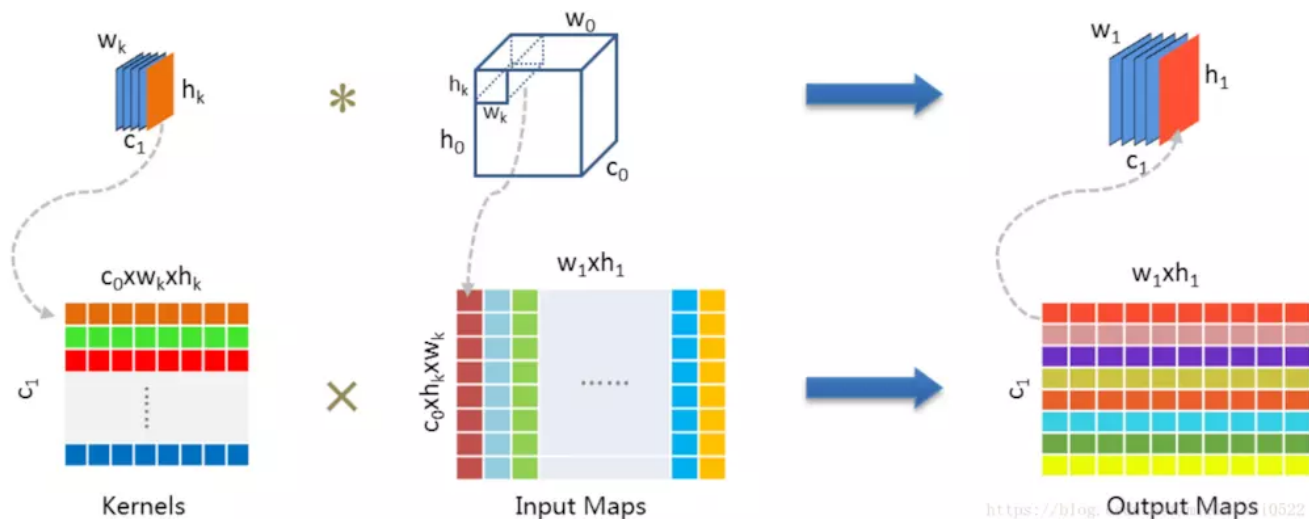
对每个patch, 右乘以 filter matrix. 得到[batch, out\_height, out\_width, out\_channels]大小的输出。

其中, out\_height和out\_width是根据输入尺寸等参数计算好的, 不会计算的自行补充学习吧。

详细来说, 使用默认的NHWC形式,

# 个人理解相当于在input每个卷积核的位置上(包含了同一位值对应的不同channel)提取的patches展开之后, 与展开的filter kernel相乘。

看图很清楚, 示意图参考[3].



## 2、torch.nn.Conv2d()

pytorch源码里面说的就没有tf里说的清楚了，点不动

其中， $\star$ 是2D的cross-correlation\_（互相关运算符）， $N$ 是batch\_size。

互相关函数是许多机器学习的库中都会有实现的一个函数，和卷积运算几乎一样但是没有进行核的翻转。

参考资料：

- [1]、<https://github.com/tensorflow/tensorflow>
- [2]、<https://buptldy.github.io/2016/10/01/2016-10-01-im2col/>
- [3]、<https://blog.csdn.net/mieleizhi0522/article/details/80412804>