卷积层和池化层前向 / 后向传播的实现原理

所有卷积及池化过程都利用 im2col 实现,没有调用 numpy 和 scipy 的卷积函数,特此说明。

im2col 及 col2im 函数参考了开源代码,地址已在代码中注明。

在以下推导中,矩阵间×符号表示矩阵乘法。

1. 卷积

前馈过程:

参考 Caffe 中卷积的实现方式,对原始图片矩阵进行变换,将每组与卷积核相乘的元素作为一列,卷积核矩阵也进行相应变换之后,直接通过矩阵相乘的方式得到结果。

原始图片矩阵尺寸: N×c in×h in×w in

转换后尺寸: (c_in×kernel_size×kernel_size)×(h_out×w_out×N)

卷积核矩阵输入: c_out×c_in×kernel_size×kernel_size

变换后: c_out×(c_in×kernel_size×kernel_size)

矩阵相乘后结果的尺寸: $c_{out} \times (h_{out} \times w_{out} \times N)$

之后变换为 $N \times c_{out} \times h_{out} \times w_{out}$ 的尺寸即为所求结果。

例:

输入尺寸1×3×3×3

$$input = \begin{bmatrix} [[0,1,2], [0,1,3], [0,2,3]], \\ [2,1,0], [3,1,0], [3,2,0]], \\ [[1,2,0], [1,3,0], [2,3,0]] \end{bmatrix}$$

卷积核矩阵: 2×3×2×2

$$W = \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} [[1,1],[1,1]],\\ [[2,2],[2,2]],\\ [[3,3],[3,3]] \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} [[0,1],[0,1]],\\ [[1,2],[1,2]],\\ [[2,3],[2,3]] \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

pad: 0, stride: 1

im2col 输出尺寸: 12×4

$$input_cols = \begin{bmatrix} [0,1,0,1], \\ [1,2,1,3], \\ [0,1,0,2], \\ [1,3,2,3], \\ [2,1,3,1], \\ [1,0,1,0], \\ [3,1,3,2], \\ [1,0,2,0], \\ [1,2,1,3], \\ [2,0,3,0], \\ [1,3,2,3], \\ [3,0,3,0] \end{bmatrix}$$

卷积核矩阵输出: 2×12

$$w_transposed = \begin{bmatrix} [1,1,1,1,2,2,2,2,3,3,3,3], \\ [0,1,0,1,1,2,1,2,2,3,2,3] \end{bmatrix}$$

令:

 $output_conv_transposed = w_transposed \times input_cols$

之后变换为 $N \times c_{out} \times h_{out} \times w_{out}$ 的尺寸即可。(此为未加偏置的结果) 后向传播过程:

先做 transpose 的逆过程,将 grad_output 转换为 output_transposed 的尺寸。由于前馈过程做了一个简单的矩阵相乘,所以类比线性层后向传播的实现,有:

$$\frac{\partial E}{\partial w_transposed} = grad_output_transposed \times input_cols.T,$$

$$\frac{\partial E}{\partial input_cols} = w_transposed.T \times grad_output_transposed$$

要得到 $\frac{\partial E}{\partial w}$,只需做 transpose 的逆过程,将 w_transposed 变换回原来的形状。由运算 input_cols 的过程易知,要得到 $\frac{\partial E}{\partial input}$ 中的每一个元素,只需将 $\frac{\partial E}{\partial input_cols}$ 中与其对应的各个值 相加即可,这个过程由 col2img 完成。 2.平均池化

前馈:

与卷积类似,先将 input 变换为 $(N\times c_in)\times h_in\times w_in$ 的尺寸,依然用 im2col 得到 input_cols (尺寸为 $(kernel_size\times kernel_size)\times (h_out\times w_out\times (N\times c_in))$),之后对每列做 平均,再变换为 $N\times c_in\times h_out\times w_out$ 的尺寸。

后向传播:

做平均的过程也可以看作矩阵乘法,所以后向传播也与卷积类似。其余部分较为简单,并且是按照课件上的公式实现的,在此略过。