denny的学习专栏



博客园 首页 新随笔 联系 管理 订阅 📶

随笔-115 文章-0 评论-190

Caffe学习系列(3): 视觉层 (Vision Layers)及参数

所有的层都具有的参数,如name, type, bottom, top和transform_param请参看我的前一篇文章:Caffe学习系列 (2):数据层及参数

本文只讲解视觉层 (Vision Layers)的参数,视觉层包括Convolution, Pooling, Local Response Normalization (LRN), im2col等层。

1、Convolution层:

就是卷积层,是卷积神经网络(CNN)的核心层。

层类型: Convolution

Ir_mult: 学习率的系数,最终的学习率是这个数乘以solver.prototxt配置文件中的base_Ir。如果有两个Ir_mult, 则第一个表示权值的学习率,第二个表示偏置项的学习率。一般偏置项的学习率是权值学习率的两倍。

在后面的convolution_param中,我们可以设定卷积层的特有参数。

必须设置的参数:

num_output: 卷积核 (filter)的个数

kernel_size: 卷积核的大小。如果卷积核的长和宽不等,需要用kernel_h和kernel_w分别设定

其它参数:

stride: 卷积核的步长,默认为1。也可以用stride_h和stride_w来设置。

pad: 扩充边缘,默认为0,不扩充。 扩充的时候是左右、上下对称的,比如卷积核的大小为5*5,那么pad设 置为2,则四个边缘都扩充2个像素,即宽度和高度都扩充了4个像素,这样卷积运算之后的特征图就不会变小。也可 以通过pad h和pad w来分别设定。

weight_filler: 权值初始化。 默认为"constant",值全为0,很多时候我们用"xavier"算法来进行初始化,也可以 设置为"gaussian"

bias_filler: 偏置项的初始化。一般设置为"constant",值全为0。

bias_term: 是否开启偏置项,默认为true,开启

group: 分组,默认为1组。如果大于1,我们限制卷积的连接操作在一个子集内。如果我们根据图像的通道来 分组,那么第i个输出分组只能与第i个输入分组进行连接。

输入:n*c₀*w₀*h₀ 输出:n*c₁*w₁*h₁

其中, c_1 就是参数中的 num_output ,生成的特征图个数

 $w_1=(w_0+2*pad-kernel_size)/stride+1;$

 $h_1=(h_0+2*pad-kernel_size)/stride+1;$

如果设置stride为1,前后两次卷积部分存在重叠。如果设置pad=(kernel_size-1)/2,则运算后,宽度和高度不变。 示例:

```
layer {
 name: "conv1"
  type: "Convolution"
 bottom: "data"
 top: "conv1"
 param {
   lr_mult: 1
 }
 param {
   lr_mult: 2
 convolution_param {
   num output: 20
    kernel_size: 5
    stride: 1
```

昵称:denny402 园龄:5年10个月 粉丝:74 关注:2 +加关注

	2010年5月					
				四	五	六
24	25	26	27	28	29	30
1	2	3	4	5	6	7
8	9	10	11	12	13	14
15	16	17	18	19	20	21
22	23	24	25	26	27	28
29	30	31	1	2	3	4

2016年6日

主搜索

找找看

谷歌搜索

我的随笔

我的评论

我的参与

最新评论 我的标签

更多辩接

三 我的标签

python(26)

caffe(25)

opencv3(10)

matlab(9)

mvc(9)

MVC3(8)

ajax(7)

geos(6)

opencv(6)

ml(5) 更多

➡ 隨笔分类

caffe(26) GDAL(2)

GEOS(6)

matlab(11)

opencv(19)

Python(25)

2016年1月 (33) 2015年12月 (29) 2015年11月 (10) 2015年7月 (7) 2014年10月 (4)

```
weight_filler {
    type: "xavier"
    }
    bias_filler {
    type: "constant"
    }
}
```

2、Pooling层

也叫池化层,为了减少运算量和数据维度而设置的一种层。

层类型: Pooling 必须设置的参数:

kernel_size: 池化的核大小。也可以用kernel_h和kernel_w分别设定。

其它参数

pool: 池化方法,默认为MAX。目前可用的方法有MAX, AVE,或STOCHASTIC

pad: 和卷积层的pad的一样,进行边缘扩充。默认为0

stride: 池化的步长,默认为1。一般我们设置为2,即不重叠。也可以用stride_h和stride_w来设置。

示例:

```
layer {
  name: "pool1"
  type: "Pooling"
  bottom: "conv1"
  top: "pool1"
  pooling_param {
    pool: MAX
    kernel_size: 3
    stride: 2
  }
}
```

pooling层的运算方法基本是和卷积层是一样的。

输入:n*c*w₀*h₀ 输出:n*c*w₁*h₁

和卷积层的区别就是其中的c保持不变

 $w_1=(w_0+2*pad-kernel_size)/stride+1;$

 $h_1=(h_0+2*pad-kernel size)/stride+1;$

如果设置stride为2,前后两次卷积部分不重叠。100*100的特征图池化后,变成50*50.

3、Local Response Normalization (LRN)层

此层是对一个输入的局部区域进行归一化,达到"侧抑制"的效果。可去搜索AlexNet或GoogLenet,里面就用到了这个功能

层类型:LRN

参数:全部为可选,没有必须

local_size: 默认为5。如果是跨通道LRN,则表示求和的通道数;如果是在通道内LRN,则表示求和的正方形区域长度。

alpha: 默认为1,归一化公式中的参数。

beta: 默认为5, 归一化公式中的参数。

norm_region: 默认为ACROSS_CHANNELS。有两个选择,ACROSS_CHANNELS表示在相邻的通道间求和归一化。WITHIN_CHANNEL表示在一个通道内部特定的区域内进行求和归一化。与前面的local_size参数对应。

ин-каз : урты $(1+(lpha/n)\sum_i x_i^2)^eta$, арин-каз на граническа н

示例:

```
layers {
```

主 最新评论

错误内容是: Check failed.....

2013年10月 (3) 2013年8月 (5)

2013年7月 (7)

2013年6月 (6) 2011年4月 (4)

2010年6月 (3)

1. Re:Caffe学习系列(23):如何将别人训练 好的model用到自己的数据上

您好,看到您的教程学到很多,我没用digs t,直接用的命令操作,但是由于电脑原因,我在做图片的Imdb的时候吧图片设置成125-125的,然后运行的时候就出现了错误

--weichang88688

2. Re:Caffe学习系列(4):激活层(Activiation Layers)及参数

给博主赞一个,对入门小白帮助真大!另外可以请问下你,为什么sigmoid层是另建一层,然后将自己输出,relu则本地操作不添加新的层,而后面的TanH,absolute value, power等都是......

--MaiYatang

3. Re:Caffe学习系列(13):数据可视化环境 (python接口)配置 在哪个路径下Make Clear 呢?Caffe的编译

在哪个路径下Make Clear 呢?Caffe的编译会被清除么?

-- TonyFaith

4. Re:Caffe学习系列(13):数据可视化环境 (python接口)配置

@TonyFaith清除以前的编译可以make clear, 再重新编译就可以了。缺少python.h我不知道是什么原因...

--denny402

5. Re:Caffe学习系列(17):模型各层数据和 参数可视化

@weichang88688卷积层的输出数据就是ne t.blobs['conv1'].data[0],用一个变量保存起 来就可以了c1=net.blobs['conv1'].data[0]...

--denny402

逆阅读排行榜

1. SqlDataReader的关闭问题(9287)

2. 索引超出范围。必须为非负值并小于集合大小。(4655)

3. Caffe学习系列(1):安装配置ubuntu14.0 4+cuda7.5+caffe+cudnn(3166)

4-cuda7.5-calle-cudili1(5100)

4. Caffe学习系列(12): 训练和测试自己的 图片(2919)

5. Caffe学习系列(2):数据层及参数(2492)

逆 评论排行榜

1. Caffe学习系列(12): 训练和测试自己的 图片(38)

2. SqlDataReader的关闭问题(22)

3. caffe windows 学习第一步:编译和安装 (vs2012+win 64)(15)

4. Caffe学习系列(23):如何将别人训练好的model用到自己的数据上(15)

5. Caffe学习系列(3): 视觉层 (Vision Laye rs)及参数(11)

主推荐排行榜

1. SqlDataReader的关闭问题(5)

2. Caffe学习系列(12):训练和测试自己的 图片(4)

3. Caffe学习系列(11): 图像数据转换成db (leveldb/lmdb)文件(2)

5. MVC3学习:利用mvc3+ajax结合MVCPa

ger实现分页(2)

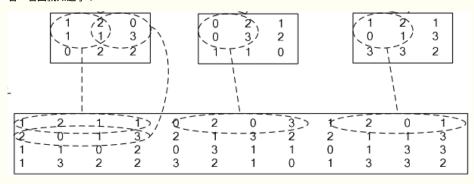
2016/5/11
name: "norm1"
type: LRN
bottom: "pool1"
top: "norm1"
lrn_param {
 local_size: 5
 alpha: 0.0001
 beta: 0.75
}

4、im2col层

}

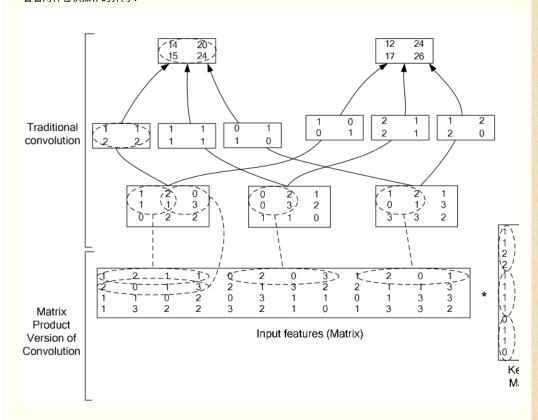
如果对matlab比较熟悉的话,就应该知道im2col是什么意思。它先将一个大矩阵,重叠地划分为多个子矩阵,对每个子矩阵序列化成向量,最后得到另外一个矩阵。

看一看图就知道了:



在caffe中,卷积运算就是先对数据进行im2col操作,再进行内积运算(inner product)。这样做,比原始的卷积操作速度更快。

看看两种卷积操作的异同:



分类: <u>caffe</u>

标签: caffe













+加关注

0 ₿推荐

0 导反对

(请您对文章做出评价)

«上一篇: Caffe学习系列(2):数据层及参数

» 下一篇: Caffe学习系列(4): 激活层 (Activiation Layers)及参数

posted @ 2015-12-23 20:10 denny402 阅读(2028) 评论(11) 编辑 收藏

评论

#1楼 2016-03-10 16:16 | trainee 🖂

66

请问卷积层num_output个核都一样吗,caffe是怎么选核的?

支持(0) 反对(0)

#2楼[楼主 🔊] 2016-03-10 18:12 | denny402 🖂

@ trainee

在一个模型中可能有多个卷积层(如lenet模型就是3个卷积层),每个卷积层的过滤核(num_output)有可能一 样,也有可能不一样,是随便选的,只要结果精度度高,怎么选都行。

支持(0) 反对(0)

#3楼 2016-03-10 18:14 | trainee 🖂

66

@ denny402

在配置文件里没有自己设置,是caffe自己生成的?

支持(0) 反对(0)

#4楼[楼主 🗸] 2016-03-10 18:18 | denny402 🖂

66

@ trainee

num_output是在配置文件中手动设置的,不会自动生成。这个参数是卷积层的必需参数。

支持(0) 反对(0)

#5楼 2016-03-10 18:19 | trainee 🖂

我的意思是卷积核是什么样子的,不是个数

支持(0) 反对(0)

#6楼[楼主 🎒 2016-03-10 18:25 | denny402 🖂

66

@ trainee

卷积核也叫过滤核,用来进行卷积运算的一些二维矩阵。如5*5,8*8的二维矩阵,也就是公式中的权值W。在caffe 中,是随机初始化的。

支持(0) 反对(0)

#7楼 2016-03-10 18:28 | trainee 🖂

66

@ denny402

谢谢,那caffe训练除了到达最大次数时候停止,还会在什么条件下停止,和哪些设置有关系?

支持(0) 反对(0)

#8楼[楼主 🎒 2016-03-10 18:34 | denny402 🖂

66

在配置文件solver中,可以设置迭代次数(max_iter),你想训练多少次都可以。梯度下降法的原理就是最快的下降到 谷底就行了,也就是我们说的最快的收敛。但训练多少次才能收敛,我们并不知道,所以迭代次数的设置是任意 的,尽量大,但又不能太大,因为在某一次达到收敛后,后面次数的训练就是浪费时间。

支持(0) 反对(0)

- 高晓松: 我现在是wannabe企业家 未来要做真的企业家
- · 八成摄像头存安全隐患 家庭生活或被网上直播
- » 更多新闻...

最新知识库文章:

- ·架构漫谈(九):理清技术、业务和架构的关系
- 架构漫谈(八):从架构的角度看如何写好代码
- · 架构漫谈(七):不要空设架构师这个职位,给他实权
- · 架构漫谈(六):软件架构到底是要解决什么问题?
- 架构漫谈(五):什么是软件
- » 更多知识库文章...

Copyright ©2016 denny402