Stacked Hourglass Networks for Human Pose Estimation

论文地址: Stacked Hourglass Networks for Human Pose Estimation

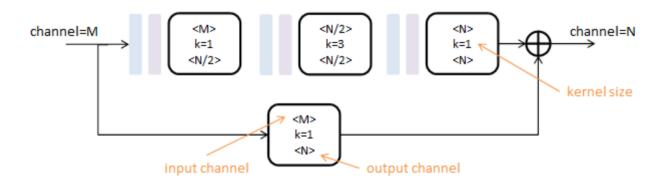
发表时间: Submitted on 22 Mar 2016 (v1), last revised 26 Jul 2016 (this version, v2)

一、贡献

- 1. 本文使用全卷积网络解决人体姿态分析问题,截至2016年5月,在MPII姿态分析竞赛中暂列榜首,PCKh指标达到89.4%。与排名第二的CPM(Convolutiona Pose Machine)1方法相比,思路更明晰,网络更简洁。
- 2. 作者给出了基于Torch的<u>代码和模型</u>。单显卡,测试时间约130ms,使用cudnn4的训练时间约3天,比CPM方法有显著优势。

二、Residual模块

本文使用的初级模块称为Residual Module,得名于其中的旁路相加结构(在这篇论文中2称为residual learning)



第一行为卷积路,由三个核尺度不同的卷积层(白色)串联而成,间插有Batch Normalization(浅蓝)和ReLU(浅紫);第二行为跳级路,只包含一个核尺度为1的卷积层;如果跳级路的输入输出通道数相同,则这一路为单位映射。所有卷积层的步长为1,pading为1,不改变数据尺寸,只对数据深度(channel)进行变更。Residual Module由两个参数控制:输入深度M和输出深度N。可以对任意尺寸图像操作。

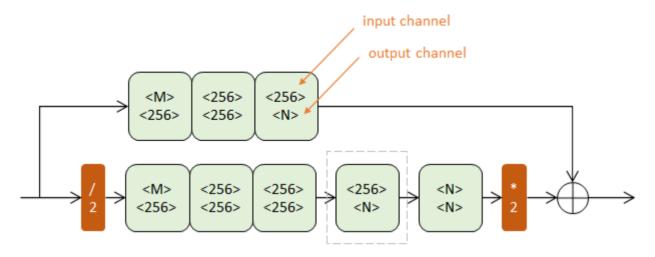
设计思想:channel大的卷积,kernel要小;kernel大的卷积,channel要小。 其实许多网络已经隐含了模块 化的思想,例如AlexNet中重复出现的conv+relu+pool模式。

作用:Residual模块提取了较高层次的特征(卷积路),同时保留了原有层次的信息(跳级路)。不改变数据尺寸,只改变数据深度。可以把它看做一个保尺寸的高级"卷积"层。

三、Hourglass子网络

Hourglass是本文的核心部件,由Residual模块组成。根据阶数不同,有不同的复杂程度。

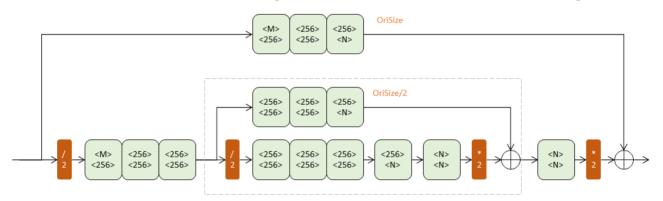
一阶Hourglass



上下两个半路都包含若干Residual模块(浅绿),逐步提取更深层次特征。但**上半路**在原尺度进行,**下半路**经历了 先降采样(红色/2)再升采样(红色*2)的过程。 降采样使用max pooling,升采样使用最近邻插值。

二阶Hourglass

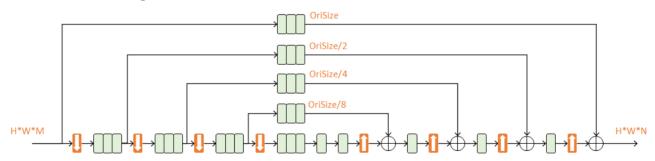
把一阶模块的灰框内部分替换成一个一阶Hourglass(输入通道256,输出通道N),得到二阶Hourglass:



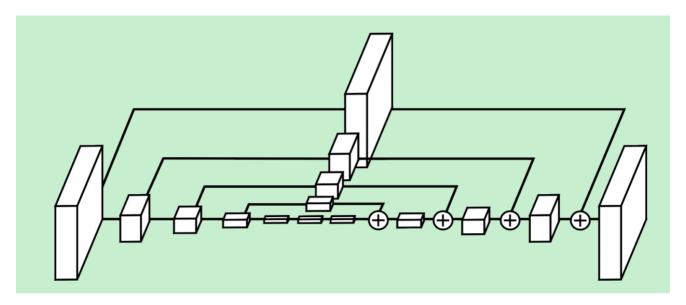
两个层次的**下半路**组成了一条两次降采样,再两次升采样的过程。两个层次的**下半路**则分别在原始尺寸 (OriSize)和1/2原始尺寸,辅助升采样。

四阶Hourglass

本文使用的是四阶Hourglass:



或者如下图:



每次**降采样之前**,分出上半路保留原尺度信息; 每次**升采样之后**,和上一个尺度的数据相加; 两次**降采样之间**,使用三个Residual模块提取特征; 两次**相加之间**,使用一个Residual模块提取特征。

四、完整网络结构

一级网络

以一个Hourglass (深绿色)为中心,可以从彩色图像预测K个人体部件的响应图:

Input: H*W*3

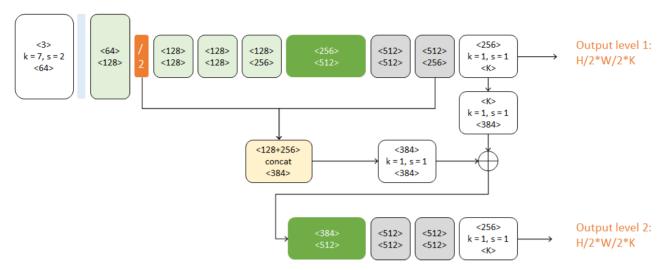


原始图像经过**一次降采样**(橙色),输入到Hourglass子网络中。Hourglass的输出结果经过两个线性模块(灰色),得到**最终响应图**。期间使用Residual模块(浅绿)和卷积层(白色)逐步提取特征。

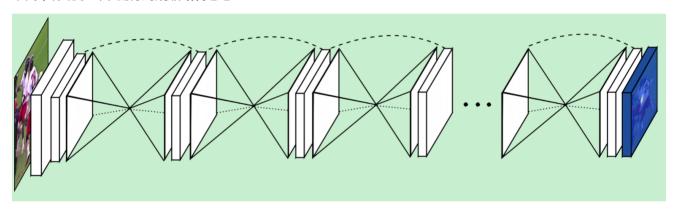
二级网络

本文使用的完整网络包含两个Hourglass:

Input: H*W*3



对比上图,二级网络重复了一级网络的后半结构。第二个Hourglass的输入包含三路: - 第一个Hourglass的输入数据 - 第一个Hourglass的输出数据 - 第一级预测结果这三路数据通过串接(concat)和相加进行融合,它们的尺度不同,体现了当下流行的**跳级结构**思想。



五、代价函数与训练

对于H×W×3的输入图像,每一个hourglass级都会生成一个H/2×W/2×K的响应图。对于每个响应图,都比较其与真值的误差作为代价。这种做法和CPM方法类似,都体现了**中继监督**(intermediate supervision)的思想。

六、总结

本论文中值得学习的思想如下:-使用**模块**进行网络设计-先降采样,再升采样的**全卷积**结构

- 跳级结构辅助升采样
- 中继监督训练