

博客 (http://blog.csdn.net?ref=toolbar)

学院 (http://edu.csdn.net?ref=toolbar)

下载 (http://dbttpi/bawwsendnetefefetopbar)

更多 ▼

Q

**∠写博客** 

| 发布Chat (http://gitbook.cn/new/gitchat/activity?utm source=csdnblog1)

登录 (https://passport.csdn.ne/矩形(http://passport.csdn.net/account/mobileregister?ref=toolbar&action=mobileRegister)
ref=toolbar)

# 【人体姿态】Stacked Hourglass算法详解

原创 2016年05月17日 22:55:47

标签:深度学习 (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=深度学习&t=blog) /

 $\Box$ 

人体姿态 (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=人体姿态&t=blog) /

deep-learn (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=deep-learn&t=blog) /

算法 (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=算法&t=blog) / 图像 (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=图像&t=blog)

**3192** 

Newell, Alejand, Kaiyu Yang, and Jia Deng. "Stacked hourglass networks for human pose estimation." arXiv preprint arXiv:1603.06937 (2016).

# 概述

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 (http://human-pose.mpi-inf.mpg.de/#results)中暂列榜首,PCKh(误差小于一半头高的样本比例)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。

作者给出了基于Torch的代码和模型 (http://www-personal.umich.edu/~alnewell/pose/)。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。

本篇博客结合源码,从无到有介绍Stacked Hourglass的搭建思路,之后介绍代价函数与训练过程,最后总结值得学习的思想。

# 模块化

本篇论文的源码体现了模块->子网络->完整网络的设计思想。

## Residual模块

先来复习一下卷积层和pooling层的属性:

核尺寸(kernel)决定了特征的**尺度**;步长(stride)决定了降采样的**比例**;算子的通道数(channel)决定了输出数据的**层数/深度** 



#### shenxiaolu1984 (http://bl...

+ 关注

(http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984)

码云

原创 粉丝 喜欢 (https://gite 66 501 0 utm\_sourc

#### 他的最新文章

更多文章 (http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984)

【优化】共轭函数(Conjugate Function) 超简说明

(/shenxiaolu1984/article/details/78194053)

【优化】对偶上升法(Dual Ascent)超简 说明

(/shenxiaolu1984/article/details/78175382)

【时间序列】时间序列分割聚类算法 TICC

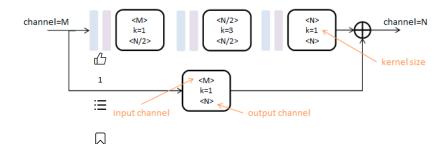
(/shenxiaolu1984/article/details/78134471)

【平价数据】SimGAN:活用合成数据 和无监督数据

(/shenxiaolu1984/article/details/76160306)

在线课程

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。

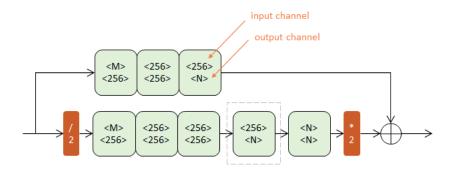
其实许多网络已经隐含了模块化的思想,例如AlexNet中重复出现的conv+relu+pool模式。

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。

## 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。

另一种进行升采样的方法是反卷积层(Deconv),可以参看这篇解决分割问题的Fully Convolutional 论文 (http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984/article/details/51348149)。



深度差别部署系统构建ourse/detail/578? (http://edu.csdn.net/huiyi um.source=blo/578?

utm\_source=blog9)



機衡機器翻译技術師是ourse/detail/590? (http://edu.csdn.net/huiyi conce=blog9) utm\_source=blog9) utm\_source=blog9)

#### ▮热门文章

【目标检测】Faster RCNN算法详解 (/shenxiaolu1984/article/details/51152614) □ 69357

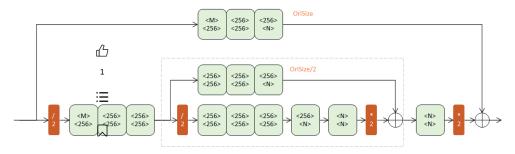
【目标检测】Fast RCNN算法详解 (/shenxiaolu1984/article/details/51036677) □ 51794

【目标检测】RCNN算法详解 (/shenxiaolu1984/article/details/51066975) □ 36792

【深度学习】生成对抗网络Generative Adversarial Nets (/shenxiaolu1984/article/details/52215983) ☐ 28315

## 二阶Hourglass

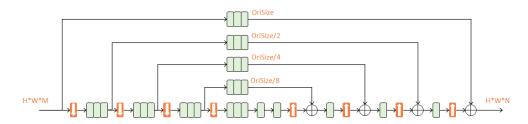
把一阶模块的灰框内部分替换成一个一阶Hourglass (输入通道256,输出通道N),得到二阶Hourglass:



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:



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。

由于考虑了各个尺度的特征,本文不需要像CPM (http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984/article/details/51094959)3 方法一样独立地在图像金字塔上多次运行,速度更快。

 $1/2^n$ 作用: ${f n}$ 所Hourglass子网络提取了从原始尺度到 尺度的特征。不改变数据尺寸,只改变数据深度。

# 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

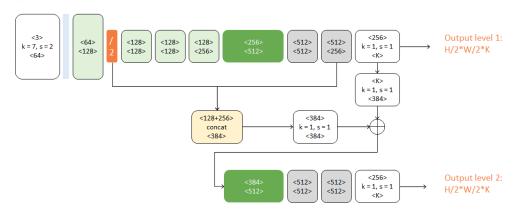


原始图像经过一次降采样(橙色),输入到Hourglass子网络中。Hourglass的输出结果经过两个线性模块(灰色),得到最终响应图。期间使用Residual模块(浅绿)和卷积层(白色)逐步提取特征。

## 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。

# 代价函数与训练

对于 的输入图像,每一个hourglass级都会生成一个

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

(http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984/article/details/51094959)方法类似,都体现了**中继监督**(intermediate supervision)的思想。

在源码中,整个网络的输出结果包含每个级别的响应图,但在测试中只使用最后一级结果。这是因为torch的代价函数只能绑定在输出数据上。

使用cudnn4,在单个TitanX GPU(12G显存)上训练MPII (http://human-pose.mpi-inf.mpg.de/)数据,本文方法需要3天时间。

# 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

≔

- 1. Wei, Shih-En et al. "Convolutional Pose Machines." CVPR, 2016 ↔
- 2. He, Kaiming, et al. "Deep Residual Learning for Image Recognition." arXiv preprint arXiv:1512.03385 (2015). ←
- 3. Wei, Shih-En, et al. "Convolutional Pose Machines." CVPR, 2016 ←

版权声明:本文为博主原创文章,未经博主允许不得转载。

Д

dp\_BUPT (/dp\_BUPT) 2017-09-01 14:34

(/dp I其中你好。中间层加的监督loss, CMP的groud truth每个Stack里的是不一样的, 只是用的loss一样。而stacked-ho urglass里groud truth都是一样的。想问问,这些中间层的loss都是放到最后一起反向传播计算吗?还是各层单独固 定训练?

回复

sanqinsheng0236 (/sanqinsheng0236) 2017-08-17 21:57

2楼

(/sanqfrighe请问20哪里得出是三路数据融合的时候使用了串接(concat)的方式?因为我不太懂Lua,看了pytorch的复 现好像没有看到cat,看论文里的解释也是三路直接加起来,所以希望得到指导,谢谢!

回复

rimless (/rimless) 2016-12-10 00:41

1楼

(/rimles%你写的太好了!

感觉中继监督真的是很有用的技术。。

回复

### 相关文章推荐

### 阅读小结: Stacked Hourglass Networks for Human Pose Estimation (/layumi1993/article/details/52459385)

arXiv: https://arxiv.org/pdf/1603.06937v2.pdf github: https://github.com/anewell/pose-hg-train W...

← Layumi1993 (http://blog.csdn.net/Layumi1993) 2016-09-07 14:34 □ 2328

### 【人体姿态】Convolutional Pose Machines (/shenxiaolu1984/article/details/51094959)

2016年CVPR深度学习估计人体姿态的Convolutional Pose Machines算法



shenxiaolu1984 (http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984) 2016-04-29 18:33



### 程序员同事工作3年,却不如我这个应届生

今年毕业找工作,工资比工作3年的前辈还要高,真的让我意识到,选择改变命运,如果不是当时....

(http://www.baidu.com/cb.php?c=IgF pyfqnHmsrH61rH60IZ0qnfK9ujYzP1D4PW630Aw-

5Hc3rHnYnHb0TAq15IIILPWRznjb0T1dBuHm3rHnzP10vPvP9PWbv0AwY5HDdnj63n1mYPWm0lgF 5y9YIZ0lQzq-

uZR8mLPbUB48ugfEIAqspynEmybk5LNYUNq1ULNzmvRqmhkEu1Ds0ZFb5HDk0AFV5H00TZcqn0KdpyfqnHRLPjnvnfKEpyfqnHc4rj6kP0KWpyfqP1cvrHnz0AqLLNLPhybryfqnHc4rj6kP0KWpyfqP1cvrHnz0AqLLNLPhybryfqP1cvrHnz0AqLLNLPhybryfqnHc4rj6kP0KWpyfqP1cvrHnz0AqLLNLPhybryfqP1cvrHnz0AqLlNLPhybryfqP1cvrHnz0

## 【行人识别】Deep Transfer Learning for Person Re-identification (/shenxiaolu1984/article/details/53607268)

解决行人识别中的Re-Identification问题:判断两次出现的人是否是同一个人。在Market 1501竞赛中名列榜首。



shenxiaolu1984 (http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984) 2016-12-22 16:02 <a href="mailto:m2516">m2516</a>

### TensorFlow中cnn-cifar10样例代码详解 (/diligent\_321/article/details/53130913)

TensorFlow是一个支持分布式的深度学习框架,在Google的推动下,它正在变得越来越普及。我最近学了TensorFlow教程上 的一个例子,即采用CNN对cifar10数据集进行分类。在看源代码...



diligent\_321 (http://blog.csdn.net/diligent\_321) 2016-11-11 17:44 🕮 9952

### Stacked Hourglass Networks for human pose estimation (/human\_recognition/article/details/51707934)

摘要 这篇文章提出了一个新颖的ConvNet架构,应用于人体姿态估计。作者认为重复使用 bottom-up, top-down能够提升网 络性能。作者将这个网络命名为"stacked hourglass...

u013068978 (http://blog.csdn.net/u013068978) 2016-06-18 23:55 Q2085

## 【深度学习】聚焦机制DRAM(Deep Recurrent Attention Model)算法详解 (/shenxiaolu1984/article/details/51518578)

Visual Attention基础, Multiple object recognition with visual attention算法解读。



shenxiaolu1984 (http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984) 2016-06-28 22:14 — 4897

较详细的单例实现模式地址 (/loudspeaker1987/article/details/6524050)

http://wenku.baidu.com/view/2cdbd3ea81c758f5f61f670a.html 还有一种就是通过枚举: public enum Elvis{ INSTANC...

oudspeaker1987 (http://blog.csdn.net/loudspeaker1987) 2011-06-03 09:17

### 【图像分割】Fully Convolutional Networks for Semantic Segmentation (/shenxiaolu1984/article/details/51348149)

全卷积网络用于图像语义分割, 2015 CVPR Oral, 算法详解。



shenxiaolu1984 (http://blog.csdn.net/shenxiaolu1984) 2016-05-11 15:33 \(\top\)6115

《Towards Viewpoint Invariant 3D Human Pose Estimation》--深度图领域人体姿态估计的 CNN算法 (/zhangboshen/article/details/70833062)

《Towards Viewpoint Invariant 3D Human Pose Estimation》-深度图领域人体姿态估计的CNN算法 这篇文章是ECCV 2016 的一篇3D人体姿态估计的文...



zhangboshen (http://blog.csdn.net/zhangboshen) 2017-04-26 21:56 Q940

## 论文实践学习 - Stacked Hourglass Networks for Human Pose Estimation (/zziahgf/article/details/72763590)

Stacked Hourglass Networks for Human Pose Estimation - Demo CodeStacked Hourglass Networks for Human...



soliMoDeYe12345\_ttp://blog.csdn.net/oJiMoDeYe12345) 2017-05-26 09:48 1145

## 论文阅读理解 - Stacked Hourglass Networks for Human Pose Estimation (/zziahgf/article/details/72732220)

Stacked Hourglass Networks for Human Pose Estimationkeywords 人体姿态估计 Human Pose Estimation 给定单张RGB图



oJiMoDeYe12345 (http://blog.csdn.net/oJiMoDeYe12345) 2017-05-25 17:48 <a href="mailto:millimater">millimater</a> 0JiMoDeYe12345 (http://blog.csdn.net/oJiMoDeYe12345) 2017-05-25 17:48 <a href="mailto:millimater">millimater</a> 0JiMoDeYe12345 (http://blog.csdn.net/oJiMoDeYe12345)</a>

### 基于410c开发板和摄像头的人体姿态估计(预研分析) (/andymfc/article/details/52537218)

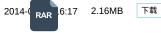
最近自己想用410c来做一个运动相关的DIY,用410c开发板搭载摄像头来实现对自己的姿态的跟踪,用到健身运动中,完成 对自己所作的动作的定位和标准评判,实时提醒自己所作健身动作的标准程度,前期进行了一...



ANDYMFC (http://blog.csdn.net/ANDYMFC) 2016-09-14 13:22 2 1384



### 人体手姿态捕捉 (http://download.csdn.net/detail/gg\_15297293/7335599)



(http://download

### 基于Kinet+openni的人体骨架提取及姿态识别 (http://download.csdn.net/detail/u01473

## <u>4471/9986309)</u> <u>UFLDD</u>Exercise: Stacked Autoencoders栈式自编码算法

(/danieljianfeng/article/details/41926365)

实验要求可以参考deeplearning的tutorial, Exercise: Implement deep networks for digit classification。 本实验仍然是...



Daniel djf (http://blog.csdn.net/Daniel djf) 2014-12-14 17:08 
\$\mathbb{Q}\$2192



### 基于支持向量机的多种人体姿态识别. (http://download.csdn.net/detail/gianxu050/1565

652)



2009-00117:17 635KB 下载

姿态测量算法研究 (http://download.csdn.net/detail/gg 26487681/8492137)

## DCM姿态估计算法分析 (/whyscience/article/details/55218134)

DCM姿态估计算法分析飞控算法 以下内容主要是阅读Direction Cosine Matrix IMU: Theory (by William Premerlani and Paul Bizard) ...

whyscience (http://blog.csdn.net/whyscience) 2017-02-15 20:22 □696