当前位置:一起大数据 (http://www.17bigdata.com) > 自学中心 (http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83) > 理论 (http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e7%90%86%e8%ae%ba%e7%9f%a5%e8%af%86) > 数据挖掘 (http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e7%90%86%e8%ae%ba%e7%9f%a5%e8%af%86/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98) > 正文

【深度神经网络压缩】Deep Compression (ICLR2016 Best Paper)

(http://www.17bigdata.com /%e3%80%90%e6%b7%b1 %e5%ba%a6%e7%a5%9e %e7%bb%8f%e7%bd%91 %e7%bb%9c%e5%8e%8b %e7%bc%a9%e3 %80%91deep-compression-%ef%bc%88iclr2016best-paper%ef%bc%89.html)

xsmile 发布于 2016-06-26

分类:数据挖掘 (http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e7%90%86%e8%ae%ba%e7%9f%a5%e8%af%86/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98)

阅读(1443) 评论(0)

作者 仙道菜 (http://my.csdn.net/cyh24)

- 1. Abstract
 - 1. 为什么要压缩网络
 - 2. 如何压缩
 - 3. 效果如何
- 2. Network Pruning
- 3. Trained Quantization and Weight Sharing
 - 1. Weight Sharing
 - 2. Initialization of Shared Weights
- 4. Huffman Coding
- 5. Experiment Results

搜索

输入关键字

搜索

最新职位

大数据开发工程师 (北京)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job/4720/

%e5%a4%a7%e6%95%b0%e6%8d

%ae%e5%bc%80%e5%8f%91%e5

%b7%a5%e7%a8%8b%e5%b8%88-

at-%e7%be%8e%e5%9b

%a2/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tL

大数据高级研发工程师 (厦门)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job/4719/

%e5%a4%a7%e6%95%b0%e6%8d

%ae%e9%ab%98%e7%ba%a7%e7

%a0%94%e5%8f%91%e5%b7%a5 %e7%a8%8b%e5%b8%88-at-%e7

%bd%91%e5%ae%bf%e7%a7%91

%e6%8a

%80/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tL数据分析工程师 (厦门)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job/4718/

%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88

%86%e6%9e%90%e5%b7%a5%e7

%a8%8b%e5%b8%88-at-%e7%bd

%91%e5%ae%bf%e7%a7%91%e6

%8a%8

/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tLyVFN数据分析实习生 (厦门)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job/4717/

%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88 %86%e6%9e%90%e5%ae%9e%e4

%b9%a0%e7%94%9f-at-%e7%bd

%91%e5%ae%bf%e7%a7%91%e6

%8a%80

/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tLyVFN 高级数据分析师 (北京)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job/4716/

%e9%ab%98%e7%ba%a7%e6%95

%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6 %9e%90%e5%b8%88-at-%e9%93

%81%e7%94%b2%e5%b7%a5%e7

%a8%8b%e6%9c%ba%e6%a2%b0

%e7%bd

%91/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tL

ETL高级开发 (上海)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job

/4715/etl%e9%ab%98%e7%ba%a7

%e5%bc%80%e5%8f%91-at-%e4

%ba%bf%e9%80%9a%e5%9b%bd

%e9%99

%85/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tL

数据分析主管/数据分析师 (深圳)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job/4714/

%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88

%86%e6%9e%90%e4%b8%bb%e7

%ae%a1%e6%95%b0%e6%8d%ae

%e5%88%86%e6%9e%90%e5%b8

%88-at-%e6%81%92%e4%bf%a1

%e6%b0%b8%e5%88%a9

/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tLyVFI 大数据架构师 (杭州)

(http://www.17bigdata.com/jobs/job/4713/%e5%a4%a7%e6%95%b0%e6%8d

%ae%e6%9e%b6%e6%9e%84%e5 %b8%88-at-%e6%b5%99%e6%b1

1 of 8 2017年04月26日 16:03

주를 옷 옷 설명 17blgdais.com

首页

(http://www.17bigdata.com)

案例

(http://www.17bigdata.com/category/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e6%a1%88

观点

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%a7%82%b9)

数据&电子书

%e4%be%8b)

(http://www.17bigdata.com/category/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e7%94%b5%e5%ad%90%e4%b9%a6)

视频

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%a7%86%e9%a2%91)

理论

(http://www.17bigdata.com /category/%e8%87 %aa%e5%ad%a6 %e4%b8%ad%e5 %bf%83/%e6%95 %b0%e6%8d%ae %e5%88%86%e6 %9e%90%e4%b8 %8e%e6%95%b0 %e6%8d%ae%e6 %8c%96%e6%8e %98%e7%90%86 %e8%ae%ba%e7 %9f%a5 %e8%af%86)

软件

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e

<u>%98%e8%bd%af</u>

%e4%bb%b6)

原论文是:《<u>Deep Compression: Compressing</u> <u>Deep Neural Networks with Pruning. Trained</u> <u>Quantization and Huffman coding</u>

(https://arxiv.org/abs/1510.00149))

本博客是该论文的阅读笔记,不免有很多细节不对之处。

还望各位看官能够见谅,欢迎批评指正。

更多相关博客请猛戳: http://blog.csdn.net/cyh_24(http://blog.csdn.net/cyh_24)

如需转载,请附上本文链接:http://blog.csdn.net

/cvh 24/article/details/51708469

(http://blog.csdn.net/cyh 24/article/details

/51708469)

【深度神经网络压缩】Deep Compression

(ICLR2016 Best Paper) – 仙道菜-blog – 博客频道 – CSDN.NET

这篇论文是Stanford的Song Han的 ICLR2016 的 best paper, Song Han写了一系列网络压缩的论文,这是其中一篇,更多论文笔记也会在后续博客给出。

首先,给这篇论文的清晰结构点赞,论文题目就已经概括了文章的三个重点,而且每个部分图文并茂,文章看起来一点都不费力,不愧是 ICLR 2016 best paper!

Abstract

为什么要压缩网络?

做过深度学习的应该都知道,NN大法确实效果很赞, 在各个领域轻松碾压传统算法,不过真正用到实际项目 中却会有很大的问题:

- 1. 计算量非常巨大;
- 2. 模型特别吃内存;

这两个原因,使得很难把NN大法应用到嵌入式系统中去,因为嵌入式系统资源有限,而NN模型动不动就好几百兆。所以,计算量和内存的问题是作者的motivation;

如何压缩?

论文题目已经一句话概括了:

- 1. Prunes the network: 只保留一些重要的连接;
- 2. **Quantize the weights**:通过权值量化来共享一些weights;
- 3. **Huffman coding**:通过霍夫曼编码进一步压缩;

效果如何?

Pruning:把连接数减少到原来的 1/13~1/9; Quantization:每一个连接从原来的 32bits 减少到 5bits;

最终效果:

- 把AlextNet压缩了35倍,从 240MB,减小到

%9f%e9%b8%bf%e7%a8%8b%e8 %ae%a1%e7%ae%97%e6%9c%ba %e7%b3%bb%e7%bb%9f%e6%9c %89%e9%99%90%e5%85%ac%e5 %8f%b8 /aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tLyVFI 大数据产品经理/DMP product manager (上海) (http://www.17bigdata.com/jobs/job /4712/%e5%a4%a7%e6%95%b0 %e6%8d%ae%e4%ba%a7%e5%93 %81%e7%bb%8f%e7%90%86dmpproduct-manager-at-%e8%b4%9d %e5%a1%94%e6%96%af%e6%9b %bc/aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tLy 数据分析师 (北京) (http://www.17bigdata.com/jobs/job/4711/ %e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88 %86%e6%9e%90%e5%b8%88-at-%e9%93%be%e5%ae%b6%e9%9b %86%e5%9b%a2 /aHR0cDovL3d3dy4xN2JpZ2RhdGEuY29tLyVFI



推荐文章

第六周 第一部分 阅读(737) (http://www.17bigdata.com /%e7%ac%ac%e5 %85%ad%e5%91 %a8-%e7%ac%ac %e4%b8%80%e9%83%a8 %e5%88%86.html)

主成分分析与因子分析之比 较及实证分析

阅读(1218)

(http://www.17bigdata.com /%e4%b8%bb%e6 %88%90%e5%88%86%e5 %88%86%e6%9e%90%e4 %b8%8e%e5%9b%a0%e5 %ad%90%e5%88%86%e6 %9e%90%e4%b9%8b%e6 %af%94%e8%be%83%e5 %8f%8a%e5%ae%9e%e8 %af%81%e5%88%86%e6 %9e%90.html)

第四周 第四部分 阅读(689) (http://www.17bigda

(http://www.17bigdata.com /%e7%ac%ac%e5 %9b%9b%e5%91 %a8-%e7%ac%ac







首页

(http://www.17bigdata.com),

案例

(http://www.17bigdata.com/category/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e6%a1%88%e4%be%8b)

观点

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%a7%82%e7%82%b9)

数据&电子书

(http://www.17bigdata.com/category/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e7%94%b5%e5%ad%90%e4%b9%a6)

视频

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%a7%86%e9%a2%91)

理论

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e7%90%86%e8%ae%ba%e7%9f%a5%e8%af%86)

软件

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6

%8c%96%e6%8e %98%e8%bd%af %e4%bb%b6)

6.9MB;

- 把VGG-16压缩了49北,从 552MB 减小到 11.3MB;- 计算速度是原来的3~4倍,能源消耗是原来的3~7倍;

Network Pruning

其实 network pruning 技术已经被广泛应用到CNN模型的压缩中了。

早期的一些工作中, LeCun 用它来减少网络复杂度, 从而达到避免 over-fitting 的效果;

近期,其实也就是作者的第一篇网络压缩论文中,通过 剪枝达到了 state-of-the-art 的结果,而且没有减少模型 的准确率;

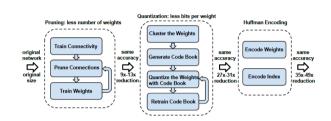


Figure 1: The three stage compression pipeline: pruning, quantization and Huffman coding. Pruning reduces the number of weights by $10\times$, while quantization further improves the compression rate: between $27\times$ and $31\times$. Huffman coding gives more compression: between $35\times$ and $49\times$. The compression rate already included the meta-data for sparse representation. The compression scheme doesn't incur any accuracy loss.

从上图的左边的pruning阶段可以看出,其过程是:

- 1. 正常的训练一个网络;
- 2. 把一些权值很小的连接进行剪枝:通过一个阈值 来剪枝;
- 3. retrain 这个剪完枝的稀疏连接的网络;

为了进一步压缩,对于weight的index,不再存储绝对位置的index,而是存储跟上一个有效weight的相对位置,这样index的字节数就可以被压缩了。 论文中,对于卷积层用 8bits 来保存这个相对位置的index,在全连接层中用 5bits 来保存;

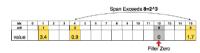


Figure 2: Representing the matrix sparsity with relative index. Padding filler zero to prevent overflow

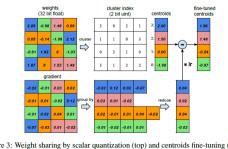
上图是以用3bits保存相对位置为例子,当相对位置超过8(3bits)的时候,需要在相对位置为8的地方填充一个0,防止溢出;

Trained Quantization and Weight Sharing

前面已经通过权值剪枝,去掉了一些不太重要的权值, 大大压缩了网络;

为了更进一步压缩,作者又想到一个方法:*权值本身的* 大小能不能压缩?

答案当然是可以的,具体怎么做请看下图:



righte 3. Height shalling by sealar quantization (top) and centrolis into tuning (bottom)

假设有一个层,它有4个输入神经元,4个输出神经元,

%e5%88%86.html)

统计学23

阅读(680)

(http://www.17bigdata.com/%e7%bb%9f%e8%ae%a1%e5%ad%a623.html)

德国首富的超市是靠什么打 败沃尔玛的,牛逼的阿尔迪 能在国内复制吗?

阅读(722)

(http://www.17bigdata.com/%e5%be%b7%e5
%9b%bd%e9%a6%96%e5
%af%8c%e7%9a%84%e8
%b6%85%e5%b8%82%e6
%98%af%e9%9d%a0%e4
%bb%80%e4%b9%88%e6
%89%93%e8%b4%a5%e6
%b2%83%e5%b0%94%e7
%8e%9b%e7%9a%84%ef
%bc%8c%e7%89%9b%e9
%80%bc%e7%9a%84%e9
%98%bf.html)

数据挖掘的概念

阅读(813)

(http://www.17bigdata.com /%e6%95%b0%e6 %8d%ae%e6%8c%96%e6 %8e%98%e7%9a%84%e6 %a6%82%e5%bf %b5.html)



首页

(http://www.17bigdata.com)

案例

(http://www.17bigdata.com/category/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e6%a1%88%e4%be%8b)

观点

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%a7%82%e7%82%b9)

数据&电子书

(http://www.17bigdata.com/category/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e7%94%b5%e5%ad%90%e4%b9%a6)

视频

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%a7%86%e9%a2%91)

理论

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e7%90%86%e8%ae%ba%e7%9f%a5%e8%af%86)

软件

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%8e%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e%98%e8%bd%af

%e4%bb%b6)

那么它的权值就是4*4的矩阵; 图中左上是weight矩阵,左下是gradient矩阵。

可以看到,图中作者把 weight矩阵 聚类成了4个 cluster(由4种颜色表示)。属于同一类的weight共享 同一个权值大小(看中间的白色矩形部分,每种颜色权值对应一个cluster index);

由于同一cluster的weight共享一个权值大小,所以我们只需要存储权值的index例子中是4个cluster,所以原来每个weight需要32bits,现在只需要2bits,非常简单的压缩了16倍

而在 权值更新 的时候,所有的gradients按照weight矩阵的颜色来分组,同一组的gradient做一个相加的操作,得到是sum乘上learning rate再减去共享的centroids,得到一个fine-tuned centroids,这个过程看上图,画的非常清晰了。

实际中,对于AlexNet,卷积层quantization到 8bits(256个共享权值),而全连接层 quantization到5bits(32个共享权值),并且这样 压缩之后的网络没有降低准确率

Weight Sharing

具体是怎么做的权值共享,或者说是用什么方法对权值 聚类的呢?

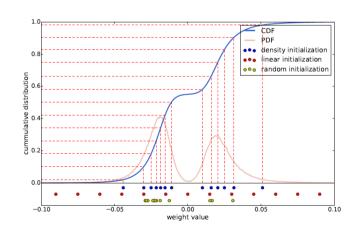
其实就用了非常简单的 K-means , 对每一层都做一个weight的聚类 , 属于同一个 cluster 的就共享同一个权值大小。

注意的一点:跨层的weight不进行共享权值;

Initialization of Shared Weights

做过 K-means 聚类的都知道,初始点的选择对于结果有着非常大的影响,在这里,初始点的选择同样会影响到网络的性能。

作者尝试了很多生产初始点的方法:Forgy(random), density-based, and linear initialization.



画出了AlexNet中conv3层的权重分布,横坐标是权值大小,纵坐标表示分布,其中红色曲线表示PDF(概率密度分布),蓝色曲线表示CDF(概率密度函数),圆圈表示的是centroids:黄色(Forgy)、蓝色(density-based)、红色(linear)。



首页

(http://www.17bigdata.com)

案例

(http://www.17bigdata.com /category/%e6%95 %b0%e6%8d%ae %e5%88%86%e6 %9e%90%e4%b8 %8e%e6%95%b0 %e6%8d%ae%e6 %8c%96%e6%8e %98%e6%a1%88

观点

(http://www.17bigdata.com /category/%e8%a7 %82%e7%82%b9)

数据&电子书

%e4%be%8b)

(http://www.17bigdata.com /category/%e6%95 %b0%e6%8d%ae %e7%94%b5%e5 %ad%90 %e4%b9%a6)

视频

(http://www.17bigdata.com /category/%e8%a7 %86%e9%a2%91)

理论

(http://www.17bigdata.com /category/%e8%87 %aa%e5%ad%a6 %e4%b8%ad%e5 %bf%83/%e6%95 %b0%e6%8d%ae %e5%88%86%e6 %9e%90%e4%b8 %8e%e6%95%b0 %e6%8d%ae%e6 %8c%96%e6%8e %98%e7%90%86 %e8%ae%ba%e7 %9f%a5 %e8%af%86)

软件

(http://www.17bigdata.com /category/%e8%87 %aa%e5%ad%a6 %e4%b8%ad%e5 %bf%83/%e6%95 %b0%e6%8d%ae %e5%88%86%e6 %9e%90%e4%b8 %8e%e6%95%b0

%e6%8d%ae%e6

%8c%96%e6%8e

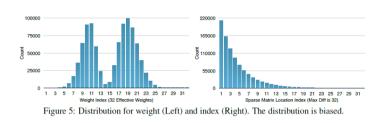
作者提到:大的权值往往比小的权值起到更重要 的作用,不过,大的权值往往数量比较少;

可以从图中看到, Forgy 和 density-based 方法产生的 centroids很少落入到大权值的范围中,造成的结果就是 忽略了大权值的作用;而Linear initialization产生的 centroids非常平均,没有这个问题存在;

后续的实验结果也表明, Linear initialization 的效果最 佳。

Huffman Coding

Huffman Coding 是一种非常常用的无损编码技术。它 按照符号出现的概率来进行变长编码。



上图的权重以及权值索引分布来自于AlexNet的最后一 个全连接层。由图可以看出,其分布是非均匀的、双峰 形状,因此我们可以利用Huffman编码来对其进行处 理,最终可以进一步使的网络的存储减少20%~30%。

Experiment Results

简单贴一个最终得到的模型跟BVLC baseline 和其他基 于alexnet的压缩网络的性能对比:

Network	Top-1 Error	Top-5 Error	Parameters	Compress Rate
Baseline Caffemodel (BVLC)	42.78%	19.73%	240MB	1×
Fastfood-32-AD (Yang et al., 2014)	41.93%	-	131MB	$2 \times$
Fastfood-16-AD (Yang et al., 2014)	42.90%	-	64MB	$3.7 \times$
Collins & Kohli (Collins & Kohli, 2014)	44.40%	-	61MB	$4 \times$
SVD (Denton et al., 2014)	44.02%	20.56%	47.6MB	$5 \times$
Pruning (Han et al., 2015)	42.77%	19.67%	27MB	$9 \times$
Pruning+Quantization	42.78%	19.70%	8.9MB	$27 \times$
Pruning+Quantization+Huffman	42.78%	19.70%	6.9MB	$35 \times$

作者还做了大量的对比试验,具体请看原paper.

内容多来自网络,如有侵权,请联系QQ:23683716,谢谢。: 一起大数据 (http://www.17bigdata.com) » 【深度神经网络压 缩】Deep Compression (ICLR2016 Best Paper) (http://www.17bigdata.com/%e3%80%90%e6%b7%b1 %e5%ba%a6%e7%a5%9e%e7%bb%8f%e7%bd%91 %e7%bb%9c%e5%8e%8b%e7%bc%a9%e3%80%91deepcompression-%ef%bc%88iclr2016-best-paper%ef%bc %89.html)

必 赞(0)

分享到:

数据挖掘 (http://www.17bigdata.com/tag/%e6%95%b0%e6%8d %ae%e6%8c%96%e6%8e%98) 机器学习 (http://www.17bigdata.com/tag/%e6%9c%ba%e5%99

标签:

%a8%e5%ad%a6%e4%b9%a0)

%98%e8%bd%af %e4%bb%b6)



深度学习 (http://www.17bigdata.com/tag/%e6%b7%b1%e5%ba %a6%e5%ad%a6%e4%b9%a0)

神经网络 (http://www.17bigdata.com/tag/%e7%a5%9e%e7%bb %8f%e7%bd%91%e7%bb%9c)

百贝	
(http://www.1	7bigdata.com)

上一篇 推荐系统开源软件列表汇总 和点评

和点评 (http://www.17bigdata.com /%e6%8e%a8%e8 %8d%90%e7%b3%bb%e7 %bb%9f%e5%bc%80%e6 %ba%90%e8%bd%af%e4 %bb%b6%e5%88%97%e8

%a1%a8%e6%b1%87%e6

%80%bb%e5%92%8c%e7

%82%b9%e8%af

%84.html)

下一篇 爬虫Selenium&bs4 + Miku

分享

(http://www.17bigdata.com /%e7%88%ac%e8 %99%abseleniumbs4miku%e5%88%86%e4%ba %ab.html)

案例 (http://www.17bigdata.com/category/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6%9e%90%e4%b8%e6%95%b0%e6%8d%ae%e6%8c%96%e6%8e

%e4%be%8b)

%98%e6%a1%88

观点 (http://www.17bigdata.com /category/%e8%a7 %82%e7%82%b9)

相关推荐

数据&电子书 (http://www.17bigdata.com /category/%e6%95 %b0%e6%8d%ae %e7%94%b5%e5 %ad%90

视频 (http://www.17bigdata.com /category/%e8%a7 %86%e9%a2%91)

%e4%b9%a6)

理论
(http://www.17bigdata.com/category/%e8%87
%aa%e5%ad%a6
%e4%b8%ad%e5
%bf%83/%e6%95
%b0%e6%8d%ae
%e5%88%86%e6
%9e%90%e4%b8
%8e%e6%95%b0
%e6%8d%ae%e6
%8c%96%e6%8e
%98%e7%90%86







%e5%85

%a5%e9

%97%a8.html)

自组织神经网 使用sklearn做 LSTM 文本情 神经网络编程 单机特征工程 感分析/序列分 入门 络:Kohonen 网络训练算法 (http://www.17biadater.asm (http://www.17big (http://www.17bi/g/da4a/abadm (http://www.17bi/g/dat7a/.cac5m %9e%e7 /%e8%87 %bf%e7 /Istm-%94%a8sklearn%e6%96 %aa%e7 %bb%8f %bb%84 %e5%81 %87%e6 %e7%bd %e7%bb %9a%e5 %9c%ac %91%e7 %87%e7 %8d%95 %e6%83 %bb%9c %a5%9e %e6%9c %85%e6 %e7%bc %e7%bb %ba%e7 %84%9f %96%e7 %8f%e7 %89%b9 %e5%88 %a8%8b

%bd%91 %e5%be %86%e6 %e7%bb %81%e5 %9e%90 %9c%ef %b7%a5 %e5%ba %bc%9akohone%e7%a8 %8f%e5 %e7%bd %8b.html) %88%97 %91%e7 %e5%88 %bb%9c %86%e7 %e8%ae %b1%bb-%ad%e7 keras.html) %bb%83 %e7%ae

%97%e6

%b3%95.html)

软件

%9f%a5

%e8%ae%ba%e7

%e8%af%86)

(http://www.17bigdata.com/category/%e8%87%aa%e5%ad%a6%e4%b8%ad%e5%bf%83/%e6%95%b0%e6%8d%ae%e5%88%86%e6

%9e%90%e4%b8 %8e%e6%95%b0 %e6%8d%ae%e6 %8c%96%e6%8e %98%e8%bd%af %e4%bb%b6)

立刻说两句吧!

6 of 8 2017年04月26日 16:03





SAS多变量分析-因子分析-一起大数据 (http://www.17bigd...

使用sklearn做单机特征工程-一起大数据 (http://www.17big...

时间序列分析之ARIMA模型预测__R篇-一起大数据 (http://...

Machine Learning- Testing and Error Metrics-一起大数据 ...

首页

(http://www.17bigdata.com)

案例

(http://www.17bigdata.com

/category/%e6%95

%b0%e6%8d%ae

%e5%88%86%e6

%9e%90%e4%b8

%8e%e6%95%b0

%e6%8d%ae%e6

%8c%96%e6%8e

%98%e6%a1%88

%e4%be%8b)

观点

(http://www.17bigdata.com

/category/%e8%a7

%82%e7%82%b9)

数据&电子书

(http://www.17bigdata.com

/category/%e6%95

%b0%e6%8d%ae

%e7%94%b5%e5

%ad%90

%e4%b9%a6)

视频

(http://www.17bigdata.com

/category/%e8%a7

%86%e9%a2%91)

© 2017 一起大数据 (http://www.17bigdata.com) 本站主题由 themebetter (http://themebetter.com) 提供 网站地图 (http://www.17bigdata.com/sitemap.xml)

/category/%e8%87

%aa%e5%ad%a6

%e4%b8%ad%e5

%bf%83/%e6%95

%b0%e6%8d%ae

%e5%88%86%e6

%9e%90%e4%b8

%8e%e6%95%b0

%e6%8d%ae%e6

%8c%96%e6%8e %98%e7%90%86

%e8%ae%ba%e7

%9f%a5

%e8%af%86)

软件

(http://www.17bigdata.com

/category/%e8%87

%aa%e5%ad%a6

%e4%b8%ad%e5

%bf%83/%e6%95

%b0%e6%8d%ae

%e5%88%86%e6

%9e%90%e4%b8

%8e%e6%95%b0

%e6%8d%ae%e6 %8c%96%e6%8e

%98%e8%bd%af

%e4%bb%b6)