深度学习 在计算机视觉中的应用

周登文

控制与计算机工程学院华北电力大学

我们人类很容易感受周围世界的三维结构

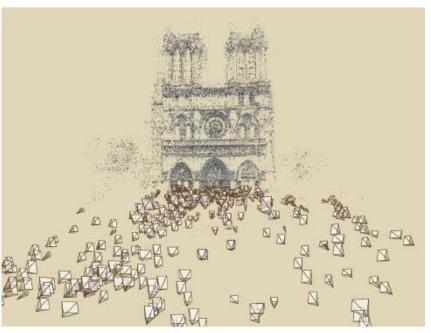


看一幅图像,我们很容易看出照片中有几个人,甚至可以从他们的面部外观,猜测他们的心情.

认知心理学家已经研究了几十年,试图了解人类视觉系统的工作方式,虽然已经知道了其中的一些原理,但是这个问题的完整解决方案仍然是未知的.

计算机视觉研究人员已经开发开发出一些数学技术,以恢复图像中物体的三维形状和外观. 我们现在拥有可靠的技术,可以从几千个部分重叠的照片中,准确地计算一个环境中的部分3D模型.





根据数百幅部分重叠的照片,运动算法可以重建大型复杂场景的稀疏3D点模型的结构

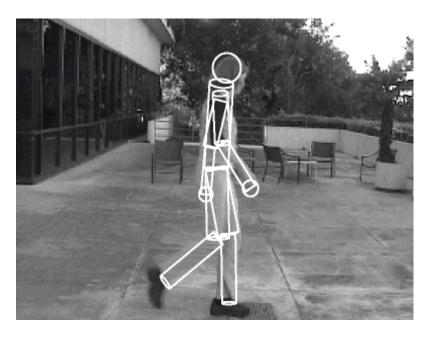
(Snavely, Seitz和Szeliski 2006) ©2006 ACM

给定某个特定物体足够多的视图,可以使用立体匹配技术,精确地创建稠密的3D表面模型.



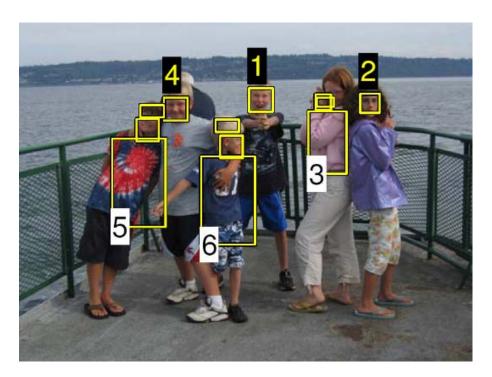
根据互联网上几百幅不同曝光的照片,立体匹配算法可以重建建筑物的详细3D模型(Goesele, Snavely, Curless et al. 2007) © 2007 IEEE

可以在复杂背景下, 跟踪一个行人.



行人追踪算法可以跟踪在复杂背景下的行人(Sidenbladh, Black, and Fleet 2000) © 2000 Springer

甚至可以组合面部、衣着和头发,找到并命名 照片中的所有人以及他们的名字.



面部检测算法,加上彩色服装和头发检测算法,可以定位和识别图像中的个体(Sivic, Zitnick和Szeliski 2006)©2006 Springer

尽管这些进步,使计算机解释图像,达到两岁小孩的水平,仍然是一个梦想(例如,统计图像中的所有动物)!

为什么计算机视觉如此困难? 这是由于计算机视觉是一个逆问题: 我们试图通过不足的信息,恢复一些未知量,以完全指定解决方案.

我们需要基于物理的的和概率的模型,去除 潜在解决方案中的歧义,而复杂的视觉世界建模 非常困难.

在计算机视觉中使用的**正向模型**,通常在物理(辐射度学、光学和传感器设计)以及计算机图形学中开发.

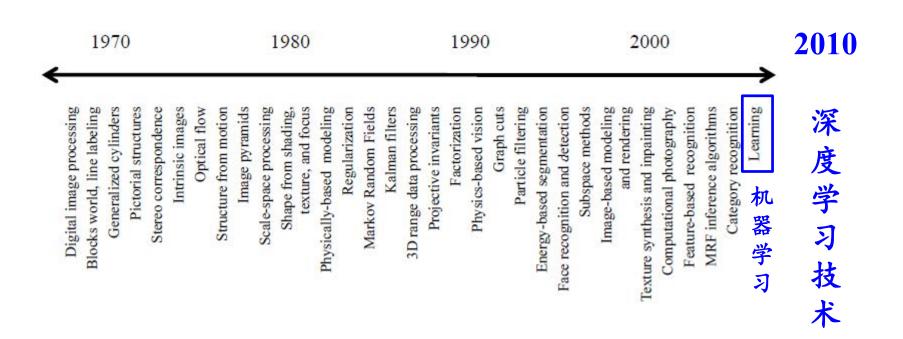
这两个领域均建模物体如何运动, 光线在物体表 面如何反射,在大气中如何散射,通过相机镜头(或人 眼)的折射, 最后投影到平坦的(或弯曲)的图像平面上. 计算机图形学还不完美(还没有能完全替代人类的计算 机动画电影),在有限的领域,如渲染一个由日常物品 组成的静态场景,或动画展现灭绝的生物(如恐龙),是 完美的.

在计算机视觉中,正好反过来,即描述在一个或多个图像中看到的东西,并重建其属性,如形状、光照和颜色分布.令人吃惊的是,人类和动物做到这一点毫不费力,而计算机视觉算法则容易出错.

计算机视觉应用

- ◆ 自动驾驶
- ◆ 医学成像
- ◆ 物体识别
- ◆ 运动分析
- →场景重建
- ◆ 图像恢复

• • •



计算机视觉大致起源于20世纪70年代

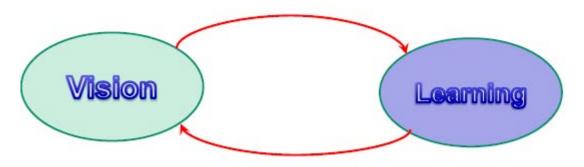
20世纪80年代,主要聚焦于复杂的数学技术,以进行定量的图像和场景分析.

20世纪90年代,以前提出的主题不断被探索,其中的一些变得更加活跃.

21世纪头十年,视觉和图形领域的相互作用 不断加深. 例如, 图像缝合(image stitching), 光 场捕获和渲染(light-field capture and rendering), 通过多次曝光, 捕捉高动态范围(HDR: high dynamic range)图像. 一个重要的趋势是: 将尖端 的机器学习技术应用于计算机视觉问题.

最近几年,已目击了在计算机视觉中应用深度学习技术的爆炸性增长!深度学习几乎成了计算机视觉研究的标配,没有用到深度学习技术的计算机视觉论文,几乎进不了ICCV和CVPR.

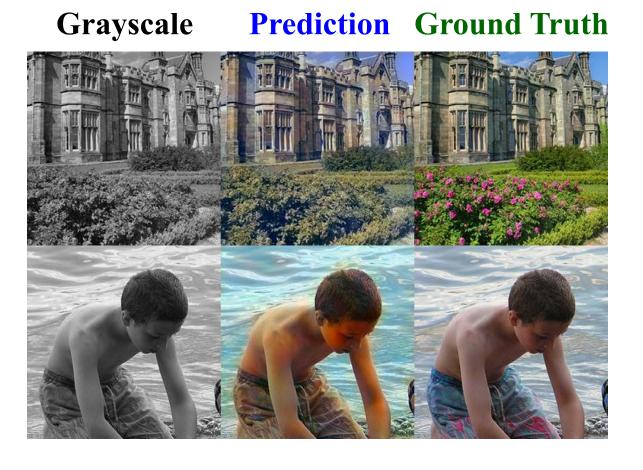
Vision specific constraints/assumptions



Application of Learning Algorithms

虽然只有短短的几年,深度学习已革新了计算机视 觉领域!在人脸识别、图像分类、物体跟踪和检测等几 乎所有的主题,都提升了计算机视觉算法的性能!

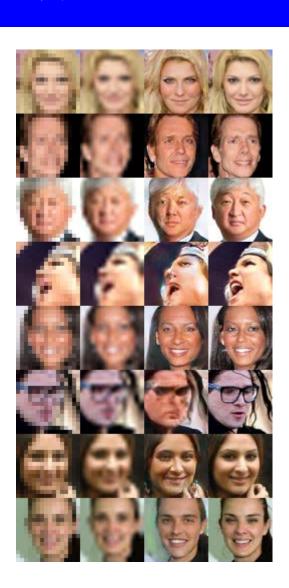
黑 白 图 像 自 动 着



图像风格转换



图像超分辨率



A person on a beach flying a kite.

图像字幕自动生成



A person skiing down a snow covered slope.

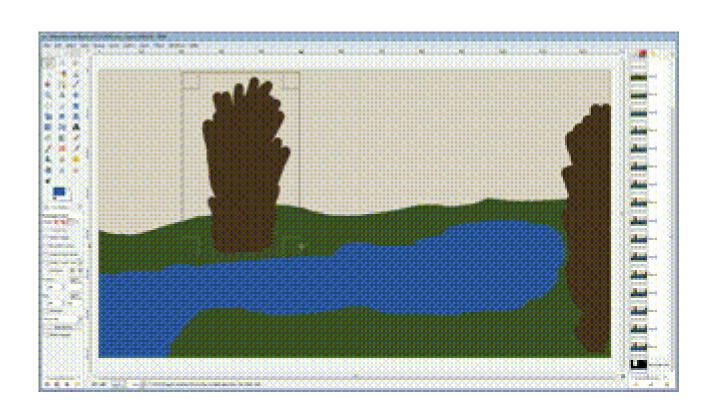


A black and white photo of a train on a train track.

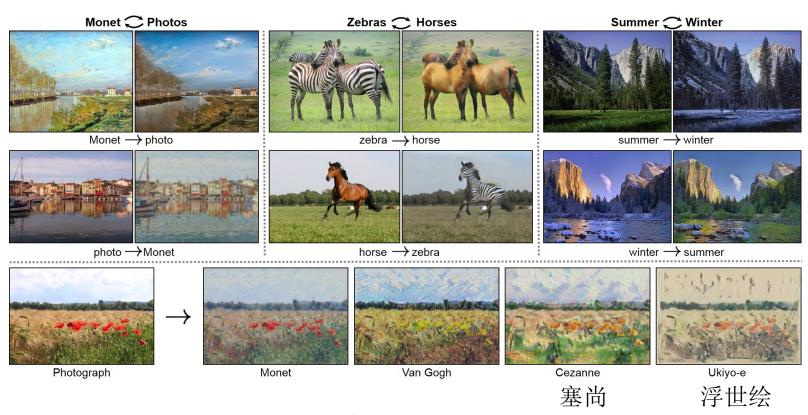


A group of giraffe standing next to each other.





从粗糙的草图自动创建图像



视觉效果转换



图像类推

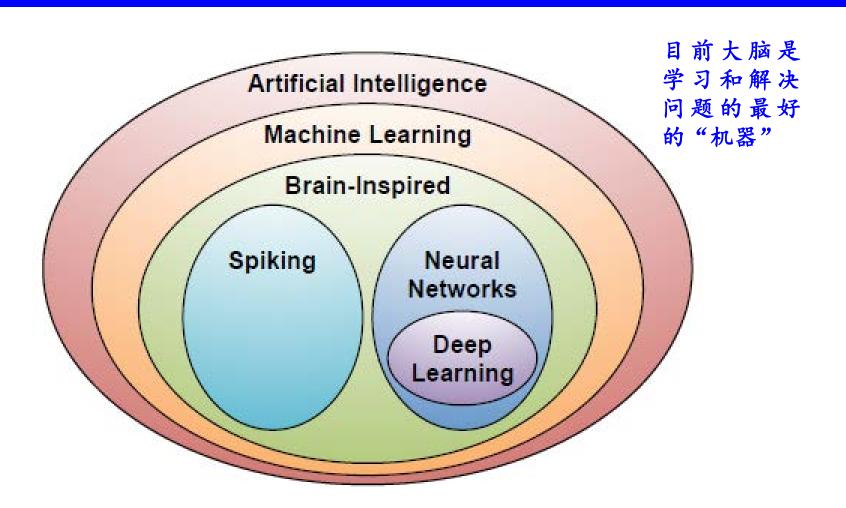
What is deep learning?



深度学习在人工智能中的位置

深度神经网络(也称为深度学习)是人工智能大框架下的一部分. 人工智能的目标是创造具有类似人类能力的智能机器. 人工智能这个术语是计算机科学家John McCarthy在20世纪50年代提出来的.

深度学习在人工智能中的位置



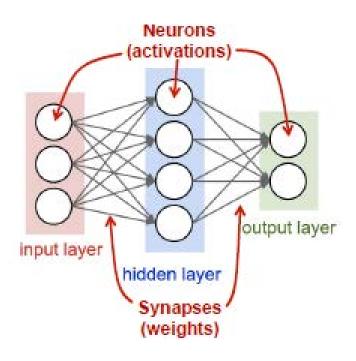
虽然科学家们仍然在探索大脑如何工作的细节,但普遍相信:大脑的主要计算元素是神经元.人脑平均大约有860亿个神经元.神经元自身与许多进入它们的树突(dendrites)和离开它们的轴突(axon)元素联系在一起.

神经元接受通过树突进入的信号,对这些信号进行计算,并在轴突上产生信号.一个神经元的轴突分支出来,并连接到许多其它神经元的树突上.轴突的分支和树突之间的连接称为**突触**(synapse).据估计,人脑中平均有10¹⁴~10¹⁵个突触.

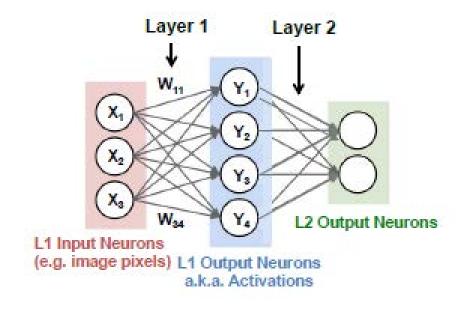
突触的一个关键特征是它可以伸缩通过它的值. 伸缩因子称为权, 大脑学习的方式被认为是: 通过改变与突触相关的权. 因而, 不同的权重导致对输入的不同响应. 学习就是调整权重, 作为学习刺激的响应, 大脑的组织不会改变.

在大脑启发的计算区域中,有一个称为尖峰 计算(spiking computing)的子区域. 在这个子区域 中,启发源自于下面的事实:树突和轴突上的通 讯是尖峰脉冲, 所传递的信息不仅仅是尖峰的幅 度,它还依赖于脉冲到达的时间,并且,在神经 元中发生的计算不是单个值, 而是脉冲宽度和不 同脉冲之间的时序关系的函数.

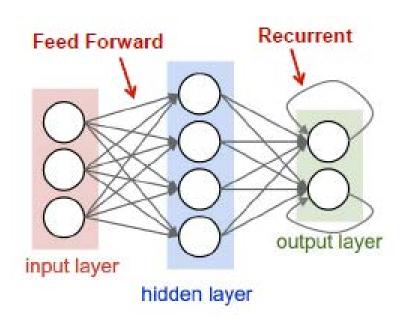
神经网络从下面的概念中获得启发:神经元 的计算涉及计算输入值的加权和. 这些加权和对 应于被突触伸缩的值, 以及神经元中这些值的组 合. 此外,神经元不仅输出加权和,在神经元内 组合输入上存在函数运算,这个运算似乎是一个 非线性函数: 只有当输入跨越某个阈值时, 才能 使神经元生成输出.



神经元和突触

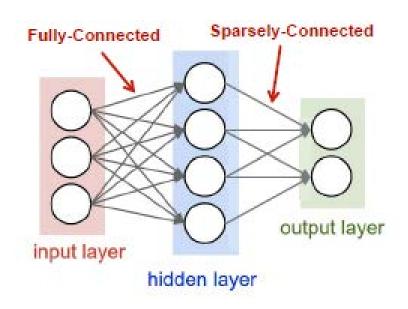


一个计算实例:
$$y_j = f\left(\sum_{i=1}^{3} W_{ij} \times x_i\right)$$
 W_{ij} : 权 x_i : 输入激活 y_j : 输出激活 $f(.)$: 非线性激活函数



前馈与反馈(递归)网络

Deep Neural Networks



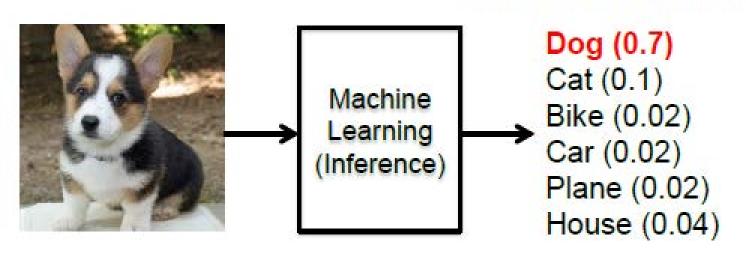
完全连接与稀疏连接网络

推理与训练

在深度神经网络(DNN)中,确定网络中权重的值的过程称为学习,学习的过程也称为训练(training)网络. 一旦训练完成,使用训练确定的权重,进行网络计算,使用网络执行任务的计算称为推断(inference).

推理与训练

Class Probabilities

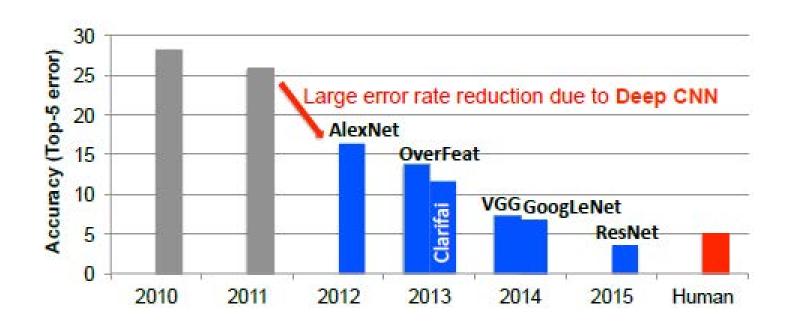


图像分类任务实例.训练集由120万个图像组成,每个图像都标有图像包含的1000个物体类别之一. 然后,必须准确地识别测试图像中的物体.

DNN发展历史

- 1940年代:神经网络被提出
- 1960年代:深度神经网络被提出
- 1989年:识别数字的神经网络出现(LeNet)
- 1990年代:浅层神经网络硬件出现(Intel ETANN)
- 2011年:基于DNN的语音识别获得突破性进展(Microsoft)
- 2012年: DNN在视觉中,开始的替代了手工制作的方法
 (AlexNet)
- 2014+: DNN加速器研究的兴起

DNN发展历史



最近几年, ImageNet大赛中, 最佳参赛者的表现

Frameworks

为了便于DNN的开发,以及共享训练的网 络,已经开发出了几个深度学习框架.加州大学 伯克利分校开发的Caffe, 在2014年开源. 它支持 C, C ++, Python和MATLAB接口. Google在 2015年发布了TensorFlow, 它支持C ++和Python 接口. 另一个流行的框架是Torch, 由Facebook和 NYU开发,支持C、C++和Lua接口.

Frameworks

Caffe Caffe2 Paddle

(UC Berkeley) (Facebook) (Baidu)

Torch PyTorch CNTK

(NYU / Facebook) (Facebook) (Microsoft)

Theano TensorFlow MXNet

(U Montreal) (Google) (Amazon)

Developed by U Washington, CMU, MIT, Hong Kong U, etc but main framework of choice at AWS

Frameworks

- TensorFlow对于大多数项目来说,是一个安全的选择.有巨大的社区,广泛的使用.
- PyTorch最适合研究. 不过还是新推出的, 不完善
- 考虑Caffe, Caffe2或TensorFlow进行生产部署
- 考虑TensorFlow或Caffe2用于移动设备

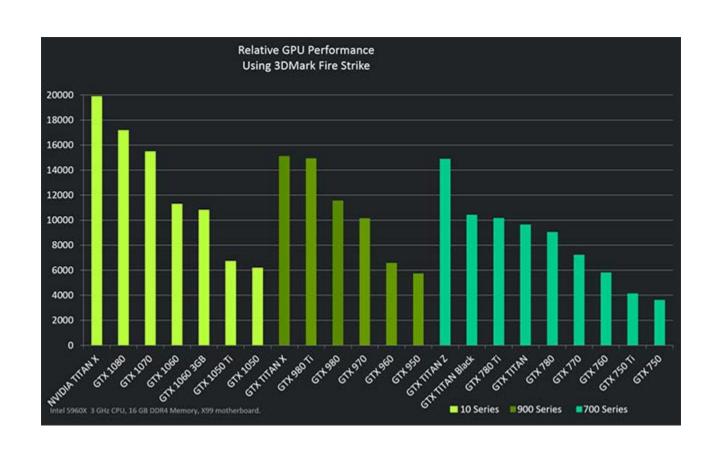


NVIDIA GeForce GTX TITAN X, 2015年3月推出,人民币8000元



(单精度浮点运 算性能达到 11 TFLOP/s)

NVIDIA TITAN X, 2016年7月推出,人民币10000元





2017年5月16日,股价134.31US\$,市值798.52亿US\$ 3月份以来,股价几乎又上涨了30%!

2017年5月10日,在美国加州圣何塞,NVIDIA主持的GPU技术大会(GTC)上宣布:推出新款NVIDIA® **DGX-1V**(配置8块 Tesla V100 GPU)深度学习超级计算机,单台DGX-1V的预订价格是14.9万美元.

在2016年硅谷的GTC上,NVIDIA发布了深度学习超级计算机DGX-1,配置8块Tesla P100 GPU(16GB 显存),配置7TB固态硬盘用于储存神经网络训练中的大量数据,整体性能相当于250台普通x86服务器!单台DGX-1的售价是12.9万美元.

DGX-1V深度学习计算机同DGX-1相比,主 要是将基于PascalTM 架构的Tesla P100 GPU, 替换 为基于 VoltaTM 架构的Tesla® V100 GPU (单精度 浮点运算性能达到15 TFLOP/s). 实际数据测试: Tesla V100 GPU的计算速度, 大约是Tesla P100 GPU的8倍!



从Volta开始, NVIDIA开始all-in-AI. 这已不再是 传统意义上的GPU. 它现在包含一个全新的核心, 叫 Tensor core, 完全用于深度学习的计算. 今年发布的 基于Volta的Tesla V100与上一代Tesla P100相比,单精 度浮点运算性能提升了41.5%,由于引入了Tensor单 元,在深度学习方面的性能可以达到后者的12倍!老 黄太牛了!

华人对深度学习的贡献

- 2011年,邓力运用深度学习技术,在语音识别 上的巨大成功,助推了深度学习技术的大潮
- 2013年, 余凯创立深度学习技术研究院, 在当时, 可谓惊世骇俗
- 2014年Caffe开源,使得计算机视觉领域的研究 全面深化,至今,仍是最受欢迎的平台之一

华人对深度学习的贡献

- 2015年, Resnet使得深度学习网络名副其实,现 已成为深度学习的标配
- MXNet于2015 年 9 月开源,是目前技术上最为精妙的深度学习平台,无缝支持命令式编程 (imperative programming)和符号编程(symbolic programming),已成为亚马逊官方深度学习平台