

China University of Geosciences



- 1. 深度学习的基本概念
- 2. 深度学习的基本框架
- 3. 深度学习在图像中的应用



China University of Geosciences

人工智能

人工智能(Artificial Intelligence)是研究、开发用于模拟、延伸和扩展人的智能的理论、方法、技术及应用系统的一门新的技术科学。





China University of Geosciences

人工智能、机器学习和深度学习的关系 机器学习是实现人工高智能的一种方法,深度学习是机器学习的一个分支

人工智能

机器学习

深度学习



China University of Geosciences

什么是深度学习?

深度学习是机器学习的一个类型,该类型的模型直接从图像、文本或声音中学习执行分类任务。通常使用神经网络架构实现深度学习。"深度"-词是指网络中的层数-层数越多,网络越深。传统的神经网络只包含2层或3层,而深度网络可能有几百层。

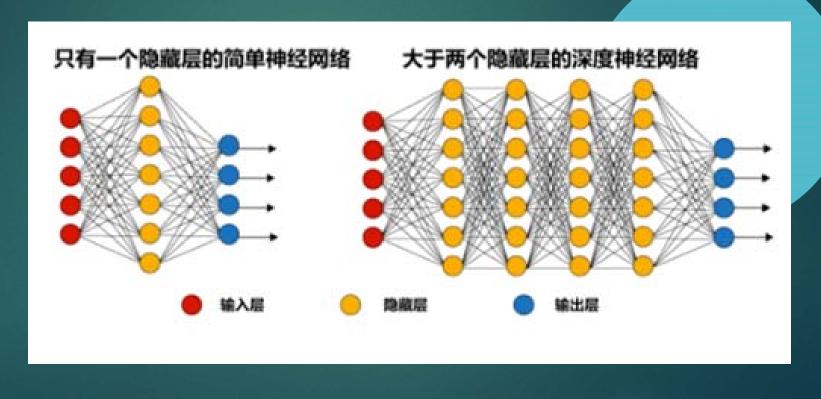


中国地质大学

3 计算机学院

China University of Geosciences

神经网络与深度学习





China University of Geosciences

卷积神经网络(CNN)

卷积神经网络(Convolutional Neural Network, CNN)是一种特殊结构的深度神经网络,其前几层由卷积层(Convolution layer)与池化层(Poolinglayer)交替构成,后面若干层是全连接层。其工作原理是由卷积层学习不同的特征,由池化层将空域形状汇聚到高维特征空间,多层交替的卷积+池化可以学出层次化的特征表征。最后的全连接层的作用则是在高维特征空间学习一个分类器。

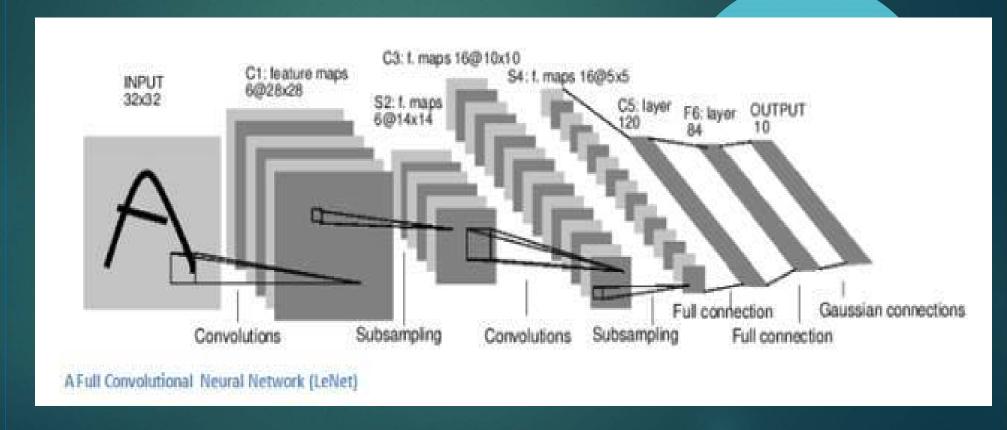


中国地质大学

China University of Geosciences

计算机学院

CNN - Lenet结构示意图

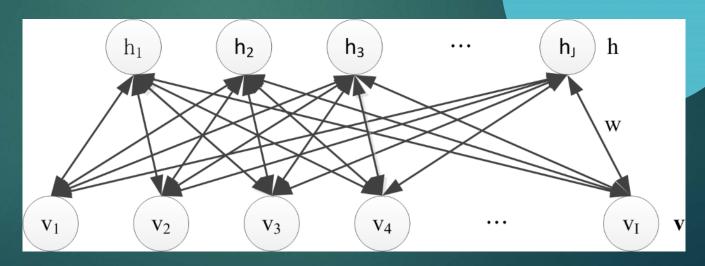




China University of Geosciences

限制玻尔兹曼机(RBM)

一个限制玻尔兹曼机网络有2层组成,一层为可视层,另一层为隐含层,层内无连接,层间有连接,其结构如图2所示。其中V代表可见层,h代表隐藏层,两层的节点数目分别为1、J, 两层之间的权重用W来表示。



RBM结构示意图



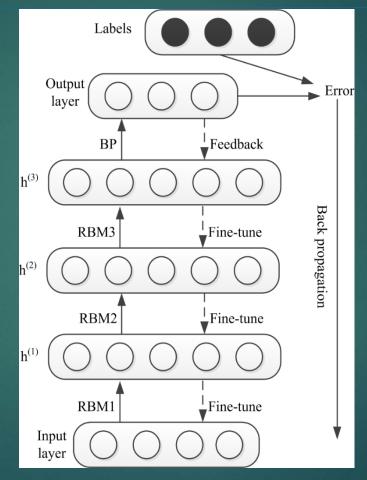
China University of Geosciences

深度信念网络(DBN)

深度信念网络(Deep Belief Networks, DBNs)由Geoffrey Hinton于2006年提出。它通过无监督预训练和有监督微调来训练整个深度信念网络,并在图像识别、信息检索、自然语言处理等领域取得巨大成功。它由一系列受限玻尔兹曼机(RBM)和一层反向传播网络组成。,DBN结构示意图如下所示。



China University of Geosciences







中国地质大学 计

China University of Geosciences

计算机学院

介绍几种种GitHub中最受欢迎的深度学习开源平台和开源库,供大家参考。(参考来自

http://baijiahao.baidu.com/s?i

d=1599943447101946075&wfr=spid

er&for=pc)

圆圈的颜色越偏绿色表示 框架越新,颜色越偏蓝色 表明框架的时间越早。





China University of Geosciences

从上图可知, TensorFlow高居榜首, 第二名和第三名的是分别是 Keras和Caffe。

TensorFlow

TensorFlow最初由谷歌的Machine Intelligence research organization 中Google Brain Team的研究人员和工程师开发的。这个框架旨在方便研究人员对机器学习的研究,并简化从研究模型到实际生产的迁移的过程。



China University of Geosciences

Keras

Keras是用Python编写的高级神经网络的API,能够和TensorFlow, CNTK或Theano配合使用。常用的函数封装的很好,简单易上手,缺点为定制网络不够灵活。

Caffe

Caffe是一个重在表达性、速度和模块化的深度学习框架,它由 Berkeley Vision and Learning Center (伯克利视觉和学习中心)和 社区贡献者共同开发。



China University of Geosciences

深度学习在图像中的应用

多年来,计算机视觉和图像目标识别等任务长期依赖人工设计的特征,如 尺度不变特征变换(SIFT)和方向梯度直方图(HOG)等。此类特征仅仅是对 图像中低级别的边缘信息进行描述与表征,若要描述图像中高级信息例如边 缘交叉和局部外观等, 其往往显得力不从心。深度学习可以通过无监督和有 监督的学习方法直接从数据中获得层级化的视觉特征,从而提供一套更为有 效的解决方案。深度学习方法经常可从无监督和有监督两个角度进行讨论: 无监督特征学习,该类方法通常将深度学习用于特征提取,然后这些特征会 被直接送入后续分类算法;有监督的特征学习,当存在大量有标签样本时, 此类方法通过端到端的学习策略实现特征提取与分类器的联合优化。



China University of Geosciences

图像深度特征提取

深度学习可以提取图像的深层特征,可以更好地表达图像的语义信息,在进行分类时效果往往优与基于传统的手工特征的分类。

图像分类

CNN是一种受到广泛关注的有监督深度学习结构。有监督CNN结构获得广泛 关注始于2012年10月ImageNet竞赛,这主要是由于大量的有标签样本及高性 能GPU计算平台的出现使得大规模CNN的高效训练成为可能。



China University of Geosciences

深度学习用于物体检测

物体检测是比物体识别更难的任务。一幅图像中可能包含属于不同类别的 多个物体,物体检测需要确定每个物体的位置和类别。