

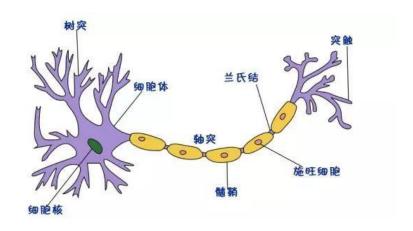
深度学习



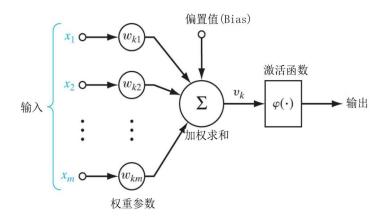
神经网络



神经元



1904年,生物学家了解了神经元的组成结构



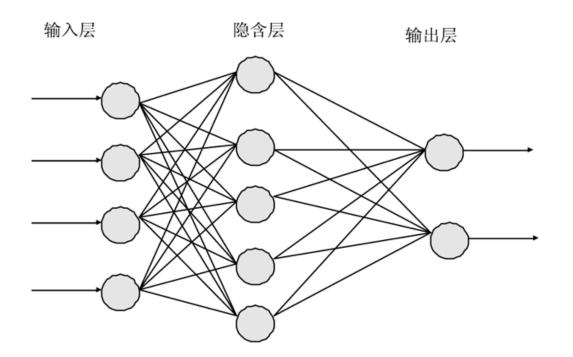
1943年,心理学家Warren McCulloch 和数学家Walter Pits发明了神经元模型



神经网络



神经网络

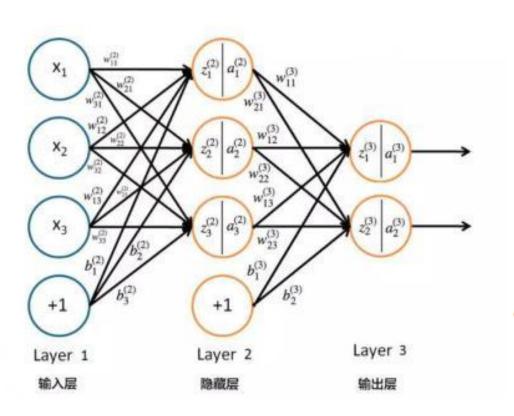






神经网络





$$a_1 = w_{11} \times x_1 + w_{12} \times x_2 + w_{13} \times x_3 + b_1$$

$$a_2 = w_{21} \times x_1 + w_{22} \times x_2 + w_{23} \times x_3 + b_2$$

$$a_3 = w_{31} \times x_1 + w_{32} \times x_2 + w_{33} \times x_3 + b_3$$



$$a_1 = f(w_{11} \times x_1 + w_{12} \times x_2 + w_{13} \times x_3 + b_1)$$

$$a_2 = f(w_{21} \times x_1 + w_{22} \times x_2 + w_{23} \times x_3 + b_2)$$

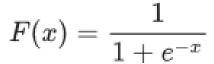
$$a_3 = f(w_{31} \times x_1 + w_{32} \times x_2 + w_{33} \times x_3 + b_3)$$

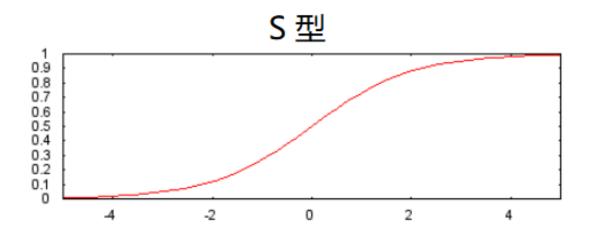


常见激活函数



S型 (Sigmoid) 激活函数将加权和转换为介于 0 和 1 之间的值





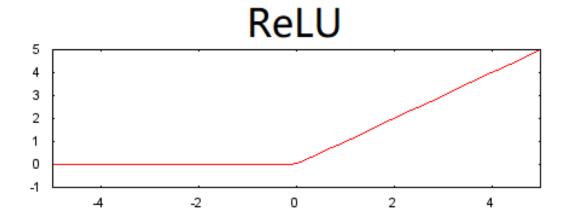


常见激活函数



修正线性单元激活函数 (简称为 ReLU) 的效果通常要好一点,同时还非常易于计算

$$F(x) = max(0, x)$$





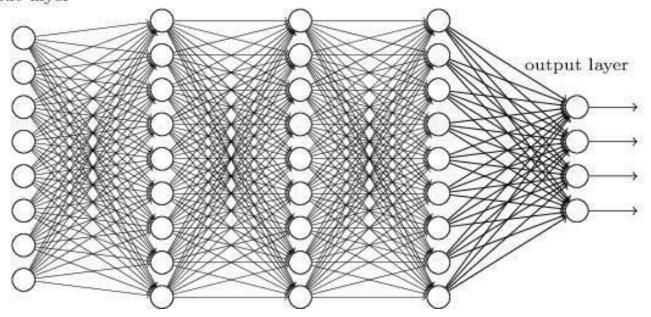
深度神经网络



深度神经网络



input layer 1 hidden layer 2 hidden layer 3





卷积神经网络 CNN

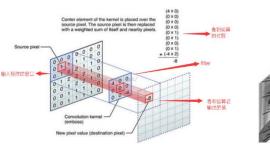


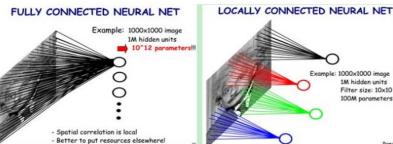
卷积神经网络 (Convolutional Neural Network, CNN) 是深度学习中最重要的概念之一

20世纪60年代,Hubel和Wiesel在研究猫脑皮层中用于局部敏感和方向选择的神经元时发现,其独特的网络结构可以有效降低神经网络的复杂性

1998年,Yann LeCun提出了LeNet神经网络,标志着第一个采用卷积思想的神经网络西世

神经网络面世

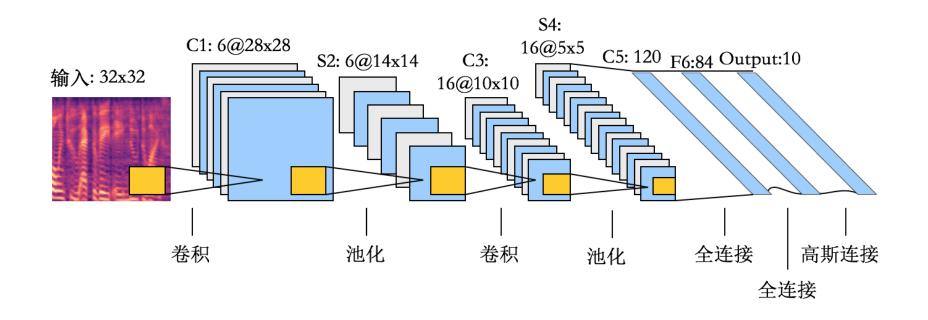






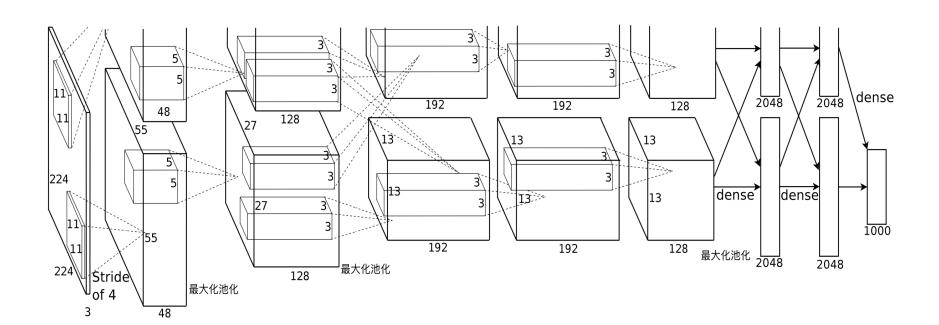
卷积神经网络 LeNet











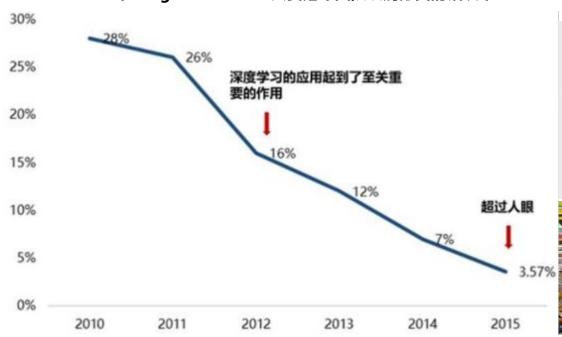


深度学习的巨大成功



ImageNet Large Scale Visual Recognition Challenges

2010-2015年ImageNet ILSVRC大赛冠军团队识别分类的错误率



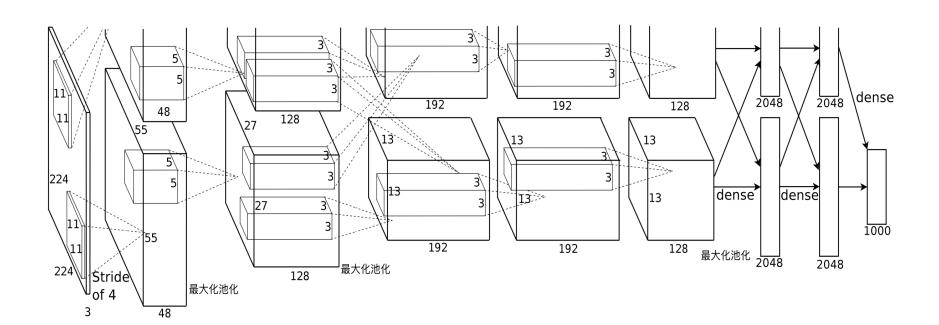
ImageNet数据集有1400多万幅图片,涵盖2万多个类别;其中有超过百万的图片有明确的类别标注和图像中物体位置的标注







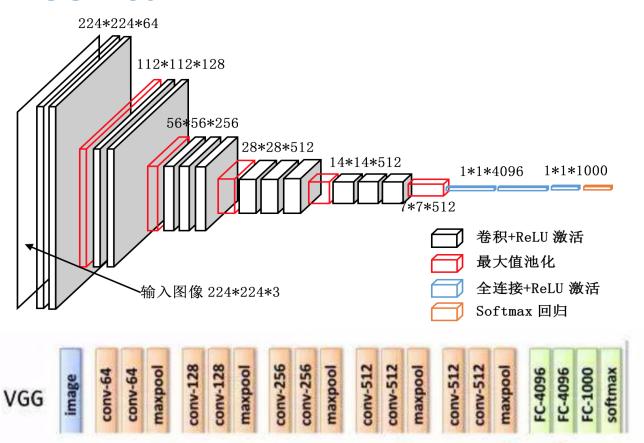






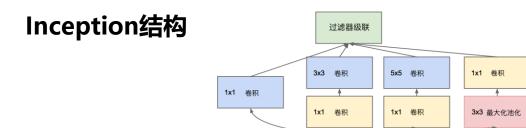
VGG Net



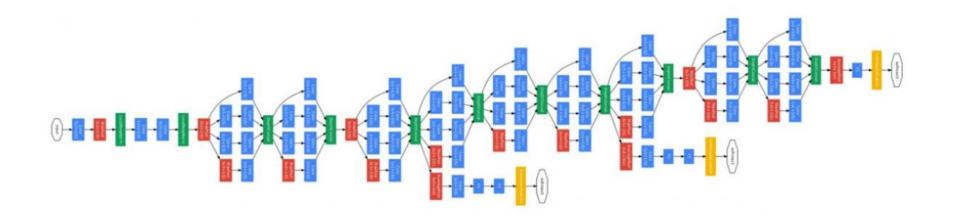








前一层网络





深度神经网络

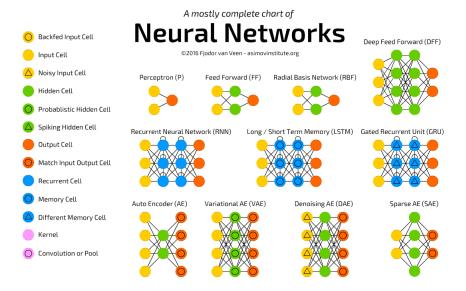


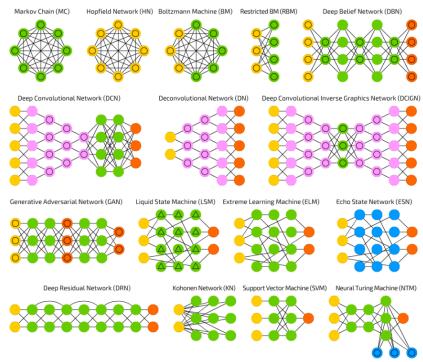
没有最深,只有更深......



神经网络大观

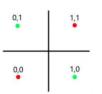




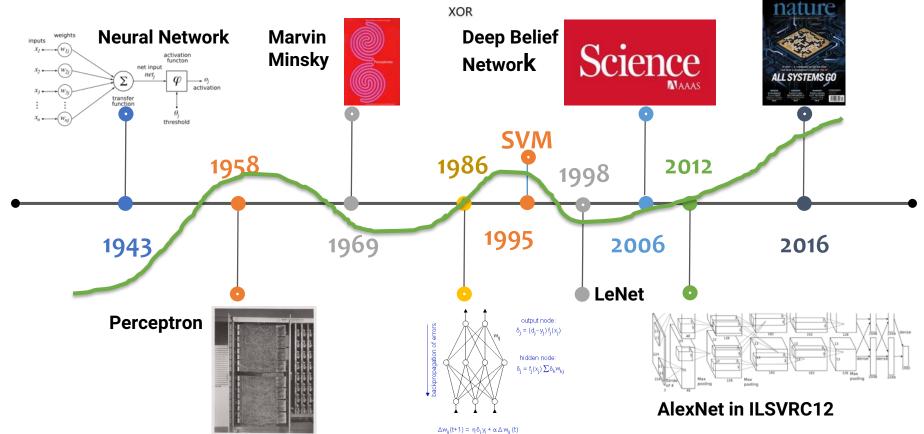




深度学习发展历程









深度学习,仍在发展中......



深度学习技术存在的问题:

- 面向任务单一
- 依赖于大规模有标签数据
- 几乎是个黑箱模型,可解释性不强

–

无监督的深度学习、迁移学习、深度强化学习和贝叶斯深度学习 等受关注

深度学习具有很好的可推广性和应用性,但不是人工智能的全部, 未来人工智能需要有更多类似技术



深度学习框架



主流深度学习框架



Keras

theano





Cognitive Toolkit









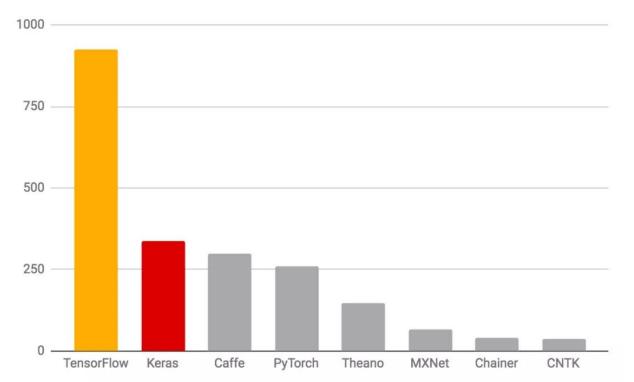
PYTORCH





主流深度学习框架





arXiv mentions as of 2018/03/07 (past 3 months)

Keras作者、谷歌研究科学家François Chollet晒出一张图, 他使用Google Search Index,展示 了过去三个月, ArXiv上提到的深度 学习框架排行





Theano开发始于 2007, 加拿大的蒙特利尔大学; 由于出身学界, 它最初是为学术研究而设计, 在过去的很长一段时间内, Theano 是深度学习开发与研究的行业标准

Theano 是一个比较低层的库,适合数值计算优化。支持自动的函数梯度计算,带有 Python 接口并集成了 Numpy,可以说Theano是 Python的一个数值计算库

不支持多 GPU 和水平扩展

随着 Tensorflow 在谷歌的支持下强势崛起,Theano 日渐式微,这过程中的标志性事件是:创始者之一的 lan Goodfellow 放弃 Theano 转去谷歌开发 Tensorflow。







2013年就已问世,老牌的框架之一,创始人是加州大学伯克利分 校的中国籍博士生贾扬清

全称是 "Convolution Architecture For Feature Extraction", 意为"用于特征提取的卷积架构",它的设计初衷是计算机视觉

存在灵活性不足的问题:为模型做调整常常需要用 C++ 和 CUDA

Caffe2 是在2017年4月Facebook 发布,可以看作是 Caffe 更细粒 度的重构,在实用的基础上,增加了扩展性和灵活性



PYTORCH



Torch 是一个非主流,开发语言:基于1990年代诞生的 Lua

Facebook 的人工智能研究所用的框架是 Torch

Torch 非常适用于卷积神经网络

Torch 的灵活度更高,因为它是命令式的,支持动态图模型

2017 年初,Facebook 在Torch 的基础上,针对 Python 语言发布了一个全新的机器学习工具包 PyTorch。PyTorch可以说是Torch的Python版,然后增加了很多新的特性

2018年4月, Facebook 宣布 Caffe2 将正式将代码并入了 PyTorch





MXNet是亚马逊 AWS 选择支持的深度学习框架

MXNet尝试将两种模式无缝的结合起来:在命令式编程上MXNet提供张量运算,而声明式编程中MXNet支持符号表达式。用户可以自由的混合它们来快速实现自己的想法。

MXNet 支持语言: C++/Python/R/Julia/Go

学习难度较高







Microsoft认知工具包(Cognitive Toolkit)之前被大家所知的缩略是 CNTK

2016年微软宣布,已在GitHub上向外部开发人员开源其人工智能工具包 **CNTK** (Computational Network Toolkit)

CNTK工具包中的语音和图像识别速度比较快

CNTK还具有着更为强大的可扩展性——开发者可以用多台计算机实现GPU 的扩展,从而能够更加灵活的应对大规模的实验

对C# 的支持





Keras 是一个非常高层的库,可以工作在 Theano 和、TensorFlow和CNTK 之上

Keras 强调极简主义——你只需几行代码就能构建一个神经网络,Keras 为支持快速实验而生,能够把你的idea迅速转换为结果

Keras的句法是相当明晰的,文档也非常好

支持Python





DL4J是基于JVM、聚焦行业应用且提供商业支持的分布式深度学习框架,其宗旨是在合理的时间内解决各类涉及大量数据的问题。

Java

可以与Hadoop和Spark集成,可使用任意数量的GPU或CPU运行,







Chainer是一个专门为高效研究和开发深度学习算法而设计的开源框架

基于Python的独立的深度学习框架

Chainer在训练时"实时"构建计算图,"边运行边定义"的方法使构建深度学习网络变的灵活简单

这种方法可以让用户在每次迭代时或者对每个样本根据条件更改计算图。同时也很容易使用标准调试器和分析器来调试和重构基于Chainer的代码



₹ PaddlePaddle



PaddlePaddle, 百度旗下深度学习开源平台。Paddle(Parallel Distributed Deep Learning, 并行分布式深度学习)

2016年9月1日百度世界大会上,百度首席科学家Andrew Ng(吴恩达)首次宣布将百度深度学习平台对外开放,命名PaddlePaddle。

2016年9月27日, PaddlePaddle在开源社区Github及百度大脑平台开放

百度资深科学家、PaddlePaddle研发负责人徐伟介绍: "在PaddlePaddle的帮助下,深度学习模型的设计如同编写伪代码一样容易,设计师只需关注模型的高层结构,而无需担心任何琐碎的底层问题。"





A machine learning platform

for everyone

to solve real problems

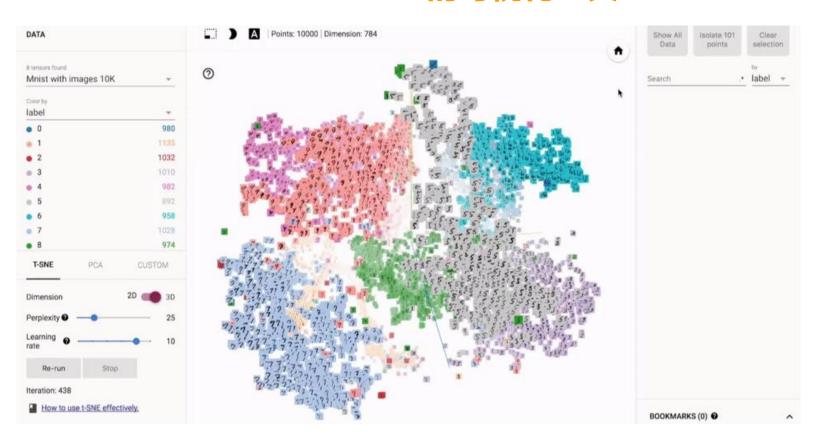
全面的机器学习工具集



Loss Functions, Probabilistic **Neural Nets** K-Means Metrics Methods Signal Linear Algebra Decision Trees **SVM** Processing Random Gaussian Regression Lattice Mixture Models Forests Python C++ Java TensorFlow Distributed Execution Engine

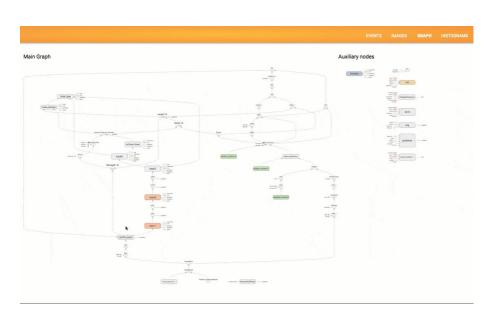
TensorBoard: TensorFlow的可视化工具



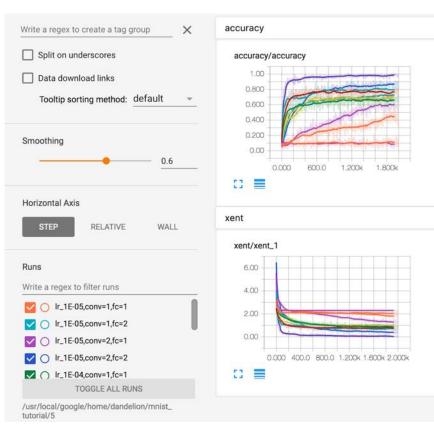




TensorBoard



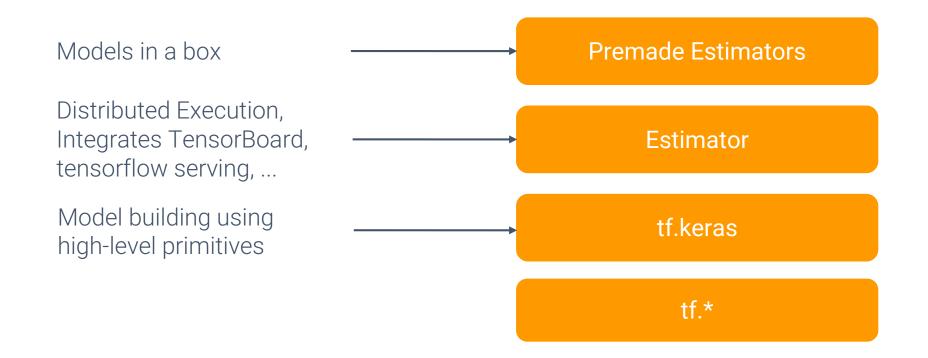
计算图可视化



度量可视化



从低层易控制到高层易用,可供灵活选择



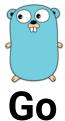




























**TensorFlow.js





TensorFlowLite



跨平台

