人工智能概览

马滟青 (北京大学)

yqma@pku.edu.cn

2025 年"微扰量子场论及其应用"前沿讲习班暨前沿研讨会, 山东大学, 2025/07/09

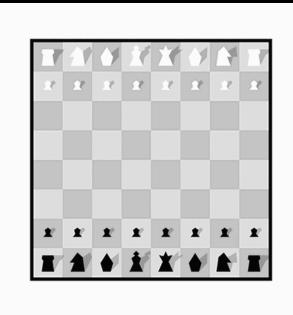


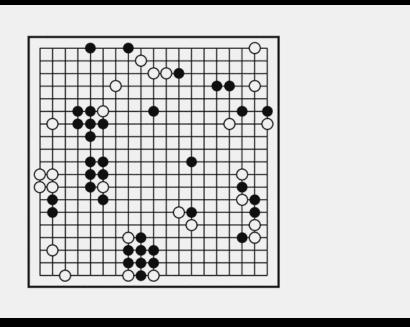
大纲

1. 疯狂的人工智能

- Ⅱ. 什么是人工智能
- III. 联结主义
- IV. 展望

人工智能——认知推理



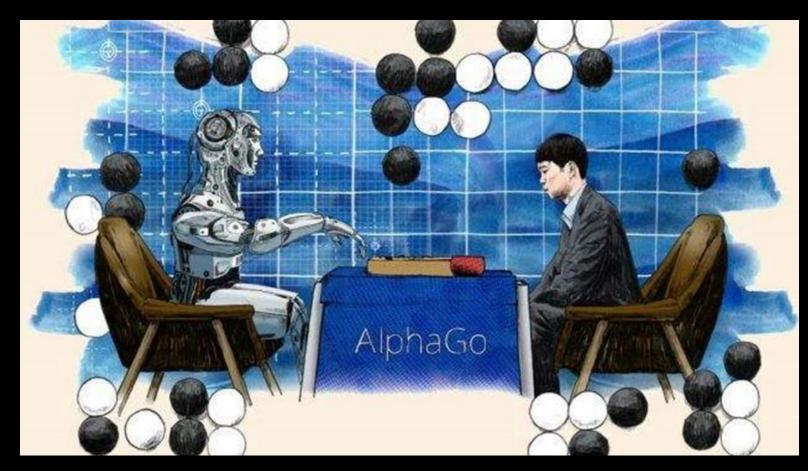


1997年, IBM深蓝战胜世界冠军

 $2^{361} \approx 4 * 10^{108}$,巨大的搜索空间

人工智能——认知推理

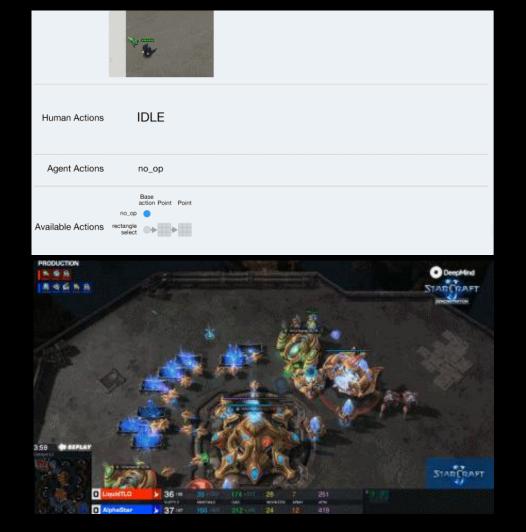




2016年,AlphaGo战胜世界冠军,蒙特卡洛树搜索+深度学习

人工智能——多智能体

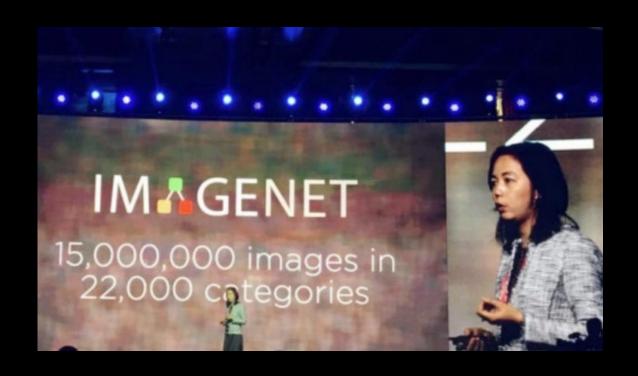






2019,AlphaStar人机大战以10:1战胜职业选手

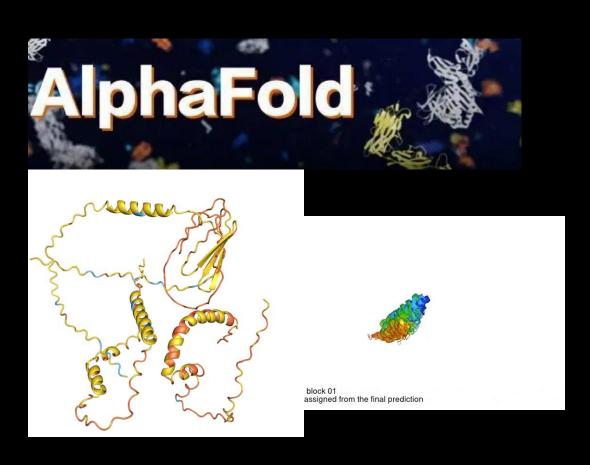
人工智能——计算机视觉





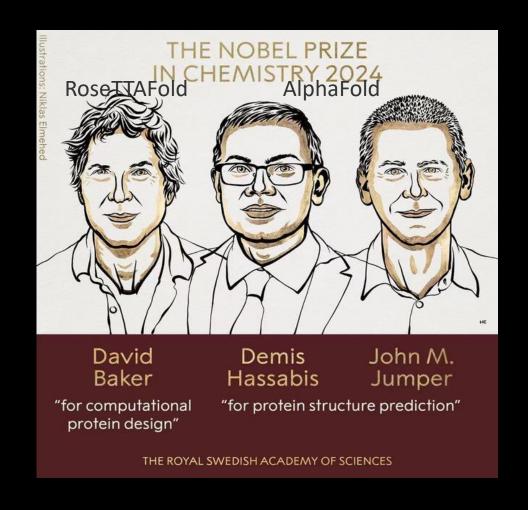
2009年, ImageNet数据集引发了计算机视觉领域的一场革命, 当前很多情况下AI的识别正确率超过人类

人工智能——科学研究



2020年11月30日, AlphaFold 2 蛋白质结构预测

1.8亿个蛋白质结构: 0.1% -> 98.5%

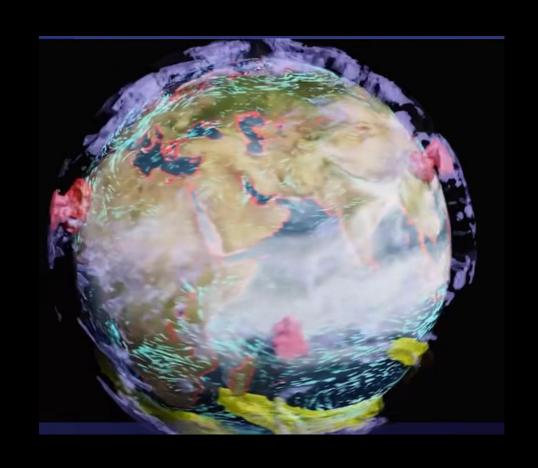


(基于人工智能) 进行蛋白质设计和结构预言

人工智能——科学研究

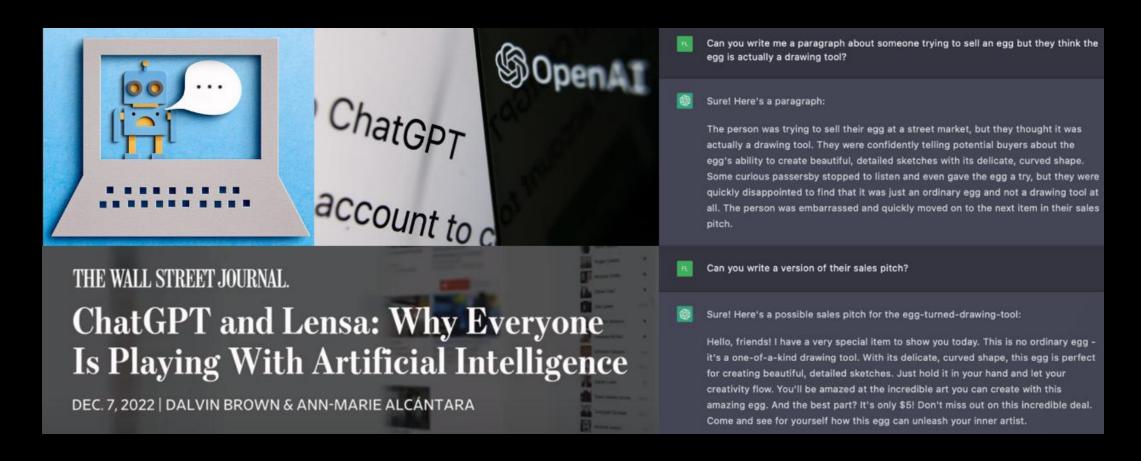


2022年1月, DNA 测序的世界纪录: 5小时2分钟



英伟达正在创建地球的数字孪生,Earth-2, 希望提前几十年来预测气候的变化

人工智能——自然语言处理



2022 ChatGPT

编程的终结: 经典计算机科学的 末日即将来临

我们大多数人都是恐龙,等待着流星的撞击。



攻城略地 所向披靡

5 : 0



K.O!

大纲

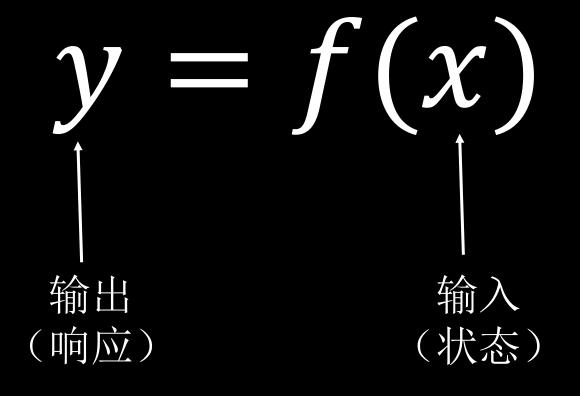
I. 疯狂的人工智能

Ⅱ. 什么是人工智能

III. 联结主义

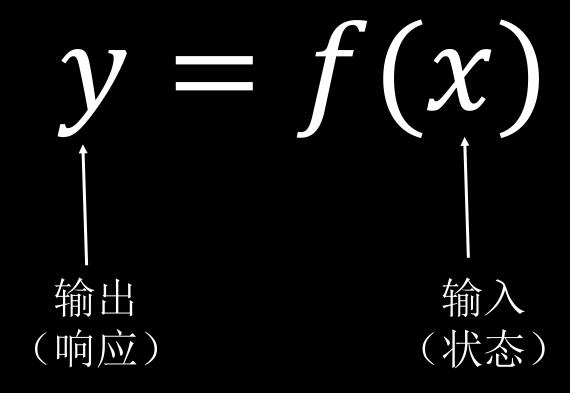
IV. 展望

什么是智能?



- ■棋盘:下子位置
- 局势: 兵种操作
- 氨基酸排序:蛋白质结构
- 当前天气:未来天气
- 已有语句:后续语句
- •

什么是智能?



预言(泛化)能力? 不能简单地枚举

信息压缩产生智能

>发现共性,产生规律

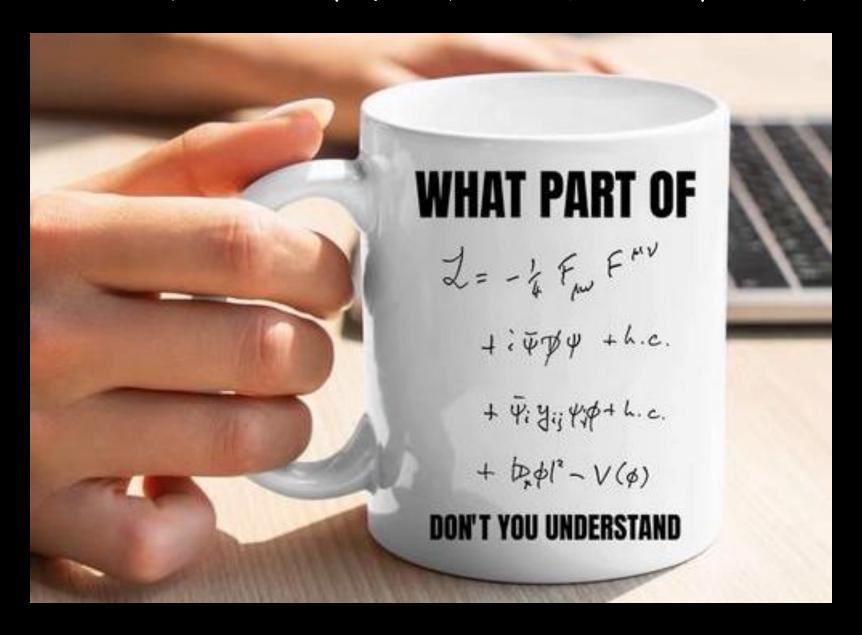
→信息压缩→简单函数→智能

人类智能举例

经验和规律:

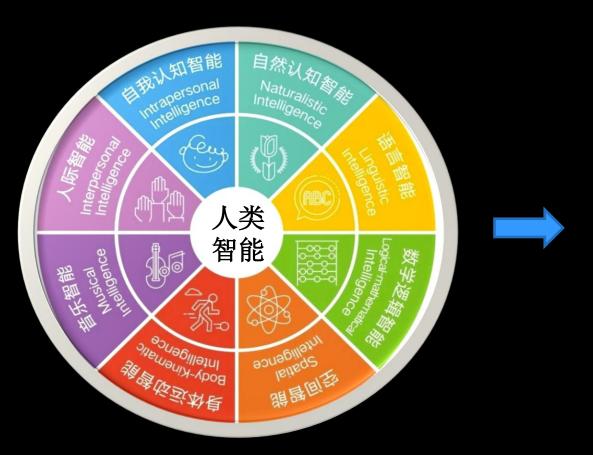
- 见到乌云预测将下雨
- 见到台阶要抬脚
- 围棋定式
- 1+1=2
- •

人类智能:科学(物理)规律探索



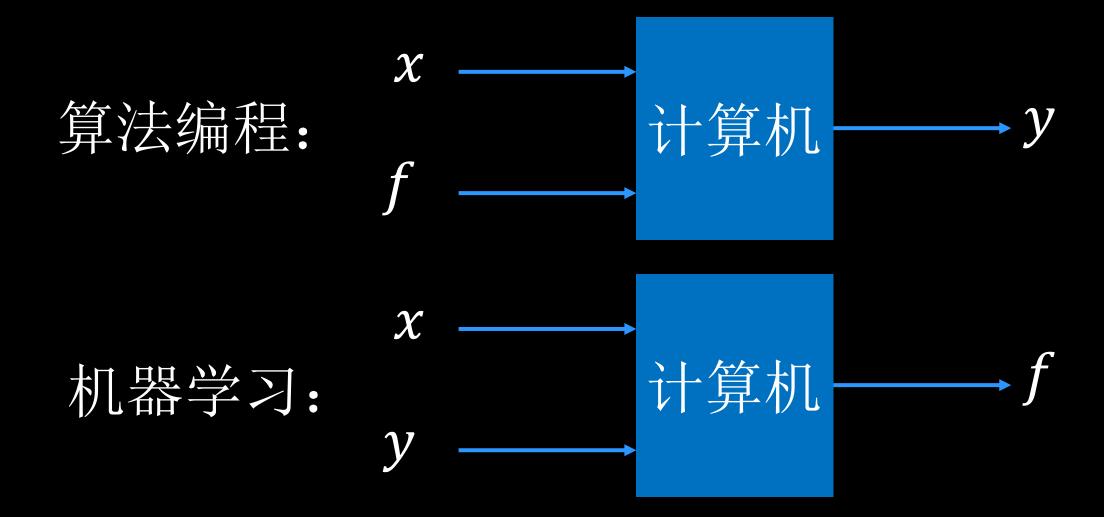
什么是人工智能?

• 人工智能: 是研究模拟、延伸和扩展人类智能的理论、方法、技术及应用系统的学科。





智能函数的来源



类比:解析方法 vs 数值方法

算法编程

✓准确性、可靠性

× 使用局限性: 需对问题有流程化的解决方案

× 人力成本高:每个问题需单独编程

机器学习

✓原则上可用于任意问题、人力成本低

×缺少解释性、可靠性差

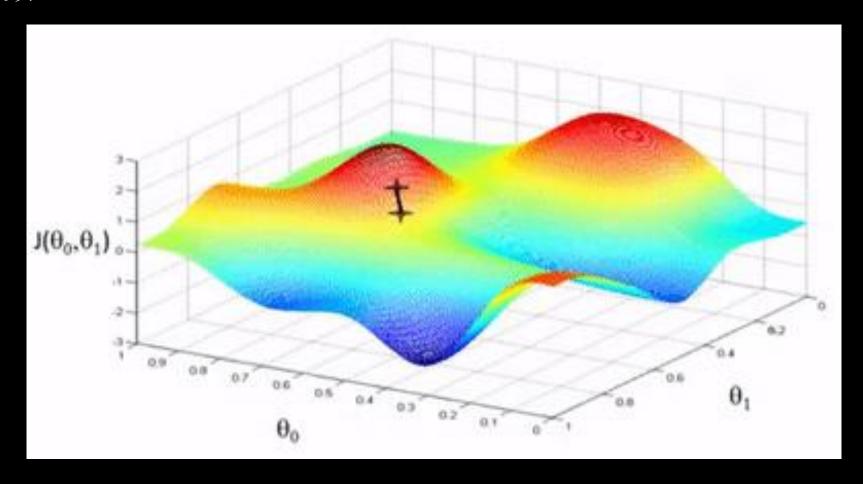
➤ 优化目标(Loss function), 如最小二乘法:

$$L(y, f_{\theta}(x)) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - f_{\theta}(x_i))^2$$

 \blacktriangleright 从丽 $f_{\theta}(x) \approx f(x)$

梯度下降(GD)

每次沿梯度的相反方向走一个步长,直至目标函数收敛,或者达到预设的最大迭代次数。



简化模型: 正则化

□ 实际中一般在损失函数后加一项一起优化:

$$\min_{f} \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} L(f(x_i), y_i) + \lambda \cdot R(f)$$

- $\lambda \cdot R(f)$ 称为正则化项 (regularization term),用于惩罚过于复杂的模型
- 模型越简单,发掘的共性越多,越有泛化能力
- 防止过拟合 (overfitting),即测试误差远远高于训练误差

大纲

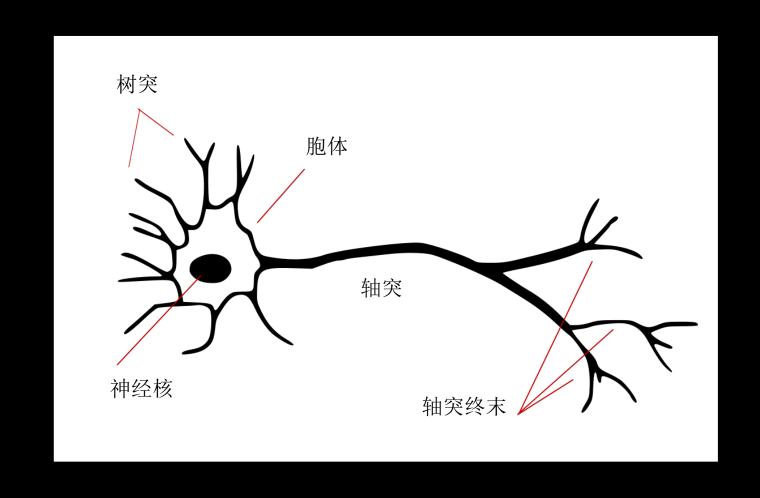
- 1. 疯狂的人工智能
- Ⅱ. 什么是人工智能

III. 联结主义

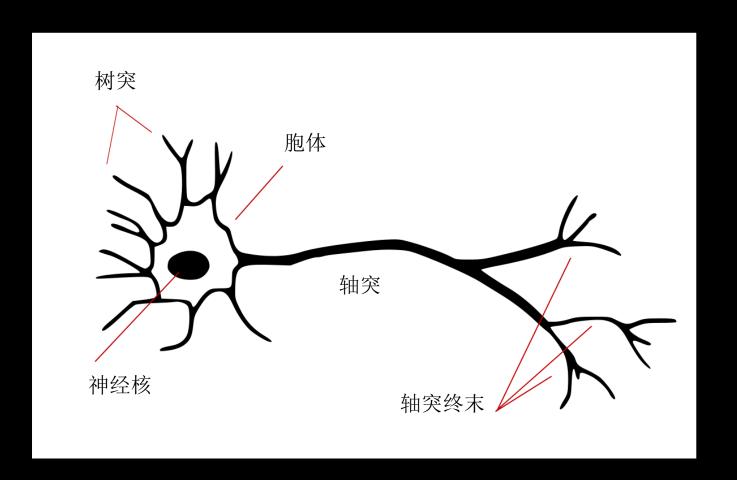
IV.展望

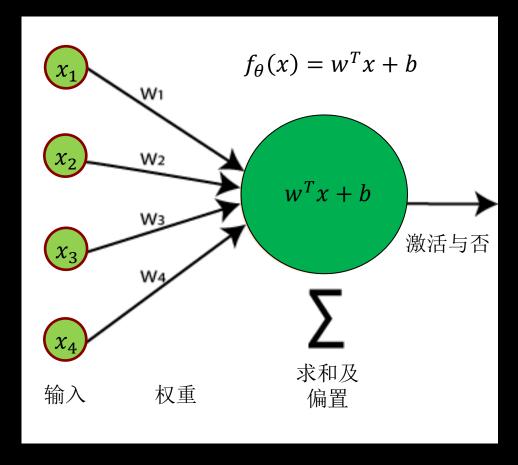
智能函数的基本单元?

神经元



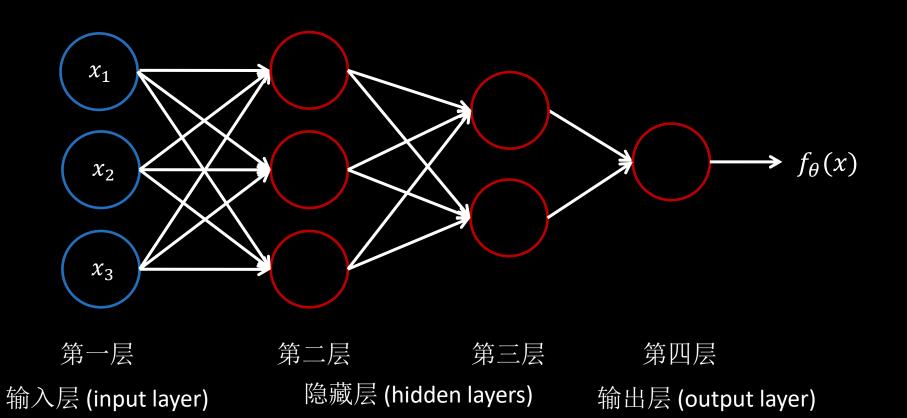
人工神经元(感知器)





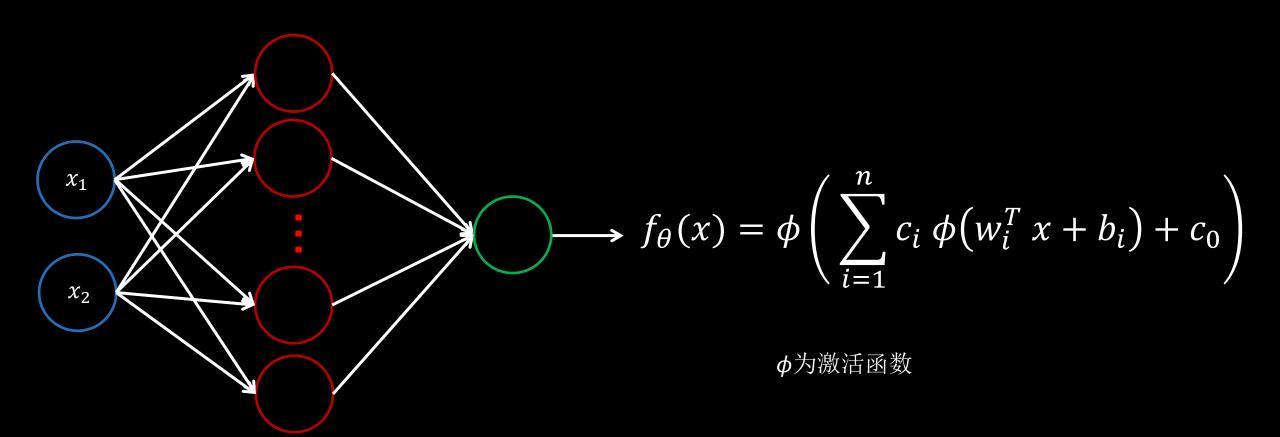
激活为非线性变换,如ReLU: max(0, f(x))

人工神经网络(多层感知器)



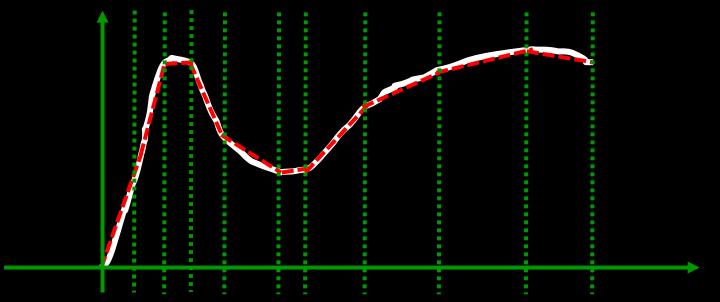
万能逼近定理

定理:一个具有至少一个隐藏层的前馈神经网络,只要隐藏层中的神经元足够多,就可以逼近任何一个定义在有限维空间上的连续函数,精度可以任意接近。这个结果适用于使用非线性激活函数(如Sigmoid或ReLU)。



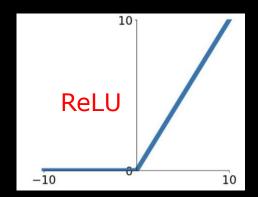
万能逼近定理

举例:对于单变量



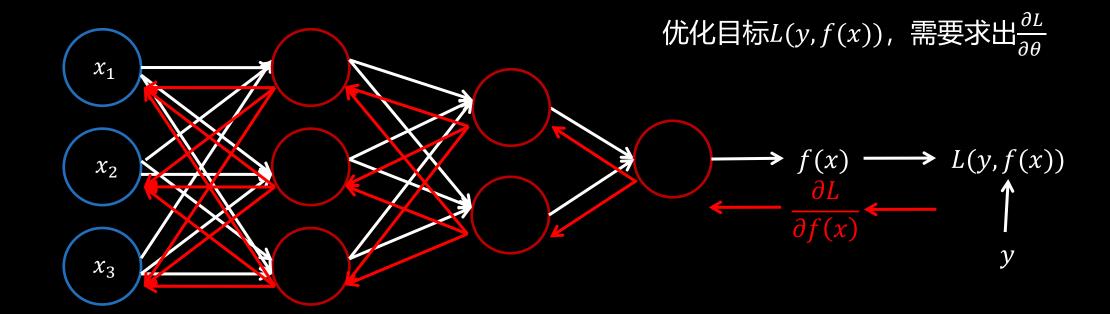
- 折线可以无限逼近任意函数
- ReLU激活函数的单隐藏层网络 可描述任意连续折线:

$$\phi(c \phi(x) + \cdots)$$



• 其它激活函数可以近似ReLU

反向传播

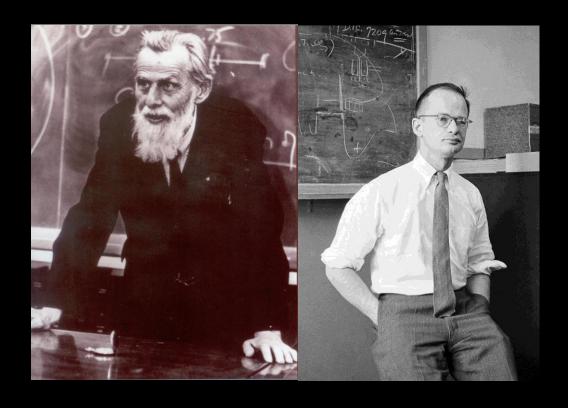


联结主义早期历史

➤ 无隐藏层+线性激活函数: 线性回归,高斯(1795)



- ➤ 1943: 人工神经网络模型 McCulloch&Pitts
- ➤ 1940s-1960s: 带有一个 自适应隐藏层的多层网络



符号主义高歌猛进

1965 西蒙(Simon)

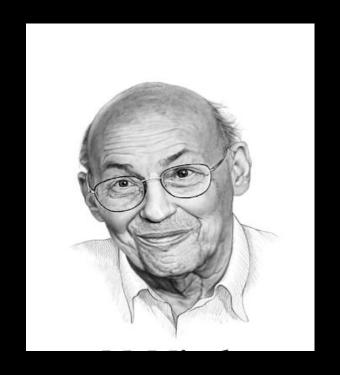
1970 闵斯基(Minsky)

机器将在未来二十年内能够做任何人类可以做到的工作

在3到8年内,我们将制造出具有与普通人类一样智能的机器



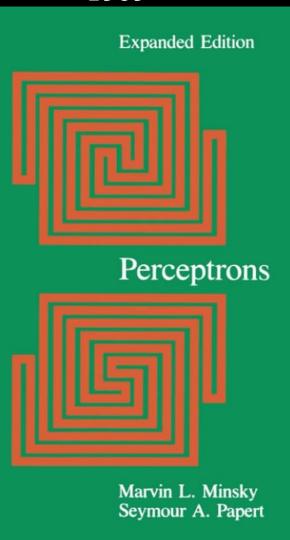
1975年图灵奖



1969年图灵奖

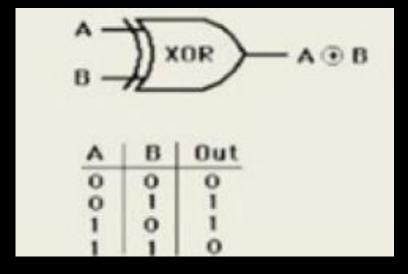
联结主义的暴风雪

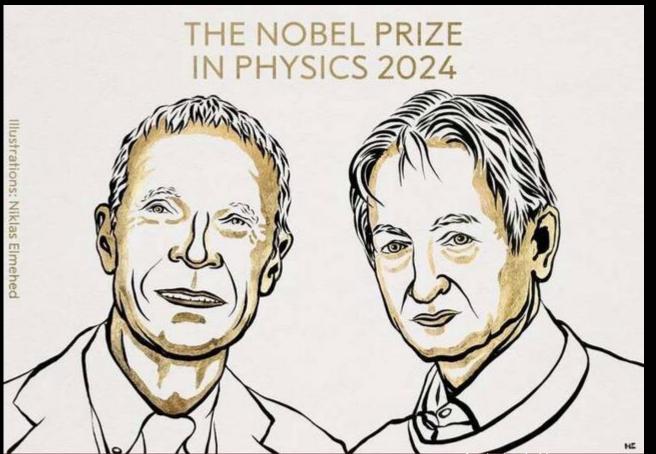
1969



- ▶ 指出单层感知器无法拟合"异或"问题
- 质疑多层感知器能够有效学习
- ▶ 泛化问题、理论挑战.....







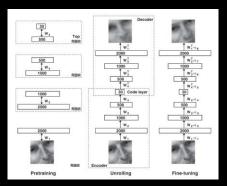
2018年图灵奖 John J. Hopfield Geoffrey E. Hinton

> "for foundational discoveries and inventions that enable machine learning with artificial neural networks"

> > THE ROYAL SWEDISH ACADEMY OF SCIENCES

在人工神经网络机器 学习方面的基础性贡献

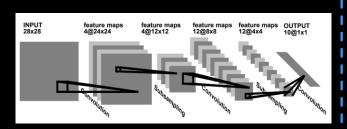
人工智能的春天来临



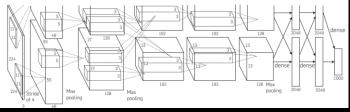
AutoEncoder Hinton et al. 2006

1995 2006

卷积神经网络CNN 手写数字识别LeNet LeCun et al. 1995



Model	Top-1 (%)	Top-5 (%)
Sparse coding ²	47.1	28.2
SIFT + FVs ²⁹	45.7	25.7
CNN	37.5	17.0



AlexNet

在ImageNet物体识别比赛中以绝对优势夺冠 Krizhevsky, Sutskever, Hinton. 2012 比尔·盖茨: ChatGPT表明人工智能历史意义不亚于"PC或互联网...

ChatGPT

2011

2012

2016

2018

2022

深度学习开始流行 从语音识别开始 到视觉物体识别 AlphaGo 深度网络评估盘面



深度学习三巨头 获图灵奖



大纲

- 1. 疯狂的人工智能
- Ⅱ. 什么是人工智能
- III. 联结主义

IV.展望

人工智能的历史——AI图灵奖得主

提出关于问题求解和 人类认知的**符号模型**

Allen Newell (1975年获奖) Herbert Simon (1975年获奖)





提出处理不确定性的 概率因果推理技术

Judea Pearl (2011年获奖)





Marvin Minsky (1969年获奖)

John McCarthy (1971年获奖)

定义了基于**表示**和**推理** 的领域基础



Ed Feigenbaum (1994年获奖)



Raj Reddy (1994年获奖)

开发对知识编码 来解决真实问题的**专家系统**



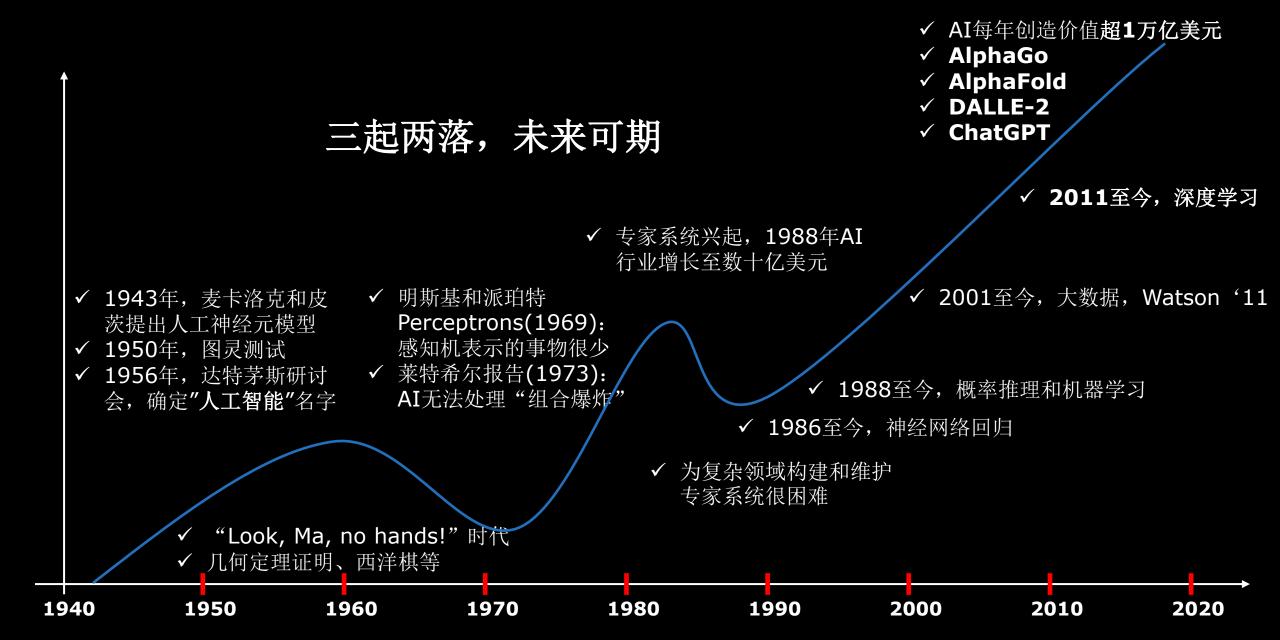
Y. LeCun

G. Hinton (2018年获奖)

Y. Bengio

深度神经网络 深度学习

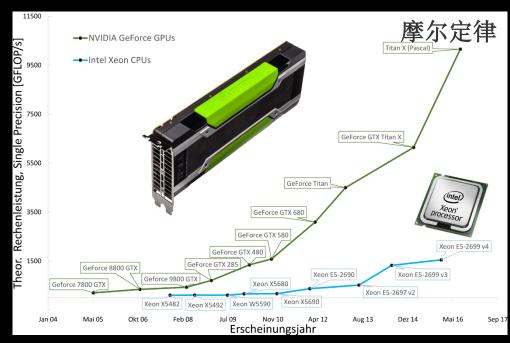
人工智能的历史



早期智人复原图(约20万年前)智人脑容量已有1300-1600毫升

大数据+大算力





2009年, ImageNet数据集引发了计算机视觉领域的一场革命

CPU: 10⁹~10¹⁰次运算/s

GPU/TPU上的DL: 10¹⁴~10¹⁷次运算/s

基于深度学习的困境

- > 大数据、大计算量:模型参数指数增长,数据支撑和资源支持困难
- > 小数据问题:科学发现时的常态
- > 可解释性:黑匣子,对其预言的不安
- ▶ 因果、约束:难以施加,容易产生低级错误
- **>**

人工智能的流派

- 符号主义(symbolism)(逻辑主义或计算机学派):认为人工智能源于数理逻辑
 - 将符号作为人工智能的基本元素,认为人工智能的运行建立在由符号构成的数理逻辑之上

- **行为主义**(behaviorism)(进化主义或控制论学派):认为人工智能源于控制论
 - 专注于主体与环境的相互作用,并将这种相互作用看作是智能行为

- 联结主义(connectionism) (仿生主义或生理学派): 认为人工智能源于仿生学
 - 试图使机器模拟大脑,通过建立一个类似于人脑中神经元的模拟节点网络来处理信号

