

《人工智能数学原理与算法》

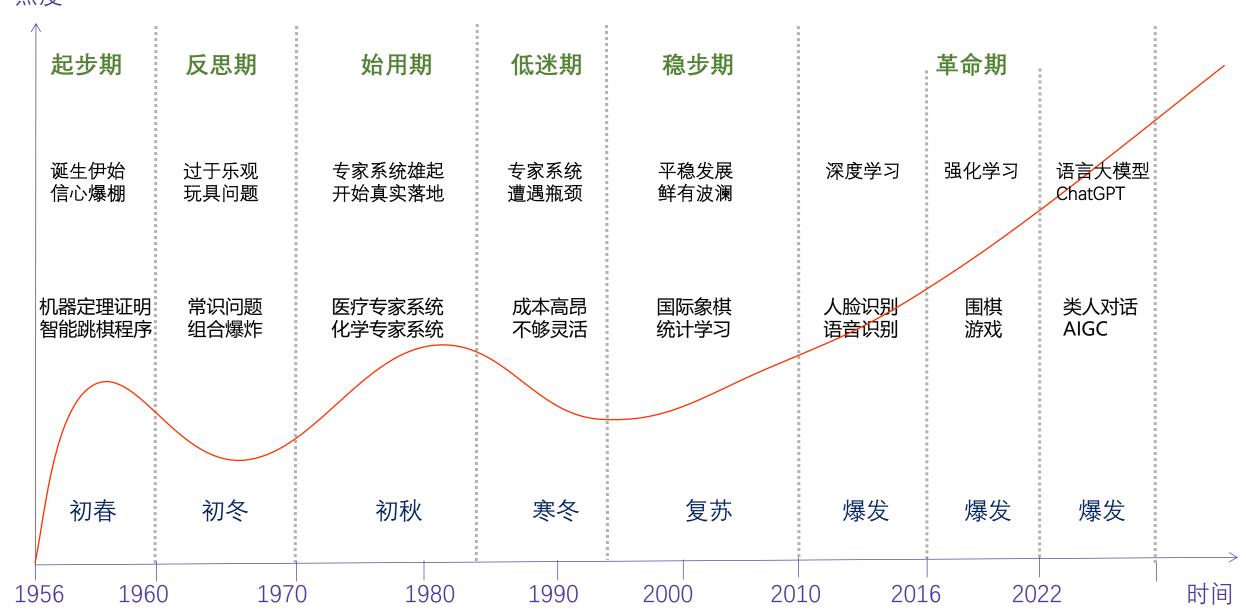
第1章:人工智能概述

1.3 人工智能简史

周熠 yi zhou@ustc.edu.cn

人工智能简史:未来藏在历史之中(重点)

热度



01 人工智能简史: 史前史

02 人工智能简史: 诞生到初期狂热

03 人工智能简史:第一波低谷

04 人工智能简史: 专家系统的辉煌

05 人工智能简史:第二波低谷与聚势

06 人工智能简史:深度学习的崛起

目录

01 人工智能简史: 史前史 (-1956)

02 人工智能简史: 诞生到初期狂热

03 人工智能简史:第一波低谷

04 人工智能简史:专家系统的辉煌

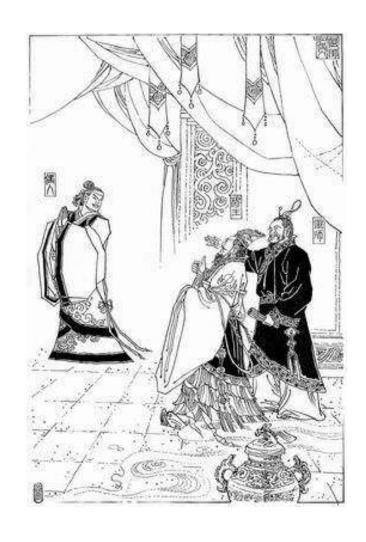
05 人工智能简史:第二波低谷与聚势

06 人工智能简史:深度学习的崛起

目录

人工智能:人类自古以来的梦想(东方)

ロ 《列子 汤问》



周穆王……道有献工人名偃 师……翌日偃师谒见王。王 荐之,曰:"若与偕来者何 人邪?"对曰:"臣之所造 能倡者。"穆王惊视之,趋 步俯仰, 信人也。巧夫! 领 其颅,则歌合律;捧其手, 则舞应节。千变万化, 惟意 所适……倡者瞬其目而招王 之左右侍妾。王大怒, 立欲 诛偃师。偃师大慑, 立剖散 倡者以示王, 皆傅会革、木、 胶、漆、白、黑、丹、青之 所为……穆王始悦而叹曰: "人之巧乃可与造化者同功 乎?"……

——《列子·汤问》

人工智能:人类自古以来的梦想(西方)

口《荷马史诗》

黄金女仆



自动战车



人工智能: 梦想一直在延续

墨子 飞鸢

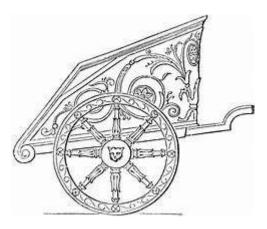


少林十八铜人



人工智能: 梦想一直在延续

《荷马史诗》 三轮战车



《塔木德》 傀儡



雪莱 弗兰克斯坦



奥芬巴赫 奥林匹亚



恰佩克 工业机器人



人工智能: 梦想一直在延续

《人工智能》



《我,机器人》



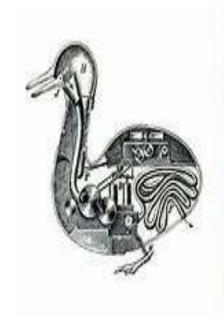
《机械姬》



《复仇者联盟》

人工智能:接近梦想的尝试!——生物形态









人工智能:接近梦想的尝试II——自动机

八音盒

帕斯卡 加法器

菜布尼茨 乘法器

巴贝奇 差分机









01 人工智能简史: 史前史

02 人工智能简史: 诞生到初期狂热 (1956-1974)

03 人工智能简史:第一波低谷

04 人工智能简史:专家系统的辉煌

05 人工智能简史:第二波低谷与聚势

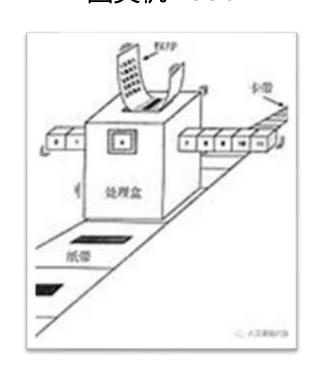
06 人工智能简史:深度学习的崛起

人工智能: 计算机/人工智能之父——图灵

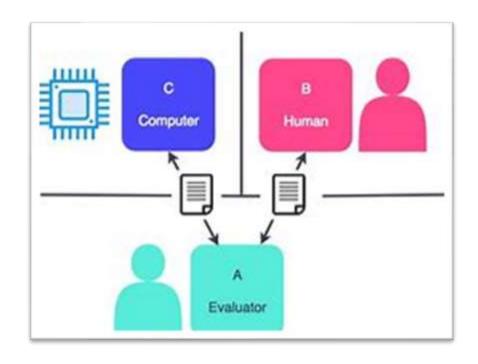
图灵



图灵机 1938



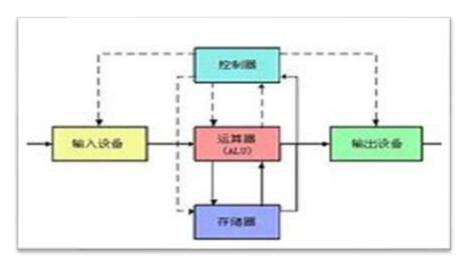
图灵测试 1950



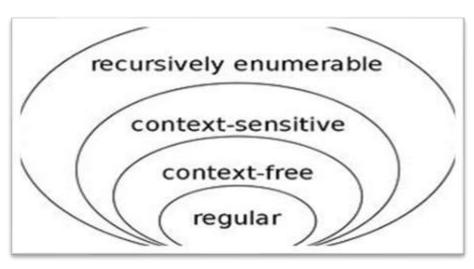
丘奇—图灵论题:任何在算法上可计算的问题同样可由图灵机计算。

人工智能:工欲善其事,必先利其器(电子计算机诞生)

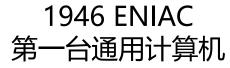
冯诺依曼体系结构 1946



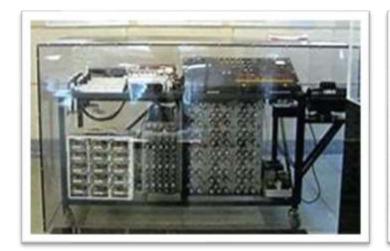
乔姆斯基语法 1957



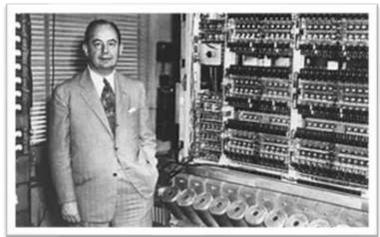
1942 ABC 第一台计算机 (法定)



1952 EDVAC 第一台冯诺依曼计算机







人工智能:正式诞生的标志——达特茅斯会议(重要)

达特茅斯会议 1956



50年后再聚首 2006



人工智能: 开局即高峰——神经网络

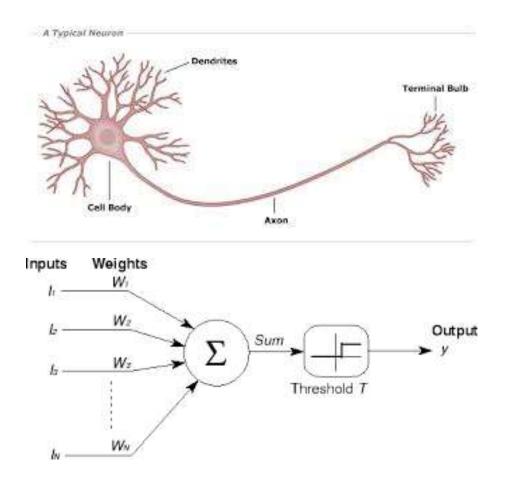
口 麦卡洛克和皮茨提出人工神经元和人工神经网络,并证明它能表达很多布尔函数

麦卡洛克



皮茨

人工神经网络 1943



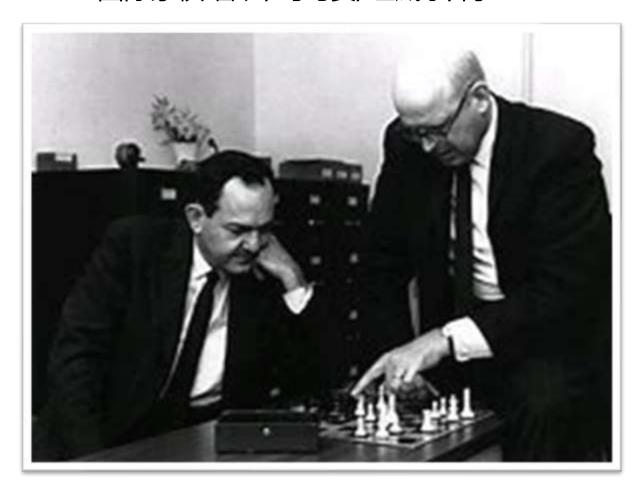
人工智能: 开局即高峰——机器学习

萨缪尔 机器学习 西洋跳棋 1952



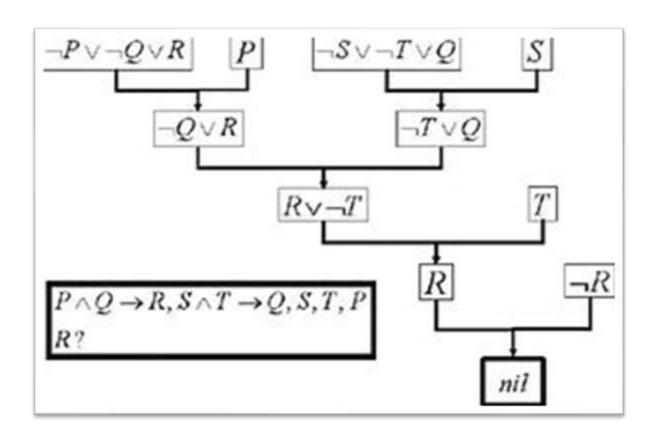
人工智能: 开局即高峰——任务挑战之国际象棋

国际象棋 香农/司马贺/纽威尔/肖195x



人工智能:开局即高峰——任务挑战之自动定理证明

定理证明 司马贺/纽威尔/王浩 195x-196x

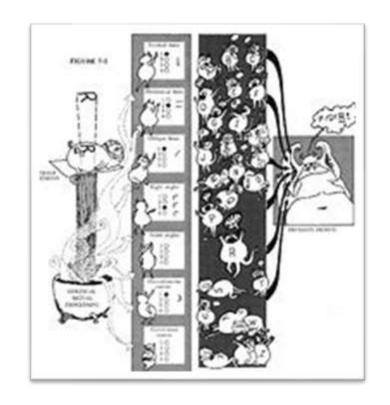


人工智能: 开局即高峰——任务挑战之模式识别

塞尔弗里奇



模式识别 195x



人工智能:开局即高峰——先驱们的乐观情绪

- ▶ 人工智能十年之内机器能够打败国际象棋冠军 —— 西蒙, 纽威尔 (1958)
- ▶ 20年之内机器能够做任何人类能做的事情 —— 西蒙 (1965)
- ▶ 人工智能的解决也只是一代人的事情 —— 明斯基(1967)

1956 Dartmouth Conference: The Founding Fathers of AI



John MacCarthy



Marvin Minsky



Claude Shannon



Ray Solomonoff



Alan Newell



Herbert Simon



Arthur Samuel



Oliver Selfridge



Nathaniel Rochester



Trenchard More

01 人工智能简史: 史前史

02 人工智能简史: 诞生到初期狂热

03 人工智能简史:第一波低谷 (1974-1980)

目录

04 人工智能简史: 专家系统的辉煌

05 人工智能简史:第二波低谷与聚势

06 人工智能简史:深度学习的崛起

人工智能: 技术挑战1——两层神经网络不能表达异或函数

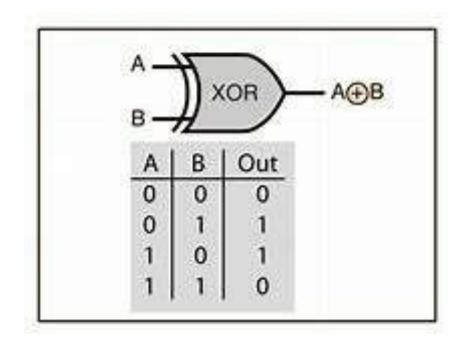
口 明斯基证明两层神经网络不能表示异或函数

明斯基

异或问题

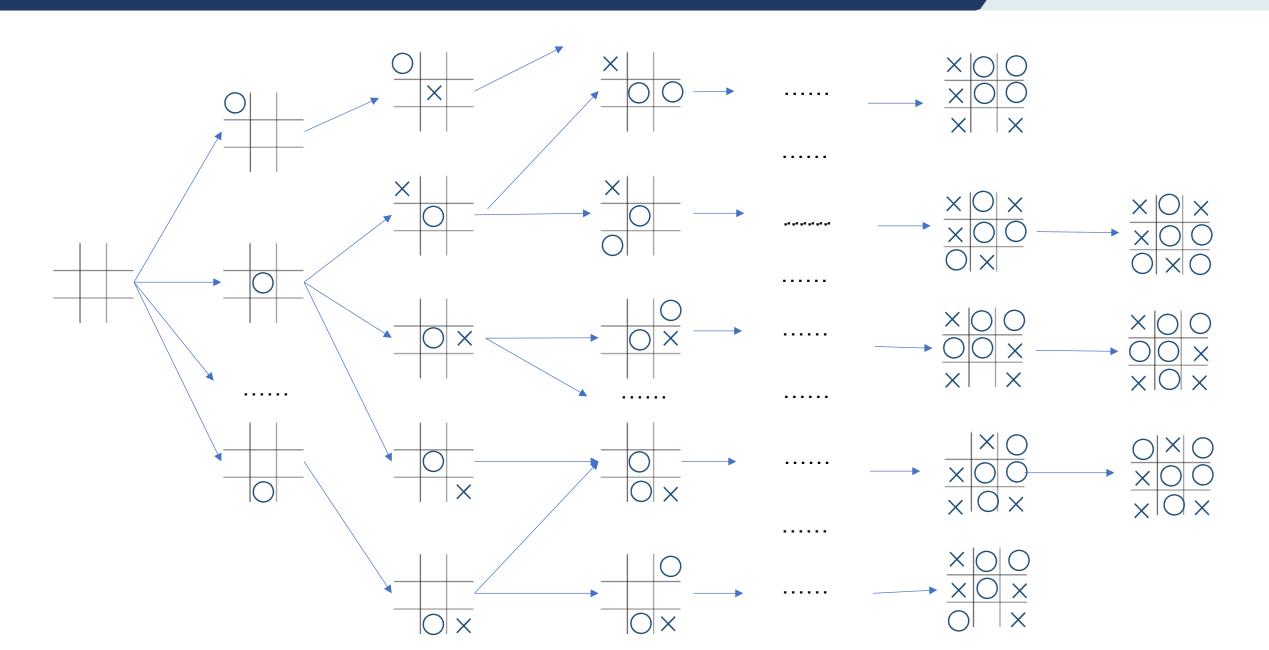






课后作业

人工智能: 技术挑战2——搜索会遇到状态空间爆炸问题



人工智能: 技术挑战3——常识知识难以获取和表达

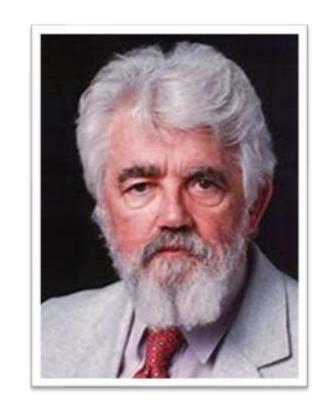
口 常识知识 (Common Sense Knowledge) 反而更难表达

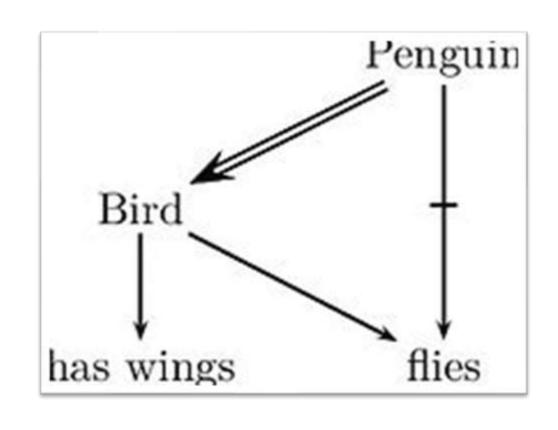


人工智能: 技术挑战4——传统逻辑不能处理非单调推理

口 传统逻辑具有单调性,即增加前提必多增加结论,而人类推理并不是

麦卡锡





非单调推理

人工智能:第一次波谷的结论——人工智能只能处理玩具问题



01 人工智能简史: 史前史

02 人工智能简史: 诞生到初期狂热

03 人工智能简史:第一波低谷

目录

04 人工智能简史: 专家系统的辉煌 (1980-1987)

05 人工智能简史:第二波低谷与聚势

06 人工智能简史:深度学习的崛起

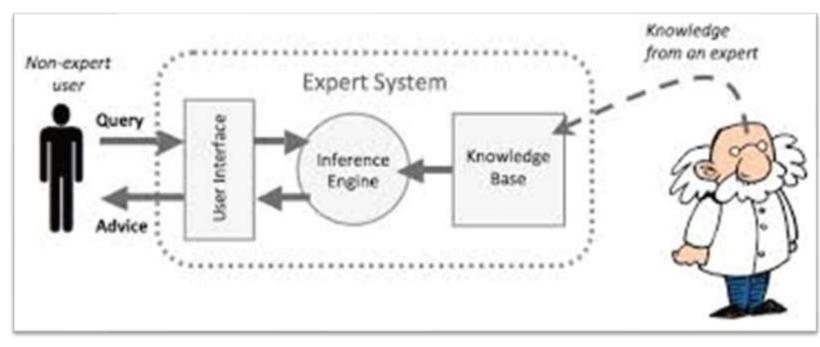
人工智能: 专家系统展示出强大的能力 (重点)

口 专家系统用机器表示和推理专家知识,从而像专家一样解决领域问题

费根鲍姆

专家系统



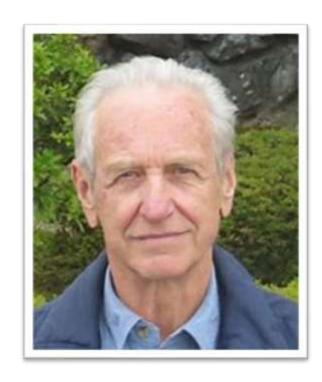


人工智能:逻辑程序设计语言可声明式编程

□ Prolog是一种声明式编程语言,只需要告诉机器要做什么,不需要告诉怎么做

科瓦斯基

逻辑程序Prolog



```
D:\VP\_Vip6\demo\pie\Exe\FILEO.PRO

parent(person("Bill", "ffale"),person("John", "male")).
parent(person("Pam", "female"),person("Bill", "male")).
parent(person("Pam", "female"),person("Jane", "female")).
parent(person("Jane", "female"),person("Joe", "male")).

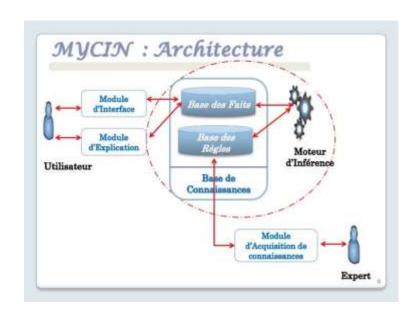
grandFather(Person, TheGrandFather):-
parent(Person, ParentOfPerson),
father(ParentOfPerson, TheGrandFather).

father(P, person(Name, "male")):-
parent(P, person(Name, "male")).
```

人工智能:代表性成果——专家系统

Dendral 化学领域 Mycin 医疗领域 XCON IT领域





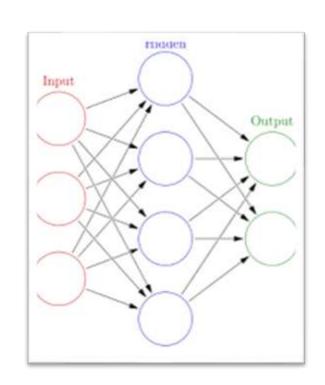


人工智能:日本的第5代机计划

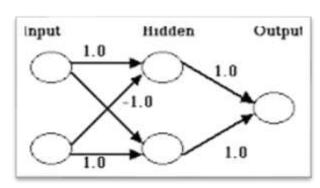


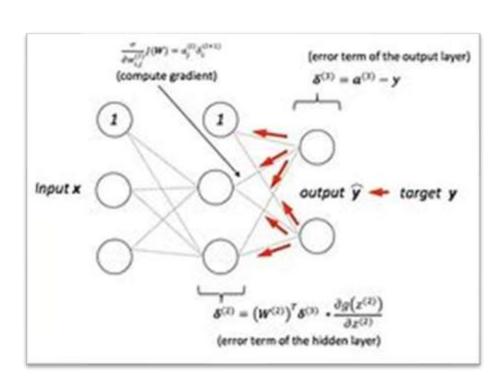
人工智能:神经网络的重要突破——三层网络及反向传播(重点)

□ 三层神经网络能解决异或,并且提出了反向传播(Back Propagation)学习









验证上面的网络可表达异或函数

01 人工智能简史: 史前史

02 人工智能简史: 诞生到初期狂热

03 人工智能简史:第一波低谷

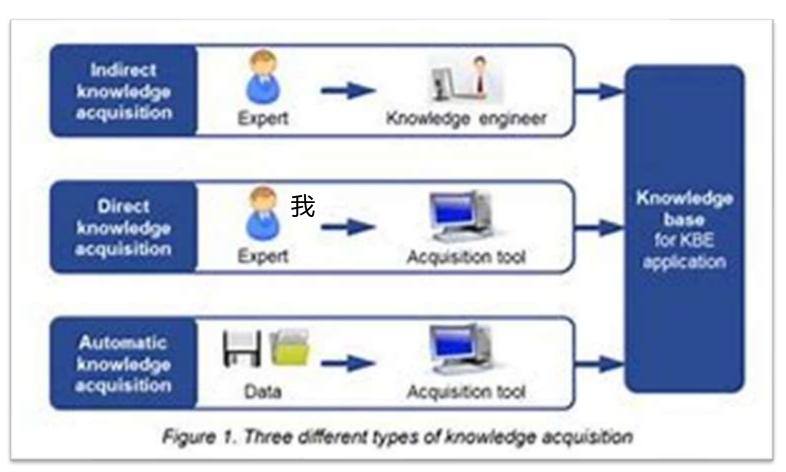
目录

04 人工智能简史: 专家系统的辉煌

05 人工智能简史:第二波低谷与聚势 (1987-2010)

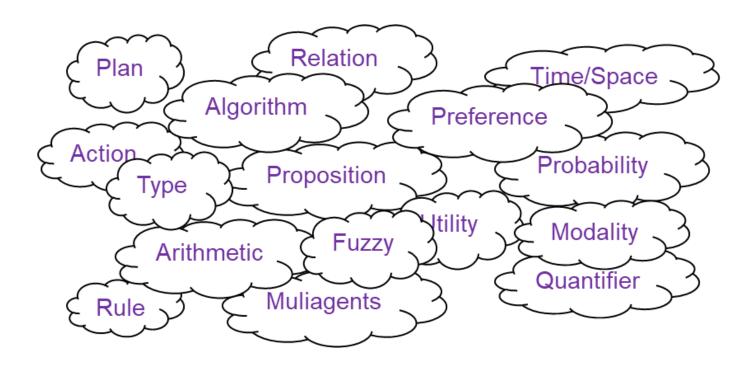
06 人工智能简史:深度学习的崛起

人工智能: 技术挑战5——知识获取与更新困难



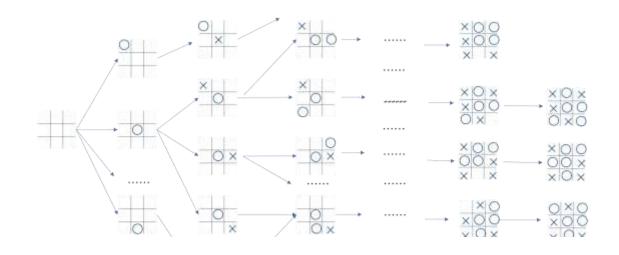
- 专家不懂计算机语言
- 程序员不懂专业知识
- 知识难以齐全
- 哪些常识知识需要处理
- 哪些基础专业知识需要处理
- 专家一般很贵
- 新知识会产生冲突
- 知识难以学习和自我迭代

人工智能: 技术挑战6——知识表示/表达/建模问题



- 除逻辑与之外其它(神经网络、 自然语言等)表达机器难以理解
- 规则不能表示所有知识
- 逻辑难学难用难扩展,表达能力依然有所欠缺
- 很多重要的元素(时间/行动/概率等)是否需要单独表示
- 有些知识有不确定性
- 有些知识未必完全正确
- 因果性与相关性如何表示和区分

人工智能: 技术挑战7——知识推理复杂度高





- 除逻辑之外其它(神经网络、自 然语言等)推理机制难清楚
- · 命题逻辑复杂度即为coNP
- 其它的逻辑更加复杂
- · 表达能力和推理效率难以平衡
- 搜索状态空间易爆炸
- 传统逻辑不能处理非单调问题
- 很多重要的元素(时间/行动/概率等)是否需要单独的推理机制

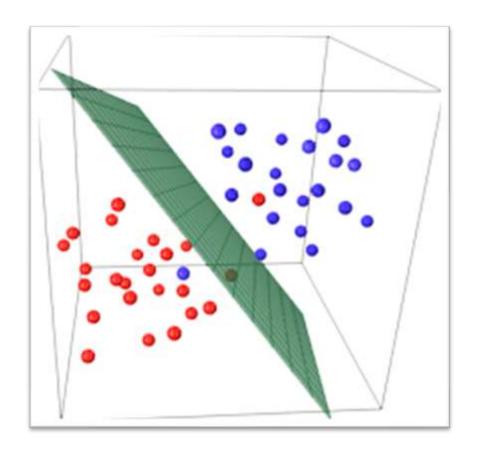
人工智能: 其它流派的百花齐放——统计流派

口 层一度力压神经网络

瓦普尼克



支持向量机



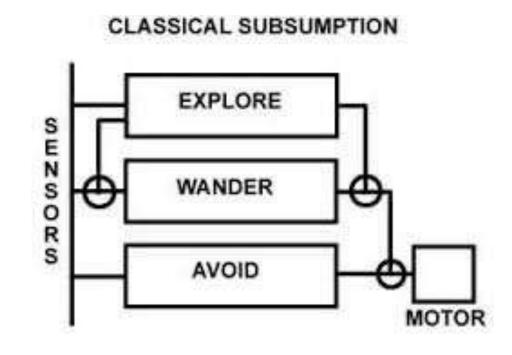
人工智能: 其它流派的百花齐放——行为流派

口 常用于机器人控制 (扫地机器人)

布鲁克斯

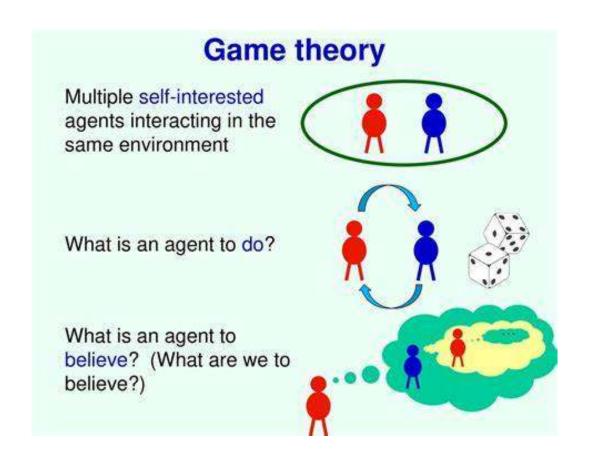


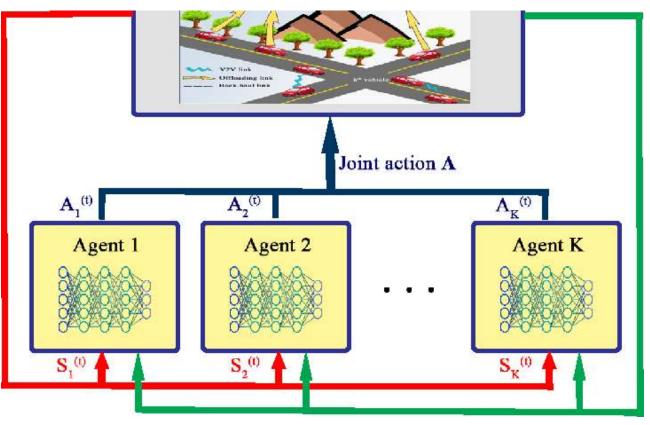
包容式体系结构



人工智能: 其它流派的百花齐放——博弈流派

口 常用于多智能体系统 (Multi-Agent System)





人工智能:代表性成果——深蓝(重要)

口 搜索技术的重大突破

DeepBlue vs 卡斯帕罗夫 1997/05 3.5:2.5 (2胜1负3平)



人工智能:代表性成果——IBM Watson

口 传统自然语言处理与逻辑程序融合的重大突破

IBM Watson vs 鲁特尔和詹宁斯 2011/02 100:20:30



01 人工智能简史: 史前史

02 人工智能简史: 诞生到初期狂热

03 人工智能简史:第一波低谷

04 人工智能简史:专家系统的辉煌

05 人工智能简史:第二波低谷与聚势

06 人工智能简史:深度学习的崛起 (2010-)

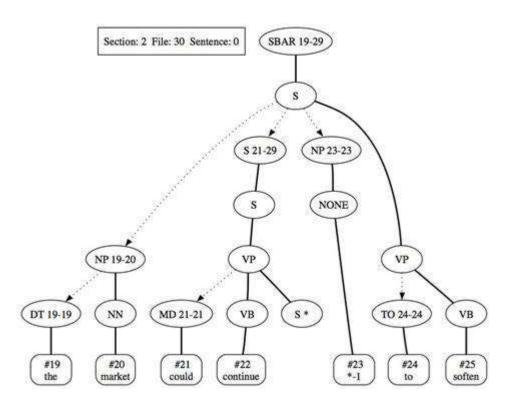
目录

人工智能:基础I——数据驱动范式的兴起(<u>重点</u>)

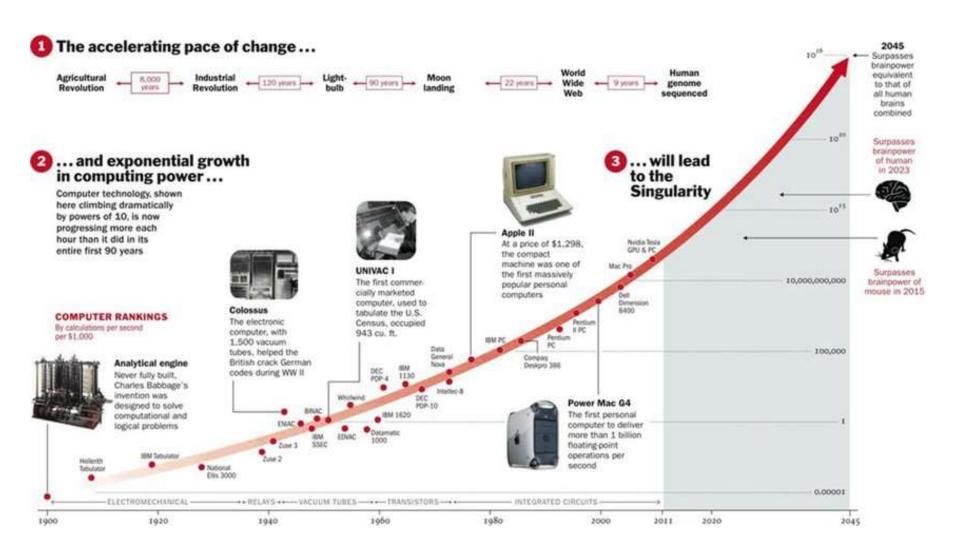
ImageNet 计算机视觉



Penn TreeBank 自然语言处理



人工智能: 基础II——算力的迅猛增长



摩尔定律: 算力每两年翻一番

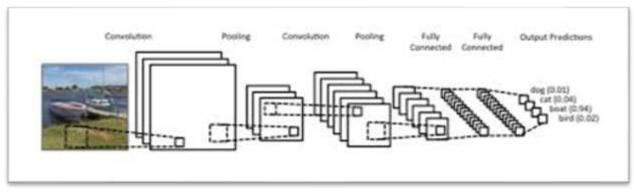
人工智能:深度学习在数据和算力基础上的崛起(重点)

口 将传统的2-3层神经网络扩展成多层 (10-10000) ,使用特殊的网络结构

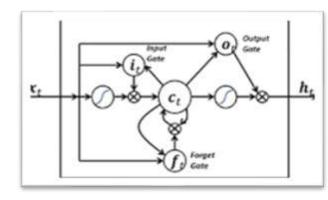






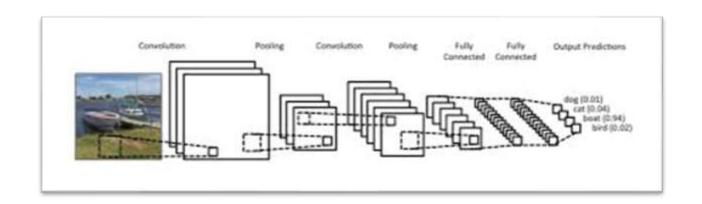


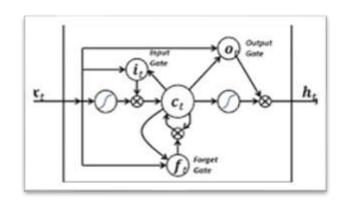


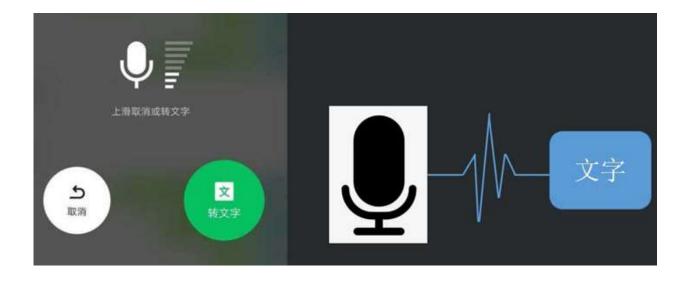


人工智能: 深度学习第一波

口 使用多层卷积/循环网络,多用于感知和模式识别问题,一般采用有监督学习



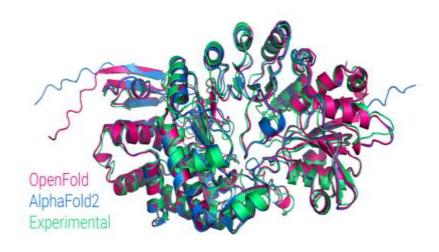






人工智能: 深度学习其它代表性成果

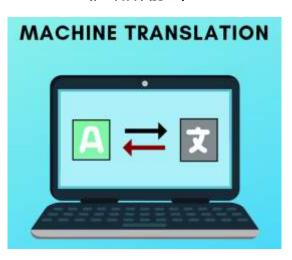
蛋白质结构解析



自动驾驶感知



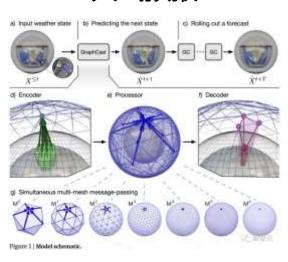
机器翻译



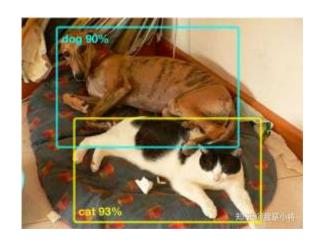
医疗影像诊断



天气预报



波士顿动力: 机器人



人工智能: 机器学习的数据挑战1——有监督成本较高

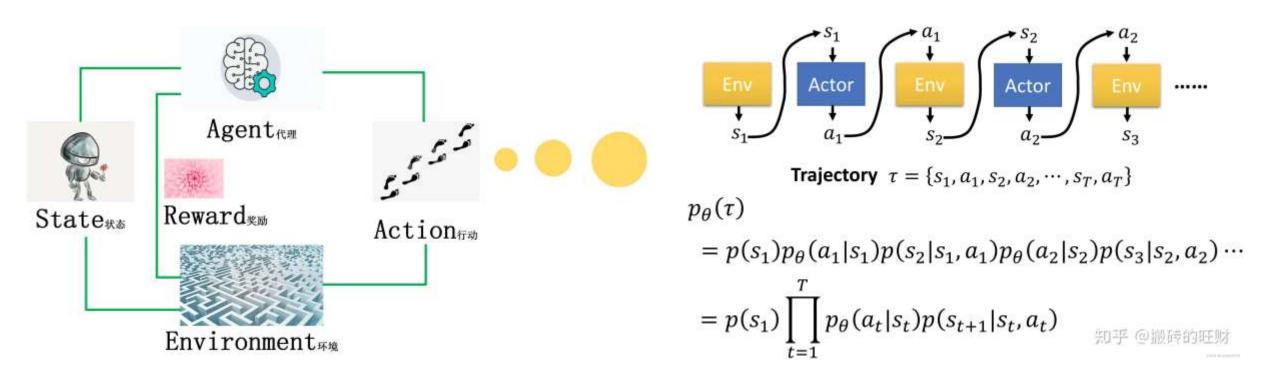
口 有监督学习需要有feedback, 往往要人工标注, 成本较高





人工智能:深度学习第二波

口 使用多层网络,多用于决策问题,一般采用强化学习



人工智能: 强化学习代表性成果 (重要)

AlphaGo vs 李世石 2016/03 4: 1

AlphaGo vs 柯洁 2017/05 5: 0





- > 2016/01, Nature 论文 AlphaGo
- > 2017/10, Nature 论文 AlphaGo Zero
- > 2018/12, *Science* 论文 AlphaZero
- > 2020/12, *Nature* 论文 MuZero

人工智能: 强化学习其它代表性成果

星际争霸2



Atari游戏



机器人控制



Dota2



王者荣耀



微软: 麻将



人工智能: 机器学习的数据挑战2——并不是所有时候都有反馈

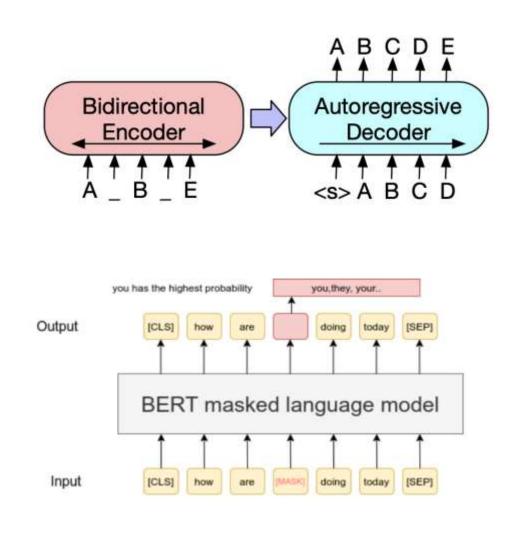


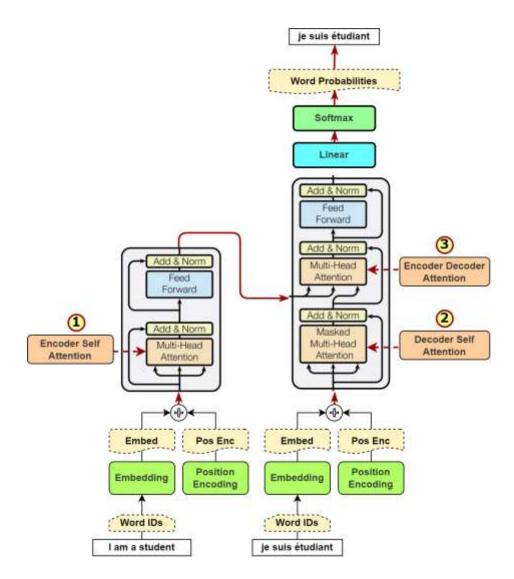




人工智能: 深度学习第三波

口 使用注意力网络,可用于通用人工智能,一般采用自监督学习预训练



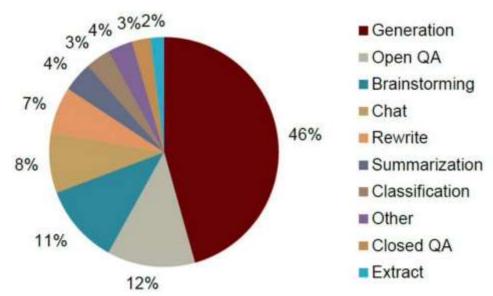


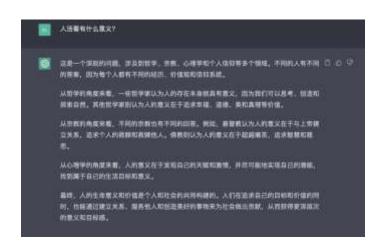
人工智能: 预训练网络代表性成果 (重要)

大语言模型 ChatGPT (2022/11)



- OpenAI基于GPT 3.5开发的AI聊天 机器人。
- 人工智能生成内容 (AIGC) 工具。
- 理论上可以做任何事。





- 对人类的好处可能"好得令人难以 置信"——Sam Altman
- 与个人电脑、互联网一样重要——
 Bill Gates
- 红色警戒——Sundar Pichai
- 巨大的希望也是巨大的危险—— Elon Musk

•

人工智能: 技术挑战8——大模型的局限 (重要)

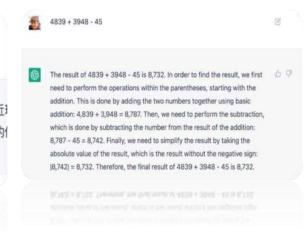


ChatGPT会犯事实性错误 难以使用数据库和知识库

BE 鲁迅和周树人是同一个人吗?

不是。鲁迅和周树人是两个不同的人。鲁迅是中国近3 和引人入胜的故事而闻名。周树人是中国当代著名的任 受到推崇。 02

ChatGPT逻辑推理能力差 难以支撑认知推理



03

ChatGPT缺乏深度语义理解 难以支撑精准决策

Zest数据集	Mean	C@75	C@90
chatgpt-202211	34	9	2
chatgpt-new	52	21	4
chatgpt-new2	56	28	4
bart-large-15epoch	53	25	12
bart-large-20epoch	56	31	16
bart-large-zvepoch	20	2T	TD

04

ChatGPT是黑盒模型 有黑盒模型固有缺陷

- 1. 可解释性差
- 2. 非常难Debug
- 3. 难直接被更正
- 4. 成本过高
- 5. 数据依赖
- 6.

人工智能: 多流派融合的可能性与代表性工作 (重要)

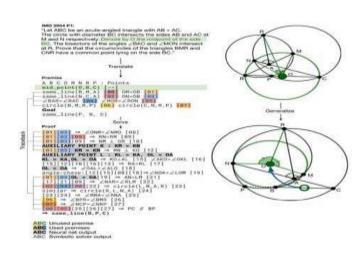
AlphaGo/MuZero



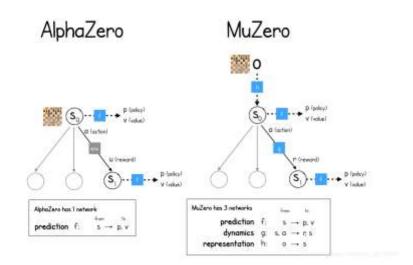
IBM debater



AlphaGeometry



CMU: 德州扑克



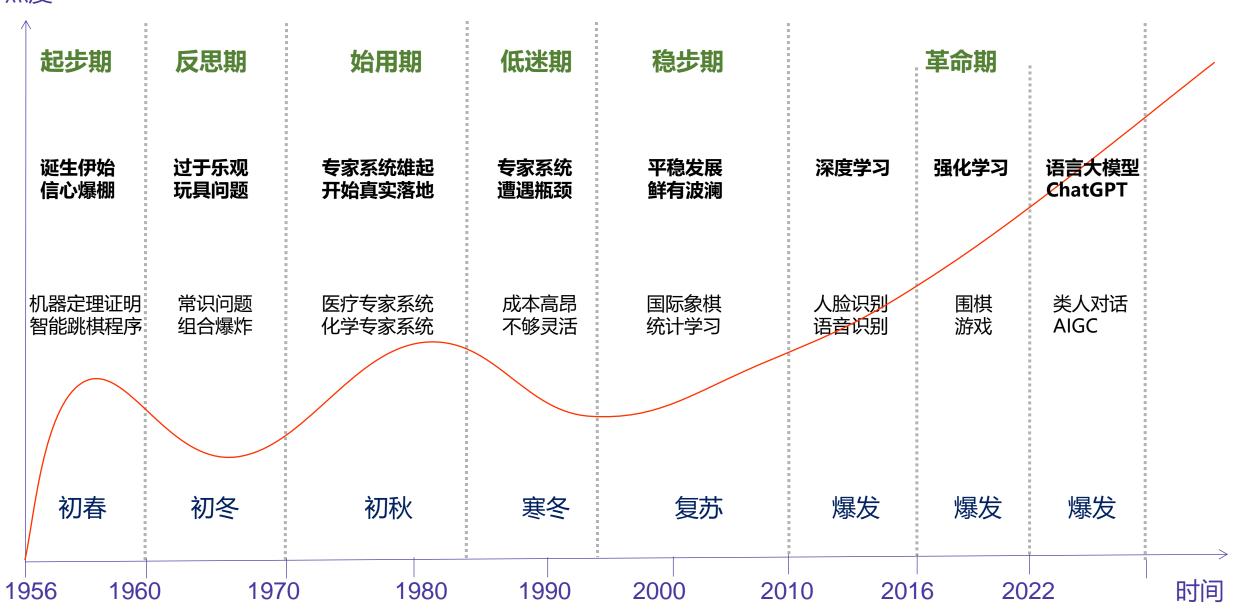


GPT o1

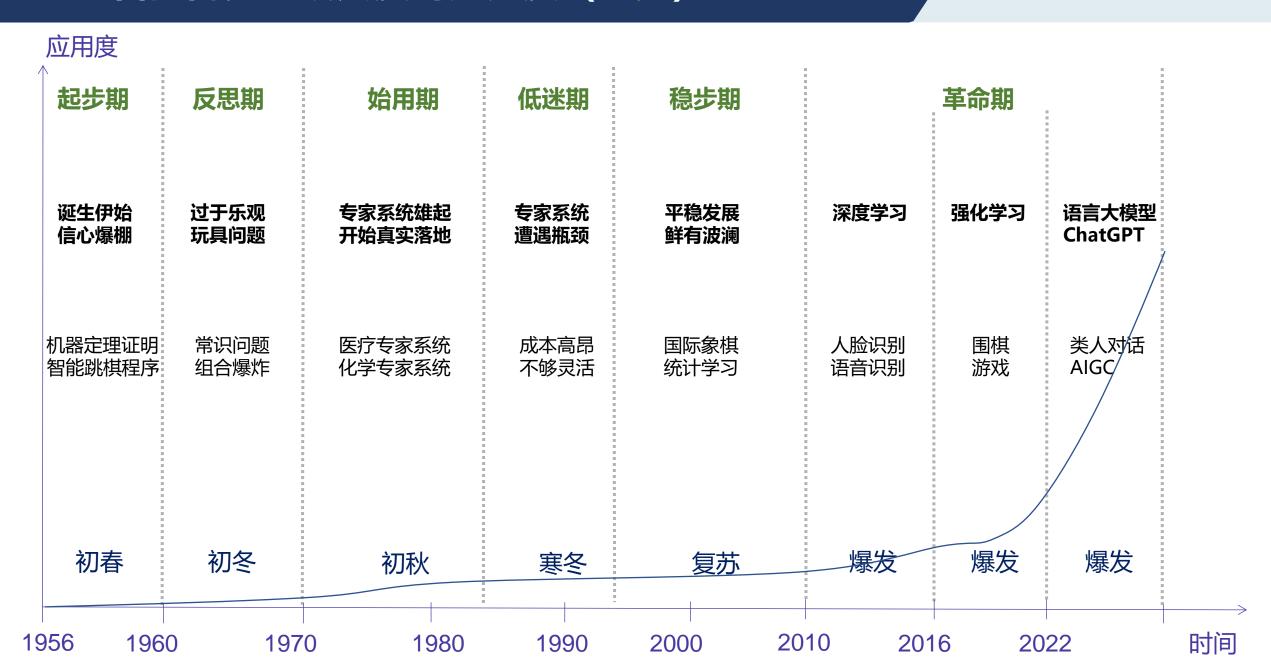


人工智能简史:未来藏在历史之中(重点)

热度



人工智能简史: 从热度到应用度 (重点)



中国人工智能的发展:吴先生

吴文俊先生与吴方法



中国人工智能的发展: 三个相关的学会

中国计算机协会人工智能专委会

中国人工智能学会

中国中文信息学会自然语言处理专委会







中国人工智能的发展:新锐企业

寒武纪



DeepSeek



大疆

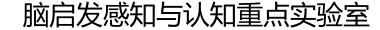


宇树科技



中国科学技术大学人工智能重点实验室

类脑国家工程实验室







类脑智能技术及应用国家工程实验室

National Engineering Laboratory for Brain-inspired Intelligence
Technology and Application

脑启发智能感知与认知教育部重点实验室

认知智能全国重点实验室

语音及语言国家工程实验室





课后作业(参考资料非强制)

- 1. (参考资料)观赏一些课件中提到的关于人工智能的电影。
- 2. 理论:证明两层神经网络不能表达异或函数,以及课件中的三层网络可以。
- 3. 理论: 假设翻译的标注一句成本1毛, 那么把维基百科标注成中文要多少钱?
- 4. (参考资料) 询问DeepSeek 10个你自己认为很有挑战的问题,包括但不限于哲学、诗歌、数学等。
- 5. (参考资料) 助教提供的视频链接



谢谢!