# 《人工智能导论》课程知识点梳理

#### 说明:

本文档基于 20 级钱班《人工智能导论》课程 PPT 整理,仅供课程面向的学生学习交流。文档旨在梳理知识点,以供参考者快速对课程内容留下印象,但<u>不</u>建议当作背诵提纲使用。复习最终请以课程 PPT 内容为准,相比记忆,更应注重概念理解和各种方法如推理计算方法的应用(相关提示以灰底字的形式给出)。

对应课程 PPT 一到四、五到七和八到十的部分分别由智电钱 001 王艺斐、智能钱 001 桂家彬和智能钱 001 黄智恒编写。王艺斐进行总的整理。

感谢部分 20 级人工智能试验班同学提供的宝贵意见和建议。感谢 20 级钱学组为此文档提供发布的平台。编写仓促,难免有大量不足之处,欢迎批评指正!智电钱 001 王艺斐2022 年 6 月 23 日

#### 【一】绪论

- ◆ **关于智能的理论:** 多元智能理论、智能三元理论(分析智能+创造智慧+使用智能)、智能发展理论(结晶的智能+流体智力)等
- ◆ **人工智能的奠基:** 1956 年, Dartmouth 会议
- ◆ 人工智能三大学派:
  - ①符号主义——认知即计算(源于数理逻辑,自上而下:研究抽象思维);
  - ②连接主义——认知即网络(源于对人脑模拟,自下而上;研究形象思维);
  - ③行为主义——认知即反应(源于控制论,系统工程思想;研究感知思维)。
- **◆ 人工智能发展阶段:** 推理期→知识期→学习期→......
- ◆ **人工智能分类:** 符号智能(基于知识)和计算智能(基于数据)
- ◆ **人工智能研究领域:** 深度学习、机器学习、自然语言处理、机器人、模糊逻辑系统、专家系统、无人驾驶汽车......
- ◆ **机器学习的分类:** 监督学习、无监督学习和强化学习
- ◆ **人工智能类型:** 弱/窄人工智能,强/广泛人工智能,自我意识人工智能
- ◆ **莫拉维克悖论**——容易教会机器高级的逻辑计算推理,却很难完成感觉运动技能
- ◆ **弱人工智能与人类智能差异:** 无主观能动性、环境适应性差、无决策能力和社会性
- ◆ **人类智能的神经基础:** 大脑的神经网络
- ◆ 神经网络的发展历程:
  - ①首个人工神经元模型,单层人工神经网络(感知器)——无法解决线性不可分问题;
  - →②神经认知机, Hopfield 网络, 玻尔兹曼网络, 反向传播算法, 卷积神经网络:
  - →③深度学习,深度信念网络,生成对抗神经网络等。
- ◆ 中国新一代人工智能发展方向: 大数据智能、互联网群体智能、跨媒体智能、混合增强

#### 【二】知识表示

- ◆ 知识的类型:结构性知识、过程性知识、陈述性知识、启发式知识、元知识
- **◆ 数据→信息→知识→智慧**具有金字塔式的层次结构
- ◆ 知识的特性: 相对正确性、不确定性、可表示性及可利用性
- ◆ **基于符号的几种知识表示:**逻辑表示、语义网络表示、生产规则(产生式)、框架表示
- ◆ 知识的表示方法:
  - ①陈述(叙述)式表示,描述事实性知识"做什么",不能直接执行;
  - ②过程式表示,描述规则和控制结构知识"怎么做",可以程序描述。
- ◆ **逻辑的分类:** 形式逻辑(包括归纳逻辑与演绎逻辑),数理逻辑(即符号逻辑,包括命题逻辑和谓词逻辑)
- **◆ 命题:** 一个能确定真假意义的陈述句(应会判断语句是否为命题)
- ◆ **命题分为:** 原子命题和复合命题(原子命题+连接词) (应会判断,掌握常见连接词、语法、推理规则等)
- ◆ **谓词逻辑表示:** 将原子命题分解为个体、谓词、量词(全称量词、存在量词) (应会理解、使用简单的谓词逻辑表示)
- ◆ **产生式表示:** 表示事实、规则以及其不确定性度量 (应会理解、使用简单的产生式表示)
- ◆ **产生式系统:** 包括规则库、推理机(控制系统)和综合数据库,是专家系统核心部分
- ◆ **语义网络表示:** 由节点和节点之间的弧组成的一个有向图表示事物间关系
- ◆ **语义基元的结构:** 三元组(节点 1, 弧, 节点 2), 弧方向不能随意改换 (应会理解、使用简单的语义网络表示, 其中应会用常见的基本语义关系)
- ◆ 框架表示:包括槽(可由侧面组成)和槽值(以及侧面值)
- ◆ 状态空间表示:利用状态变量和操作符号表示系统或问题,一般可用有向图描述
- ◆ 状态空间四元组:

 $(S,O,S_0,G)$ 即(状态集合,操作算子集合,初始状态集合,目的状态集合)、

(应会用状态空间法求解简单的问题)

#### 【三】知识图谱

- ◆ 知识的分类:
  - ①可分为陈述性知识和过程性知识;
  - ②从知识工程角度可分为概念知识、事实知识、规则知识。
- ◆ (电子工程中)本体的构成:实体、类/概念、关系、属性、公理等
- ◆ 知识图谱的基本单位 (核心):

关系三元组("实体 1-关系-实体 2")和属性三元组("实体-属性-属性值")

- ◆ 知识图谱的存储方式:基于 RDF (资源描述框架)的存储和基于图数据库的存储
- ◆ **数据的类型:**结构化数据,半结构化数据和非结构化数据
- ◆ 知识图谱的架构:
  - ①逻辑架构——模式层,数据层;
  - ②技术架构——信息提取,知识表示,知识融合,知识加工,知识更新。
- ◆ 技术架构各歩中的关键技术——
  - ①信息提取:实体抽取、关系抽取、属性抽取
  - ②知识表示: 传统表示方法与深度学习为代表的表示学习基础
  - ③知识融合:实体链接(实体消歧和共指消解)与知识合并
  - ④知识加工:本体构建(人工/自动构建),知识推理(基于逻辑/图)和质量评估
  - ⑤知识更新:全面更新与增量更新

## 【四】搜索求解

- ◆ 搜索技术的关键:搜索目标和搜索空间
- ◆ 搜索算法的分类:
  - ①按问题表示方法,可分为状态空间搜索(状态空间法)和与/或树搜索(问题归纳法);
  - ②按启发式信息的使用,可分为盲目搜索和启发式搜索;
    - 1.盲目搜索——深度优先搜索、深度限制搜索、广度优先搜索等;
    - 2.启发式搜索——贪婪搜索、A 搜索、A\*搜索等。
- ◆ **搜索算法的评价指标:** 完备性, 最优性, 时间复杂度和空间复杂度

复杂度相关的参数包括分支因子(每个结点最大分支数)b,目标结点最浅深度 d,最大路径长度 m,状态空间大小 n 等

◆ **深度优先搜索 (DFS):** 优先扩展深度最深的结点,限制最大深度成为深度受限搜索,通过直接修改状态生成可撤销的后继则称为回溯搜索

(应掌握用 DFS 及其衍生搜索方法求解简单问题)

- ◆ 广**度优先搜索 (BFS):** 优先扩展同级直接相连的结点
  - (应掌握用 DFS 求解简单问题)
- ◆ DFS 与 BFS 的比较——
  - ①完备性: b有限的 BFS 完备, DFS 不一定完备;
  - ②最优性: 若路径代价是结点深度非降函数 BFS 完备, 其余情况 BFS 与 DFS 均不完备;
  - ③时间和空间复杂度: BFS 都为 $O(b^d)$ , DFS 为 $O(b^m)$ 和O(bm) (PPT 上有误)。
- ◆ 一致代价搜索: 优先扩展代价最小的结点,是 BFS 基础上的扩展
  - (应掌握用一致代价搜索方法求解简单问题)
- ◆ **爬山搜索:** 移动到邻近更优解,只能找到局部最优解,很依赖初始点位置

- ◆ **启发函数h(n)**: 是结点的函数, $h(n) \ge 0$ ,越小离目标越近,等于 0 代表到达目标
- ◆ **评价函数**f(n) = g(n) + h(n): g(n)评估已付出代价,h(n)评估离目标距离; f(n) = g(n)为等代价搜索(如 BFS),有完备性;f(n) = h(n)没有完备性。
- ◆ **贪婪搜索:** f(n) = h(n),不最优也不完备,最大复杂度 $O(b^m)$  (应掌握用贪婪搜索求解简单问题)
- ◆ **A 算法:** g(n)为实际路径代价,启发函数h(n)为评估的剩余代价(不唯一)
- ◆ **A\*算法**:  $g^*(n)$ 为起始点到结点n的最低路径代价, $h^*(n)$ 为到目标的最低代价 g(n) > 0 是 $g^*(n)$ 的估计, $h^*(n) ≥ h(n)$
- ◆ A\*算法一致性和完备性的条件:
  - ①采纳性,即h(n)不会过高估计到达目标的代价;
  - ②一致性,即通过结点n到达目标的代价不高于从结点n经n'到达目标的代价。

(应掌握用 A 和 A\*搜索方法求解简单问题)

## 【五】博弈搜索

- ◆ 博弈论:二人在平等的对局中各自利用对方的策略变换自己的对抗策略,达到取胜目的
- ◆ **博弈的基本要素:** 博弈参加者, 博弈信息, 策略, 博弈次序, 博弈收益
- ◆ 博弈分类:
  - ①按参加者的顺序,分为静态博弈,动态博弈(先后;
  - ②按得益分类,有零和博弈,常和博弈,变和博弈;
  - ③按策略分类,有限博弈,无限博弈;
  - ④按博弈信息(如策略空间、收益)了解情况分类,有完全信息博弈,不完全信息博弈;
  - ⑤按博弈过程的信息了解情况分类,有完美信息博弈和不完美信息博弈;
  - ⑥按参与人是否合作,分为合作博弈,非合作博弈。
- ◆ **复杂求解问题表示:**与/或树表示,求解代价计算 (应掌握画法与代价计算方式)
- ◆ 零和博弈过程的表示: 博弈树 (特殊的与或树), Max 方为或, Min 方为与
- ◆ **极小极大搜索:** 有限深度中使用带回溯的 DFS,选择出对自己最有利的走法 (应掌握用极小极大搜索解决问题,参考 PPT 理解)
- ◆  $\alpha \beta$ 剪枝: 同时计算节点估计值和倒推值,剪去无用分支 (应掌握用 $\alpha \beta$ 剪枝搜索解决问题,参考 PPT 理解)
- ◆ 非合作博弈的分类及对应的均衡理念:

博弈特点	静态	动态
完全信息	完全信息静态博弈	完全信息动态博弈
	纳什均衡	子博弈精炼纳什均衡
不完全信息	不完全信息静态博弈	不完全信息动态博弈
	贝叶斯纳什均衡	精炼贝叶斯纳什均衡

◆ **非平衡博弈**: 纳什均衡,每个参加者选择对自己最有利的策略;可以没有纳什均衡,也可以有多个纳什均衡

(应掌握其分析计算)

#### 【六】确定性推理

- ◆ 推理的两个基本要素: 已知事实(证据)和知识(规则)
- ◆ 推理的内容:前提和结论的命题内容
- ◆ **推理的形式:**是前提和结论的命题形式之间的联结方式
- ◆ **推理逻辑形式的有效性:** 凡是从真前提必然得出真结论的推理,就是有效的
- ◆ 推理形式的解释:将一个推理形式中的逻辑变项置换成具体内容的词项或命题
- ◆ 推理逻辑形式的可靠性:

推理的前提和结论的联系是必然的,当且仅当推理是有效的,并且其所有前提都是真的

- ◆ **命题逻辑:** 命题概念,命题联结词,复合命题符号化等(具体略) (应会判断命题,进行复合命题符号化操作等,主要参考 PPT 例子,下同)
- ◆ 花式: 命题公式标准形式, 其中析取范式为有限个简单合取式的析取(合取范式类似)
- ◆ **谓词逻辑:** 谓词表示法,量词,谓词公式,逻辑等价式,推理规则等(具体略) (应会理解各种谓词逻辑表示及其应用)
- ◆ **推理的控制策略:** 指如何使用领域知识使推理过程尽快到达目标的策略
- ◆ **主要控制策略:** 推理方向,冲突消解,求解策略,搜索策略,限制策略等
- ◆ **推理的方向:** 正向推理,逆向推理,混合推理和双向推理
- ◆ **冲突消解策略:**解决冲突时规则的所用顺序,基本思想是对匹配的知识或规则进行排序
- ◆ 推理的分类:
  - ①按知识的确定性分为确定性(精确)推理和不确定性(不精确)推理;
    - 1.精确推理有自然演绎推理、归纳演绎推理、与/或形演绎推理;
    - 2.不精确推理有似然推理,近似推理(模糊推理);
- ②按逻辑基础分为演绎推理(一般到个别,核心是三段论,不产生新知识),归纳推理(个别到一般,可以产生新知识),缺省推理。
- ◆ 演绎推理:三段论法,假言演绎推理(充分/必要/充分必要假言推理)(具体略)
- ◆ 归纳推理:

完全归纳推理(有必然性),不完全归纳推理(有或然性,包括简单枚举和科学归纳法) (应会进行相关的演绎推理或归纳推理,判断推理形式有效性)

- ◆ **默认推理(缺省推理):** 知识不完全,没有足够反对证据就认为结论正确
- ◆ **自然演绎推理:** 假言推理, 拒取式推理, 假言三段论等(具体略) (应会进行对应的推理或识别推理中的错误)
- ◆ **归结推理的基本思想:** 将证明 $P \to Q$ 转化为证明与 $\neg(P \to Q)$ 等价的 $P \land \neg Q$ 不成立
- ◆ 前束形范式: 所有全称量词和存在量词都非否定地出现在公式最前段, 且辖域延伸到公

式末端,且公式中不存在蕴含"→"也不存在双向蕴含"↔"

- ◆ **斯克伦范式:** 前東形范式消去存在量词,后面跟合取范式 (应会运用相关规则将谓词逻辑表示化为前束形范式或斯科伦范式)
- ◆ **文字与子句:** 文字是原子谓词公式及其否定,子句是文字或文字之析取(还有空子句) (应会将谓词公式化为子句集)
- ◆ **子句集的形式:** 原谓词公式不可满足(永假)和子句集不可满足等价
- ◆ 海伯伦域 (H域): 判定此域上的一切解释,即可判断子句集不可满足性 (应会构造)
- ◆ **鲁滨逊归结与归结反演**: 命题公式与谓词公式的归结,不断归结直到出现空子句 NIL (应会用归结反演方法求解或证明逻辑问题)

# 【七】多智能体系统

- ◆ 智能体:具有自治性,社会性,反应性和预动性的基本特性的实体(软件、人、机器人)
- ◆ 多智能体系统: 多个相互作用的智能体构成
- ◆ **智能体三个主要工作构件:** 传感器、执行器、效应器
- ◆ PEAS——智能体的任务环境: (应会指出智能体实例的 PEAS)
  - ①Performance Measure: 性能度量; ②Environment: 环境;
  - ③Actuators: 执行器; ④Sensors: 传感器。
- ◆ 理性智能体: 能够依赖感知序列能够最大限度地改进其性能度量
- ◆ **全知智能体:** 明确知道行为实际结果,并且做出相应动作的智能体,现实不存在
- ◆ 智能体的任务环境分类:
  - ①完全可观察(国际象棋) vs 部分可观察环境(驾驶);
  - ②确定性环境(国际象棋) vs 随机性环境(驾驶);
  - ③竞争环境(国际象棋) vs 合作环境(驾驶中互相避让);
  - ④单智能体 vs 多智能体环境;
- ⑤动态环境 vs 静态环境;
- ⑥离散(国际象棋) vs 连续环境(驾驶);
- ⑦片段式(问答机器人) vs 延续式环境(打网球)。
- ◆ 智能体的结构:架构(机器)、函数(感知到行动的映射)、程序(函数的实现)
- ◆ **智能体的三种形式:** 人类智能体、机器人智能体、软件智能体
- ◆ **智能体的特点**:情境性、自主性、适应性、社交性
- ◆ **智能体的类型**:简单反射智能体、基于模型的反射智能体、基于目标的智能体、基于效用的智能体(以及学习智能体,任何智能体都可以通过学习改善性能)
- ◆ **狭义智能体的特性:** 自主性、交互性、协作性、可通信性、长寿性
- ◆ **智能体的强性质:** 移动性, 诚实性, 无私性, 理性

#### 【八】自然语言处理

- ◆ **自然语言:** 指英语、汉语等人们日常使用的,随着人类社会发展演变而自然约定俗成的语言,区别于程序设计语言等人造的语言
- ◆ 自然语言的常见形式: □头语言(语言)和书面语言(文字)
- ◆ **自然语言处理 (NLP)**: 用计算机处理加工自然语言,实现人机间的信息交流
- ◆ **自然语言的主要分类(基于结构形态)**:屈折型语言、黏着型语言、孤立型语言
- ◆ **语言与语法:** 语言由语句构成,以词为基本单位; 语句由单词构成,词由词素构成; 语 法制约词素如何构成词,词如何构成词组和句子; 词法包括构词法和构形法
- ◆ **自然语言处理的主要方法**:理想主义方法、经验主义方法、连接主义(神经网络)方法
- ◆ **自然语言处理两大核心任务**: 自然语言理解、自然语言生成
- lacktriangle **自然语言处理的层次化**:语音分析 $\rightarrow$ 词法分析 $\rightarrow$ 句法分析 $\rightarrow$ 语义分析 $\rightarrow$ 语用分析
- ◆ 自然语言处理的具体方法:
  - ①基于传统机器学习的方法: 语料预处理→特征工程→选择分类器
  - ②深度学习的 NLP 流程: 语料预处理→设计模型→训练模型
- ◆ 自然语言语料预处理的步骤:
  - ①英文,分词→词干提取→词形还原→词性标注→命名实体识别→分块;
  - ②中文,中文分词→词性标注→命名实体识别→去除停用词。
- ◆ **典型的分词方法:**基于字典匹配,基于统计,基于深度学习
- ◆ 中英文分词的典型区别:中文更难分词,英文单词形态较多,中文分词要考虑粒度问题
- ◆ **中文分词难点**:无统一标准,歧义词区分,新词识别
- ◆ **自然语言模型:** 通过语料计算某个句子的出现概率,如 N-Gram 语言模型
- ◆ **自然语言理解(NLU)难点**:语言的多样性、歧义性、鲁棒性、知识依赖和上下文
- ◆ **自然语言理解(NLU)的实现方式**:基于规则→基于统计→基于深度学习
- ◆ 自然语言生成(NLG)的方式: 文本到语言(text-to-text)、数据到语言(data-to-text)
- ◆ **自然语言生成的三个等级**:简单的数据合并、模板化的 NLG、高级 NLG
- ◆ NLG 的主要步骤:

内容确定→文本结构→句子聚合→语法化→参考表达式生成→语言实现

◆ **自然语言处理应用:** 情感分析,机器翻译,聊天机器人,语音识别等

#### 【九】机器学习

- ◆ 机器学习: 指使计算机无需明确的变成就具有学习能力的研究领域
- ◆ **机器学习的关键因素:**数据量、计算能力和存储能力
- ◆ **机器学习的分类**: 监督学习、无监督学习以及强化学习
- ◆ **机器学习的阶段**:训练阶段与测试阶段,机器学习框架即训练与测试
- ◆ **机器学习的本质:** 从数据中进行预测或决策
- ◆ 机器学习的基本架构:

环境→学习模块→知识库→执行模块,执行模块又作用于学习模块

- ◆ **机器学习中的数据拆分:** 训练数据、验证数据、测试数据
- ◆ **数据的属性:** 体积、多样性、速度、价值、准确性
- ◆ 机器学习的任务与方法:

特点	监督学习	无监督学习
离散	分类、归类	聚类
连续	回归	降维

- ◆ **分类的结果与性能指标**:混淆矩阵、准确率;第一类错误与第二类错误;精确率、召回率以及特异性(后三者是准确率的细化补充)
- ◆ 二分类的性能指标: ROC 曲线与 AUX(ROC 曲线下面积,越接近 1 越好) (简单了解以上指标的计算方法以及相互之间的关联)
- ◆ **特征选择方法**:过滤法、包装法、嵌入式方法
- ◆ 监督学习:
  - ①模型,决策函数或条件概率分布;
  - ②策略, 包含损失函数, 风险函数, 经验损失, 极大似然估计等(具体略);
- ③算法,分为生成方法(先学习出联合概率密度和特征概率密度再计算条件概率密度) 与判别方法(直接学习决策函数或条件概率密度)。
- ◆ 具体的主要的监督学习算法:
  - ①分类算法,有朴素贝叶斯、决策树、SVM(支持向量机)、逻辑回归等:
  - ②回归算法,有线性回归,回归树等;
  - ③分类+回归算法,有 K 最近邻, Adaboosting, 神经网络等。
- ◆ **朴素贝叶斯分类:** 假设特征属性相互独立且权重相同,用贝叶斯定理计算各类别概率 (应掌握相关的计算)
- ◆ **基于特征空间距离的分类**: 以特征空间中两样本点间的距离(如闵可夫斯基距离,包括 曼哈顿距离和欧氏距离等)作为相似性的反映
- ◆ **K 最近邻算法:** 基本思路是看样本最近邻的 **K** 各样本中的大多数属于哪一类别
- **◆ 决策树的步骤:** 特征选择→决策树生成→决策树剪枝
- ◆ 决策树基础:

基本量有信息量 $I(x_k) = -\log_2 p(x_k)$ ,信息熵 $H(X) = \sum I(x_k)p(x_k)$ ,经验分割信息熵等①信息增益g(D,A) = H(D) - H(D|A),用在 ID3 算法(信息增益愈大愈好)

- ②信息增益率 $g_R(D,A) = H(D)/H_A(D)$ ,用在 C4.5 算法(先选信息增益大于阈值的,然后信息增益率愈大愈好)
  - ③基尼指数  $Gini=\sum p_k(1-p_k)=1-\sum p_k^2$ ,用在 CART 算法(基尼指数越小越好) (应结合课件掌握相关的计算)
- ◆ **支持向量机(SVM)**: 用支持向量进行超平面划分,完成分类或回归问题

◆ 无监督学习:

聚类(层次聚类、K 均值聚类)和降维(主成分分析、奇异值分解、独立成分分析)

◆ 强化学习: 算法与环境和 Agent 交互有关,基于"奖励假设"

#### 【十】深度学习

- ◆ 神经元的典型结构与工作机制:抑制与兴奋对应"0-1"律
- ◆ 人工神经网络(ANN)基本构成: 输入层、隐藏层、输出层
- ◆ 人工神经网络的参数与功能:权重、阈值、求和函数、激活函数
- ◆ 最简单的前馈神经网络——感知器:

基本思想、组成(见PPT)和局限(不能解决线性不可分问题)

- ◆ **人工神经网络发展:** 感知器(单层神经网络)、多层神经网络、循环神经网络、随机神经网络、卷积神经网络等(绪论部分也有相关内容)
- ◆ 深度学习: 是基于对数据进行表征学习的算法, 具有多层结构的网络
- ◆ 深度学习的分类:
  - ①起源于感知器的是有监督学习(深度神经网络→卷积神经网络);
  - ②起源于受限玻尔兹曼机的是无监督学习(深度信念网络,深度玻尔兹曼机);
- ◆ **卷积神经网络 (CNN)**: 具有局部连接、权值共享等特点的深层前馈神经网络
- ◆ CNN 的结构:输入层、卷积层、池化层、全连接层、输出层(结构及作用见 PPT)
- ◆ **卷积神经网络的核心出发点**:局部感受野、多卷积核、权值共享、池化汇聚
- ◆ **当前深度学习瓶颈**: 泛化能力问题、强泛化能力不足

#### 【十一】人工智能哲学观与伦理

※考虑到内容特点与上课讲授情况,此处不作梳理,有兴趣自行阅读 PPT 即可。