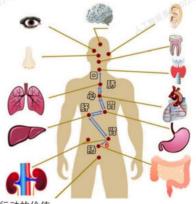
《人工智能基础》2022 年期末考试 A 卷

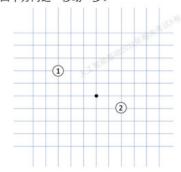
姓名:	学号:	邮件:	
	1,00		

注意事项:请注明解答所对应的题目,在试卷和每一份答题纸上写清楚姓名、学号、电子邮件!

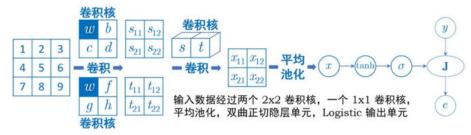
- 1. (15 分) 2022 年卡塔尔世界杯共 32 支队伍参加,共分 8 个小组,小组赛每支球队踢 3 场。任何小组赛第一场输球的球队都是压力很大的,任何小组赛能赢两场球的球队都能晋级,任何顶住很大压力并且能在小组赛晋级的球队都是有韧性的,任何有韧性的小组赛能晋级球队都是具有实力的,任何具有实力并且小组赛之后不输球的球队能夺得冠军,阿根廷队输了小组赛第一场球之后每场都赢了。现希望根据以上叙述,推理出阿根廷队赢得了本次世界杯的冠军。
- (1) 将上述题干中与推理相关的自然语言转化为一阶谓词逻辑公式。
- (2) 试用归结原理或演绎推理证明最终目标,即阿根廷队赢得了本次世界杯的冠军。
- 2. (15分) 某加密文件有5个可用的密码 {AAACBB,ABBC,CABAC,BABA,CCA},使用其中任意1个密码即可打开该加密文件。若使用搜索算法来破解这个加密文件,已知可能的密码仅由 A、B、C 三个字母组成,且长度不超过8位。请回答下列问题:
- 1) 定义状态, 指明初始状态、目标状态, 以及状态之间转换的操作。
- 2) 若使用宽度优先搜索,找到的正确密码是哪个?请画出对应的搜索树。
- 3) 若使用递归深度优先搜索,找到的正确密码是哪个?请说明理由。
- 4) 若 A、B、C 三个字母出现的可能性满足 p(A)>p(B)>p(C),则可使用一致代价搜索求解正确密码。请给出一种代价设计方案,在这种代价设计方案下,找到的正确密码是哪个?请说明理由。 注:按 A、B、C字母序扩展。
- 3. (20 分) 一个新冠病毒正在攻击人体。如右图所示,该病毒在口、肺、心、胃、肝、肾、肠等器官之间穿梭,可能运动的路线如蓝色箭头所示:在肺、心、胃、肝、肾这五个器官可以双向运动,从肺到口及从肾到肠则只能单向运动;如果到达口则会被排出体外,攻击失败;如果到达肠则会被吸收,攻击成功。设从肾到肠的行动回报为6,其他行动回报均为0,折扣因子为1。
- 将该病毒的攻击过程建模为一个马尔可夫决策过程, 指明状态集、行动集、转移概率各是什么。
- 设该病毒采取随机策略(以等概率选择可能的行动),写出其在各个状态之间转移的概率矩阵。
- 3) 写出状态价值的贝尔曼期望方程,求在随机策略下各个状态的价值。
- 4) 写出行动价值的贝尔曼期望方程,求在随机策略下各个行动的价值。
- 5) 试阐述在状态转移概率已知的情况下,有些什么方法可以求解病毒攻击的最优策略。这些方法有什么异同。
- 6) 试阐述在状态转移概率未知的情况下,有些什么方法可以求解病毒攻击的最优策略。这些方法有 什么异同。
- 7) 如果将人体的所有器官和组织都考虑在内,则该问题会变得比较复杂,试提出一个在这样的情况下求解病毒攻击最优策略的方法。



4. (25 分) 在如下图所示的无限格子世界中,有两个机器人分别处于不同的位置。现需要同时控制两个机器人,使它们以最快的速度移动到同一位置。两个机器人在每次控制中移动情况独立,可以原地不动,或向上、下、左、右四个方向之一移动一步。



- 1) 对题述场景进行状态空间建模, 定义状态、行动、代价。
- 2) 现使用 A*算法搜索最优的机器人移动路径,设计一个一致的启发函数 h,并证明其一致性。
- 3) 若两个机器人分别处于(-3,2)和(2,-1),使用你设计的A*算法进行搜索。试计算搜索树中每层的评价函数最小值,并画出一种算法可能返回的最优路径。(评价函数=路径代价+启发函数)
- 4) 若该无限格子世界中有 K 个处于不同位置的机器人,你需要同时控制它们,使它们以最快的速度 移动到同一位置。规定在移动的过程中,两个机器人相遇,则两个机器人再也无法移动。请你设 计一个可采纳的启发函数,并说明理由。(提示:不能中途相遇意味着每次至多只能有 4 个机器 人到达最终相遇位置)
- **5. (25** 分) 如图所示的卷积神经网络用于解决二分类问题。输入为 3x3 数据矩阵,通过两个 2x2 的 卷积核进行步长为 1 的卷积,结果经过一个 1x1 的双通道卷积核进行步长为 1 的卷积,经过对卷积结果的平均池化后输入到一个双曲正切隐层单元 $\tanh(x) = (e^x e^{-x})/(e^x + e^{-x})$,再经过一个 Logistic 单元 $\sigma(x) = 1/(1 + e^{-x})$ 得到输出,损失函数采用交叉熵损失。参数估计使用随机梯度下降法。



- 1) 卷积过程不进行填充,导出根据输入计算误差e 的前向传播过程。
- 2) 卷积过程不进行填充, 导出根据误差 e 计算参数 w 的反向传播过程和随机梯度下降的更新公式。
- 3) 如果卷积过程进行填充(same padding),以上计算有哪些地方会发生变化?
- 4)如果使用该网络来求解回归问题,需要做哪些改动?如果用求解该回归问题的损失函数来求解二分类问题,会有哪些不好?
- 5) 神经网络结构的确定也是一个重要问题。例如,本题中,第一层使用多少个卷积核更合适?试提出一个算法来确定较优的卷积核数量,从而确定该神经网络的结构。