人工智能基础 2021 期末回忆 (A 卷)

Recalled by lzy and jyp

2022年1月3日

1 搜索树 (15 分)

给定初始状态 $W_s = bad$,终止状态 $W_t = see$,每次只能改变单词中的一个字母,改变后的单词必须为单词字典中的值,单词字典为 $D = \{dad, bad, bed, had, saw, see, sad, bee\}$ 。构造一个从 W_s 到 W_t 的单词序列。(节点检查顺序为字典中的单词顺序)

- 建模, 定义状态、初始状态、终止状态、操作, 画出状态转移图。
- 用带有环路检查的递归深度优先搜索求解上述问题, 画出搜索树, 标出搜索到的路径。

2 谓词逻辑 (15 分)

已知以下叙述:

任何冰壶运动员都是强壮的。

任何强壮的冰壶运动员都是专业的。

任何早起锻炼的冰壶运动员都是勤奋的。

任何勤奋的冰壶运动员都会为了目标而努力。

任何专业并为了目标而努力的冰壶运动员都会在项目中获得成功。

已知小明是早起锻炼的冰壶运动员,求证小明会在项目中获得成功。

- 将上述叙述转化为一阶谓词逻辑。
- 任选证明方法证明上述问题。

3 强化学习 (20 分)

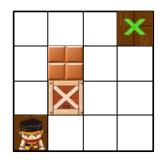


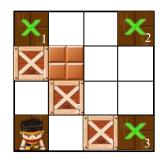
大象来旅行啦!把大象旅行的过程考虑为一个马尔可夫决策过程,在普洱、墨江、元江、石屏、峨山、玉溪六个地点可以向北或向南行进,晋宁和西双版纳为终止状态,到达晋宁的行动回报为 700,其他行动回报为 0,折现因子 $\gamma=1$ 。

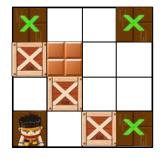
- 定义状态、行动。
- 在等概率随机策略下,写出状态转移矩阵。
- 利用贝尔曼方程求解状态价值。
- 利用贝尔曼方程求解行动价值。
- 简述一种算法, 在状态转移矩阵未知的情况下求最优策略。
- 如果大象环球旅行, 节点数很多, 简述一种算法解决该问题。

4 A* 算法 (25 分)

如下图,考虑常规的推箱子规则 (墙壁不能通过,只能推不能拉),情况 1 只有一个箱子,情况 2 有 3 个箱子,分别需要到达对应序号的位置,情况 3 不需要区分序号。







- 任选上述一种情况,建模定义状态、行动、代价。
- 考虑情况 1,设计 A* 算法,定义启发函数,画出搜索树,标出每个状态的代价函数、启发函数、路径代价,标出最终搜到的路径。
- 考虑情况 2, 判断下列启发函数是否具有可采纳性,并说明理由: (d 表示曼哈顿距离)

$$h_1 = d(box_1, aim_1) + d(box_2, aim_2) + d(box_3, aim_3)$$

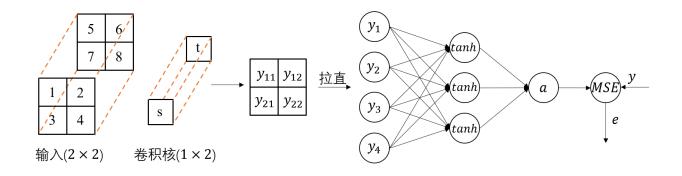
$$h_2 = d(player, aim_1) + d(player, aim_2) + d(player, aim_3) - 3$$
(1)

• 考虑情况 3, 判断下列启发函数是否具有一致性, 并说明理由:

$$h_1 = \min_{ij}(box_i, aim_j)$$

$$h_2 = \min_{i}(player, box_i) - 1$$
(2)

5 神经网络 (25 分)



考虑如上图所示的前馈神经网络,输入为双通道数据, $(y_{11},y_{12},y_{21},y_{22})$ 为卷积结果,tanh 为双曲正切激活函数,a 为线性函数 (即给定输入 x, a=x),损失函数采用均方误差损失。

• 导出卷积运算后 $\mathbf{y}_{(4\times 1)} = (y_1, y_2, y_3, y_4)$ 的表达式。

- 利用 MSE, 导出前向传播计算 e 的公式。
- 导出反向传播 $\frac{\partial e}{\partial s}$ 。
- 如果要进行二分类,需要对上述网络做哪些修改?如果仍然利用 MSE 有什么缺点?
- 真实的神经网络结构相比题给条件更为复杂,请你简述一种搜索算法,求解应当采用的最佳卷积核数量。

6 附录

看似题量不大,但考场上需要写大量文字和画搜索树,浪费很多时间,时间其实很紧张,因此平时需要提高熟练度,考试中精炼答题内容。每道考题都需要自己建模,因此需要认真做作业,提高建模能力。

每年的题目都会完全不同,但换标不换本,逻辑推理、搜索树、马尔可夫、反向传播都是必考内容,因此不能靠本套题,需要理解授课内容。且每年都会比前一年的题目更难一些。