座位号

学 号

班级

姓名

装 订 不

题

东北大学秦皇岛分校

课程名称: 人工智能 试卷: (B) 考试形式: 闭卷

考试对象: 计算机科学与技术 考试日期: 2018年05月31日 试卷:共4页

题号	_	 11]	四	五.	六	七	八	总分
得分								

分

- 一、基础题(每题3分,共27分,单选,答案写在圆括号内)
- 1. () 关于人工智能,较科学的说法是 。
- A) 和机器学习一回事, 文字游戏而已。
- B) 只会给人类社会带来积极影响,如减轻人类负担,增加就业等。
- C) 关于什么是,以及怎样能,不同观点互相争鸣。
- 2. () 考虑迭代次数上限为N的最陡爬山法,其空间复杂度为
- A) O(1)B) *O*(*N*) C) $O(N^2)$
- 3. () 在模拟退火算法中,正确的说法是 。
- A) 算法的目标函数值, 既考虑"上山"趋势, 又考虑"下山"趋势。
- B) 评价函数必须可导。
- C)在退火时间 T(最外层循环变量)增大时,接受劣解的概率始终维持不变。
- 4. ()约束满足搜索中,状态内部 ; A*搜索中,状态内部 。
- A) 是无结构的; 是有结构的
- B) 是有结构的; 无结构的
- C) 是无结构的; 无结构的
- D) 是有结构的; 有结构的
- 5. ()给定概率公式: ①P(X,Y|Z) = P(X|Z)P(Y|Z); ②P(X|Y,Z) = P(X|Z); ③ P(Y|X,Z) = P(Y|Z)。关于三者所断言的条件独立性,有。
- A) 只有②和③相同 B) 都不相同 C) 都相同
- 6. () 关于决策树,不正确的说法是____。

- A) 采用分治法 B) 采用贪婪策略 C) 选项 A 和 B 都对 D) 不会过拟合 7. () 关于马尔科夫决策过程的策略π,正确的说法是 。 A) P(s' | s, a)B) 一个行动序列 C) 从状态集到行动集的映射 D) 每个状态 s 的动作集 8. () 既属于带隐变量的时序模型,又在课堂上讲授过的是 。
- 9. () 教师上课时多次强烈推荐过一门英文人工智能公开课,还采用了其强化 学习课件中的部分内容。这门课是。

- A) MIT 的 6.034 B) Berkeley 的 CS188 C) Udacity 的《人工智能入门》

C) 动态贝叶斯网络 D) 选项 A 和 B

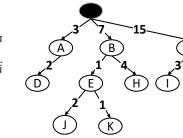
得	
分	

二、灵活运用题(每题3分,共63分,单选,答案写在圆括号内)

关于对抗搜索和盲目搜索算法,回答问题 10~11。

A) 隐马尔科夫过程 B) 卡尔曼滤波

- 10. () 在不采用其它优化技术的情况下,初始状态相同,最大深度相同,分别 采用 Alpha-Beta 搜索 (初始窗口用($-\infty$, $+\infty$)) 和 Mini-Max 搜索, 其返回值 。
- A) 相等 B) 不等 C) 相等或不相等, 不能一概而论
- 11. ()按自左向右的子结点访问顺序在图 1 中 的带权树, 权值越小越好。在找到解时, 关于结 点计数(包括 Start)的正确说法是。



- A) 深度优先搜索访问结点的数量最多
- B) 迭代加深搜索访问结点的数量最多
- C) 宽度优先搜索访问结点的数量比一致代价搜索多

图 1 搜索树

D)选项A、B、C提到的各搜索算法访问结点的数量一样多

根据 A*搜索算法的一致性启发函数的相关定理及其证明,回答问题 12~17。

任务描述。考虑在带权图中执行 A*图搜索。在带权图中,任意边上的代价(或权值) $\geq \epsilon$ (ϵ 满足(1)),任意结点的直接后继个数为有限个,代价越小越好。初始状态为s,最优解为路径"s→ ... → x → ... → s_g "; 最优解所对应的目标状态为 s_g ,对应的路径代价为有限的正值 C^* , C^* 未

知。搜索算法从初始状态 s 出发,推进到 \forall 结点 n 时,设 $f^*(n) = g^*(s \rightarrow n) + h^*(n \rightarrow s_{g'})$ 为必 须经过结点 n 的约束最优解的真实代价。其中, s_e 是离 n 最近的目标状态; $g^*(s \rightarrow n)$ 为从 s 到 n 的所有路径中最短路径的代价, 记为 $g^*(n)$; $h^*(n \rightarrow s_{g'})$ 为从 n 到 $s_{g'}$ 的最短路径 $n \rightarrow s_{g'}$ 的代价,记为 $h^*(n) \circ g^*(s \rightarrow n)$ 和 $h^*(n \rightarrow s_g)$ 均难以计算,视为未知,因而 $f^*(n)$ 也未知。在 给定的问题有解的情况下, A^* 的最终任务可转化为找出 $f^*(s) = C^*$ 所对应的一条路径。

 A^* 用估计的方法简化问题,即,用 f(n)来逼近 $f^*(n)$, $f(n) = g(s \rightarrow n) + h(n \rightarrow s_{g'})$ 。其中, $g(s \rightarrow n)$ 为当前路径 $s \rightarrow n$ 实际代价,记为 g(n),极易计算,可视为已知,因此用 g(n)估计 $g^*(n)$ 是自然而然的想法。显然, $g(n) \ge g^*(n)$ 。A*的巧妙处在于:找一个 $h^*(n)$ 的乐观估计 $h(n \to s_{g'})$, 记为 h(n); 在数学上, 必须满足 $h(n) \le h^*(n)$, $h(s_g) = 0$ 和 $h(s_g) = 0$, 而在计算 上,h(n)务必远比 $h^*(n)$ 容易,方有实用价值。h(n)结合树搜索,可高效剪枝。若能找到 更好性质的 h(), 如满足单调性 (见引理 1), 结合图搜索, A*剪枝的效率将更上一层楼。

一般的图搜索过程概述。先初始化。在搜索结束前,反复执行以下三个步骤:选择 OPEN 表中 f()值最小的结点 n、 (2) 、扩展结点 n。

引理 1: h()满足一致性(单调性)时,对于任意经过图搜索"选择步骤"从 OPEN 表选出的结点 n,及其任意直接后继结点 n',总有 $f(n) \le f(n')$ 成立。

证明:根据(3), $f(n) = g(s \rightarrow n) + h(n) \le g(s \rightarrow n) + g(n \rightarrow n') + h(n') = g(n \rightarrow n') + g(n \rightarrow n')$ h(n') = f(n')。因此,新扩展出来的结点 n',其 f(n')值不小于扩展路径上的任意祖先 f(n), 即单调不减。

推论 1: h()满足一致性时,在扩展完任意结点 n 之后,图搜索在"选择步骤"选出 的新结点 x, 必有(4)。即, 从 OPEN 表选择出来的结点, 其 f()值按时间顺序不减。

引理 2: 在任何时候, OPEN 表中总有最优路径上的结点。

证明:根据一般的图搜索过程、OPEN表定义、(5),引理2必然成立。

推论 2: h()满足一致性时,在最优解路径上的所有结点当中,f()值最小的是 (6); f()值最大的是 s_g ,其值为 C^* 。

定理: 启发函数满足一致性(或单调性)的 A*图搜索是最优的。

证明: 先用反证法证明 A^* 图搜索必然终止于最优状态。假设 A^* 终止于非最优目标 状态 $s_{g'}$, 即 $s_{g'}$ 满足 $f(s_{g'}) > C^*$ 。根据图搜索过程,算法终止于 $s_{g'}$ 必须经过以下两个步骤: 第一, 先从 OPEN 表中选择出 $s_{g'}$, 这要求 $s_{g'}$ 的 f()值任何比 OPEN 表中的任意其它结点 的小, 第二, 再经过目标检测确认 sg 为目标状态。然而, 第一步不成立。根据推论 1 和 引理 2 和推论 2: 任何时刻 OPEN 表中总存在最优路径上的结点, 其 f()值不大于 C^* , 所以图搜索 的"选择步骤"无法选择出 sg。这与 A*终止于 sg相矛盾! 假设不成立,故 A*只能终止于最优解。

再用构造性方法证明 A^* 图搜索在有限步之内终止。 C^* 为有限正数,每个循环从 OPEN 表选出 的结点,至少比上一次选出的结点的f0值大 ϵ : 再根据推论 1 和推论 2,从 OPEN 表中经过择"步 骤"选出来的所有结点中,结点 s 的 f()值最小为 f(s),结点 s_{g} 的 f()值最大为 C^{*} 。故结点经过有 限步即可终止。

-)前文中,空 (1) 应选择 。A) $\varepsilon > 0$ B) $\varepsilon \ge 0$ C) $\varepsilon \le 0$ D) 无限制
- 13. () 前文中, 空 (2) 应选择
- A) 检测 n 的某个儿子 n'是否是目标结点 B) 检测 n 是否是目标结点
-)前文中,空(3)应选择
- A) 一致/单调性

- B) 可纳性
- C)非负性
- 15. () 前文中, 空 (4) 应选择 。 A) f(n) ≥ f(x) B) f(n) ≤ f(x)
- 16. () 前文中,空 (5) 应选择 。 A) 图分隔性质 B) CLOSED 表定义
- 17. ()前文中,空 (6) 应选择 。 A) 初始结点 s B) 路径中的任意结点 n

关于约束满足搜索,回答问题 18~21。

- 18. () 构成约束满足问题的要素是:
- A) 变量集, 值域集 B) 变量集, 约束集 C) 变量集, 值域集, 约束集 D) 以上全错
-)在约束满足问题中,进行回溯搜索的同时执行弧相容。当约束图是n个 结点的树结构时,每个变量的值域最多有 k 个值,断言 是正确的。
- A) 没有关于变量个数的多项式时间复杂度的约束满足算法
- B) 无需回溯

C)该问题中的约束数量可能大于n个

- D) 以上全错
- 20. () 用基本回溯搜索和强制弧相容策略,解决图 2 的约束满足问题。假设每个变量的值域至少有两个以上 的值,按变量顺序 A, B, C, D, E, F 搜索直到算法结束时, 在变量 处,可能产生回溯。

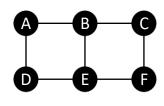


图 2 约束图

A) A, B

B) A, D C) B, E

D) 以上全错

-) 用基本回溯搜索和强制弧相容策略,解决图 2 的约束满足问题。 假设每个变量的值域至少有两个以上的值,按变量顺序 直到算法结束时,可能的回溯次数最少。
- A) A, D, B, E, C, F
- B) A, B, C, F, E, D
- C) B, A, D, E, F, C

关于图 3 的贝叶斯网络及其精确推理,回答问题 22~24。

- 22. () 假设图 3 中的 A~F 都是布尔型随机变量,该贝叶斯网络所需存 储的概率值有 个。
- A) 6个
- B) 15 个
- C) 11 个
- D) 64 个

- 23. () 最全面的选项是 。
- A) P(E | B) = P(E | B, A)
- B) P(E | B) = P(E | B, F)
- C) $P(A, B \mid C) = P(C \mid B) / [\Sigma_c P(c \mid B)]$
- D) 只有选项 A 和 B 对
- E) 选项 A, B和 C 都对

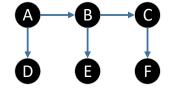


图 3 贝叶斯网络

- 24. () 用精确推理的算法,相对而言,选项 最难计算。
- A) P(E | A = -a) B) P(F | A = -a) C) P(D | F = +f)
- D) 以上全错

关于图 4 的贝叶斯网络及其非确定性推理,回答问题 25~27。

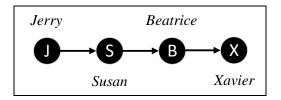


图 4 贝叶斯网络

Jerry, Susan, Beatrice 和 Xavier 意外地得到了一笔钱, 四人分钱的方式很别致。首先, 从 1 到 100 之间(包括 1 和 100)等概率地取某整数 J,Jerry 会最先分到 J 元钱。接下 来,从1到J等概率地取某个整数S(包括1和J), Jerry 再把刚分到的J元中的S元钱 给 Susan。依此类推, Beatrice 从 Susan 得到 B 元钱; Xavier 从 Beatrice 得到 X 元钱。图 4的贝叶斯网络描述了这一过程。

现在已经知道 X=5, 想知道: J>50 的概率有多大?为此,对图 4 的贝叶斯网络尝 试采样的方法。其中,条件概率表已经蕴含于分享金钱的过程中。用直接采样得到的样 本序列如表 1 所示; 用似然加权采样得到的样本序列, 如表 2 所示。

- 25. () 基于表 1 直接采样的结果, 计算 P(J > 50 | X = 5) = 。
- A) 1
- B) 2/3
- C) 1/2
- D) 以上全错

表 1 从贝叶斯网络用直接采样得到的样本序列。

序号	样本点
1	J = 52, $S = 21$, $B = 10$, $X = 5$
2	J = 34, $S = 21$, $B = 6$, $X = 3$
3	J = 96, S = 48, B = 12, X = 2
4	J = 13, S = 12, B = 10, X = 1
5	J = 54, $S = 12$, $B = 11$, $X = 6$
6	J = 91, S = 32, B = 31, X = 29

- 26. () 表 2 给出了似然加权采样,表中空出的(1)和(2)应取
- A) 0.0; 0.2
- B) 0.1; 0.1
- C) 0.2; 0.0
- D) 以上都不对

表 2 从贝叶斯网络用似然加权采样得到的样本序列。

	样本点	似然
1	J = 52, S = 21, B = 10, X = 5	0.1
2	J = 34, $S = 21$, $B = 4$, $X = 5$	(1)
3	J = 87, S = 12, B = 10, X = 5	0.1
4	J = 41, S = 12, B = 5, X = 5	(2)
5	J = 91, S = 32, B = 3, X = 5	0.0

- 27. () 基于表 2 似然加权采样的结果, 计算 P(J > 50 | X = 5) = 。
- A) 1
- B) 2/3
- C) 1/2
- D) 以上全错

关于分类问题中的决策树,回答问题 28~30。

- 28. () 在决策树的训练过程中,使用信息增益的目的在于 。
- A) 从剩余属性中,选择一个相当"好"的属性;
- B)被属性的不同值分割成不同子集,各子集更"纯"的属性更好;
- C) 选项 A 和 B 都对。
-)可以基于多种不确定性度量来描述"好"的属性,课堂讲授了其中的
- A) Gini 指数
- B)熵
- C) 分类误差率

- 30. () 决策树的输入是 3 个二元属性 (A₁, A₂, A₃),输出是 1 个二元属性 y。训练集有 5 个样例,如表 3 所示。其中,样例 4 的属性 A₂ 的值设为 x,则说法不正确的是 。
- A) 无论 x 为 0 或为 1,根结点上的测试属性都应该是 A_2
- (C) 若 x 为 1,则根结点上的测试属性应该是 (A_1)

表 3 决策树的训练集

样例序号	A_1	A_2	A 3	у
1	1	0	0	0
2	1	0	1	0
3	0	0	0	0
4	1	X	1	1
5	1	1	0	1

得 分

三、简答题(2小题,10分)

- 31. 学习一门课程,应熟练掌握其知识体系。按教材,本课程主要讲授了以下几大部分(已乱序): 不确定知识与推理,问题求解,学习等。(本题 6 分)
- 1) 请按教材目录的组织顺序,重新排列上述三大部分。(3分)答:
- 2) 请问"决策树"是在上述三大部分中的哪个部分讲授的? (3分)答:
- 32. 本课程的知识要点回顾。以下为贝叶斯网络的知识要点介绍,参考该例,

回顾本课程讲授过的要点。(本题 4 分)

贝叶斯网络的知识要点

贝叶斯网络的定义。贝叶斯网络是一个有向无环图,其中: 1、每个结点对应一个随机变量; 2、一组有向边链接结点对; 3、每个结点有一个条件概率分布 $P(X_i \mid Parents(X_i))$ 。 (2分)

贝叶斯网络的语义。贝叶斯网络是对联合概率分布的一种表示。 (2分)

贝叶斯网络的语义。贝叶斯网络可看作一组条件独立性的集合。 (2分)

.

请从局部搜索算法、马尔科夫决策过程中任意选定一个主题。介绍主题下任意两个重要的知识点(每个知识点 2 分,最多 4 分)。

答: