人工智能各章小结及习题解答

第一部分 绪论

习题解答:

1. 什么是人工智能? 发展过程中经历了哪些阶段?

解:人工智能是计算机科学的一个重要分支,也是一门正在发展中的综合性前沿学科,它是由计算机科学、控制论、信息论、神经生理学、哲学、语言学等多种学科相互渗透而发展起来的,目前正处于发展阶段尚未形成完整体系。

发展过程中经历的阶段有:

第一阶段(40年代中~50年代末) 神经元网络时代 第二阶段(50年代中~60年代中) 通用方法时代

第三阶段(60年代中~80年代初) 知识工程时代 第四阶段(80年代中~90年代初) 新的神经元网络时代

第五阶段(90年代初~现在) 海量信息处理与网络时代

2. 人工智能研究的基本内容是什么?

解:基本内容是:搜索技术、知识表示、规划方法、机器学习、认知科学、自然语言理解与机器翻译、专家系统与知识工程、定理证明、博弈、机器人、数据挖掘与知识发现、多 Agent 系统、复杂系统、足球机器人、人机交互技术等。

3. 人工智能主要有哪几大研究学派?

- 解:(1)符号主义学派:由心理学途径产生,符号主义认为人工智能起源于数理逻辑,人 类认识(智能)的基本元素是符号,而智能行为则是符号运算的结果。
- (2)连接主义学派:由生理学途径产生,连接主义又称为仿生学派,认为人工智能的基本元素是神经元,智能产生于大量神经元的并行分布式联结之中,而智能行为则是联结计算的结果。
- (3)行为主义学派:由生物演化途径产生,行为主义认为人工智能起源于控制论,提出智能取决于感知和行为,取决于对外界复杂环境的适应,而不是表示和推理。

4. 人工智能有哪些主要的研究领域?

解:(1)问题求解 (2)逻辑推理与定理证明 (3)自然语言理解

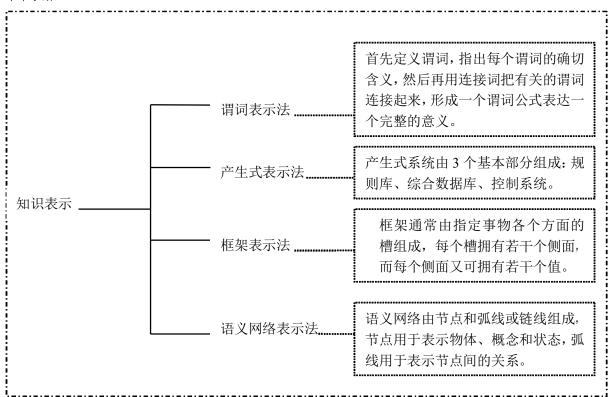
(4)自动程序设计
 (5)专家系统
 (6)机器学习
 (7)神经网络
 (8)机器人学
 (9)模式识别
 (10)机器视觉
 (11)智能控制
 (12)智能检索

(13)智能调度与指挥 (14)分布式人工智能与Agent

(15)计算智能与进化计算 (16)数据挖掘与知识发现

(17)人工生命 (18)系统与语言工具

本章小结:



习题解答:

1 设有如下问题:

- (1) 有五个相互可直达且距离已知的城市 A、B、C、D、E, 如图所示;
- (2) 某人从 A 地出发, 去其它四个城市各参观一次后回到 A;
- (3) 找一条最短的旅行路线

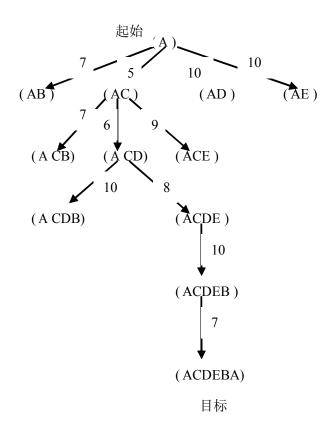
请用产生式规则表示旅行过程。

- 解: ①综合数据库(x)
 - (x) 中 x 可以是一个字母, 也可以是一个字符串。
 - ②初始状态(A)
 - ③目标状态 (Ax1x2x3x4A)
 - ④规则集:

r1: IF L(S)=5 THEN GOTO(A)
r2: IF L(S)<5 THEN GOTO(B)
r3: IF L(S)<5 THEN GOTO(C)
r4: IF L(S)<5 THEN GOTO(D)
r5: IF L(S)<5 THEN GOTO(E)

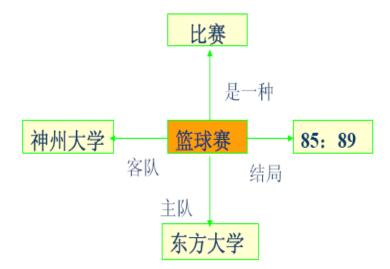
其中L(S)为走过的城市数,GOTO(x)为走向城市x

⑤路线如下图所示:

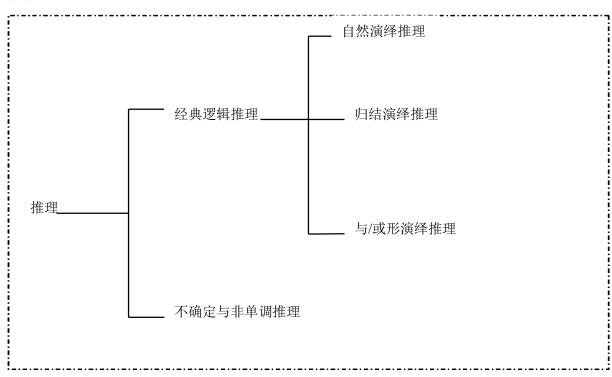


最短旅行路线为: A->C->D->E->B->A 总距离为 5+6+8+10+7=36

2 神州大学和东方大学两校篮球队在东方大学进行一场比赛,结局的比分是85:89,用语义网络表示。



本章小结:



习题解答:

1 张某被盗,公安局派出五个侦察员去调查。研究案情时,侦察员 A 说"赵与钱中至少有一人作案"; 侦察员 B 说"钱与孙中至少有一人作案"; 侦察员 C 说"孙与李中至少有一人作案"; 侦察员 D 说"赵与孙中至少有一人与此案无关"; 侦察员 E 说"钱与李中至少有一人与此案无关"。如果这五个侦察员的话都是可信的,试用归结演绎推理求出谁是盗窃犯。

解:第一步:将5位侦察员的话表示成谓词公式,为此先定义谓词。

设谓词 P(x)表示是作案者, 所以根据题意:

A: P(zhao) ∨ P(qian)

B: P(qian) ∨ P(sun)

C: $P(sun) \vee P(1i)$

D: $\neg P(zhao) \lor \neg P(sun)$

E: $\neg P(qian) \lor \neg P(1i)$

以上每个侦察员的话都是一个子句。

第二步:将待求解的问题表示成谓词。设 y 是盗窃犯,则问题的谓词公式为 P(y),将其否定并与 ANSWER(y) 做析取:

 $\neg P(y) \lor ANSWER(y)$

第三步: 求前提条件及→P(y) ∨ ANSWER(y)的子句集,并将各子句列表如下:

- (1) $P(zhao) \lor P(qian)$
- (2) $P(qian) \vee P(sun)$
- $(3) \qquad P(sun) \ \lor \ P(li)$
- (4) $\neg P(zhao) \lor \neg P(sun)$
- (5) $\neg P(qian) \lor \neg P(1i)$
- (6) $\neg P(y) \lor ANSWER(y)$

第四步:应用归结原理进行推理。

- (7) P(qian) ∨ ¬P(sun) (1)与(4)归结 (8) P(zhao) ∨ ¬P(1i) (1)与(5)归结 (9) P(qian) ∨ ¬P(zhao) (2)与(4)归结 (10) P(sun) ∨ ¬P(1i) (2)与(5)归结
- (11) $\neg P(zhao) \lor P(1i)$

- (12) $P(sun) \lor \neg P(gian)$
- (3)与(5)归结

(13) P(qian)

(2)与(7)归结

(14) P(sun)

(2)与(12)归结

(15) ANSWER (qian)

(6)与(13)归结, σ={qian/y}

(16) ANSWER(sun)

(6)与(14)归结, σ={sun/y}

所以,本题的盗窃犯是两个人:钱和孙。

2 任何兄弟都有同一个父亲,John 和 Peter 是兄弟,且 John 的父亲是 David, 问 Peter 的父亲是谁?

解:第一步:将已知条件用谓词公式表示出来,并化成子句集。那么,要先定义谓词。

(1) 定义谓词:

设 Father (x, y)表示 x 是 y 的父亲。

设 Brother (x, y)表示 x 和 y 是兄弟。

(2) 将已知事实用谓词公式表示出来:

F1: 任何兄弟都有同一个父亲。

 $(\forall x)$ ($\forall y$) (Brother $(x, y) \land Father (z, x) \rightarrow Father <math>(z, y)$)

F2: John 和 Peter 是兄弟。

Brother (John, Peter)

F3: John 的父亲是 David。

Father (David, John)

(3) 将它们化成子句集,得

 $S1=\{-Brother(x,y) \lor -Father(z,x) \lor Father(z,y), Brother(John, Peter), Father(David, John)\}$

第二步:把问题用谓词公式表示出来,并将其否定与谓词 ANSWER 做析取。

设 Peter 的父亲是 u,则有: Father (u, Peter)

将其否定与 ANSWER 做析取,得

G: \neg Father(u, Peter) \vee ANSWER(u)

第三步: 将上述公式 G 化为子句集 S2, 并将 S1 和 S2 合并到 S。

 $S2=\{\neg Father(u, Peter) \lor ANSWER(u)\}$

 $S{=}S1 \cup S2$

将 S 中各子句列出如下:

- (1) \neg Brother(x, y) $\vee \neg$ Father(z, x) \vee Father(z, y)
- (2) Brother (John, Peter)
- (3) Father (David, John)
- (4) ¬Father(u, Peter) ∨ ANSWER(u)

第四步:应用归结原理进行归结。

(5) →Brother(John, y) ∨ Father(David, y)

(1) 与 (3) 归结, σ={ David/z, John/x}

(6) →Brother (John, Peter) ∨ ANSWER (David)

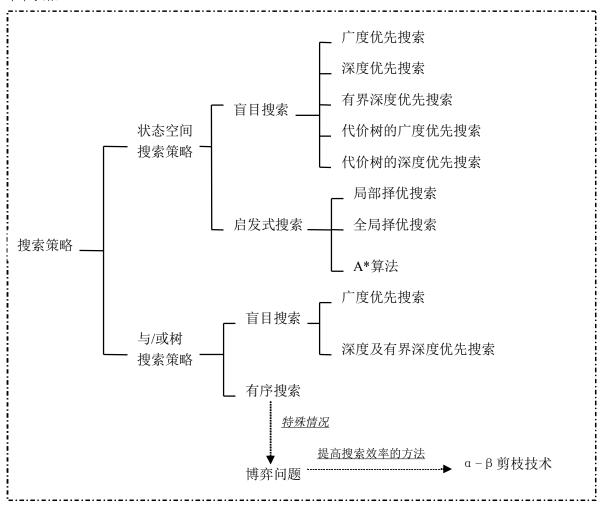
(4) 与 (5) 归结, σ={ David/u, Peter/y}

(7) ANSWER (David)

(2) 与(6) 归结

第五步:得到了归结式 ANSWER (David),答案即在其中,所以 u=David,即 Peter 的父亲是 David。

本章小结:



博弈问题:

极大极小分析法: 计算出端节点的估值, 再推算出父节点的得分。

推算的方法是:对"或"节点,选其子节点中一个最大的得分作为父节点的得分,这是为了使自己在可供选择的方案中选一个对自己最有利的方案;对"与"节点,选其子节点中一个最小的得分作为父节点的得分,这是为了立足于最坏的情况。这样计算出的父节点的得分称为倒推值。

α-β剪枝技术:

对于一个"与"节点来说,它取当前子节点中的最小倒推值作为它倒推值的上界,称此值为

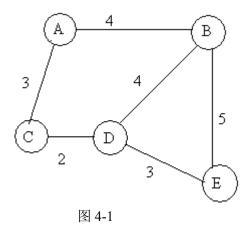
β值。对于一个"或"节点来说,它取当前子节点中的最大倒推值作为它倒推值的下界,称此值为α值。

其一般规律为: (1) 任何"或"节点 x 的 α 值如果不能降低其父节点的 β 值,则对节点 x 以下的分枝可停止搜索,并使 x 的倒推值为 α 。这种剪枝成为 β 剪枝。

(2)任何"与"节点 x 的 β 值如果不能升高其父节点的 α 值,则对节点 x 以下的分枝可停止搜索,并使 x 的倒推值为 β 。 这种剪枝成为 α 剪枝。

习题解答:

1 图 4-1 是五城市间的交通路线图, A 城市是出发地, E 城市是目的地, 两城市间的交通费用(代价)如图中数字所示。 求从 A 到 E 的最小费用交通路线。



解: 先将交通图转换为代价树, 如图 4-2 所示。

若用 g(x)表示从初始节点 s0 到节点 x 的代价,用 c(x1, x2)表示从父节点 x1 到子节点 x2 的代价,则有: g(x2)=g(x1)+c(x1, x2)

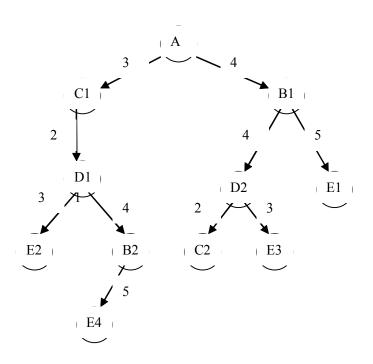


图 4-2

方法一: 代价树的广度优先搜索

(扩展节点 n ,将其子节点放入 open 表中,计算各子节点的代价,并按各节点的代价对 open 表中全部节点按从小到大的顺序进行排序(队列))

步骤如下:

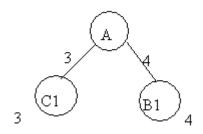


图 4-3-1

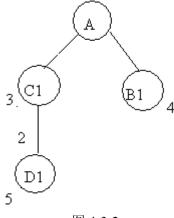


图 4-3-2

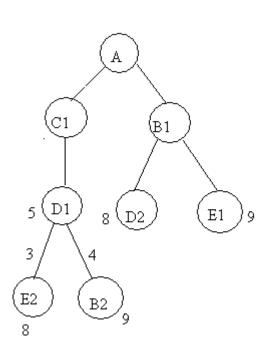
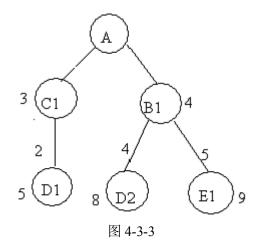
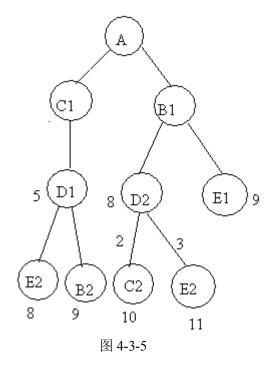


图 4-3-4

所以,最优路径为 A->C->D->E





方法二:代价树的深度优先搜索(不一定是最优解) (扩展节点 n,将其子节点按代价从小到大的顺序放到 open 表的首部(栈))

(扩展节点 n, 将具于节点按代价从小到天的顺序放到 open 表的自能(核)步骤如下:

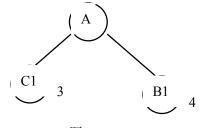


图 4-4-1

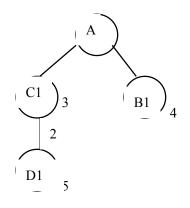
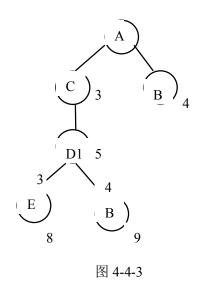


图 4-4-2

虽然 D1 的代价大于 B1 的代价,但按照代价树的深度优先搜索策略,要对 D1 进行扩展,放入 closed 表中(若按代价树的广度优先搜索,要对 B1、D1 排序,先扩展 B1)

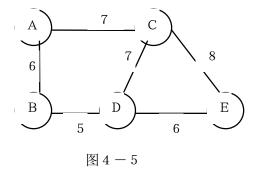


E 为目标节点, E2->D1->C1->A

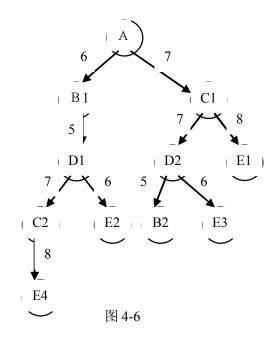
所以路径为 A-> C-> D-> E

注:该题代价树的深度优先搜索与代价树的广度优先搜索的结果相同,但这只是巧合。一般情况下,这两种方法得到的结果不一定相同。另外,由于代价树的深度优先搜索有可能进入无穷分支的路径,因此它是不完备的。

2 如下图 4-5 所示,分别用代价树的广度优先搜索策略和代价树的深度优先搜索策略,求 A 到 E 的最短费用路径。



解: 先将其化成代价树, 如图 4-6:



(1)代价树的广度优先搜索,步骤如下:

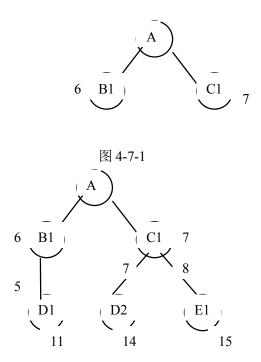
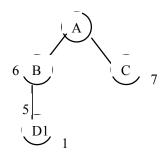
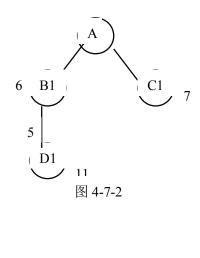


图 4-7-3

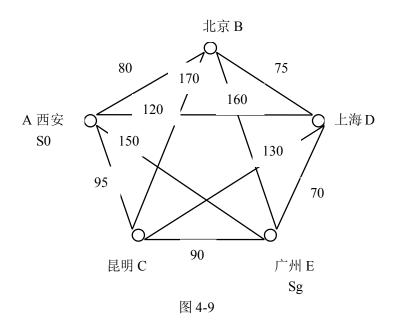
E 为目标节点,路径为 A->C->E,代价为 15。 (2)代价树的深度优先搜索,步骤如下:





虽然 C1 代价低于 D1, 但按照代价树的深度优先搜索策略,对 D1 进行扩展,放入 closed 表中,因为 B1 扩展的节点为 D1,而 C1 是 A 节点扩展得到的。E 出栈,为目标节点,结束。故解路径为 A->B->D->E,代价为 17,不是最优解。注:深度优先搜索是不完备的,即使问题有解,也不一定能求得解。得到的解也不一定是最优解(因为是局部优先搜索)。

3 下图是五城市间的交通费用图,若从西安出发,要求把每个城市都访问一遍,最后到达广州,请找一条最优路线。边上的数字是两城市间的交通费用。



解: 先画出代价树:

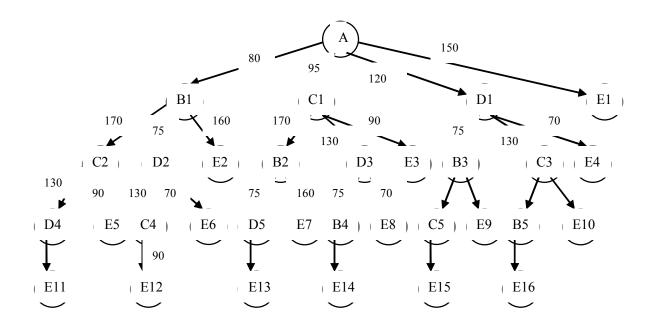
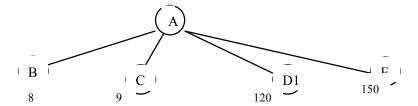
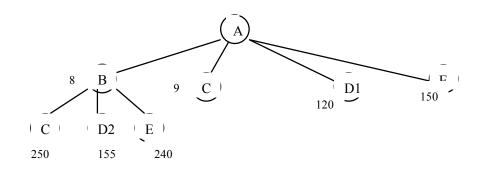


图 4-10

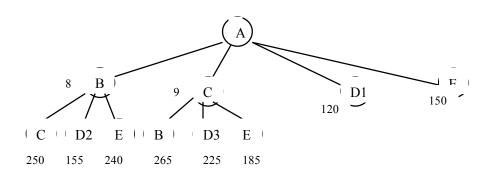
按代价树的广度优先搜索即可得出最优路线,步骤如下:



冬



冬



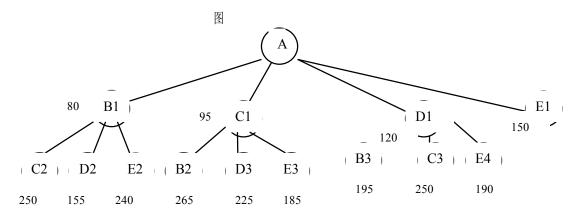
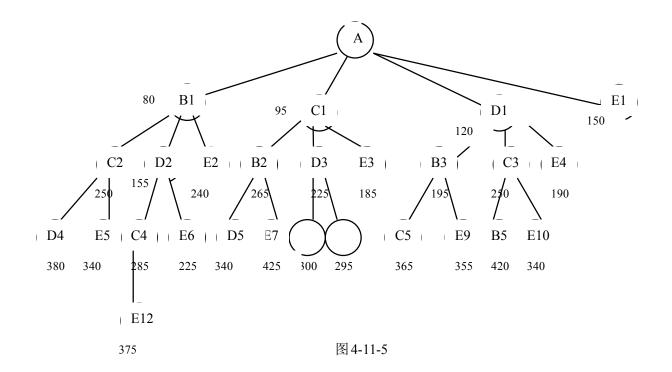
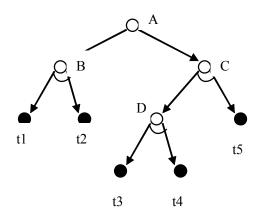


图 4-11-4



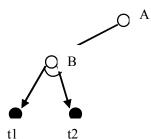
故由此得出最优路线为 A->B1->D2->C4->E12 即 A->B->D->C->E, 交通费用为 375。

4 设有如图所示的一棵与/或树,请分别用与/或树的广度优先搜索及与/或树的深度优先搜索求出解树。



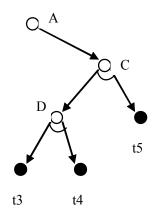
解:(1)与/或树的广度优先搜索

先扩展节点 A, 得到节点 B 和 C, 再扩展节点 B, 得节点 t1、t2,因为 t1、t2 为可解节点,故节点 B 可解,从而可节点 A 可解。 所以求得解树为:

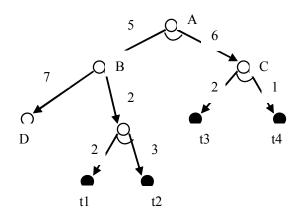


(2) 与/或树的深度优先搜索

先扩展节点 A,得到节点 B 和 C,再扩展节点 C,得节点 D 和 t5, t5 为可解节点,再扩展节 D,得节点 t3、t4,因为 t3、t4 为可解节点,故节点 D 可解,因为节点 D 和 t5 可解,故节点 C 可解,从而可节点 A 可解。 所以求得解树为:



5 设有如图所示的与/或树,请分别按和代价法及最大代价法求解树代价。



- (1) 按和代价法: h(B)=7, h(C)=3, h(A)=7+3+5+6=21
- (2) 按最大代价法: h(B)=5, h(C)=2, h(A)=5+5=10

第2章 知识表示方法部分参考答案

- 2.8 设有如下语句,请用相应的谓词公式分别把他们表示出来: s
- (1) 有的人喜欢梅花,有的人喜欢菊花,有的人既喜欢梅花又喜欢菊花。

解: 定义谓词 d

P(x): x 是人

L(x,y): x 喜欢 y

其中, y 的个体域是{梅花, 菊花}。

将知识用谓词表示为:

(∃x)(P(x)→L(x, 梅花)∨L(x, 菊花)∨L(x, 梅花)∧L(x, 菊花))

(2) 有人每天下午都去打篮球。

解: 定义谓词

P(x): x 是人

B(x): x 打篮球

A(y): y 是下午

将知识用谓词表示为: a

 $(\exists x)(\forall y)(A(y)\rightarrow B(x)\land P(x))$

(3) 新型计算机速度又快,存储容量又大。

解: 定义谓词

NC(x): x 是新型计算机

F(x): x 速度快

B(x): x 容量大

将知识用谓词表示为:

 $(\forall x) (NC(x) \rightarrow F(x) \land B(x))$

(4) 不是每个计算机系的学生都喜欢在计算机上编程序。

解: 定义谓词

S(x): x 是计算机系学生

L(x, pragramming): x 喜欢编程序

U(x,computer): x 使用计算机

将知识用谓词表示为:

 $\neg (\forall x) (S(x) \rightarrow L(x, pragramming) \land U(x, computer))$

(5) 凡是喜欢编程序的人都喜欢计算机。

解: 定义谓词

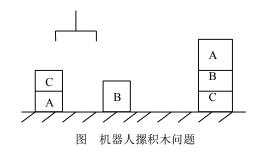
P(x): x 是人

L(x, y): x 喜欢 y

将知识用谓词表示为:

 $(\forall x) (P(x) \land L(x, pragramming) \rightarrow L(x, computer))$

2.9 用谓词表示法求解机器人摞积木问题。设机器人有一只机械手,要处理的世界有一张桌子,桌上可堆放若干相同的方积木块。机械手有 4 个操作积木的典型动作:从桌上拣起一块积木;将手中的积木放到桌之上;在积木上再摞上一块积木;从积木上面拣起一块积木。积木世界的布局如下图所示。



解: (1) 先定义描述状态的谓词

CLEAR(x): 积木 x 上面是空的。

ON(x, y): 积木 x 在积木 y 的上面。

ONTABLE(x): 积木 x 在桌子上。

HOLDING(x): 机械手抓住 x。

HANDEMPTY: 机械手是空的。

其中, x 和 y 的个体域都是{A, B, C}。

问题的初始状态是:

ONTABLE(A)

ONTABLE(B)

ON(C, A)

CLEAR(B)

CLEAR(C)

HANDEMPTY

问题的目标状态是:

ONTABLE(C)

ON(B, C)

ON(A, B)

CLEAR(A)

HANDEMPTY

(2) 再定义描述操作的谓词

在本问题中, 机械手的操作需要定义以下 4 个谓词:

Pickup(x): 从桌面上拣起一块积木 x。

Putdown(x): 将手中的积木放到桌面上。

Stack(x, y): 在积木 x 上面再摞上一块积木 y。

Upstack(x, y): 从积木 x 上面拣起一块积木 y。

其中,每一个操作都可分为条件和动作两部分,具体描述如下:

Pickup(x)

条件: ONTABLE(x), HANDEMPTY, CLEAR(x)

动作: 删除表: ONTABLE(x), HANDEMPTY

添加表: HANDEMPTY(x)

Putdown(x)

条件: HANDEMPTY(x)

动作: 删除表: HANDEMPTY(x)

添加表: ONTABLE(x), CLEAR(x), HANDEMPTY

Stack(x, y)

条件: HANDEMPTY(x), CLEAR(y)

动作: 删除表: HANDEMPTY(x), CLEAR(y)

添加表: HANDEMPTY, ON(x, y), CLEAR(x)

Upstack(x, y)

条件: HANDEMPTY, CLEAR(y), ON(y,x)

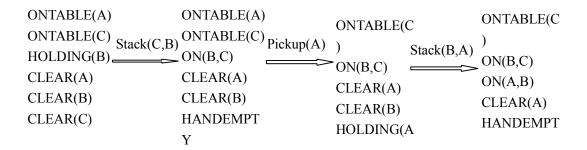
动作: 删除表: HANDEMPTY, ON(y, x)

添加表: HOLDING(y), CLEAR(x)

(3) 问题求解过程

利用上述谓词和操作,其求解过程为:

| ONTABLE(A) | ONTEADLE (A) | ONTABLE(A) | |
|------------------------|--------------------------|----------------------|--|
| | ONTABLE(A) | ONTABLE(B) | |
| ONTABLE(B) Upstack(A.0 | C) ONTABLE(B) Putdown(C) | ONTADIE(C) Pickun(R) | |
| ON(C, A) | → HOLDING(C) | ONTABLE(C) Tiexup(B) | |
| CLEAR(B) | | CLEAR(A) | |
| . , | CLEAR(A) | CLEAR(B) | |
| CLEAR(C) | CLEAR(B) | CLEAR(C) | |
| HANDEMPTY | CLEAR(C) | , | |
| | CEEI III(C) | HANDEMPTY | |



2.10 用谓词表示法求解农夫、狼、山羊、白菜问题。农夫、狼、山羊、白菜全部放在一条河的左岸,现在要把他们全部送到河的右岸去,农夫有一条船,过河时,除农夫外船上至多能载狼、山羊、白菜中的一种。狼要吃山羊,山羊要吃白菜,除非农夫在那里。似规划出一个确保全部安全过河的计划。请写出所用谓词的定义,并给出每个谓词的功能及变量的个体域。

解: (1) 先定义描述状态的谓词

要描述这个问题,需要能够说明农夫、狼、羊、白菜和船在什么位置,为简化问题表示,取消船在河中行驶的状态,只描述左岸和右岸的状态。并且,由于左岸和右岸的状态互补,因此可仅对左岸或右岸的状态做直接描述。本题选择对左岸进行直接描述的方法,即定义谓词如下:

AL(x): x 在左岸

其中,x的个体域是{农夫,船,狼,羊,白菜}。对应地, $\neg AL(x)$ 表示x在右岸。

问题的初始状态:

AL(农夫) AL(船) AL(३) AL(羊) AL(白菜) 问题的目标状态: $\neg AL(农夫) \quad \neg AL(船) \quad \neg AL(३) \quad \neg AL(羊) \quad \neg AL(白菜)$

(2) 再定义描述操作的谓词

本题需要以下 4 个描述操作的谓词:

L-R: 农夫自己划船从左岸到右岸

L-R(x): 农夫带着 x 划船从左岸到右岸

R-L: 农夫自己划船从右岸到左岸

R-L(x): 农夫带着 x 划船从右岸到左岸

其中, x 的个体域是{狼, 羊, 白菜}。

对上述每个操作,都包括条件和动作两部分。它们对应的条件和动作如下:

L-R: 农夫划船从左岸到右岸

条件: AL(船), AL(农夫), ¬AL(狼)∨¬AL(羊), ¬AL(羊)∨¬AL(白菜)

动作:删除表: AL(船), AL(农夫)

添加表: ¬AL(船), ¬AL(农夫)

L-R(狼): 农夫带着狼划船从左岸到右岸

条件: AL(船), AL(农夫), AL(狼), ¬AL(羊)

动作: 删除表: AL(船), AL(农夫), AL(狼)

添加表: ¬AL(船), ¬AL(农夫), ¬AL(狼)

L-R(羊): 农夫带着羊划船从左岸到右岸

条件: AL(船), AL(农夫), AL(羊), AL(狼), AL(白菜)

或: AL(船), AL(农夫), AL(羊), ¬AL(狼), ¬AL(白菜)

动作: 删除表: AL(船), AL(农夫), AL(羊)

添加表: ¬AL(船), ¬AL(农夫), ¬AL(羊)

L-R(白菜): 农夫带着白菜划船从左岸到右岸

条件: AL(船), AL(农夫), AL(白菜), ¬AL(狼)

动作: 删除表: AL(船), AL(农夫), AL(白菜)

添加表: ¬AL(船), ¬AL(农夫), ¬AL(白菜)

R-L: 农夫划船从右岸到左岸

条件: ¬AL(船), ¬AL(农夫), AL(狼) ∨ AL(羊), AL(羊) ∨ AL(白菜)

或: ¬AL(船), ¬AL(农夫), ¬AL(狼), ¬AL(白菜), AL(羊)

动作:删除表:¬AL(船),¬AL(农夫)

添加表: AL(船), AL(农夫)

R-L(羊): 农夫带着羊划船从右岸到左岸

条件:¬AL(船),¬AL(农夫),¬AL(羊),¬AL(狼),¬AL(羊),AL(白菜)

动作: 删除表: ¬AL(船), ¬AL(农夫), ¬AL(羊)

添加表: AL(船), AL(农夫), AL(羊)

(3) 问题求解过程

- **2.11** 用谓词表示法求解修道士和野人问题。在河的北岸有三个修道士、三个野人和一条船,修道士们想用这条船将所有的人都运过河去,但要受到以下条件限制:
 - (1) 修道士和野人都会划船,但船一次只能装运两个人。
 - (2) 在任何岸边,野人数不能超过修道士,否则修道士会被野人吃掉。

假定野人愿意服从任何一种过河安排,请规划出一种确保修道士安全的过河方案。要求写出所用谓词 的定义、功能及变量的个体域。

解: (1) 定义谓词

先定义修道士和野人人数关系的谓词:

GE(x,y,S): 在状态 $S \ T \ x \ 大于或等于 y$

其中,x,y分别代表修道士人数和野人数,他们的个体域均为{0,1,2,3}。

再定义船所在岸的谓词和修道士不在该岸上的谓词:

Boat(z,S): 状态 S 下船在 z 岸

EZ(x,S): 状态 $S \, \Gamma \, x$ 等于 0, 即修道士不在该岸上

其中,z的个体域是 $\{L,R\}$,L表示左岸,R表示右岸。

再定义安全性谓词:

Safety(z,x,y,S) \equiv (G(x,0,S) \land GE(x,y,S)) \lor (EZ(x,S))

其中,z,x,y 的含义同上。该谓词的含义是:状态 S 下,在 z 岸,保证修道士安全,当且仅当修道士不在该岸上,或者修道士在该岸上,但人数超过野人数。该谓词同时也描述了相应的状态。

再定义描述过河方案的谓词:

L-R(x, x1, y, y1,S): x1 个修道士和 y1 个野人渡船从河的左岸到河的右岸

条件: Safety(L,x-x1,y-y1,S') \land Safety(R,3-x+x1,3-y+y1,S') \land Boat(L,S)

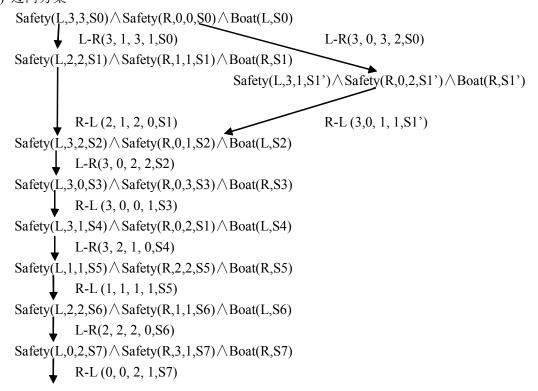
动作: Safety(L,x-x1,y-y1,S') \(\shape Safety(R,3-x+x1,3-y+y1,S') \(\shape Boat(R,S') \)

R-L(x, x1, y, y1,S): x2 个修道士和 y2 个野人渡船从河的左岸到河的右岸

条件: Safety(R,3-x-x2,3-y-y2,S') \land Safety(L,x+x2,y+y2,S') \land Boat(R,S)

动作: Safety(R,3-x-x2,3-y-y2,S') \(\rightarrow Safety(L,x+x2,y+y2,S') \(\rightarrow Boat(L,S') \)

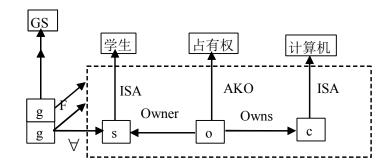
(2) 过河方案



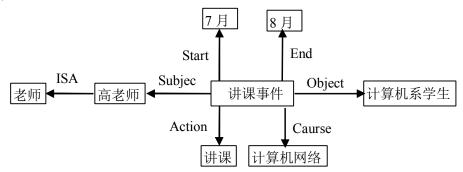
$$Safety(L,0,3,S8) \land Safety(R,3,0,S8) \land Boat(L,S8) \\ L-R(0,0,3,2,S8) \\ Safety(L,0,1,S9) \land Safety(R,3,2,S9) \land Boat(R,S9) \\ R-L(0,1,1,0,S9) \\ Safety(L,1,1,S10) \land Safety(R,2,2,S10) \land Boat(L,S10) \\ L-R(1,1,1,1,S10) \\ Safety(L,0,0,S11) \land Safety(R,3,3,S11) \land Boat(R,S11) \\ \\ Safety(L,0,0,S11) \land Safety(R,0,0,S11) \\ \\ Safety(R,0,S11) \\ \\ Safety(R,0,S1$$

- 2.18 请对下列命题分别写出它们的语义网络:
- (1) 每个学生都有一台计算机。

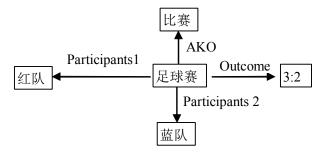
解:



(2) 高老师从 3 月到 7 月给计算机系学生讲《计算机网络》课。解:



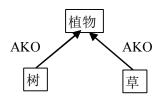
(5) 红队与蓝队进行足球比赛,最后以 3: 2 的比分结束。解:



2.19 请把下列命题用一个语义网络表示出来:

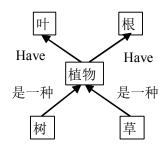
(1) 树和草都是植物;

解:



(2) 树和草都有叶和根;

解:



(3) 水草是草,且生长在水中;

解:

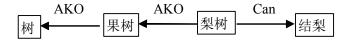
(4) 果树是树,且会结果;

解:



(5) 梨树是果树中的一种,它会结梨。

解:



2.25 假设有以下一段天气预报:"北京地区今天白天晴,偏北风 3 级,最高气温 12°,最低气温-2°,降水概率 15%。"请用框架表示这一知识。

解:

Frame<天气预报>

地域:北京

时段: 今天白天

天气:晴

风向: 偏北

风力: 3级

气温: 最高: 12度

最低: -2度

降水概率: 15%

2.26 按"师生框架"、"教师框架"、"学生框架"的形式写出一个框架系统的描述。

解: 师生框架

Frame < Teachers-Students>

Name: Unit (Last-name, First-name)

Sex: Area (male, female)

Default: male
Age: Unit (Years)

Telephone: Home Unit (Number)

Mobile Unit (Number)

教师框架

Frame < Teachers >

AKO<Teachers-Students >
Major: Unit (Major-Name)
Lectures: Unit (Course-Name)
Field: Unit (Field-Name)

Project: Area (National, Provincial, Other)

Default: Provincial

Paper: Area (SCI, EI, Core, General)

Default: Core

学生框架

Frame <Students>

AKO< Teachers-Students >
Major: Unit (Major-Name)
Classes: Unit (Classes-Name)

Degree: Area (doctor, mastor, bachelor)

Default: bachelor

第3章 确定性推理部分参考答案

- 3.8 判断下列公式是否为可合一, 若可合一, 则求出其最一般合一。
 - (1) P(a, b), P(x, y)
 - (2) P(f(x), b), P(y, z)
 - (3) P(f(x), y), P(y, f(b))
 - (4) P(f(y), y, x), P(x, f(a), f(b))
 - (5) P(x, y), P(y, x)
- **解:** (1) 可合一, 其最一般和一为: $\sigma = \{a/x, b/y\}$ 。
- (2) 可合一, 其最一般和一为: $\sigma = \{y/f(x), b/z\}$ 。
- (3) 可合一, 其最一般和一为: $\sigma = \{ f(b)/y, b/x \}$ 。
- (4) 不可合一。
- (5) 可合一, 其最一般和一为: $\sigma = \{y/x\}$ 。
- 3.11 把下列谓词公式化成子句集:
 - (1) $(\forall x)(\forall y)(P(x, y) \land Q(x, y))$
 - (2) $(\forall x)(\forall y)(P(x, y)\rightarrow Q(x, y))$
 - (3) $(\forall x)(\exists y)(P(x,y)\lor (Q(x,y)\rightarrow R(x,y)))$
 - (4) $(\forall x) (\forall y) (\exists z) (P(x, y) \rightarrow Q(x, y) \lor R(x, z))$
- **解:** (1) 由于(\forall x)(\forall y)(P(x, y) \land Q(x, y))已经是 Skolem 标准型,且 P(x, y) \land Q(x, y)已经是合取范式,所以可直接消去全称量词、合取词,得

 $\{ P(x, y), Q(x, y) \}$

再进行变元换名得子句集:

 $S=\{P(x, y), Q(u, v)\}$

(2) 对谓词公式($\forall x$)($\forall y$)($P(x, y) \rightarrow Q(x, y)$), 先消去连接词" \rightarrow "得:

 $(\forall x)(\forall y)(\neg P(x,y) \lor Q(x,y))$

此公式已为 Skolem 标准型。

再消去全称量词得子句集:

 $S=\{\neg P(x, y) \lor Q(x, y)\}$

(3) 对谓词公式($\forall x$)($\exists y$)($P(x, y) \lor (Q(x, y) \rightarrow R(x, y))$),先消去连接词" \rightarrow "得:

 $(\forall x)(\exists y)(P(x,y) \lor (\neg Q(x,y) \lor R(x,y)))$

此公式已为前束范式。

再消去存在量词,即用 Skolem 函数 f(x)替换 y 得:

 $(\forall x)(P(x, f(x)) \lor \neg Q(x, f(x)) \lor R(x, f(x)))$

此公式已为 Skolem 标准型。

最后消去全称量词得子句集:

 $S=\{P(x, f(x)) \lor \neg Q(x, f(x)) \lor R(x, f(x))\}$

(4) 对谓词($\forall x$)($\forall y$)($\exists z$)($P(x,y) \rightarrow Q(x,y) \lor R(x,z)$), 先消去连接词" \rightarrow "得:

 $(\forall x) (\forall y) (\exists z) (\neg P(x, y) \lor Q(x, y) \lor R(x, z))$

再消去存在量词,即用 Skolem 函数 f(x)替换 y 得:

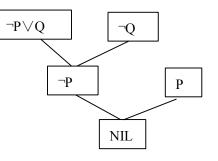
 $(\forall x) (\forall y) (\neg P(x, y) \lor Q(x, y) \lor R(x, f(x, y)))$

此公式已为 Skolem 标准型。

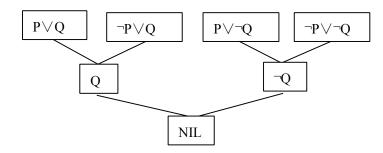
最后消去全称量词得子句集:

 $S=\{\neg P(x, y) \lor Q(x, y) \lor R(x, f(x, y))\}$

- 3-13 判断下列子句集中哪些是不可满足的:
 - (1) $\{\neg P \lor Q, \neg Q, P, \neg P\}$
 - (2) $\{P \lor Q, \neg P \lor Q, P \lor \neg Q, \neg P \lor \neg Q\}$
 - (3) $\{P(y) \lor Q(y), \neg P(f(x)) \lor R(a)\}$
 - (4) $\{\neg P(x) \lor Q(x), \neg P(y) \lor R(y), P(a), S(a), \neg S(z) \lor \neg R(z)\}$
 - (5) $\{\neg P(x) \lor Q(f(x),a), \neg P(h(y)) \lor Q(f(h(y)), a) \lor \neg P(z)\}$
 - (6) $\{P(x) \lor Q(x) \lor R(x), \neg P(y) \lor R(y), \neg Q(a), \neg R(b)\}$
- 解: (1) 不可满足, 其归结过程为:



(2) 不可满足, 其归结过程为:



- (3) 不是不可满足的,原因是不能由它导出空子句。
- (4) 不可满足, 其归结过程略
- (5) 不是不可满足的,原因是不能由它导出空子句。
- (6) 不可满足, 其归结过程略
- 3.14 对下列各题分别证明 G 是否为 F₁,F₂,...,F_n 的逻辑结论:
 - (1) F: $(\exists x)(\exists y)(P(x, y))$
 - G: $(\forall y)(\exists x)(P(x, y))$
 - (2) F: $(\forall x)(P(x) \land (Q(a) \lor Q(b)))$
 - G: $(\exists x) (P(x) \land Q(x))$
 - (3) F: $(\exists x)(\exists y)(P(f(x)) \land (Q(f(y)))$
 - G: $P(f(a)) \land P(y) \land Q(y)$
 - (4) $F_1: (\forall x)(P(x) \rightarrow (\forall y)(Q(y) \rightarrow \neg L(x.y)))$

 F_2 : $(\exists x) (P(x) \land (\forall y)(R(y) \rightarrow L(x.y)))$

G: $(\forall x)(R(x) \rightarrow \neg Q(x))$

(5) $F_1: (\forall x)(P(x) \rightarrow (Q(x) \land R(x)))$

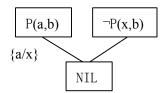
 F_2 : $(\exists x) (P(x) \land S(x))$

G: $(\exists x) (S(x) \land R(x))$

解: (1) 先将 F 和 G 化成子句集:

 $S=\{P(a,b), \neg P(x,b)\}$

再对 S 进行归结:



所以, G是F的逻辑结论

(2) 先将 F 和¬G 化成子句集

由 F 得: $S_1 = \{P(x), (Q(a) \lor Q(b))\}$

由于G为: \neg ($\exists x$) ($P(x) \land Q(x)$),即

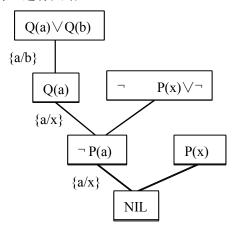
 $(\forall x) (\neg P(x) \lor \neg Q(x)),$

可得: $S_2=\{ \neg P(x) \lor \neg Q(x) \}$

因此,扩充的子句集为:

S={ P(x), $(Q(a) \lor Q(b))$, $\neg P(x) \lor \neg Q(x)$ }

再对 S 进行归结:



所以, G是F的逻辑结论

同理可求得(3)、(4)和(5),其求解过程略。

3.15 设已知:

- (1) 如果x是y的父亲,y是z的父亲,则x是z的祖父;
- (2) 每个人都有一个父亲。

使用归结演绎推理证明:对于某人 u,一定存在一个人 v, v 是 u 的祖父。

解: 先定义谓词

F(x,y): x 是 y 的父亲

GF(x,z): x 是 z 的祖父

P(x): x 是一个人

再用谓词把问题描述出来:

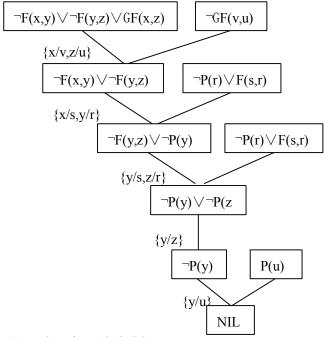
己知 F1: $(\forall x)(\forall y)(\forall z)(F(x,y) \land F(y,z)) \rightarrow GF(x,z))$ F2: $(\forall y)(P(x) \rightarrow F(x,y))$

求证结论 G: $(\exists u)(\exists v)(P(u)\rightarrow GF(v,u))$

然后再将 F1, F2 和 G 化成子句集:

- ① $\neg F(x,y) \lor \neg F(y,z) \lor GF(x,z)$
- ② $\neg P(r) \lor F(s,r)$
- ③ P(u)
- \bigcirc $\neg GF(v,u))$

对上述扩充的子句集,其归结推理过程如下:



由于导出了空子句, 故结论得证。

3.16 假设张被盗,公安局派出 5个人去调查。案情分析时,贞察员 A 说:"赵与钱中至少有一个人作案",贞察员 B 说:"钱与孙中至少有一个人作案",贞察员 C 说:"孙与李中至少有一个人作案",贞察员 D 说:"赵与孙中至少有一个人与此案无关",贞察员 E 说:"钱与李中至少有一个人与此案无关"。如果这 5个侦察员的话都是可信的,使用归结演绎推理求出谁是盗窃犯。

解: (1) 先定义谓词和常量

设 C(x)表示 x 作案, Z 表示赵, O 表示钱, S 表示孙, L 表示李

(2) 将已知事实用谓词公式表示出来

赵与钱中至少有一个人作案: C(Z) VC(Q)

钱与孙中至少有一个人作案: C(Q)∨C(S)

孙与李中至少有一个人作案: C(S) ∨ C(L)

赵与孙中至少有一个人与此案无关: $\neg (C(Z) \land C(S))$, 即 $\neg C(Z) \lor \neg C(S)$

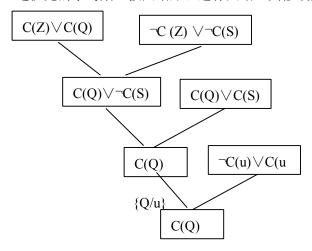
钱与李中至少有一个人与此案无关: ¬ ($C(Q) \land C(L)$),即 ¬ $C(Q) \lor \neg C(L)$

(3) 将所要求的问题用谓词公式表示出来,并与其否定取析取。

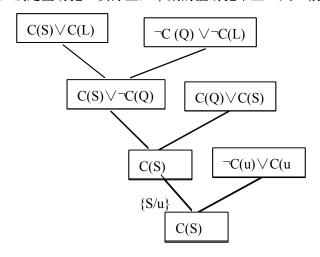
设作案者为 u,则要求的结论是 C(u)。将其与其否)取析取,得:

 $\neg C(u) \lor C(u)$

(4) 对上述扩充的子句集,按归结原理进行归结,其修改的证明树如下:



因此,钱是盗窃犯。实际上,本案的盗窃犯不止一人。根据归结原理还可以得出:



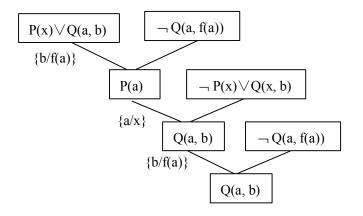
因此, 孙也是盗窃犯。

3.18 设有子句集:

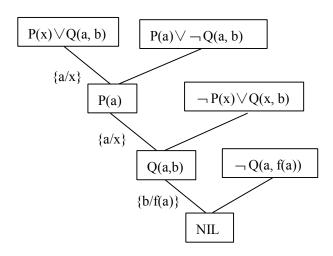
 $\{P(x)\lor Q(a,b), P(a)\lor \neg Q(a,b), \neg Q(a,f(a)), \neg P(x)\lor Q(x,b)\}$

分别用各种归结策略求出其归结式。

解:支持集策略不可用,原因是没有指明哪个子句是由目标公式的否定化简来的。 删除策略不可用,原因是子句集中没有没有重言式和具有包孕关系的子句。 单文字子句策略的归结过程如下:



用线性输入策略(同时满足祖先过滤策略)的归结过程如下:



3.19 设已知:

- (1) 能阅读的人是识字的;
- (2) 海豚不识字:
- (3) 有些海豚是很聪明的。

请用归结演绎推理证明:有些很聪明的人并不识字。

解:第一步,先定义谓词,

设 R(x)表示 x 是能阅读的; K(y)表示 y 是识字的; W(z) 表示 z 是很聪明的;

第二步,将已知事实和目标用谓词公式表示出来

能阅读的人是识字的: $(\forall x)(R(x)) \rightarrow K(x)$)

海豚不识字: (∀ y)(¬K (y))

有些海豚是很聪明的: (3 z) W(z)

有些很聪明的人并不识字: $(\exists x)(W(z) \land \neg K(x))$

第三步,将上述已知事实和目标的否定化成子句集:

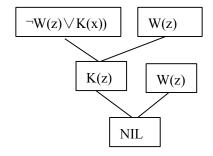
 $\neg R(x)) \lor K(x)$

¬K (y)

W(z)

 $\neg W(z) \lor K(x)$

第四步,用归结演绎推理进行证明



3.20 对子句集:

$$\{P \lor Q, Q \lor R, R \lor W, \neg R \lor \neg P, \neg W \lor \neg Q, \neg Q \lor \neg R\}$$

用线性输入策略是否可证明该子句集的不可满足性?

解: 用线性输入策略不能证明子句集

$$\{P \lor Q, Q \lor R, R \lor W, \neg R \lor \neg P, \neg W \lor \neg Q, \neg Q \lor \neg R\}$$

的不可满足性。原因是按线性输入策略,不存在从该子句集到空子句地归结过程。

3.23 设已知事实为

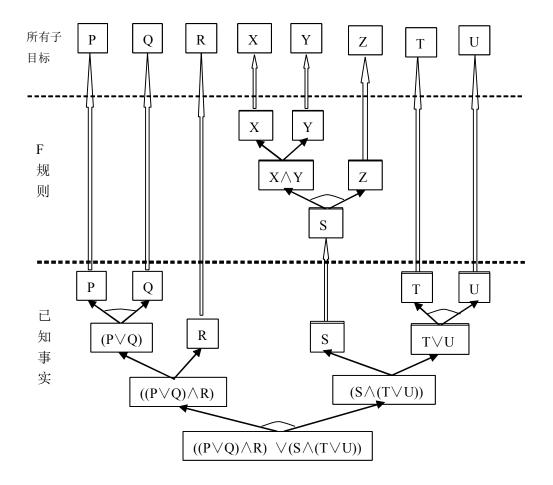
$$((P \lor Q) \land R) \lor (S \land (T \lor U))$$

F规则为

 $S\rightarrow (X \land Y) \lor Z$

试用正向演绎推理推出所有可能的子目标。

解: 先给出已知事实的与/或树,再利用 F 规则进行推理,其规则演绎系统如下图所示。 由该图可以直接写出所有可能的目标子句如下:



3.24 设有如下一段知识:

"张、王和李都属于高山协会。该协会的每个成员不是滑雪运动员,就是登山运动员,其中不喜欢雨的运动员是登山运动员,不喜欢雪的运动员不是滑雪运动员。王不喜欢张所喜欢的一切东西,而喜欢张所不喜欢的一切东西。张喜欢雨和雪。"

试用谓词公式集合表示这段知识,这些谓词公式要适合一个逆向的基于规则的演绎系统。试说明这样 一个系统怎样才能回答问题:

"高山俱乐部中有没有一个成员,他是一个登山运动员,但不是一个滑雪运动员?"

解: (1) 先定义谓词

A(x) 表示 x 是高山协会会员

S(x) 表示 x 是滑雪运动员

C(x) 表示 x 是登山运动员

L(x,y) 表示 x 喜欢 y

(2) 将问题用谓词表示出来

"张、王和李都属于高山协会 A(Zhang)△A(Wang)△A(Li)

高山协会的每个成员不是滑雪运动员,就是登山运动员

$$(\forall x)(A(x) \land \neg S(x) \rightarrow C(x))$$

高山协会中不喜欢雨的运动员是登山运动员

 $(\forall x)(\neg L(x, Rain) \rightarrow C(x))$

高山协会中不喜欢雪的运动员不是滑雪运动员

 $(\forall x)(\neg L(x, Snow) \rightarrow \neg S(x))$

王不喜欢张所喜欢的一切东西

 $(\forall y)(L(Zhang, y) \rightarrow \neg L(Wang, y))$

王喜欢张所不喜欢的一切东西

 $(\forall y)(\neg L(Zhang, y) \rightarrow L(Wang, y))$

张喜欢雨和雪

 $L(Zhang, Rain) \wedge L(Zhang, Snow)$

(3) 将问题要求的答案用谓词表示出来

高山俱乐部中有没有一个成员,他是一个登山运动员,但不是一个滑雪运动员? $(\exists x)(A(x) \rightarrow C(x) \land \neg S(x))$

(4) 为了进行推理,把问题划分为已知事实和规则两大部分。假设,划分如下:已知事实:

 $A(Zhang) \land A(Wang) \land A(Li)$

 $L(Zhang, Rain) \wedge L(Zhang, Snow)$

规则:

 $(\forall x)(A(x) \land \neg S(x) \rightarrow C(x))$

 $(\forall x)(\neg L(x, Rain) \rightarrow C(x))$

 $(\forall x)(\neg L(x, Snow) \rightarrow \neg S(x))$

 $(\forall y)(L(Zhang, y) \rightarrow \neg L(Wang, y))$

 $(\forall y)(\neg L(Zhang, y) \rightarrow L(Wang, y))$

(5) 把已知事实、规则和目标化成推理所需要的形式 事实已经是文字的合取形式:

 f_1 : A(Zhang) \land A(Wang) \land A(Li)

 f_2 : L (Zhang, Rain) \wedge L(Zhang, Snow)

将规则转化为后件为单文字的形式:

 $r_1: A(x) \land \neg S(x) \rightarrow C(x)$

 $r_2: \neg L(x, Rain) \rightarrow C(x)$

 r_3 : $\neg L(x, Snow) \rightarrow \neg S(x)$

 r_4 : L(Zhang, y) $\rightarrow \neg$ L(Wang, y)

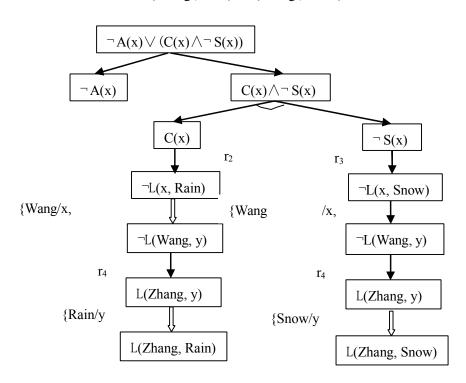
 $r_5: \neg L(Zhang, y) \rightarrow L(Wang, y)$

将目标公式转换为与/或形式

 $\neg A(x) \lor (C(x) \land \neg S(x))$

(6) 进行逆向推理

逆向推理的关键是要能够推出 L(Zhang, Rain) 个L(Zhang, Snow), 其逆向演绎过程如下图所示。



第4章 搜索策略部分参考答案

- 4.5 有一农夫带一条狼,一只羊和一框青菜与从河的左岸乘船倒右岸,但受到下列条件的限制:
 - (1) 船太小, 农夫每次只能带一样东西过河:
 - (2) 如果没有农夫看管,则狼要吃羊,羊要吃菜。

请设计一个过河方案,使得农夫、浪、羊都能不受损失的过河,画出相应的状态空间图。

题示: (1) 用四元组(农夫,狼,羊,菜)表示状态,其中每个元素都为 0 或 1,用 0 表示在左岸,用 1 表示在右岸。

- (2) 把每次过河的一种安排作为一种操作,每次过河都必须有农夫,因为只有他可以划船。
- 解:第一步,定义问题的描述形式。

用四元组 S=(f, w, s, v) 表示问题状态,其中,f, w, s 和 v 分别表示农夫,狼,羊和青菜是否在 左岸,它们都可以取 1 或 0,取 1 表示在左岸,取 0 表示在右岸。

第二步,用所定义问题状态表示方式,把所有可能的问题状态表示出来,包括问题的初始状态和目标状态。由于状态变量有4个,每个状态变量都有2种取值,因此有以下16种可能的状态:

 S_0 =(1,1,1,1), S_1 =(1,1,1,0), S_2 =(1,1,0,1), S_3 =(1,1,0,0), S_4 =(1,0,1,1), S_5 =(1,0,1,0), S_6 =(1,0,0,1), S_7 =(1,0,0,0) S_8 =(0,1,1,1), S_9 =(0,1,1,0), S_{10} =(0,1,0,1), S_{11} =(0,1,0,0), S_{12} =(0,0,1,1), S_{13} =(0,0,1,0), S_{14} =(0,0,0,1), S_{15} =(0,0,0,0) 其中,状态 S_3 , S_6 , S_7 , S_8 , S_9 , S_{12} 是不合法状态, S_0 和 S_{15} 分别是初始状态和目标状态。

第三步, 定义操作, 即用于状态变换的算符组 F

由于每次过河船上都必须有农夫,且除农夫外船上只能载狼,羊和菜中的一种,故算符定义如下:

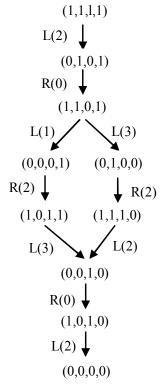
- L(i)表示农夫从左岸将第 i 样东西送到右岸(i=1 表示狼,i=2 表示羊,i=3 表示菜,i=0 表示船上除农夫外不载任何东西)。由于农夫必须在船上,故对农夫的表示省略。
- R (i)表示农夫从右岸将第 i 样东西带到左岸(i=1 表示狼,i=2 表示羊,i=3 表示菜,i=0 表示船上除农夫外不载任何东西)。同样,对农夫的表示省略。

这样, 所定义的算符组 F 可以有以下 8 种算符:

L(0), L(1), L(2), L(3) R(0), R(1), R(2), R(3)

第四步,根据上述定义的状态和操作进行求解。

该问题求解过程的状态空间图如下:



4.7 圆盘问题。设有大小不等的三个圆盘 A、B、C 套在一根轴上,每个盘上都标有数字 1、2、3、4,并且每个圆盘都可以独立的绕轴做逆时针转动,每次转动 90° ,其初始状态 S_0 和目标状态 S_g 如图 4-31 所示,请用广度优先搜索和深度优先搜索,求出从 S_0 到 S_g 的路径。

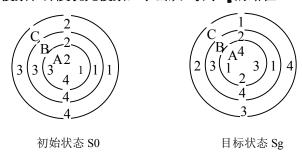
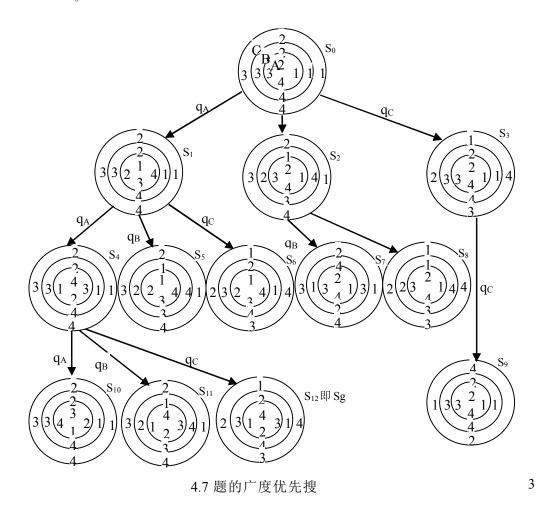


图 4-31 圆盘问题

解: 设用 q_A , q_B 和 q_C 分别表示把 A 盘,B 盘和 C 盘绕轴逆时针转动 90° ,这些操作(算符)的排列顺序 是 q_A , q_B , q_C 。

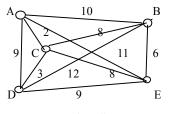
应用广度优先搜索,可得到如下搜索树。在该搜索树中,重复出现的状态不再划出,节点旁边的标识 S_i ,i=0,1,2,...,为按节点被扩展的顺序给出的该节点的状态标识。

由该图可以看出,从初始状态 S_0 到目标状态 S_g 的路径是 $S_0 \rightarrow 2 \rightarrow 5 \rightarrow 13$ (S_g)



其深度优先搜索略。

4.8 图 **4-32** 是 **5** 个城市的交通图,城市之间的连线旁边的数字是城市之间路程的费用。要求从 **A** 城 出发,经过其它各城市一次且仅一次,最后回到 **A** 城,请找出一条最优线路。



4-32 交通费用图

解: 这个问题又称为旅行商问题(travelling salesman problem, TSP)或货郎担问题,是一个较有普遍性的实际应用问题。根据数学理论,对 n 个城市的旅行商问题,其封闭路径的排列总数为:

$$(n!)/n=(n-1)!$$

其计算量相当大。例如,当 n=20 时,要穷举其所有路径,即使用一个每秒一亿次的计算机来算也需要 350 年的时间。因此,对这类问题只能用搜索的方法来解决。

下图是对图 4-32 按最小代价搜索所得到的搜索树,树中的节点为城市名称,节点边上的数字为该节点的代价 g。其计算公式为

$$g(n_{i+1})=g(n_i)+c(n_i, n_{i+1})$$

其中, $c(n_i,n_{i+1})$ 为节点 n_i 到 n_{i+1} 节点的边代价。

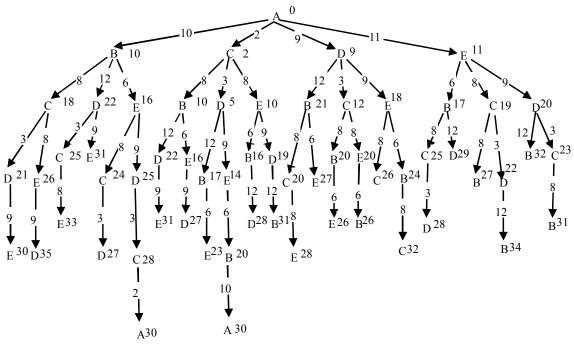


图 4.32 的最小代价搜索树

可以看出,其最短路经是 A-C-D-E-B-A 或 A-B-E-D-C-A 其实,它们是同一条路经。

4.11 设有如下结构的移动将牌游戏:

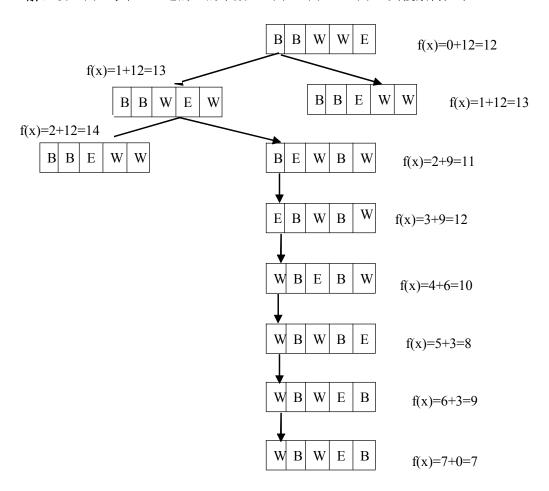
其中, B表示黑色将牌, W表是白色将牌, E表示空格。游戏的规定走法是:

- (1) 任意一个将牌可移入相邻的空格,规定其代价为 1;
- (2) 任何一个将牌可相隔 1 个其它的将牌跳入空格,其代价为跳过将牌的数目加 1。

游戏要达到的目标什是把所有 W 都移到 B 的左边。对这个问题,请定义一个启发函数 h(n),并给出用这个启发函数产生的搜索树。你能否判别这个启发函数是否满足下解要求?再求出的搜索树中,对所有

节点是否满足单调限制?

解:设 h(x)=每个 W 左边的 B 的个数, f(x)=d(x)+3*h(x), 其搜索树如下:



4.14 设有如图 4-34 的与/或/树,请分别按和代价法及最大代价法求解树的代价。

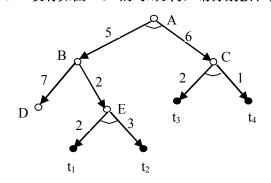


图 4.34 习题 4.14 的与/或树

解: 若按和代价法,则该解树的代价为:

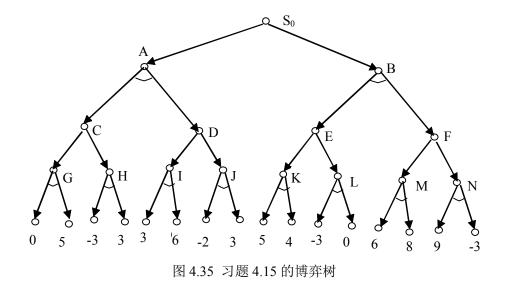
h(A)=2+3+2+5+2+1+6=21

若按最大代价法,则该解树的代价为:

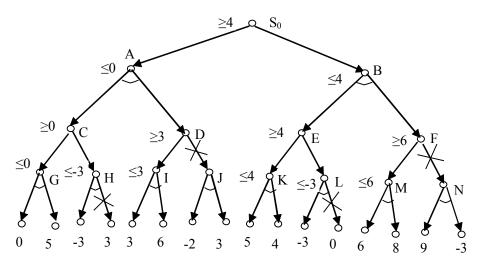
$$h(A)=max\{h(B)+5, h(C)+6\} = max\{(h(E)+2)+5, h(C)+6\}$$
$$= max\{(max(2, 3)+2)+5, max(2, 1)+6\}$$
$$= max((5+5, 2+6)=10$$

4.15 设有如图 **4-35** 所示的博弈树,其中最下面的数字是假设的估值,请对该博弈树作如下工作: **(1)** 计算各节点的倒推值;

(2) 利用 α - β 剪枝技术剪去不必要的分枝。



解: 各节点的倒推值和剪枝情况如下图所示:



习题 4.15 的倒推值和剪枝情况

第6章不确定性推理部分参考答案

6.8 设有如下一组推理规则:

 r_1 : IF E_1 THEN E_2 (0.6)

 r_2 : IF E_2 AND E_3 THEN E_4 (0.7)

r₃: IF E₄ THEN H (0.8)

r₄: IF E₅ THEN H (0.9)

且已知 CF(E₁)=0.5, CF(E₃)=0.6, CF(E₅)=0.7。求 CF(H)=?

解: (1) 先由 r₁ 求 CF(E₂)

 $CF(E_2)=0.6 \times max\{0,CF(E_1)\}$

 $=0.6 \times \max\{0,0.5\}=0.3$

(2) 再由 r₂ 求 CF(E₄)

$$CF(E_4)=0.7 \times \max\{0, \min\{CF(E_2), CF(E_3)\}\}\$$

 $=0.7 \times \max\{0, \min\{0.3, 0.6\}\}=0.21$

(3) 再由 r₃ 求 CF₁(H)

$$CF_1(H) = 0.8 \times max\{0, CF(E_4)\}$$

$$=0.8 \times \max\{0, 0.21\} = 0.168$$

(4) 再由 r₄ 求 CF₂(H)

$$CF_2(H) = 0.9 \times max\{0, CF(E_5)\}$$

$$=0.9 \times \max\{0, 0.7\} = 0.63$$

(5) 最后对 CF₁(H)和 CF₂(H)进行合成,求出 CF(H)

$$CF(H) = CF_1(H) + CF_2(H) + CF_1(H) \times CF_2(H)$$

=0. 692

6.10 设有如下推理规则

 r_1 : IF E_1 THEN (2, 0.00001) H_1

 r_2 : IF E_2 THEN (100, 0.0001) H_1

r₃: IF E₃ THEN (200, 0.001) H₂

 r_4 : IF H_1 THEN (50, 0.1) H_2

且已知 P(E₁)= P(E₂)= P(H₃)=0.6, P(H₁)=0.091, P(H₂)=0.01, 又由用户告知:

 $P(E_1|S_1)=0.84$, $P(E_2|S_2)=0.68$, $P(E_3|S_3)=0.36$

请用主观 Bayes 方法求 P(H₂|S₁, S₂, S₃)=?

解: (1) 由 r₁ 计算 O(H₁| S₁)

先把 H_1 的先验概率更新为在 E_1 下的后验概率 $P(H_1|E_1)$

$$\begin{aligned} P(H_1|E_1) &= (LS_1 \times P(H_1)) / ((LS_1-1) \times P(H_1)+1) \\ &= (2 \times 0.091) / ((2-1) \times 0.091 +1) \end{aligned}$$

=0.16682

由于 $P(E_1|S_1)=0.84 > P(E_1)$,使用 $P(H\mid S)$ 公式的后半部分,得到在当前观察 S_1 下的后验概率 $P(H_1\mid S_1)$ 和后验几率 $O(H_1\mid S_1)$

$$\begin{split} P(H_1|\:S_1) &= P(H_1) + ((P(H_1|\:E_1) - P(H_1)) \, / \, (1 - P(E_1))) \, \times \, (P(E_1|\:S_1) - P(E_1)) \\ &= 0.091 + (0.16682 - 0.091) \, / \, (1 - 0.6)) \, \times \, (0.84 - 0.6) \\ &= 0.091 + 0.18955 \, \times \, 0.24 = 0.136492 \\ O(H_1|\:S_1) &= P(H_1|\:S_1) \, / \, (1 - P(H_1|\:S_1)) \\ &= 0.15807 \end{split}$$

(2) 由 r₂ 计算 O(H₁| S₂)

先把 H₁ 的先验概率更新为在 E₂ 下的后验概率 P(H₁ E₂)

$$P(H_1|E_2)=(LS_2 \times P(H_1)) / ((LS_2-1) \times P(H_1)+1)$$

=(100 × 0.091) / ((100 -1) × 0.091 +1)
=0.90918

由于 $P(E_2|S_2)=0.68 > P(E_2)$,使用 $P(H\mid S)$ 公式的后半部分,得到在当前观察 S_2 下的后验概率 $P(H_1\mid S_2)$ 和后验几率 $O(H_1\mid S_2)$

$$\begin{split} P(H_1|\ S_2) &= P(H_1) + ((P(H_1|\ E_2) - P(H_1)) \, / \, (1 - P(E_2))) \, \times \, (P(E_2|\ S_2) - P(E_2)) \\ &= 0.091 + (0.90918 - 0.091) \, / \, (1 - 0.6)) \, \times \, (0.68 - 0.6) \\ &= 0.25464 \\ O(H_1|\ S_2) &= P(H_1|\ S_2) \, / \, (1 - P(H_1|\ S_2)) \\ &= 0.34163 \end{split}$$

(3) 计算 O(H₁| S₁,S₂)和 P(H₁| S₁,S₂)

先将 H₁ 的先验概率转换为先验几率

$$O(H_1) = P(H_1) / (1 - P(H_1)) = 0.091/(1-0.091) = 0.10011$$

再根据合成公式计算 H₁ 的后验几率

$$\begin{aligned} O(H_1|\ S_1, S_2) &= \left(O(H_1|\ S_1) \ / \ O(H_1)\right) \times \left(O(H_1|\ S_2) \ / \ O(H_1)\right) \times O(H_1) \\ &= \left(0.15807 \ / \ 0.10011\right) \times \left(0.34163\right) \ / \ 0.10011\right) \times 0.10011 \\ &= 0.53942 \end{aligned}$$

再将该后验几率转换为后验概率

$$P(H_1|S_1,S_2) = O(H_1|S_1,S_2) / (1 + O(H_1|S_1,S_2))$$

= 0.35040

(4) 由 r₃ 计算 O(H₂| S₃)

先把 H₂ 的先验概率更新为在 E₃ 下的后验概率 P(H₂| E₃)

$$P(H_2|E_3)=(LS_3 \times P(H_2)) / ((LS_3-1) \times P(H_2)+1)$$

=(200 × 0.01) / ((200 -1) × 0.01 +1)
=0.09569

由于 $P(E_3|S_3)=0.36 < P(E_3)$,使用 $P(H\mid S)$ 公式的前半部分,得到在当前观察 S_3 下的后验概率 $P(H_2\mid S_3)$ 和后验几率 $O(H_2\mid S_3)$

$$\begin{split} &P(H_2|\:S_3) = P(H_2\:|\:^{\neg}E_3) + (P(H_2) - P(H_2|\:^{\neg}E_3))\:/\:P(E_3)) \times P(E_3|\:S_3) \\ &\text{由当}\:E_3\: 肯定不存在时有 \end{split}$$

$$P(H_2 \mid \neg E_3) = LN_3 \times P(H_2) / ((LN_3-1) \times P(H_2) + 1)$$

= 0.001 \times 0.01 / ((0.001 - 1) \times 0.01 + 1)
= 0.00001

因此有

$$\begin{split} P(H_2|\ S_3) &= P(H_2|\ \neg\ E_3) + (P(H_2) - P(H_2|\ \neg\ E_3)) \ / \ P(E_3)) \times \ P(E_3|\ S_3) \\ &= &0.00001 + ((0.01 \text{-} 0.00001) \ / \ 0.6) \times \ 0.36 \\ &= &0.00600 \\ O(H_2|\ S_3) &= P(H_2|\ S_3) \ / \ (1 \text{-} P(H_2|\ S_3)) \\ &= &0.00604 \end{split}$$

(5) 由 r₄ 计算 O(H₂| H₁)

先把 H₂ 的先验概率更新为在 H₁ 下的后验概率 P(H₂| H₁)

$$P(H_2|H_1)=(LS_4 \times P(H_2)) / ((LS_4-1) \times P(H_2)+1)$$

=(50 × 0.01) / ((50-1) × 0.01+1)
=0.33557

由于 $P(H_1|S_1,S_2)=0.35040 > P(H_1)$,使用 P(H|S)公式的后半部分,得到在当前观察 S_1,S_2 下 H_2 的后验概率 $P(H_2|S_1,S_2)$ 和后验几率 $O(H_2|S_1,S_2)$

$$\begin{split} P(H_2|\ S_1, S_2) &= P(H_2) + \left(\left(P(H_2|\ H_1) - P(H_2) \right) / \left(1 - P(H_1) \right) \right) \times \left(P(H_1|\ S_1, S_2) - P(H_1) \right) \\ &= 0.01 + \left(0.33557 - 0.01 \right) / \left(1 - 0.091 \right) \right) \times \left(0.35040 - 0.091 \right) \\ &= 0.10291 \\ O(H_2|\ S_1, S_2) &= P(H_2|\ S_1,\ S_2) / \left(1 - P(H_2|\ S_1,\ S_2) \right) \\ &= 0.10291 / \left(1 - 0.10291 \right) = 0.11472 \end{split}$$

(6) 计算 O(H₂| S₁,S₂,S₃)和 P(H₂| S₁,S₂,S₃)

先将 H₂ 的先验概率转换为先验几率

$$O(H_2) = P(H_2) / (1 - P(H_2)) = 0.01 / (1-0.01) = 0.01010$$

再根据合成公式计算 H₁ 的后验几率

$$\begin{aligned} \text{O(H}_2|\ S_1, &S_2, S_3) = \left(\text{O(H}_2|\ S_1, S_2\right) / \text{O(H}_2)\right) \times \left(\text{O(H}_2|\ S_3\right) / \text{O(H}_2)\right) \times \text{O(H}_2) \\ &= \left(0.11472 / 0.01010\right) \times \left(0.00604\right) / 0.01010\right) \times 0.01010 \\ &= 0.06832 \end{aligned}$$

再将该后验几率转换为后验概率

$$\begin{split} P(H_2|\ S_1, S_2, S_3) &= O(H_1|\ S_1, S_2, S_3) \ / \ (1 + O(H_1|\ S_1, S_2, S_3)) \\ &= 0.06832 \ / \ (1 + 0.06832) = 0.06395 \end{split}$$

可见, H_2 原来的概率是 0.01,经过上述推理后得到的后验概率是 0.06395,它相当于先验概率的 6 倍多。

6.11 设有如下推理规则

 r_{1} : IF E_{1} THEN (100, 0.1) H_{1}

r₂: IF E₂ THEN (50, 0.5) H₂

r₃: IF E₃ THEN (5, 0.05) H₃

且已知 $P(H_1)=0.02$, $P(H_2)=0.2$, $P(H_3)=0.4$,请计算当证据 E_1 , E_2 , E_3 存在或不存在时 $P(H_i \mid E_i)$ 或 $P(H_i \mid -E_i)$ 的值各是多少(i=1,2,3)?

解: (1) 当
$$E_1$$
、 E_2 、 E_3 肯定存在时,根据 r_1 、 r_2 、 r_3 有 $P(H_1 | E_1) = (LS_1 \times P(H_1)) / ((LS_1-1) \times P(H_1)+1)$ $= (100 \times 0.02) / ((100-1) \times 0.02+1)$

$$= (100 \times 0.02) / ((100 - 1) \times 0.02 + 1)$$

$$= 0.671$$

$$P(H_2 | E_2) = (LS_2 \times P(H_2)) / ((LS_2-1) \times P(H_2)+1)$$

= (50 × 0.2) / ((50 -1) × 0.2 +1)
=0.9921

$$P(H_3 \mid E_3) = (LS_3 \times P(H_3)) / ((LS_3-1) \times P(H_3)+1)$$

$$= (5 \times 0.4) / ((5-1) \times 0.4+1)$$

$$= 0.769$$

(2) 当 E₁、E₂、E₃ 肯定存在时,根据 r₁、r₂、r₃有

$$P(H_1 \mid \neg E_1) = (LN_1 \times P(H_1)) / ((LN_1-1) \times P(H_1)+1)$$

$$= (0.1 \times 0.02) / ((0.1 -1) \times 0.02 +1)$$

$$= 0.002$$

$$P(H_2 \mid \neg E_2) = (LN_2 \times P(H_2)) / ((LN_2-1) \times P(H_2)+1)$$

$$= (0.5 \times 0.2) / ((0.5-1) \times 0.2 +1)$$

$$= 0.111$$

$$P(H_3 \mid \neg E_3) = (LN_3 \times P(H_3)) / ((LN_3-1) \times P(H_3)+1)$$

$$= (0.05 \times 0.4) / ((0.05-1) \times 0.4+1)$$

$$= 0.032$$

第7章 机器学习参考答案

7-6 设训练例子集如下表所示:

| 序号 | 属性 | | 分类 |
|----|-----------------------|-----------------------|-----|
| | x ₁ | x ₂ | 77天 |
| 1 | T | T | + |
| 2 | T | T | + |
| 3 | T | F | - |
| 4 | F | F | + |
| 5 | F | T | _ |
| 6 | F | T | _ |

请用 ID3 算法完成其学习过程。

解:设根节点为 S, 尽管它包含了所有的训练例子, 但却没有包含任何分类信息, 因此具有最大的信息熵。

$$H(S) = -(P(+)\log_2 P(+) + P(-)\log_2 P(-))$$

式中 P(+)=3/6, P(-)=3/6

分别是决策方案为"+"或"-"时的概率。因此有

$$H(S) = -((3/6)\log_2(3/6) + (3/6)\log_2(3/6)) = 1$$

按照 ID3 算法,需要选择一个能使 S 的期望熵为最小的一个属性对根节点进行扩展,因此我们需要先计算 S 关于每个属性的条件熵:

$$H(S|x_i)=(|S_T|/|S|)*H(S_T)+(|S_F|/|S|)*H(S_F)$$

其中,T 和 F 为属性 x_i 的属性值, S_T 和 S_F 分别为 x_i =T 或 x_i =F 时的例子集,|S|、 $|S_T|$ 和 $|S_F|$ 分别为例子集 S_T 和 S_F 的大小。

下面先计算 S 关于属性 x₁ 的条件熵:

在本题中, 当 x₁=T 时, 有:

$$S_T = \{1, 2, 3\}$$

当 x₁=F 时,有:

$$S_F = \{4, 5, 6\}$$

其中, S_T 和 S_F 中的数字均为例子集 S_T 中的各个例子的序号,且有|S|=6, $|S_T|=|S_F|=3$ 。

由 S_T可知, 其决策方案为"+"或"-"的概率分别是:

 $P_{ST}(+)=2/3$

 $P_{ST}(-)=1/3$

因此有:

$$H(S_T) = -(P_{ST} (+)log_2 P_{ST} (+) + P_{ST} (-)log_2 P_{ST} (-))$$

$$= -((2/3)log_2(2/3) + (1/3)log_2(1/3))$$

$$= 0.9183$$

再由 S_F 可知, 其决策方案为"+"或"-"的概率分别是:

 $P_{SF}(+)=1/3$

 $P_{SF}(-)=2/3$

则有:

将 H(S_T)和 H (S_F)代入条件熵公式,有:

$$H(S|x_1)=(|S_T|/|S|)H(S_T)+(|S_F|/|S|)H(S_F)$$

下面再计算 S 关于属性 x₂ 的条件熵:

在本题中, 当 x₂=T 时, 有:

$$S_T=\{1, 2, 5, 6\}$$

当 x₂=F 时,有:

$$S_F = \{3, 4\}$$

其中, S_T 和 S_F 中的数字均为例子集 S 中的各个例子的序号,且有|S|=6, $|S_T|=4$, $|S_F|=2$ 。

由 S_T 可知:

$$P_{ST}(+) = 2/4$$

$$P_{ST}(-) = 2/4$$

则有:

$$H(S_T) = -(P_{ST}(+)log_2 P_{ST}(+) + P_{ST}(-)log_2 P_{ST}(-))$$

$$= -((2/4)log_2(2/4) + (2/4)log_2(2/4))$$

$$= 1$$

再由 SF 可知:

$$P_{SF}(+)=1/2$$

$$P_{SF}(-)=1/2$$

则有:

$$H(S_F) = - (P(+)\log_2 P(+) + P(-)\log_2 P(-))$$

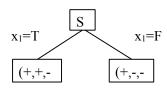
$$= - ((1/2)\log_2(1/2) + (1/2)\log_2(1/2))$$

$$= 1$$

将 $H(S_T)$ 和 $H(S_F)$ 代入条件熵公式,有:

$$\begin{aligned} H(S|x_2) &= (|S_T|/|S|)H(S_T) + (|S_F|/|S|)H(S_F) \\ &= (4/6) * 1 + (2/6) * 1 \\ &= 1 \end{aligned}$$

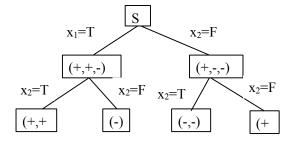
可见,应该选择属性 x_1 对根节点进行扩展。用 x_1 对S扩展后所得到的部分决策树如下图所示。



扩展 x₁ 后的部分决策树

在该决策树中,其 2 个叶节点均不是最终决策方案,因此还需要继续扩展。而要继续扩展,只有属性 x_2 可选择,因此不需要再进行条件熵的计算,可直接对属性 x_2 进行扩展。

对 x₂扩展后所得到的决策树如下图所示:



扩展 x2 后得到的完整决策树

7-9 假设 $w_1(0)=0.2$, $w_2(0)=0.4$, $\theta(0)=0.3$, $\eta=0.4$, 请用单层感知器完成逻辑或运算的学习过程。

解:根据"或"运算的逻辑关系,可将问题转换为:

输入向量: $X_1 = [0, 0, 1, 1]$

 $X_2 = [0, 1, 0, 1]$

输出向量: Y=[0, 1, 1, 1]

由题意可知,初始连接权值、阈值,以及增益因子的取值分别为:

 $w_1(0)=0.2, w_2(0)=0.4, \theta(0)=0.3, \eta=0.4$

即其输入向量 X(0)和连接权值向量 W(0)可分别表示为:

 $X(0)=(-1, x_1(0), x_2(0))$

 $W(0)=(\theta(0), w_1(0), w_2(0))$

根据单层感知起学习算法, 其学习过程如下:

设感知器的两个输入为 $x_1(0)=0$ 和 $x_2(0)=0$, 其期望输出为 d(0)=0, 实际输出为:

$$y(0)=f(w_1(0) x_1(0)+w_2(0) x_2(0)-\theta(0))$$

=f(0.2*0+0.4*0-0.3)=f(-0.3)=0

实际输出与期望输出相同,不需要调节权值。

再取下一组输入: $x_1(0)=0$ 和 $x_2(0)=1$, 其期望输出为 d(0)=1, 实际输出为:

$$y(0)=f(w_1(0) x_1(0)+w_2(0) x_2(0)-\theta(0))$$

=f(0.2*0+0.4*1-0.3)=f(0.1)=1

实际输出与期望输出相同,不需要调节权值。

再取下一组输入: $x_1(0)=1$ 和 $x_2(0)=0$,其期望输出为 d(0)=1,实际输出为:

$$y(0)=f(w_1(0) x_1(0)+w_2(0) x_2(0)-\theta(0))$$

=f(0.2*1+0.4*0-0.3)

=f(-0.1)=0

实际输出与期望输出不同,需要调节权值,其调整如下:

$$\theta$$
 (1)= θ (0)+ η (d(0)- y(0))*(-1)=0.3+0.4*(1-0)*(-1)=-0.1

$$w_1(1)=w_1(0)+\eta (d(0)-y(0))x_1(0)=0.2+0.4*(1-0)*1=0.6$$

$$w_2(1)=w_2(0)+\eta (d(0)-y(0))x_2(0)=0.4+0.4*(1-0)*0=0.4$$

再取下一组输入: $x_1(1)=1$ 和 $x_2(1)=1$,其期望输出为 d(1)=1,实际输出为:

$$y(1)=f(w_1(1) x_1(1)+w_2(1) x_2(1)-\theta(1))$$

=f(0.6*1+0.4*1+0.1)

=f(1.1)=1

实际输出与期望输出相同,不需要调节权值。

再取下一组输入: $x_1(1)=0$ 和 $x_2(1)=0$,其期望输出为 d(0)=0,实际输出为:

$$y(1)=f(w_1(1) x_1(1)+w_2(1) x_2(1)-\theta(1))$$

=f(0.6*0+0.4*0+0.1)=f(0.1)=1

实际输出与期望输出不同,需要调节权值,其调整如下:

$$\theta$$
 (2)= θ (1)+ η (d(1)- y(1))*(-1)= -0.1+0.4*(0-1)*(-1)= 0.3

$$w_1(2)=w_1(1)+\eta (d(1)-y(1))x_1(1)=0.6+0.4*(0-1)*0=0.6$$

$$w_2(2) \!\!=\!\! w2(1) \!\!+\! \eta \; (d(1) \!\!-\! y(1)) x_2(1) \!\!=\!\! 0.4 \!\!+\!\! 0.4 \!\!*\! (0 \!\!-\! 1) \!\!*\! 0 \!\!=\!\! 0.4$$

再取下一组输入: $x_1(2)=0$ 和 $x_2(2)=1$, 其期望输出为 d(2)=1, 实际输出为:

$$y(2)=f(w_1(2) x_1(2)+w_2(2) x_2(2)-\theta(2))$$

=f(0.6*0+0.4*1 - 0.3)=f(0.1)=1

实际输出与期望输出相同,不需要调节权值。

再取下一组输入: $x_1(2)=1$ 和 $x_2(2)=0$,其期望输出为 d(2)=1,实际输出为:

$$y(2)=f(w_1(2) x_1(2)+w_2(2) x_2(2)-\theta(2))$$

$$=f(0.6*1+0.4*0 - 0.3)=f(0.3)=1$$

实际输出与期望输出相同,不需要调节权值。

再取下一组输入: $x_1(2)=1$ 和 $x_2(2)=1$,其期望输出为 d(2)=1,实际输出为:

$$y(2)=f(w_1(2) x_1(2)+w_2(2) x_2(2)-\theta(2))$$

=f(0.6*1+0.4*1 - 0.3)=f(0.7)=1

实际输出与期望输出相同,不需要调节权值。

至此,学习过程结束。最后的得到的阈值和连接权值分别为:

 θ (2)= 0.3

 $w_1(2)=0.6$

 $w_2(2) = 0.4$

不仿验证如下:

对输入: "00"有 y=f(0.6*0+0.4*0-0.3)=f(-0.3)=0

对输入: "01"有 y=f(0.6*0+0.4*1-0.3)=f(0.1)=1

对输入: "10"有 y=f(0.6*1+0.4*0-0.3)=f(0.3)=1

对输入: "11"有 y=f(0.6*1+0.4*1-0.3)=f(0.7)=1