

# 广义 AND/OR 图的自底向上的 启发式搜索算法 BHAO<sup>\*</sup>

王士同

(镇江船舶学院计算机系, 镇江 212003)

**摘要** 本文首先根据三角模概念, 定义了一类新的更具普遍意义的广义 AND/OR 图. 根据新定义的启发式函数  $h(n, x)$  以及广义 AND/OR 图的最佳解树之所有子树亦是最佳子解树的原理, 提出了广义 AND/OR 图的自底向上的启发式搜索算法 BHAO<sup>\*</sup>. 文中证明了算法 BHAO<sup>\*</sup> 的可采纳性. 本文还提出了两类新的启发式函数的单调限制概念, 并据此研究了算法 BHAO<sup>\*</sup> 的单调限制性质, 研究了两个 BHAO<sup>\*</sup> 算法间的比较性质.

**关键词** 广义 AND/OR 图, 启发式搜索, 启发式函数, 单调限制, 算法.

AND/OR 图的启发式搜索技术是人工智能启发式搜索技术中的重要内容, 有着广泛的直接应用. 目前已出现了不少 AND/OR 图的启发式搜索算法, 如 AO<sup>\*</sup>, AO<sup>\*</sup>, DPAO<sup>\*</sup>, NAO<sup>\*</sup><sup>[2]</sup>等. 在客观世界中, 上述算法所基于的 AND/OR 图在描述问题求解时还有许多局限性. 本文依据三角模的概念, 定义一类新的更具普遍意义的广义 AND/OR 图. 和 Nilsson 教授定义的 AND/OR 图的启发式函数  $h(n)$  不同, 本文新定义了广义 AND/OR 图的启发式函数  $h(n, x)$ ; 根据广义 AND/OR 图的最佳解树其所有子解树亦是子最佳解树的原理, 提出了广义 AND/OR 图的自底向上的启发式搜索算法 BHAO<sup>\*</sup> (Backward Heuristic Search Algorithm for General AND/OR Graph). 算法 BHAO<sup>\*</sup> 是可采纳的, 即若存在解树, BHAO<sup>\*</sup> 一定能找到最佳解树. 本文定义了新的启发式函数的 1 型和 2 型单调限制, 研究了算法 BHAO<sup>\*</sup> 的单调限制性质. 当两个算法 BHAO<sup>\*</sup> 所用的启发式函数满足 1 型单调限制时, 本文还证明了两个 BHAO<sup>\*</sup> 算法间的比较定理. 本文的结果有助于人工智能启发式搜索技术的深入研究.

## 1 广义 AND/OR 图

**定义 1.** 三角模 S 和 T 见文献[9].

这里特别要指出的是, 由三角模的定义知模 S 和模 T 是单调非减的.

\* 本文 1991 年 3 月 24 日收到, 1991 年 6 月 23 日定稿

本研究是国家自然科学基金资助项目. 作者王士同, 31 岁, 副教授, 主要研究领域为人工智能, 模糊数学, 神经网络.

本文通讯联系人: 王士同, 镇江 212003, 镇江船舶学院计算机系

定义 2. 连续三角模  $\bigwedge_{i=1}^k t$  是指如下的运算:

$$\begin{aligned} \bigwedge_{i=1}^k t(a_1, a_2, \dots, a_k) &= t(a_1, t(a_2, \dots, a_k)) = t(a_1, t(a_2, t(a_3, \dots, a_k))) \\ &= \dots = t(a_1, t(a_2, t(a_3, \dots, t(a_{k-1}, a_k)))) \end{aligned}$$

容易推出,连续三角模是单调非减的.

定义 3. 广义 AND/OR 图是如下的超图  $G$ : (1)此超图中的每个节点表示一个问题,  $root(G)$  表示超图的根,是要解的原问题. 一个问题转化成若干子问题可通过超弧来描述. 一个超弧  $p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k$  就表示问题  $n$  可通过求解子问题  $n_1, n_2, \dots, n_k$  来解决. 没有后继的节点称之为端节点(端节点的耗散值约定均大于 0), 否则称之为非端节点. (2)对超图  $G$  中的端节点  $n, c(n)$  表示求解问题  $n$  所需的耗散值. 对超图  $G$  中的每一超弧  $p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k$ , 连续三角模  $t$  运算被用来计算求解  $n$  所须的耗散值, 即为  $\bigwedge_{i=1}^k t(v_1, v_2, \dots, v_k)$ , 其中  $v_1, v_2, \dots, v_k$  表示求解问题  $n_1, n_2, \dots, n_k$  所须的耗散值.

定义 4. 广义 AND/OR 图  $G$  的解树  $T_r$  定义为: (1) $T_r$  是  $G$  的子树; (2) $T_r$  的根节点是  $G$  的根节点; (3)若广义 AND/OR 图  $G$  的一个非端节点  $n \in T_r$ , 则必存在唯一的一条超弧  $p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k$ , 使得此超弧  $p \in T_r$  (注意:  $p$  仅是  $G$  中从  $n$  出发的超弧之一); (4)解树  $T_r$  的耗散值计算如下述. 设  $C_{T_r}(n)$  表示在解树  $T_r$  中求解问题节点  $n$  所须的耗散值, 则若  $n$  是端节点, 就定义  $C_{T_r}(n) = c(n)$ ; 若  $n$  是非端节点且在  $T_r$  中存在一超弧  $p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k$ , 则  $C_{T_r}(n) = \bigwedge_{i=1}^k t(C_{T_r}(n_1), C_{T_r}(n_2), \dots, C_{T_r}(n_k))$ .

下文中还设定  $c^*(n)$  表示在广义 AND/OR 图  $G$  中根节点为  $n$  的最佳解树的耗散值. 所谓最佳解树就是具有最小耗散值的解树.

例如: 一个广义 AND/OR 图及其耗散值函数如下述. 图中双圆圈之节点表示端节点.

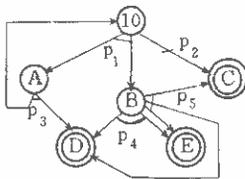


图1 一个广义AND/OR图

超弧的耗散函数:

$$t_{p_1}(x, y) = S_{\infty}(x, y) = \min(1, x + y)$$

$$t_{p_2}(x) = T_1(0.5, x) = \frac{1}{2}x$$

$$t_{p_3}(x, y) = T_3(x, y) = \frac{x \cdot y}{1 + (1-x)(1-y)}$$

$$t_{p_4}(x, y) = S_0(x, y) = \max(x, y)$$

$$t_{p_5}(x, y, z) = \bigwedge_{i=1}^3 T_0(x, y, z) = \min(x, y, z)$$

端节点的耗散值:

$$C(C) = 0.7, C(D) = 0.3, C(E) = 0.5$$

图 2 给出了图 1 所示 AND/OR 图的一个解树, 以及在此解树中诸耗散值之计算过程. 注意, 从图 1 可易知, 图 2 中的  $S_1$  节点就是  $S$  节点, 如此标记仅是为了计算时不易混淆.

$$C_{T_r}(C) = C(C) = 0.7, C_{T_r}(D) = C(D) = 0.3$$

$$C_{T_r}(E) = C(E) = 0.5$$

$$C_{T_r}(S_1) = t_{p_2}(C_{T_r}(C))$$

$$\begin{aligned}
 &= \frac{1}{2} \times 0.7 = 0.35 \\
 C_{T_r}(A) &= t_{p_3}(C_{T_r}(S_1), C_{T_r}(D)) \\
 &= t_{p_3}(0.35, 0.2) \\
 &= \frac{0.35 \times 0.3}{1 + 0.65 \times 0.7} = 0.0721 \\
 C_{T_r}(B) &= t_{p_5}(C_{T_r}(C), C_{T_r}(D), C_{T_r}(E)) \\
 &= \bigwedge_{i=1}^3 T_0(0.7, 0.3, 0.5) \\
 &= \min(0.7, 0.3, 0.5) = 0.3 \\
 C_{T_r}(S) &= t_{p_1}(C_{T_r}(A), C_{T_r}(B)) \\
 &= t_{p_1}(0.0721, 0.3) \\
 &= \min(1, 0.0721 + 0.3) = 0.3721
 \end{aligned}$$

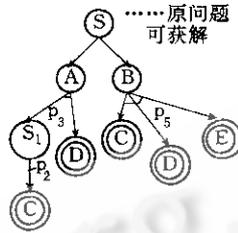


图 2 一个解树及其耗散值计算过程

从前述定义以及上例可以看出, 与以前所见的 AND/OR 图相比, 本文所定义的广义 AND/OR 图更具普遍性, 更具实用意义.

**定理 1.** 对广义 AND/OR 图  $G$  的每个节点  $n$ , 恒有下列递归方程成立: (1) 若  $n$  是端节点, 则  $c^*(n) = c(n)$ ; (2) 若  $n$  是非端节点, 则

$$c^*(n) = \min \left\{ \bigwedge_{i=1}^k t(c^*(n_1), c^*(n_2), \dots, c^*(n_k)) \mid \text{存在超弧 } p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k \right\}$$

证明: (1) 若节点  $n$  是端节点, 则定理显然成立.

(2) 设存在一个子问题节点  $n_i$ , 它的非最佳耗散值  $c(n_i)$  能使得问题节点  $n$  获得最佳解, 即

$$c^*(n) = \bigwedge_{i=1}^k t(c^*(n_1), \dots, c(n_i), \dots, c^*(n_k))$$

但因  $c(n_i) \geq c^*(n_i)$ , 又  $\bigwedge t$  是单调非减的, 故

$$\bigwedge_{i=1}^k t(c^*(n_1), \dots, c(n_i), \dots, c^*(n_k)) \geq \bigwedge_{i=1}^k t(c^*(n_1), \dots, c^*(n_i), \dots, c^*(n_k))$$

这与假设矛盾, 故本定理成立.

**定理 2.** 对广义 AND/OR 图  $G$  的每一个节点  $n$ , 若存在一个根节点为  $n$  的最佳解树  $T_r(n)$ , 则  $T_r(n)$  的所有子树亦是最佳解树.

定理 2 可以从定理 1 直接推得, 定理 2 很重要, 它是设计广义 AND/OR 自底向上的启发式搜索算法 BHAO\* 的思想基础.

## 2 自底向上的启发式搜索算法 BHAO\*

和以前常见的有关 AND/OR 图的启发式函数不同, 本文新定义一个独特的启发式函数.

**定义 5.** 设  $n$  是广义 AND/OR 图的一个节点,  $x$  是根节点为  $n$  的某棵解树  $T$  的耗散值, 令

$$h^*(n, x) = \min \{ C_{T_r}(\text{root}(G)) \mid C_{T_r}(\text{root}(G)) \text{ 是广义 AND/OR 图 } G \text{ 的某解树 } T_1 \text{ 的耗散值, 且 } T \text{ 是 } T_1 \text{ 的子树} \}$$

且  $h^*(\text{root}(G), c^*(\text{root}(G))) = c^*(\text{root}(G))$ . 启发式函数  $h(n, x)$  是  $h^*(n, x)$  的估计, 且  $h(\text{root}(G), x) = x$ .

容易看出,  $h^*(n, x)$  表示的是广义 AND/OR 图  $G$  在包含子解树  $T$  情况下之最佳解树的耗散值. 启发式函数  $h(n, x)$  与常见的启发式函数  $h(n)$  其形式和含义是有本质区别的.

下面提出广义 AND/OR 图的自底向上的启发式搜索算法 BHAO.

算法 BHAO:

(1) 初始时 OPEN 表为空表, CLOSED 表为广义 AND/OR 图的所有端节点集合. 对任意节点  $n$ , 若  $n \in \text{CLOSED}$ , 则置  $\text{val}(n) \leftarrow c(n)$ .

(2) 对任意节点  $n$ , 若  $n \notin (\text{OPEN} \text{ 或 } \text{CLOSED})$ , 且存在一超弧  $p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k$ , 使得  $\{n_1, n_2, \dots, n_k\} \subseteq \text{CLOSED}$ , 则  $\text{OPEN} \leftarrow \text{OPEN} \cup \{n\}$

同时计算:

$$\text{val}(n) = \min \left\{ \bigwedge_{i=1}^k (\text{val}(n_i), \text{val}(n_2), \dots, \text{val}(n_k)) \mid \text{存在一超弧 } p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k, \text{ 使得 } \{n_1, n_2, \dots, n_k\} \subseteq \text{CLOSED} \right\}$$

(3) 对任意节点  $n$ , 若  $n \in \text{CLOSED}$ , 且存在一超弧  $p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k$ , 使得  $\{n_1, n_2, \dots, n_k\} \subseteq \text{CLOSED}$ , 且  $\text{val}(n) > \bigwedge_{i=1}^k (\text{val}(n_i), \dots, \text{val}(n_k))$ , 则重新计算:

$$\text{val}(n) = \min \left\{ \bigwedge_{i=1}^k (\text{val}(n_i), \dots, \text{val}(n_k)) \mid \text{存在一超弧 } p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k, \text{ 使得 } \{n_1, n_2, \dots, n_k\} \subseteq \text{CLOSED} \right\}$$

同时:  $\text{OPEN} \leftarrow \text{OPEN} \cup \{n\}$ ,  $\text{CLOSED} \leftarrow \text{CLOSED} - \{n\}$

(4) 对任意节点  $n$ , 若  $n \in \text{OPEN}$ , 且存在一超弧  $p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k$ , 使得  $\{n_1, n_2, \dots, n_k\} \subseteq \text{CLOSED}$ , 且  $\text{val}(n) > \bigwedge_{i=1}^k (\text{val}(n_i), \dots, \text{val}(n_k))$ , 则重新计算:

$$\text{val}(n) = \min \left\{ \bigwedge_{i=1}^k (\text{val}(n_i), \dots, \text{val}(n_k)) \mid \text{存在一超弧 } p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k, \text{ 使得 } \{n_1, n_2, \dots, n_k\} \subseteq \text{CLOSED} \right\}$$

(5) 若 OPEN 表为空, 则失败退出.

(6) 对 OPEN 表按  $h(n, \text{val}(n))$  大小升序排序. 若 OPEN 表中的第一个元素  $m$  即第一个节点  $m$  就是  $\text{root}(G)$ , 则算法成功结束, 且最佳解树的耗散值就是此时的  $\text{val}(\text{root}(G))$ . 否则,  $\text{OPEN} \leftarrow \text{OPEN} - \{m\}$ ,  $\text{CLOSED} \leftarrow \text{CLOSED} \cup \{m\}$ .

(7) GOTO 步骤(2).

和启发式搜索算法  $RA^{* [2]}$ 、 $A^{* [6]}$  类似, 在广义 AND/OR 图的启发式搜索算法 BHAO 中, 也使用了 OPEN、CLOSED 两个表. 从算法 BHAO 中的步骤(1)、(2)可以看出, 广义 AND/OR 图  $G$  的某节点  $n$  属于 OPEN 或 CLOSED 表, 当且仅当至少存在一个根节点为  $n$  的解树, 此解树的所有节点均已属于 CLOSED 表. 对于 OPEN 或 CLOSED 表中的某节点  $n$ ,  $\text{val}(n)$  则表示根节点为  $n$  的一解树的耗散值. 根据算法步骤(2)——(4), 以及连续三角模的单调非减性质, 容易看出, 对于 OPEN 或 CLOSED 表中的所有节点  $n$ , 均有:

$$\text{val}(n) \leq \min \{C_T(n) \mid C_T(n) \text{ 是根节点为 } n \text{ 的解树 } T \text{ 的耗散值, 且解树 } T \text{ 中的除 } n \text{ 外的所有节点均已属于 CLOSED 表}\}.$$

**定义 6.** 若对广义 AND/OR 图  $G$  中的所有节点  $n$ , 启发式函数  $h(n, x)$  均满足  $h(n, x) \leq h^*(n, x)$ , 则启发式算法 BHAO\* 此时就称启发式算法 BHAO\*.

**定理 3.** 算法 BHAO\* 结束前的任何时刻, OPEN 表上存在一个节点  $n'$ , 它是在广义 AND/OR 图  $G$  的最佳解树上, 且具有  $h(n', \text{val}(n')) \leq c^*(\text{root}(G))$ .

证明: 设排序的序列  $(n_0, n_1, \dots, \text{root}(G))$  是按超弧连接构成的广义 AND/OR 图  $G$  的一个最佳解树(可能有多), 则对算法 BHAO\* 结束前的任何时刻, 令  $n'$  是 OPEN 表上这一序列中的第一个节点(至少必须有这样的节点, 因为算法一开始, 所有端节点均在 CLOSED 表中, 根据算法步骤(2), 所有端节点的父节点均在 OPEN 表上, 而且算法在选择到  $\text{root}(G)$  节点时会结束). 注意, 由于节点  $n'$  处在广义 AND/OR 图  $G$  的一个最佳解树中, 故根据定理 2, 有

$$h(n', \text{val}(n')) = h(n', c^*(n')) \quad ; \quad \text{val}(n') = c^*(n')$$

根据定义 6 知算法 BHAO\* 满足:  $h(n', c^*(n')) \leq h^*(n', c^*(n'))$ .

由于最佳解树中的任一节点  $n$  的  $h^*(n, c^*(n))$  均等于  $h^*(\text{root}(G), c^*(\text{root}(G)))$ , 即等于  $c^*(\text{root}(G))$ , 故有

$$h(n', \text{val}(n')) = h(n', c^*(n')) \leq h^*(n', c^*(n')) = c^*(\text{root}(G))$$

进而知本定理成立.

**定理 4.** 启发式算法 BHAO\* 是可采纳的, 即若广义 AND/OR 图存在最佳解树, 则算法 BHAO\* 一定将由于找到一最佳解树而结束.

证明: (1) 首先证明算法 BHAO\* 一定会找到一个解树而结束.

分析算法 BHAO, 可以看出算法要么在算法步骤(5)结束, 要么在算法步骤(6)结束. 但如果广义 AND/OR 图存在解树, 结束前 OPEN 表永远不至于空. 根据定理 3, 将总有一个节点在 OPEN 表上, 且在最佳解树中, 故算法一定会找到一个解树而结束.

(2) 其次证明算法一定将由于找到最佳解树而结束.

假定算法 BHAO\* 未找到一最佳解树即找到一非最佳解树  $T$  而结束, 即  $C_T^*(\text{root}(G)) > C^*(\text{root}(G))$ , 其中  $C_T^*(\text{root}(G))$  表示非最佳解树  $T$  的耗散值. 根据启发式函数  $h(n, x)$  的定义知:

$$h(\text{root}(G), C_T^*(\text{root}(G))) = C_T^*(\text{root}(G)) > c^*(\text{root}(G))$$

但是根据定理 3 知, 算法 BHAO\* 结束前在 OPEN 表上存在一节点  $n'$ , 且  $h(n', \text{val}(n')) < c^*(\text{root}(G))$ , 又  $n'$  在一最佳解树中, 故有:

$$h(n', \text{val}(n')) < h(\text{root}(G), C_T^*(\text{root}(G)))$$

因此, 此时算法 BHAO\* 将选节点  $n'$  扩展而不选根节点  $\text{root}(G)$ . 这和假设相左. 综合以上两步证明知算法 BHAO\* 是可采纳的.

**定理 5.** 算法 BHAO\* 选来扩展的任一节点  $n$ , 均有:  $h(n, \text{val}(n)) \leq c^*(\text{root}(G))$ .

证明: 令节点  $n$  是算法 BHAO\* 选来扩展的任一节点. 若  $n = \text{root}(G)$ , 由定理 4 及算法 BHAO\* 的步骤知  $h(\text{root}(G), \text{val}(\text{root}(G))) = c^*(\text{root}(G))$ , 故假定  $n$  不是  $\text{root}(G)$ . 现在 BHAO\* 结束前选了节点  $n$ , 故据定理 3, OPEN 表上必存在过某节点  $n'$ , 它在广义 AND/OR 图的一最佳解树中, 且  $h(n', \text{val}(n')) \leq c^*(\text{root}(G))$ . 若  $n = n'$ , 则本定理成立. 否则, 算法

BHAO\* 选  $n$  扩展而不选  $n'$ , 故有:

$$h(n, \text{val}(n)) < h(n', \text{val}(n')) \leq c^*(\text{root}(G))$$

i. e 
$$h(n, \text{val}(n)) \leq c^*(\text{root}(G))$$

进而知本定理成立.

### 3 算法的单限制及算法间的比较性质

本节首先定义 2 类启发式函数之单调限制, 然后研究算法 BHAO\* 的单调限制性质和算法的比较性质. 注意, 这里定义的单调限制与常见的启发式函数之单调限制是不同的.

**定义 7.** 广义 AND/OR 图的启发式函数  $h(n, x)$  称为 1 型单调限制, 若  $\forall x_1, x_2 \in R$ , 且  $x_1 > x_2$ , 则  $h(n_1, x_1) > h(n_1, x_2)$ .

**定义 8.** 广义 AND/OR 图的启发式函数  $h(n, x)$  称为 2 型单调限制, 若对根节点为  $n_1$  且耗散值为  $C_{T_1}^1(n_1)$  的解树  $T_1$ , 根节点为  $n_2$  且耗散值为  $C_{T_2}^1(n_2)$  的解树  $T_2$ , 又  $T_2$  是  $T_1$  的子树, 则有:

$$h(n_1, C_{T_1}^1(n_1)) \geq h(n_2, C_{T_2}^1(n_2))$$

**定理 6.** 若广义 AND/OR 图  $G$  的启发式函数  $h(n, x)$  是 1 型和 2 型单调限制的, 则自底向上的启发式搜索算法 BHAO\* 对任选扩展的节点  $n$ , 早已找到一最佳解树, 即  $\text{val}(n) = c^*(n)$ .

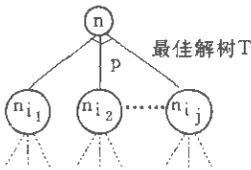


图 3

证明: 设节点  $n$  是算法 BHAO\* 要扩展的任一节点. 若  $n = \text{root}(G)$ , 则算法 BHAO\* 此时成功结束, 且  $\text{val}(n)$  就是广义 AND/OR 图的一最佳解树之耗散值. 若  $n \neq \text{root}(G)$ , 设序列  $n_0, n_1, \dots, n$  是从端节点按超弧连接起来的根节点为  $n$  的最佳解树  $T$ , 不妨设  $T$  如图 3 所示. 令节点  $n_{i_{j-1}}$  是算法 BHAO\* 选节点  $n$  扩展时属于 CLOSED 表中的解树  $T$  中的最末一个节点,

而节点  $n$  因刚被选作扩展而不属于 CLOSED 表, 故最佳解树  $T$  中的节点  $n_{i_j}$  在算法 BHAO\* 选节点  $n$  扩展时在 OPEN 表上, 因而根据算法 BHAO\* 可知, 必有:

$$h(n, \text{val}(n)) \leq h(n_{i_j}, \text{val}(n_{i_j})) \tag{1}$$

由于以根节点  $n_{i_j}$  的解树亦是最佳子解树 (根据定理 2), 故有:

$$\text{val}(n_{i_j}) = c^*(n_{i_j})$$

$$h(n, \text{val}(n)) \leq h(n_{i_j}, c^*(n_{i_j})) \tag{2}$$

根据以根  $n_{i_j}$  的子最佳解树是以根  $n$  的最佳解树之子树, 又由于启发式函数  $h(n, x)$  满足 2 型单调限制, 故有:

$$h(n_{i_j}, c^*(n_{i_j})) \leq h(n, c^*(n)) \tag{3}$$

根据式(2)和式(3), 有  $h(n, \text{val}(n)) \leq h(n, c^*(n))$ .

又由于启发式函数  $h(n, x)$  满足 1 型单调限制, 故从前式可导出:

$$\text{val}(n) \leq c^*(n) \tag{4}$$

很容易想见, 恒有下式成立:  $\text{val}(n) \geq c^*(n)$ . 故根据此式和式(4)可推知:  $\text{val}(n)$

$=c^*(n)$ , 进而知本定理成立.

定理 6 很重要, 它揭示了若启发式函数  $h(n, x)$  满足 1 型和 2 型单调限制, 则广义 AND/OR 图的自底向上的启发式搜索算法 BHAO\* 中的步骤(3)可直接省略.

**定义 9.** 对两个算法 BHAO\*, 即 BHAO<sub>1</sub>\* 和 BHAO<sub>2</sub>\*, 称算法 BHAO<sub>2</sub>\* 比算法 BHAO<sub>1</sub>\* 有较多的信息, 若各自所使用的广义 AND/OR 图的启发式函数  $h^1(n, x), h^2(n, x)$  满足:  $h^1(n, x) < h^2(n, x)$ .

**定理 7.** 对两个 BHAO\* 算法 BHAO<sub>1</sub>\*, BHAO<sub>2</sub>\*, 若 BHAO<sub>2</sub>\* 比 BHAO<sub>1</sub>\* 的信息多, 且各自的启发式函数满足 1 型单调限制, 则在任一具有解树的广义 AND/OR 图 G 上, BHAO<sub>1</sub>\* 所扩展的节点数至少和 BHAO<sub>2</sub>\* 所扩展的节点数一样多.

证明: 对算法 BHAO<sub>2</sub>\* 所得的广义 AND/OR 图 G 的解树之结束处的节点高度用归纳法证明本定理.

(1) 归纳基础: 若 BHAO<sub>2</sub>\* 扩展的解树中节点 n 的高度为 1, 则 BHAO<sub>1</sub>\* 一定也这样, 但此时 n 仅是端节点的父节点. 若 n 是 root(G), 则两算法均不必再扩展此节点, 即算法结束. 若 n 不是 root(G), 则两算法均须自底向上地扩展节点 n.

(2) 设 BHAO<sub>1</sub>\* 扩展了 BHAO<sub>2</sub>\* 所扩展的解树中的高度为 k 或小于 k 的全部节点, 现在就需证明 BHAO<sub>2</sub>\* 所扩展的解树中的高度为 k+1 的任意节点也可由 BHAO<sub>1</sub>\* 加以扩展.

根据归纳法假设, BHAO<sub>2</sub>\* 所得的解树中的节点 n 的任一后裔节点都可由 BHAO<sub>1</sub>\* 扩展, 故有:

$$\text{val}^{\text{BHAO}_2^*}(n) \geq \text{val}^{\text{BHAO}_1^*}(n) \quad (5)$$

上述断言可根据算法步骤以及连续三角模  $\bigwedge_{i=1}^k t$  的单调非减性和下式:

$$\text{val}(n) = \min \left\{ \bigwedge_{i=1}^k t(\text{val}(n_1), \dots, \text{val}(n_k)) \mid \text{存在超弧 } p: n \rightarrow n_1, n_2, \dots, n_k, \text{ 使得 } \{n_1, n_2, \dots, n_k\} \subseteq \text{CLOSED} \right\}$$

极容易推断出.

假定算法 BHAO<sub>1</sub>\* 不能扩展由 BHAO<sub>2</sub>\* 的节点 n. 在 BHAO<sub>1</sub>\* 结束时, n 必须在 OPEN 表上, 因为 BHAO<sub>1</sub>\* 已扩展了 n 的后裔节点. 由于 BHAO<sub>1</sub>\* 未扩展节点 n 而在最佳解树上结束, 故有:

$$h^1(n, \text{val}^{\text{BHAO}_1^*}(n)) > h^1(\text{root}(G), c^*(\text{root}(G))) = c^*(\text{root}(G)) \quad (6)$$

根据  $h^1(n, x)$  的 1 型单调限制性质, 从式(5)和式(6)可得:

$$h^1(n, \text{val}^{\text{BHAO}_2^*}(n)) > c^*(\text{root}(G)) \quad (7)$$

根据定理 5, 当算法 BHAO<sub>2</sub>\* 扩展节点 n 时恒有:

$$h^2(n, \text{val}^{\text{BHAO}_2^*}(n)) \leq c^*(\text{root}(G)) \quad (8)$$

根据式(7)和式(8), 可得

$$h^2(n, \text{val}^{\text{BHAO}_2^*}(n)) < h^1(n, \text{val}^{\text{BHAO}_2^*}(n))$$

这一结果与假定  $h^2(n, x) > h^1(n, x)$  相左, 故 BHAO<sub>1</sub>\* 必扩展由 BHAO<sub>2</sub>\* 所扩展的节点 n. 根据 n 的任意性知本定理成立.

**结束语:** 本文定义了一类更加广义的 AND/OR 图, 提出了独特的启发式函数以及其单

调限制概念. 根据自底向上的搜索思想, 提出了广义 AND/OR 图的启发式搜索算法 BHAO\*. 算法 BHAO\* 是可采纳的. 当算法 BHAO\* 的启发式函数  $h(n, x)$  满足 1 型和 2 型单调限制时, BHAO\* 算法还可进一步简化. 文中还研究了算法 BHAO\* 的比较性质. 笔者深信, 本文对广义 AND/OR 图所做的研究有助于人工智能中的搜索技术的进一步深入研究和发

### 参考文献

- 1 王士同等编著. 模糊数学在人工智能中的应用. 北京: 机械工业出版社, 1991.
- 2 王士同. 模 S 下的 AND/OR 图的启发式搜索算法 NAO\*. 计算机学报, 1991; 14(1): 14—22.
- 3 王士同. 随机产生式系统的启发式图搜索算法 RA\* 及 A\* 的推广. 计算机学报, 1988; 11(5): 294—299.
- 4 王士同. 启发式图搜索算法 RA\* 之改进算法 IRA\* 及 IRA'. 计算机学报, 1991; 14(3): 192—198.
- 5 王士同. 双向启发式图搜索算法 BRA\* 之研究. 计算机学报, 1993; 16(1).
- 6 Nilsson N J. Principles of artificial intelligence. Tioga Publishing Co., 1980.
- 7 Pearl J. Heuristics. Intelligent search strategies for computer problem solving. Addison—Wesley Press, 1984.
- 8 王士同. 传播式启发式图搜索算法 PRA 及 PRA\*. 软件学报, 1992; 3(1): 49—54.
- 9 张文修. 模糊数学基础. 西安: 西安交通大学出版社, 1984.
- 10 Mero L. Some remarks on heuristic search algorithms. Proc. of IJCAI—81, Canada, 1981.

## BACKWARD HEURISTIC SEARCH ALGORITHM BHAO\* FOR GENERAL AND/OR GRAPH

Wang Shitong

(Department of Computer Science, Zhenjiang Shipbuilding Institute, Zhenjiang 212003)

**Abstract** In this paper, general AND/OR graphs of a new type are defined on triangle norm. The backward heuristic search algorithm BHAO\* for general AND/OR graphs is presented, in terms of newly—defined heuristic function  $h(n, x)$  and the principle that every subtree of the optimum solution tree is also optimum solution one. The admissibility of algorithm BHAO\* is proved. Based on two newly—defined monotone restrictions for heuristic function  $h(n, x)$ , the characteristic of monotone restrictions for algorithm BHAO\* is also investigated, and the comparison between two BHAO\* algorithms is also discussed.

**Key words** General AND/OR graph, heuristic search, heuristic function, monotone restriction, algorithm.