



第七章 搜索策略

骆吉洲
计算机科学与技术学院



提要

- 7.1 Motivation of Tree Searching
- 7.2 Basic Tree Searching Strategies
- 7.3 Optimal Tree Searching Strategies
- 7.4 Personnel Assignment Problem
- 7.5 Traveling Salesperson Optimization Problem
- 7.6 0-1 backpacking problem
- 7.7 The A^* Algorithm



7.1 Motivation of Tree Searching

很多问题可以表示成为树，
于是，这些问题可以使用树
搜索算法来求解



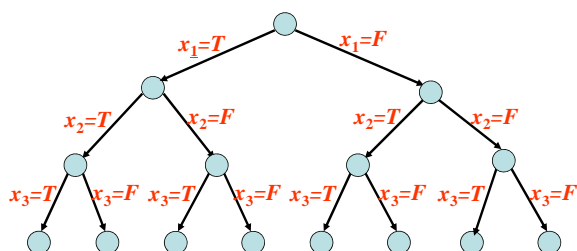
布尔表达式可满足性问题

• 问题的定义

- 输入: n 个布尔变量 x_1, x_2, \dots, x_n
关于 x_1, x_2, \dots, x_n 的 k 个析取布尔式
- 输出: 是否存在一个 x_1, x_2, \dots, x_n 的一种赋值
使得所有 k 个布尔析取式皆为真

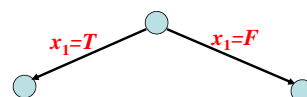
• 把问题表示为树

- 通过不断地为赋值集合分类来建立树
(以三个变量 (x_1, x_2, x_3) 为例)



• 求解问题

- 设有布尔式: $\neg x_1, x_1, x_2 \vee x_5, x_3, \neg x_2$





8-Puzzle问题

• 问题的定义

- 输入: 具有8个编号小方块的魔方

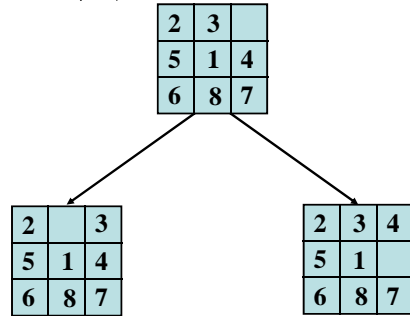
2	3	
5	1	4
6	8	7

- 输出: 移动系列, 经过这些移动, 魔方达如下状态

1	2	3
8		4
7	6	5



• 转换为树搜索问题



Hamiltonian环问题

• 问题定义

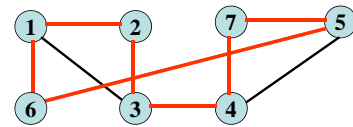
- 输入: 具有 n 个节点的连通图 $G=(V, E)$

- 输出: G 中是否具有Hamiltonian环

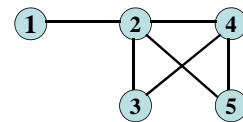
沿着 G 的 n 条边经过每个节点一次, 并回到起始节点的环称为 G 的一个Hamiltonian环.



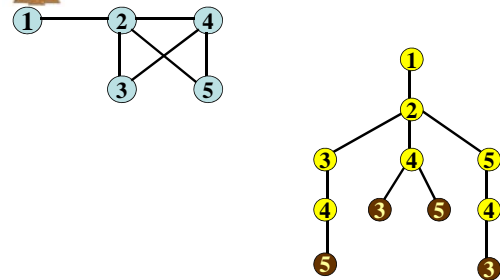
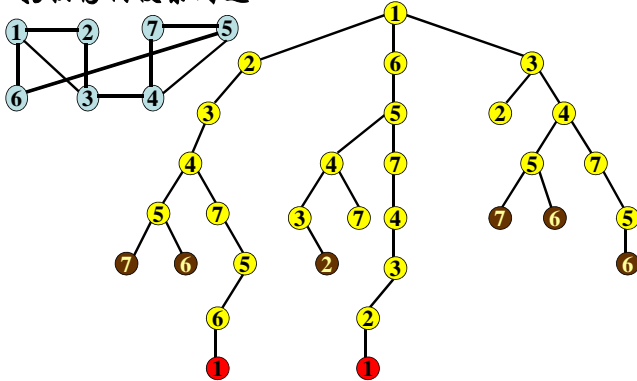
有Hamiltonian环图:



无Hamiltonian环图:



• 转换为树搜索问题





7.2 Basic Tree Searching Strategies

- Breadth-First Search
- Depth-First Search

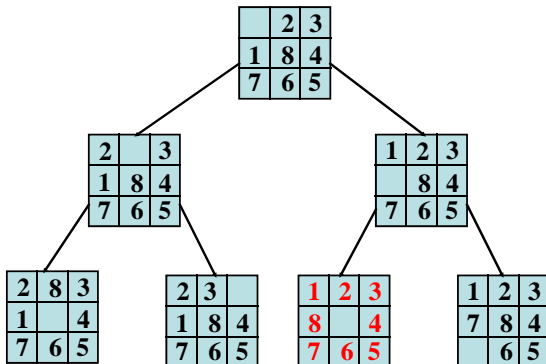


Breadth-First Search

• 算法

1. 构造由根组成的队列 Q ;
2. If Q 的第一个元素 x 是目标节点 Then 停止;
3. 从 Q 中删除 x , 把 x 的所有子节点加入 Q 的末尾;
4. If Q 空 Then 失败 Else goto 2.

• 例: 求解8-Puzzle问题



Depth-First Search

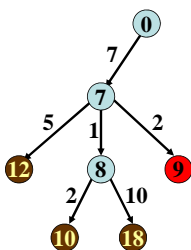
• 算法

1. 构造一个由根构成的单元素栈 S ;
2. If $Top(S)$ 是目标节点 Then 停止;
3. $Pop(S)$, 把 $Top(S)$ 的所有子节点压入栈顶;
4. If S 空 Then 失败 Else goto 2.

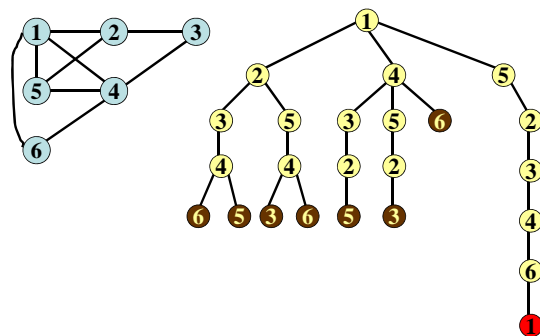
• 例1. 求解子集和问题

输入: $S=\{7, 5, 1, 2, 10\}$

输出: 是否存在 $S' \subseteq S$, 使得 $Sum(S')=9$



• 例2. 求解Hamiltonian环问题





7.3 Optimal Tree Searching Strategies

- Hill Climbing
- Best-First Search Strategy
- Branch-and-Bound Strategy



Hill Climbing

• 基本思想

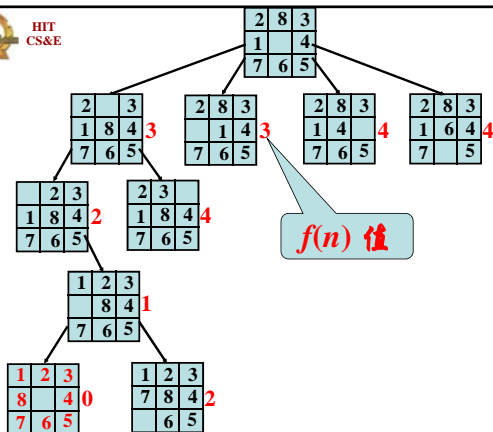
- 在深度优先搜索过程中，我们经常遇到多个节点可以扩展的情况，首先扩展哪个？
- 爬山策略使用贪心方法确定搜索的方向，是优化的深度优先搜索策略
- 爬山策略使用启发式测度来排序节点扩展的顺序



• 用8-Puzzle问题来说明爬山策略的思想

- 启发式测度函数: $f(n)=W(n)$, $W(n)$ 是节点 n 中处于错误位置的方块数。
- 例如，如果节点 n 如下，则 $f(n)=3$ ，因为方块1、2、8处于错误位置。

2	8	3
1		4
7	6	5



• Hill Climbing算法

1. 构造由根组成的单元素栈 S ;
2. If $Top(S)$ 是目标节点 Then 停止;
3. Pop(S);
4. S 的子节点按照其启发测度由大到小的顺序压入 S ;
5. If S 空 Then 失败 Else goto 2.



Best-First Search Strategy

• 基本思想

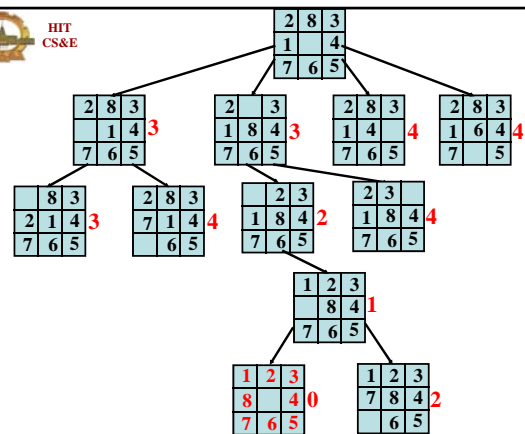
- 结合深度优先和广度优先的优点
- 根据一个评价函数，在目前产生的所有节点中选择具有最小评价函数值的节点进行扩展。
- 具有全局优化观念，而爬山策略仅具有局部优化观念。



• Best-First Search 算法

1. 使用评价函数构造一个堆 H , 首先构造由根组成的单元素堆;
2. If H 的根是目标节点 Then 停止;
3. 从 H 中删除 r , 把 r 的子节点插入 H ;
4. If H 空 Then 失败 Else goto 2.

• 8-Puzzle 问题实例



Branch-and-Bound Strategy

• 基本思想

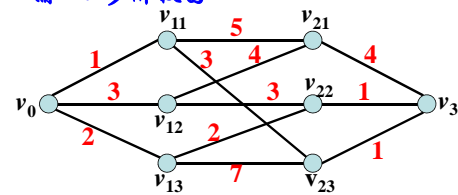
- 上述方法很难用于求解优化问题
- 分支界限策略可以有效地求解组合优化问题
- 发现优化解的一个界限
- 缩小解空间, 提高求解的效率

• 举例说明分支界限策略的原理



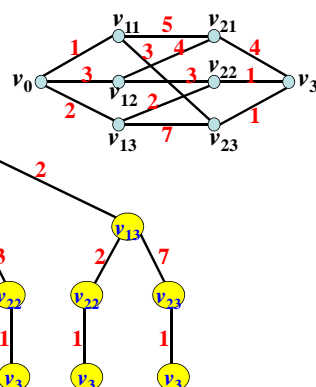
• 多阶段图搜索问题

- 输入: 多阶段图

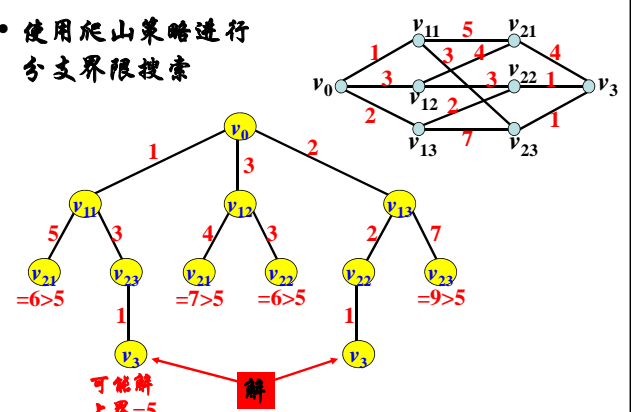


- 输出: 从 v_0 到 v_3 的最短路径

• 问题的树表示



• 使用爬山策略进行分支界限搜索





• 分支界限策略的原理

- 产生分支的机制(使用前面的任意一种策略)
- 产生一个界限(可以通过发现可能解)
- 进行分支界限搜索, 即剪除不可能产生优化解的分支。



7.4 Personnel Assignment Problem

- 问题的定义
- 转换为树搜索问题
- 求解问题的分支界限搜索算法



问题的定义

• 输入

- 人的集合 $P = \{P_1, P_2, \dots, P_n\}$, $P_1 < P_2 < \dots < P_n$
- 工作的集合 $J = \{J_1, J_2, \dots, J_n\}$, J 是偏序集合
- 矩阵 $[C_{ij}]$, C_{ij} 是工作 J_j 分配给 P_i 的代价

• 输出

- 矩阵 $[X_{ij}]$, $X_{ij} = 1$ 表示 P_i 被分配 J_j , $\sum_{i,j} C_{ij} X_{ij}$ 最小
- 每个人被分配一种工作, 不同人分配不同工作
- 如果 $f(P_i) \leq f(P_j)$, 则 $P_i \leq P_j$



问题的定义

• 输入

- 人的集合 $P = \{P_1, P_2, \dots, P_n\}$, $P_1 < P_2 < \dots < P_n$

例, 给定 $P = \{P_1, P_2, P_3\}$, $J = \{J_1, J_2, J_3\}$, $J_1 \leq J_3, J_2 \leq J_3$.
 $P_1 \rightarrow J_1, P_2 \rightarrow J_2, P_3 \rightarrow J_3$ 是可能的解.
 $P_1 \rightarrow J_1, P_2 \rightarrow J_3, P_3 \rightarrow J_2$ 不可能是解.

- 如果 $f(P_i) \leq f(P_j)$, 则 $P_i \leq P_j$

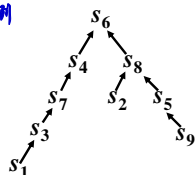


转换为树搜索问题

• 拓扑排序

- 输入: 偏序集合 (S, \leq)
- 输出: S 的拓扑序列是 $\langle s_1, s_2, \dots, s_n \rangle$,
满足: 如果 $s_i \leq s_j$ 则 s_i 排在 s_j 的前面。

- 例



拓扑排序:

$s_1 s_3 s_7 s_4 s_9 s_5 s_2 s_8 s_6$

• 问题的解空间

命题1. $P_1 \rightarrow J_{k1}, P_2 \rightarrow J_{k2}, \dots, P_n \rightarrow J_{kn}$ 是一个可能解, 当且仅当 $J_{k1}, J_{k2}, \dots, J_{kn}$ 必是一个拓扑排序的序列。

例. $P = \{P_1, P_2, P_3, P_4\}$, $J = \{J_1, J_2, J_3, J_4\}$, J 的偏序如下



则 (J_1, J_2, J_3, J_4) , (J_1, J_2, J_4, J_3) , (J_1, J_3, J_2, J_4) ,
 (J_2, J_1, J_3, J_4) , (J_2, J_1, J_4, J_3) 是拓扑排序序列

(J_1, J_2, J_4, J_3) 对应于 $P_1 \rightarrow J_1, P_2 \rightarrow J_2, P_3 \rightarrow J_4, P_4 \rightarrow J_3$

• 问题的解空间

命题1. $P_1 \rightarrow J_{k1}, P_2 \rightarrow J_{k2}, \dots, P_n \rightarrow J_{kn}$ 是一个可能解, 当且仅当 $J_{k1}, J_{k2}, \dots, J_{kn}$ 必是一个拓扑排序的序列。

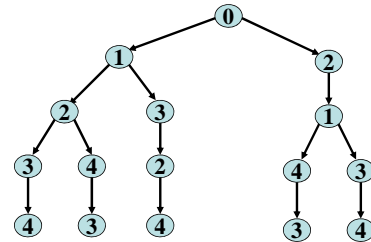
问题的解空间是所有拓扑排序的序列集合, 每个序列对于一个可能的解

例如 $(J_2, J_3, J_4, J_1), (J_2, J_4, J_3, J_1)$ 是拓扑排序序列

(J_2, J_4, J_3, J_1) 对应于 $P_1 \rightarrow J_1, P_2 \rightarrow J_2, P_3 \rightarrow J_4, P_4 \rightarrow J_3$



• 问题的树表示(即用树表示所有拓扑排序序列)



• 拓扑序列树的生成算法

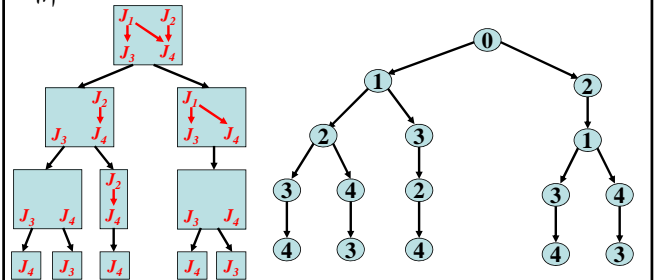
输入: 偏序集合 S , 树根 $root$.

输出: 由 S 的所有拓扑排序序列构成的树.

1. 生成树根 $root$;
2. 选择偏序集中没有前序元素的所有元素, 作为 $root$ 的子节点;
3. For $root$ 的每个子节点 v Do
4. $S = S - \{v\}$;
5. 把 v 作为根, 递归地处理 S .



• 例



求解问题的分支界限搜索算法

• 计算解的代价的下界

命题2. 把代价矩阵某行(列)的各元素减去同一个数, 不影响优化解的求解.

— 代价矩阵的每行(列)减去同一个数(该行或列的最小数), 使得每行和每列至少有一个零, 其余各元素非负.

— 每行(列)减去的数的和即为解的下界.



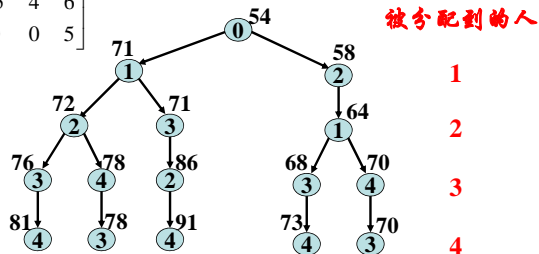
例.

$$\begin{array}{c}
 J_1 \quad J_2 \quad J_3 \quad J_4 \\
 P_1 \begin{bmatrix} 29 & 19 & 17 & 12 \end{bmatrix} \begin{matrix} -12 \\ -26 \\ -3 \\ -10 \end{matrix} \\
 P_2 \begin{bmatrix} 32 & 30 & 26 & 28 \end{bmatrix} \\
 P_3 \begin{bmatrix} 3 & 21 & 7 & 9 \end{bmatrix} \\
 P_4 \begin{bmatrix} 18 & 13 & 10 & 15 \end{bmatrix} \\
 -3
 \end{array}
 \rightarrow
 \begin{bmatrix} 17 & 4 & 5 & 0 \\ 6 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 15 & 4 & 6 \\ 8 & 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

$$\text{解代价下界} = 12 + 26 + 3 + 10 + 3 = 54$$

解空间的加权树表示

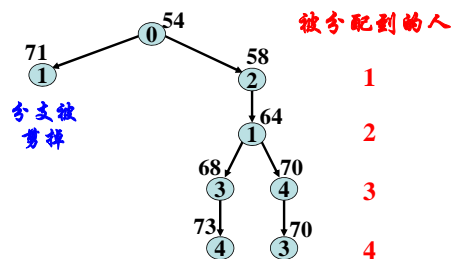
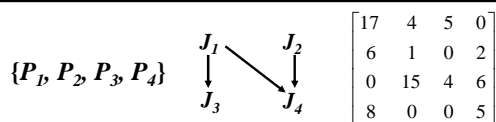
17	4	5	0
6	1	0	2
0	15	4	6
8	0	0	5



• 分支界限搜索(使用爬山法)算法

1. 建立根节点, 其权值为解代价下界;
2. 使用爬山法, 类似于拓扑排序序列树生成算法求解问题, 每产生一个节点, 其权值为加工后的代价矩阵对应元素加其父节点权值;
3. 一旦发现一个可能解, 将其代价作为界限, 循环地进行分支界限搜索: 剪掉不能导致优化解的子解, 使用爬山法继续扩展新增节点, 直至发现优化解。

• 例



7.5 Traveling Salesperson Optimization Problem

- 问题的定义
- 转换为树搜索问题
- 分支界限搜索算法



问题的定义

输入: 无向连通图 $G=(V, E)$,
 每个节点都没有到自身的边,
 每对节点之间都有一条非负加权边.

输出: 一条由任意一个节点开始
 经过每个节点一次
 最后返回开始节点的路径,
 该路径的代价(即权值之和)最小.



转换为树搜索问题

- 所有解集合作为树根, 其权值由代价矩阵使用上节方法计算;
- 用爬山法递归地划分解空间, 得到二叉树
- 划分过程:
 - 如下这样图上满足下列条件的边 (i, j)
 - $\text{Cost}(i, j)=0$ (左子树代价增长为0)
 - $f(i, j)=\min_{k \neq j} \text{Cost}(i, k)+\min_{k \neq i} \text{Cost}(k, j)$
 - (i, j) $\text{cost}(i, j)=0$ 且 $f(i, j)$ 达到最大值
 - 使右子树代价下界增加最大
 - 所有包含 (i, j) 的解集合作为左子树
 - 所有不包含 (i, j) 的解集合作为右子树
 - 计算出左右子树的代价下界



分支界限搜索算法

- 在上述二叉树建立算法中增加如下策略：
 - 发现优化解的上界 α ;
 - 如果一个子节点的代价下界超过 α , 则终止该节点的扩展.
- 下边我们用一个例子来说明算法

- 构造根节点, 设代价矩阵如下

$j=$	1	2	3	4	5	6	7	
$i=1$	∞	3	93	13	33	9	57	-3
2	4	∞	77	42	21	16	34	-4
3	45	17	∞	36	16	28	25	-16
4	39	90	80	∞	56	7	91	-7
5	28	46	88	33	∞	25	57	-25
6	3	88	18	46	92	∞	7	-3
7	44	26	33	27	84	39	∞	-26
								-7 -1 -4

- 根节点为所有解的集合
- 计算根节点的代价下界

- 得到如下根节点及其代价下界

所有解的集合 L.B=96

- 变换后的代价矩阵为

$j=$	1	2	3	4	5	6	7
$i=1$	∞	0	83	9	30	6	50
2	0	∞	66	37	17	12	26
3	29	1	∞	19	0	12	5
4	32	83	66	∞	49	0	80
5	3	21	56	7	∞	0	28
6	0	85	8	42	89	∞	0
7	18	0	0	0	58	13	∞

$$\begin{aligned}
 f(1,2) &= 6+0=6 \\
 f(2,1) &= 12+0=12 \\
 f(3,5) &= 1+17=18 \\
 f(4,6) &= 32+0=32 \\
 f(5,6) &= 3+0=3 \\
 f(6,1) &= 0+0=0 \\
 f(6,7) &= 0+5=5 \\
 f(7,2) &= 0+0=0 \\
 f(7,3) &= 0+8=8 \\
 f(7,4) &= 0+7=7
 \end{aligned}$$

- 构造根节点的两个子节点

- 选择使子节点代价下界增加最大的划分边(4,6)
- 建立根节点的子节点:

- 左子节点为包括边(4,6)的所有解集合
- 右子节点为不包括边(4,6)的所有解集合

∞	0	83	9	30	6	50
0	∞	66	37	17	12	26
29	1	∞	19	0	12	5
32	83	66	∞	49	0	80
3	21	56	7	∞	0	28
0	85	8	42	89	∞	0
18	0	0	0	58	13	∞

所有解的集合 L.B=96

包括边(4,6)的所有解集合

不包括边(4,6)的所有解集合

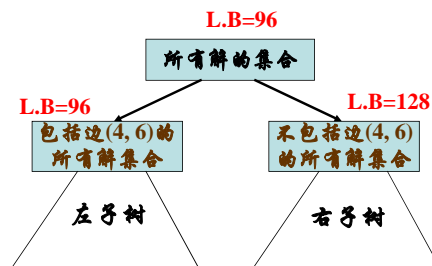


- 计算左右子节点的代价下界

- ✓ (4,6)的代价为0, 所以左节点代价下界仍为96.
- ✓ 我们来计算右节点的代价下界:
 - 如果一个解不包含(4,6), 它必包含一条从4出发的边和进入节点6的边.
 - 由变换后的代价矩阵可知, 具有最小代价由4出发的边为(4,1), 代价为32.
 - 由变换后的代价矩阵可知, 具有最小代价进入6的边为(5,6), 代价为0.
 - 于是, 右节点代价下界为: $96+32+0=128$.



- 目前的树为



递归地构造左右子树

构造左子树根对应的代价矩阵

- ✓ 左子节点为包括边(4, 6)的所有解集合, 所以矩阵的第4行和第6列应该被删除
- ✓ 由于边(4, 6)被使用, 边(6, 4)不能再使用, 所以代价矩阵的元素 $C[6, 4]$ 应该设置为 ∞ .
- ✓ 结果矩阵如下

$j=$	1	2	3	4	5		7
$i=1$	∞	0	83	9	30		50
2	0	∞	66	37	17		26
3	29	1	∞	19	0		5
5	3	21	56	7	∞		28
6	0	85	8	∞	89		0
7	18	0	0	0	58		∞

计算左子树根的代价下界

- ✓ 矩阵的第5行不包含0
- ✓ 第5行元素减3, 左子树根代价下界为: $96+3=99$
- ✓ 结果矩阵如下

$j=$	1	2	3	4	5	7	
$i=$	1	∞	0	83	9	30	50
2	0	∞	66	37	17		26
3	29	1	∞	19	0		5
5	0	18	53	4	∞		25
6	0	85	8	∞	89		0
7	18	0	0	0	58		∞

构造右子树根对应的代价矩阵

- ✓ 右子节点为不包括边(4, 6)的所有解集合, 只需要把 $C[4, 6]$ 设置为 ∞
- ✓ 结果矩阵如下

$j=$	1	2	3	4	5	6	7	
$i=$	1	∞	0	83	9	30	6	50
2	0	∞	66	37	17	12	26	
3	29	1	∞	19	0	12	5	
4	32	83	66	∞	49	∞	80	
5	3	21	56	7	∞	0	28	
6	0	85	8	42	89	∞	0	
7	18	0	0	0	58	13	∞	

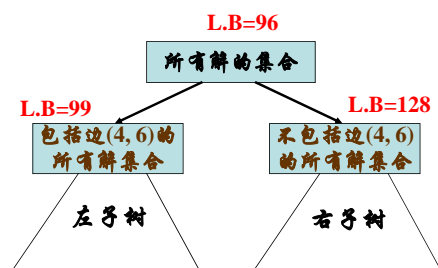
计算右子树根的代价下界

- ✓ 矩阵的第4行不包含0
- ✓ 第4行元素减32, 右子树根代价下界为: 128
- ✓ 结果矩阵如下

$j=$	1	2	3	4	5	6	7	
$i=$	1	∞	0	83	9	30	6	50
2	0	∞	66	37	17	12	26	
3	29	1	∞	19	0	12	5	
4	0	51	34	∞	17	∞	48	
5	3	21	56	7	∞	0	28	
6	0	85	8	42	89	∞	0	
7	18	0	0	0	58	13	∞	



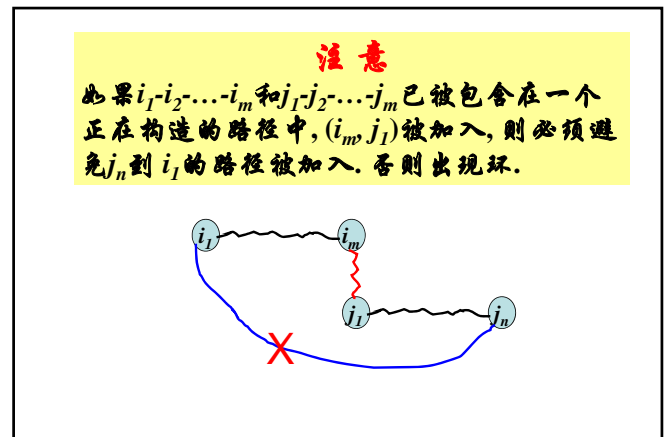
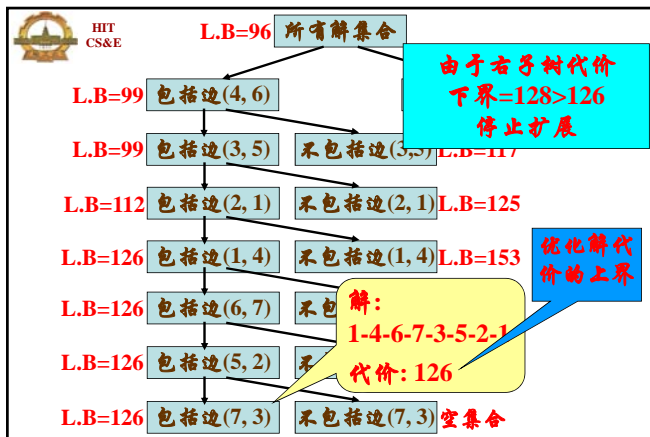
目前的树为



使用爬山策略扩展左子树根

- ✓ 这样边使子节点代价下界增加最大的划分边(3, 5)
- ✓ 左子节点为包括边(3, 5)的所有解集合
- ✓ 右子节点为不包括边(3, 5)的所有解集合
- ✓ 计算左、右子节点的代价下界: 99和117

目前树扩展为:



HIT CS&E

7.6 0-1 backpacking problem

- 问题的定义
- 转换为树搜索问题
- 分支界限搜索算法

HIT CS&E

问题定义

给定 n 种物品和一个背包, 物品 i 的重量是 w_i , 价值 v_i , 背包承重为 C , 问如何选择装入背包的物品, 使装入背包中的物品的总价值最大?

对于每种物品只能选择完全装入或不装入, 一个物品至多装入一次。

- 输入: $C>0, w_i>0, v_i>0, 1\leq i\leq n$
- 输出: $(x_1, x_2, \dots, x_n), x_i \in \{0, 1\}$, 满足 $\sum_{1\leq i\leq n} w_i x_i \leq C, \sum_{1\leq i\leq n} v_i x_i$ 最大

HIT CS&E

转换为树搜索问题

- 空包为树根, 代价下界 LB , 代价的上界 UB ;
 - 贪心算法可行解得 LB
 - 分数背包问题的优化解代价 UB
- 用爬山法依次考虑每个物品的取舍
- 递归地划分解空间, 得到二叉树
- 划分过程: $(x_1, \dots, x_k) \rightarrow (x_1, \dots, x_k, x_{k+1})$
 - 左子树, 将第 $k+1$ 个物品放入背包 $(x_1, \dots, x_k, 1)$
 - 计算节点代价的下界 LB , 上界 UB
 - 右子树, 将第 $k+1$ 个物品舍弃 $(x_1, \dots, x_k, 0)$
 - 计算节点代价的下界 LB , 上界 UB

HIT CS&E

计算节点的下、上界

- 计算结点的代价下界 LB 和上界 UB ;
 - 已经发现的可行解的代价 opt
 - 待求解的子问题 $C - (w_1 x_1 + \dots + w_k x_k)$
 - 贪心算法在子问题上的解 LB'
 - 分数背包算法在子问题上的解 UB'

$LB = V + LB'$
 $UB = V + UB'$

子问题

LB' : 贪心算法可行解
 UB' : 分数背包算法可行解

分支限界搜索

- 空包为树根，代价下界 LB ，代价的上界 UB ；
 - 贪心算法可行解得 LB
 - 贪心背包问题的优化解代价 UB
 - $opt=0$ ，用于记录当前发现最优可行解的代价
- 用爬山法取舍第 $k+1$ 个物品，**递归地**划分解空间

划分过程： $(x_1, \dots, x_k) \rightarrow (x_1, \dots, x_k, x_{k+1})$

 - $C < w_1x_1 + \dots + w_{k+1}x_{k+1}$, $(x_1, \dots, x_k, x_{k+1})$ 不可行，舍并
 - $UB = LB$ —记录 $opt = UB$ ，终止扩展 $(x_1, \dots, x_k, x_{k+1})$
 - 在剩下的子问题 $C - w_1x_1 - \dots - w_{k+1}x_{k+1}$ 上，贪心策略将得到最优解
 - 贪心算法的解 (x_{k+2}, \dots, x_n) 与 $(x_1, \dots, x_k, x_{k+1})$ 构成优化解
 - $UB < opt$ ，扩展 $(x_1, \dots, x_k, x_{k+1})$ 得不到优于 opt 的解，舍并
 - 其他情况，继续扩展

0-1背包问题搜索实例

构造树根

$C=50$

编号 i	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

$Opt=0$

$V=0, LB=190, UB=240$

$V=0$

$LB=0+(60 \times 1 + 100 \times 1 + 120 \times 0 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=190$

$UB=0+(60 \times 1 + 100 \times 1 + 120 \times (50-10-20)/30)$
 $=240$

第一个物品的取舍

$C=50$

编号 i	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

$Opt=0? \quad V=0, LB=190, UB=210$

$x_1=1$ $V=60, LB=?, UB=?$ $x_1=0$ $V=0, LB=?, UB=?$

左子树 $V=60 \quad C'=50-10=40$
 $LB=60+(100 \times 1 + 120 \times 0 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=190$
 $UB=60+(100 \times 1 + 120 \times (40-20)/30)$
 $=240$

右子树 $V=0 \quad C'=50-0=50$
 $LB=0+(100 \times 1 + 120 \times 1 + 140 \times 0 + 30 \times 0 + 40 \times 0)$
 $=220$
 $UB=0+(100 \times 1 + 120 \times 1)$
 $=220$

0-1背包问题搜索实例

第一个物品的取舍

$C=50$

编号 i	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

$Opt=220 \quad V=0, LB=190, UB=210$

$x_1=1$ $V=60, LB=190, UB=240$ $x_1=0$ $V=0, LB=220, UB=220$

左子树 $V=60 \quad C'=50-10=40$
 $LB=60+(100 \times 1 + 120 \times 0 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=190$
 $UB=60+(100 \times 1 + 120 \times (40-20)/30)$
 $=240$

右子树 $V=0 \quad C'=50-0=50$
 $LB=0+(100 \times 1 + 120 \times 1 + 140 \times 0 + 30 \times 0 + 40 \times 0)$
 $=220$
 $UB=0+(100 \times 1 + 120 \times 1)$
 $=220$

爬山法

第二个物品的取舍

$C=50$

编号 i	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

$Opt=220 \quad V=0, LB=190, UB=210$

$x_1=1$ $V=60, LB=190, UB=240$ $x_1=0$ $V=0, LB=220, UB=220$

$x_2=1$ $V=160, LB=?, UB=?$ $x_2=0$ $V=60, LB=?, UB=?$

左子树 $V=160 \quad C'=50-10-20=20$
 $LB=160+(120 \times 0 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=190$
 $UB=160+(120 \times 20/30)$
 $=240$

爬山法

第二个物品的取舍

$C=50$

编号 i	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

$Opt=220 \quad V=0, LB=190, UB=210$

$x_1=1$ $V=60, LB=190, UB=240$ $x_1=0$ $V=0, LB=220, UB=220$

$x_2=1$ $V=160, LB=190, UB=240$ $x_2=0$ $V=60, LB=?, UB=?$

左子树 $V=160 \quad C'=50-10-20=20$
 $LB=160+(120 \times 0 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=190$
 $UB=160+(120 \times 20/30)$
 $=240$

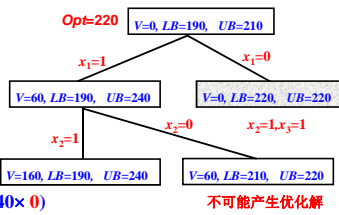
右子树 $V=60 \quad C'=50-10=40$
 $LB=60+(120 \times 1 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=210$
 $UB=160+(120 \times 1 + 140 \times (40-30)/35)$
 $=220$

爬山法

第二个物品的取舍

C=50

编号 <i>i</i>	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

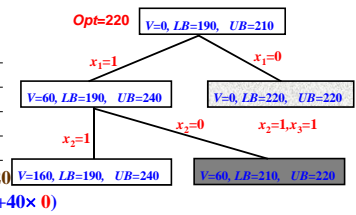
左子树 $V=160$ $C'=50-10-20=20$ $LB=160+(120 \times 0 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=190$ $UB=160+(120 \times 20/30)$ $=240$ 右子树 $V=60$ $C'=50-10=40$ $LB=60+(120 \times 1 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=210$ $UB=160+(120 \times 1 + 140 \times (40-30)/35)$ $=220$ 

爬山法

第二个物品的取舍

C=50

编号 <i>i</i>	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

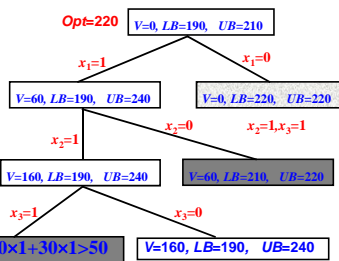
左子树 $V=160$ $C'=50-10-20=20$ $LB=160+(120 \times 0 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=190$ $UB=160+(120 \times 20/30)$ $=240$ 右子树 $V=60$ $C'=50-10=40$ $LB=60+(120 \times 1 + 140 \times 0 + 30 \times 1 + 40 \times 0)$
 $=210$ $UB=160+(120 \times 1 + 140 \times (40-30)/35)$ $=220$ 

爬山法

第二个物品的取舍

C=50

编号 <i>i</i>	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2

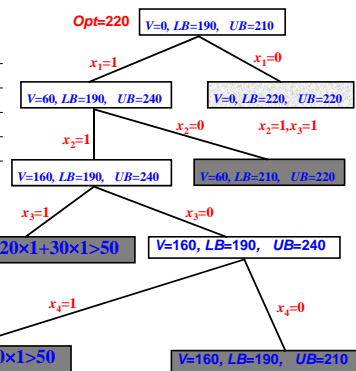


爬山法

第二个物品的取舍

C=50

编号 <i>i</i>	1	2	3	4	5	6
价值 v_i	60	100	120	140	30	40
重量 w_i	10	20	30	35	10	20
v_i/w_i	6	5	4	4	3	2



7.7 The A* Algorithm

- A*算法的基本思想
- A*算法的规则
- 应用A*算法求解最短路径问题



A*算法的基本思想

- A*算法与分支界限策略的比较
 - 分支界限策略是为了剪掉不能达到优化解的分支
 - 分支界限策略的关键是“界限”
 - A*算法的核心是告诉我们在某些情况下，我们得到的解一定是优化解，于是算法可以停止
 - A*算法试图尽早地发现优化解
 - A*算法经常使用Best-first策略求解优化问题

• A*算法关键—代价函数

— 对于任意节点 n

- $g(n)$ = 从树根到 n 的代价
- $h^*(n)$ = 从 n 到目标节点的优化路径的代价
- $f^*(n) = g(n) + h^*(n)$ 是节点 n 的代价

— What is the value of $h^*(n)$?

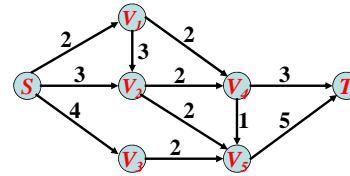
- 不知道!
- 于是, $f^*(n)$ 也不知道

— 估计 $h^*(n)$

- 使用任何方法去估计 $h^*(n)$, 用 $h(n)$ 表示 $h^*(n)$ 的估计
- $h(n) \leq h^*(n)$ 总为真
- $f(n) = g(n) + h(n) \leq g(n) + h^*(n) = f^*(n)$ 定义为 n 的代价

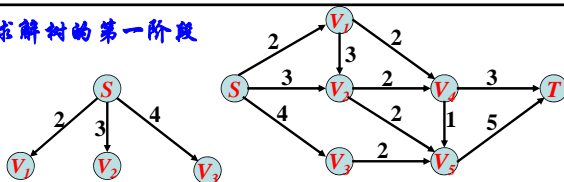
例1. 最短路径问题:

— 输入:



— 输出: 发现一个从S到T的最短路径

— 求解树的第一阶段



$$g(V_1)=2, g(V_2)=3, g(V_3)=4$$

~~$$h^*(V_1)=5, f^*(V_1)=g(V_1)+h^*(V_1)=7$$~~

— 估计 $h^*(n)$

- 从 V_1 出发有两种可能: 代价为2, 代价为3, 最小者为2
- $h^*(V_1) \geq 2$, 这样 $h(n)=2$ 为 $h^*(V_1)$ 的估计值
- $f(V_1)=g(V_1)+h(V_1)=4$ 为 V_1 的代价

• A*算法本质—已经发现的解是优化解

定理1. 使用Best-first策略搜索树, 如果A*这样的节点是标节点, 则该节点表示的解是优化解。

证明.

令 n 是任意扩展到的节点, t 是这中目标节点.

往证 $f(t)=g(t)$ 是优化解代价.

(1). A*算法使用Best-first策略, $f(t) \leq f(n)$.

(2). A*算法使用 $h(n) \leq h^*(n)$ 估计规则, $f(t) \leq f(n) \leq f^*(n)$.

(3). $\{f^*(n)\}$ 中必有一个为优化解的代价, 令其为 $f^*(s)$.

我们有 $f(t) \leq f^*(s)$.

(4). t 是目标节点 $h(t)=0$, 所以 $f(t)=g(t)+h(t)=g(t) \leq f^*(s)$.

(5). $f(t)=g(t)$ 是一个可能解, $g(t) \geq f^*(s)$, $f(t)=g(t)=f^*(s)$.



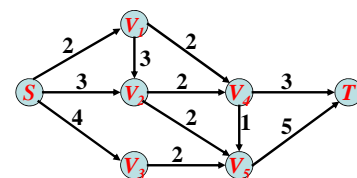
A*算法的规则

- (1). 使用Best-first策略搜索树;
- (2). 节点 n 的代价函数为 $f(n)=g(n)+h(n)$, $g(n)$ 是从根到 n 的路径代价, $h(n)$ 是从 n 到某个目标节点的优化路径代价;
- (3). 对于所有 n , $h(n) \leq h^*(n)$;
- (4). 当这样到的节点是目标节点时, 算法停止, 返回一个优化解.



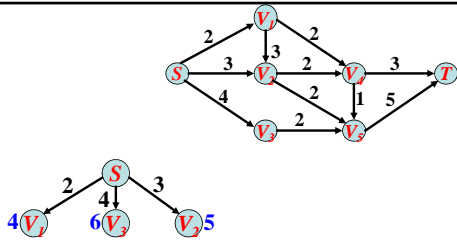
应用A*算法求解最短路径问题

• 问题的输入:

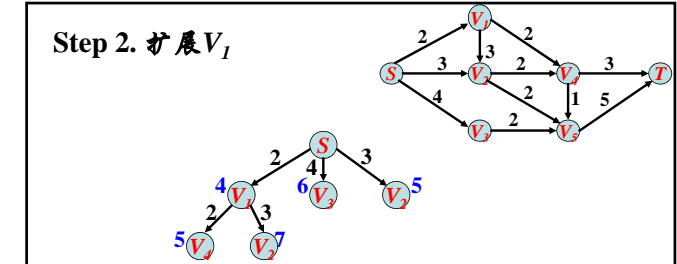


• A*算法的执行全过程

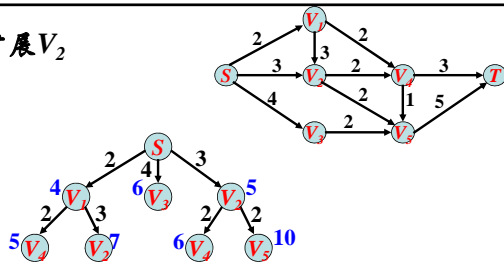
Step 1



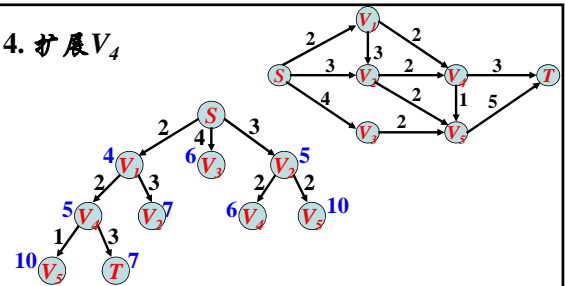
$$\begin{array}{lll} g(V_1)=2 & h(V_1)=\min\{2,3\}=2 & f(V_1)=2+2=4 \\ g(V_3)=4 & h(V_3)=\min\{2\}=2 & f(V_3)=4+2=6 \\ g(V_2)=3 & h(V_2)=\min\{2,2\}=2 & f(V_2)=2+2=5 \end{array}$$

Step 2. 扩展 V_1 

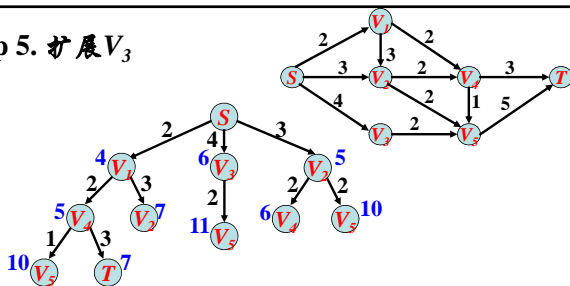
$$\begin{array}{lll} g(V_4)=2+2=4 & h(V_4)=\min\{3,1\}=1 & f(V_4)=4+1=5 \\ g(V_2)=2+3=5 & h(V_2)=\min\{2,2\}=2 & f(V_2)=5+2=7 \end{array}$$

Step 3. 扩展 V_2 

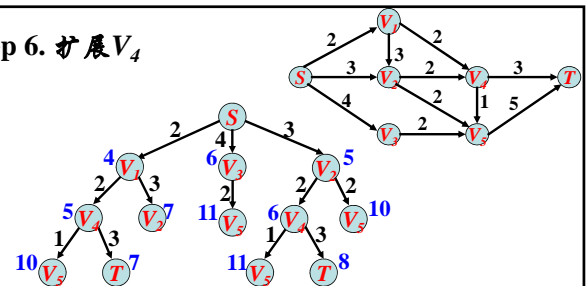
$$\begin{array}{lll} g(V_4)=3+2=5 & h(V_4)=\min\{3,1\}=1 & f(V_4)=5+1=6 \\ g(V_5)=3+2=5 & h(V_5)=\min\{5\}=5 & f(V_5)=5+5=10 \end{array}$$

Step 4. 扩展 V_4 

$$\begin{array}{lll} g(V_5)=2+2+1=5 & h(V_5)=\min\{5\}=5 & f(V_5)=5+5=10 \\ g(T)=2+2+3=7 & h(T)=0 & f(V_2)=7+0=7 \end{array}$$

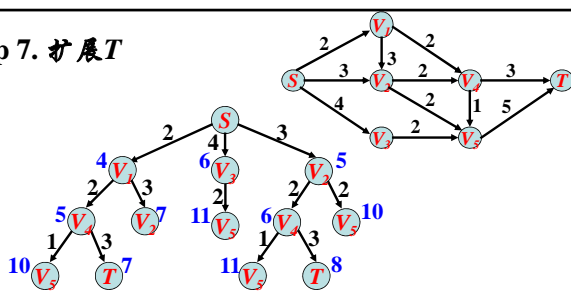
Step 5. 扩展 V_3 

$$g(V_5)=4+2=6 \quad h(V_5)=\min\{5\}=5 \quad f(V_5)=6+5=11$$

Step 6. 扩展 V_4 

$$\begin{array}{lll} g(V_5)=3+2+1=6 & h(V_5)=\min\{5\}=5 & f(V_5)=6+5=11 \\ g(T)=3+2+3=8 & h(T)=0 & f(T)=8+0=8 \end{array}$$

Step 7. 扩展T



因为T是目标节点,所以我们得到解:

$S \rightarrow V_1 \rightarrow V_4 \rightarrow T$