



第六章

Tree Searching Strategies

高宏
计算机科学与技术学院



参考资料



R.C.T.Lee, S.S.Tseng, R.C.Chang, and Y.T.Tsai,

*Introduction to
the Design and Analysis of Algorithms*

Chapter 5

Page 157~219



提要

- 6.1 Motivation of Tree Searching
- 6.2 Optimal Tree Searching Strategies
- 6.3 Personnel Assignment Problem
- 6.4 Traveling Salesperson Problem
- 6.5 0/1 Knapsack Problem
- 6.6 The A* Algorithm



6.1 Motivation of Tree Searching

很多问题的解可以表示成为树。
解为树的节点或路径。
求解这些问题可以转化为树搜索问题

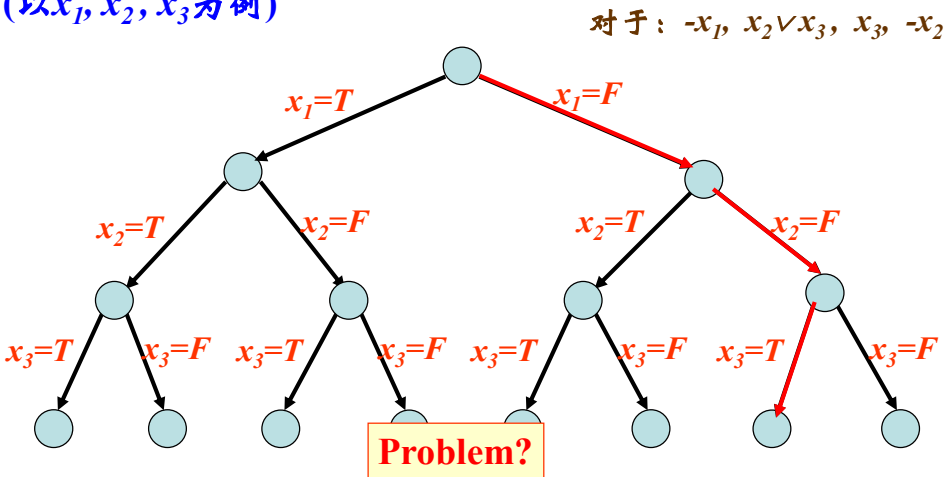


布尔表达式可满足性问题

- 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 个析取式
 - 输出: 是否存在 x_1, x_2, \dots, x_n 的一种赋值
使得所有 k 个析取式皆为真

例如: $\neg x_1, x_2 \vee x_3, x_3, \neg x_2$

- 把问题的解表示为树
 - 通过不断地为赋值集合分类来建立树
(以 x_1, x_2, x_3 为例)



问题的解是由根到叶的一条路径



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, 魔方到达如下状态

1	2	3
8		4
7	6	5

如何构造树?



- 转换为树搜索问题

2	3	
5	1	4
6	8	7

问题的解是
树上的一个节点

2		3
5	1	4
6	8	7

2	3	4
5	1	
6	8	7



6.2 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
 - 使用什么启发式测度与问题本身相关



1	2	3
8		4
7	6	5

• 用8-Puzzle问题来说明爬山策略的思想

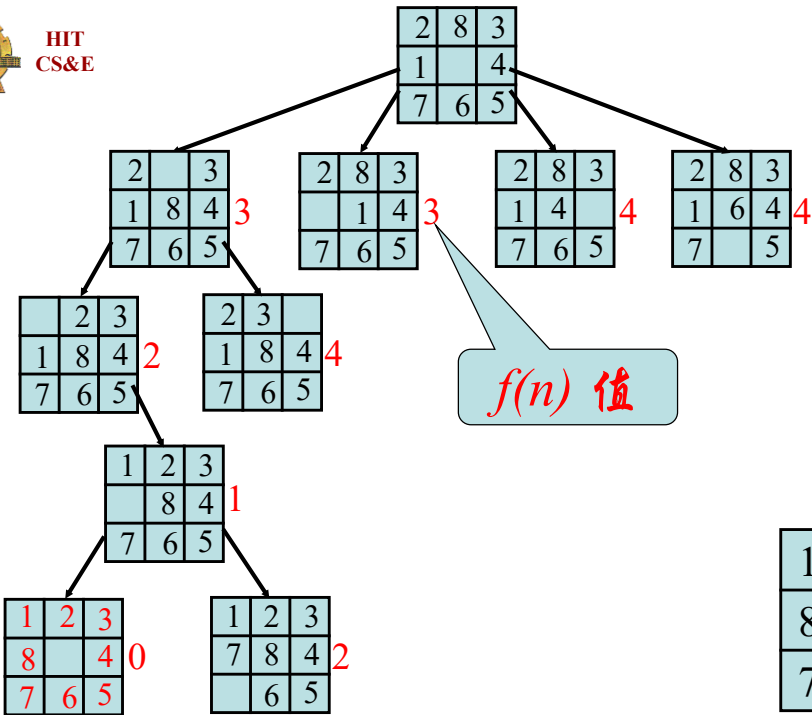
– 启发式测度函数:

• $f(n)=W(n)$, $W(n)$ 是节点 n 中处于错误位置的方块数.

– 例如, 如果节点 n 如下:

2	8	3
1		4
7	6	5

• 则 $f(n)=3$, 因为方块1、2、8处于错误位置.



1	2	3
8		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

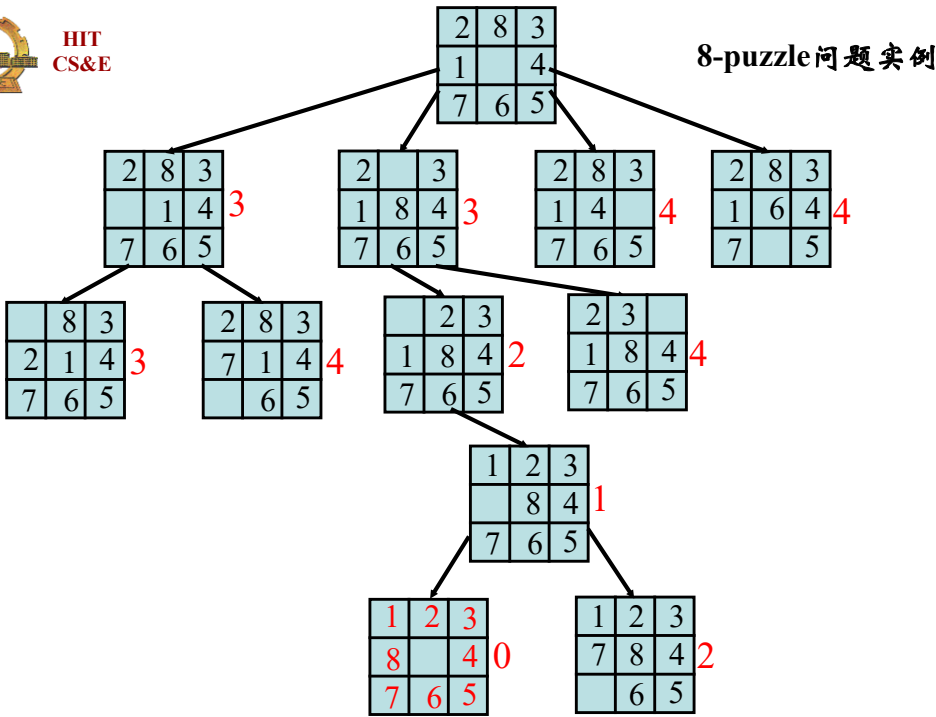
- 基本思想(也称最少代价优先, Least-cost-first)
 - 结合深度优先和广度优先的优点于一个方法
 - 根据一个评价函数, 在目前产生的所有节点中选择具有最小评价函数值的节点进行扩展.
 - 具有全局优化观念, 而爬山策略仅具有局部优化观念.



• 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r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.

Heapsort方法见Intro. to Algo. 第II部分 第6章





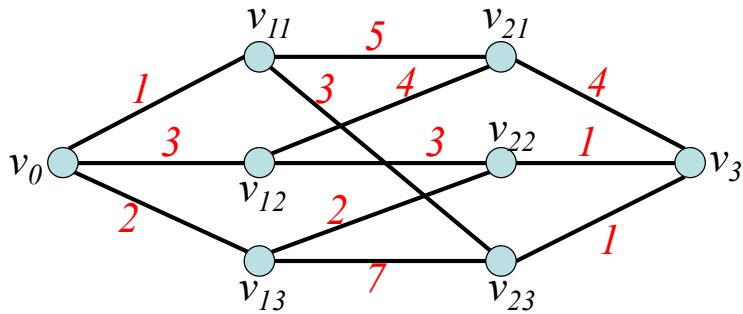
Branch-and-Bound Strategy

- 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
- 分支界限基本思想
 - 迅速找到一个可行解
 - 将该可行解作为优化解的一个界限
 - 利用界限裁剪解空间, 提高求解的效率



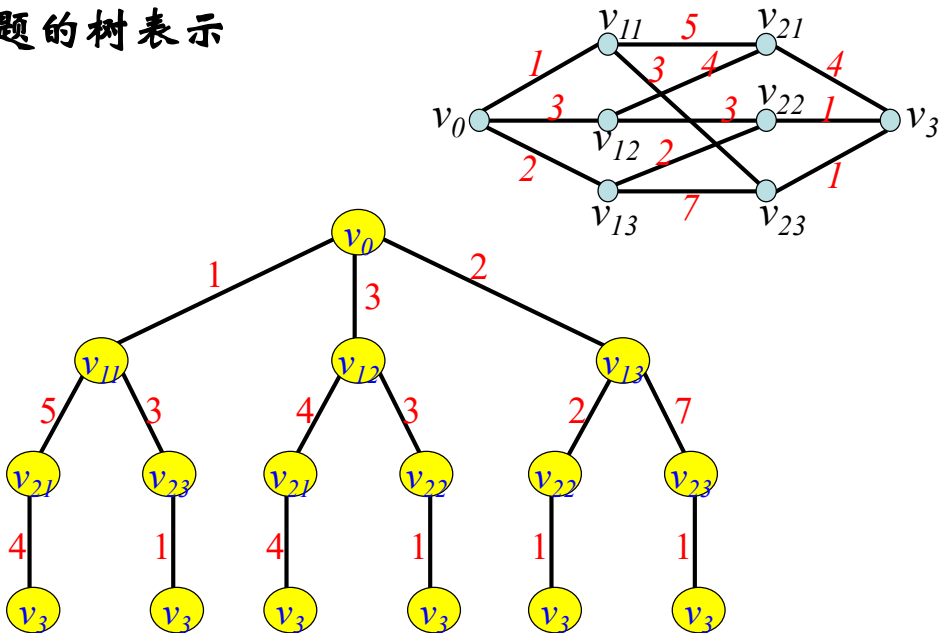
- 多阶段图搜索问题

— 输入: 多阶段图



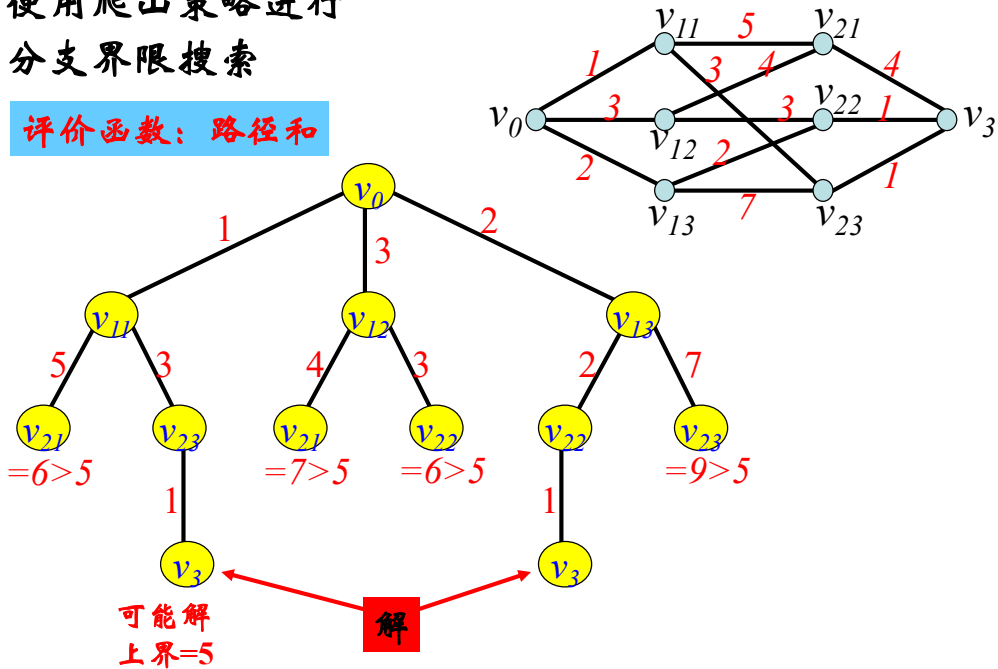
— 输出: 从 v_0 到 v_3 的最短路径

• 问题的树表示



• 使用爬山策略进行
分支界限搜索

评价函数：路径和





- 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)
 - 爬山法
 - Best-First
 - 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.



6.3 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
 - 人的有序集合 $P=\{P_1, P_2, \dots, P_n\}$, $P_1 < P_2 < \dots < P_n$
 - 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 P_i 被分配工作 J_j 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
 - 不同人分配不同工作
 - 每个人被分配一种工作,
 - $f: P \rightarrow J$ 是工作分配函数, 满足:
 - 如果 $f(P_i) \leq f(P_j)$, 则 $P_i \leq P_j$,
 - 如果 $i \neq j$, $f(P_i) \neq f(P_j)$.



问题的定义

- 例.** 给定 $P=\{P_1, P_2, P_3\}$, $J=\{J_1, J_2, J_3\}$, $J_1 \leq J_3, J_2 \leq J_3$.
 $P_1 \rightarrow J_1, P_2 \rightarrow J_2, P_3 \rightarrow J_3$ 是否为可能的解?
- $P_1 \rightarrow J_1, P_2 \rightarrow J_3, P_3 \rightarrow J_2$ 是否为可能的解?



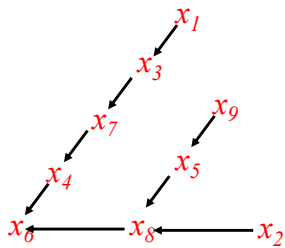
求解问题的思想

- 问题转化为树搜索问题
 - $J=\{J_1, J_2, \dots, J_n\}$ 的每个拓扑序列对应一个解
 - 用一个拓扑序列树把所有拓扑序列安排在一个树中，每个路径对应一个拓扑序列
 - 问题成为在树中搜索最小路径问题
- 构造拓扑序列树
- 使用分支界限法搜索拓扑序列树求解问题
- 改拓扑序列树构造算法为分支界限求解算法



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



$x \rightarrow y$ 表示 $x \leq y$

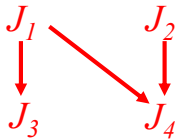
拓扑排序:

$x_1 \ x_3 \ x_7 \ x_4 \ x_9 \ x_5 \ x_2 \ x_8 \ x_6$
 $x_2 \ x_9 \ x_5 \ x_1 \ x_3 \ x_7 \ x_4 \ x_8 \ x_6$

• 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 $J_{k1}, J_{k2}, \dots, J_{kn}$ 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



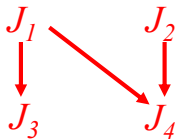
则 J 所有的拓扑排序序列有: $(J_1, J_2, J_3, J_4), (J_1, J_2, J_4, J_3), (J_1, J_3, J_2, J_4), (J_2, J_1, J_3, J_4), (J_2, J_1, J_4, J_3).$

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

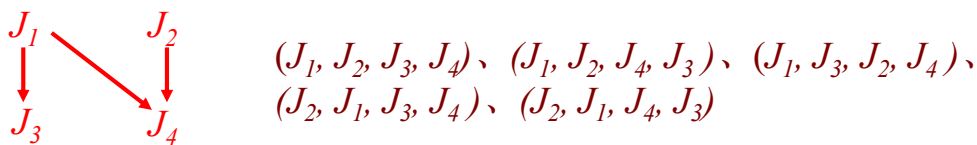
• 问题的解空间

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 $J_{k1}, J_{k2}, \dots, J_{kn}$ 是一个拓扑排序的序列.

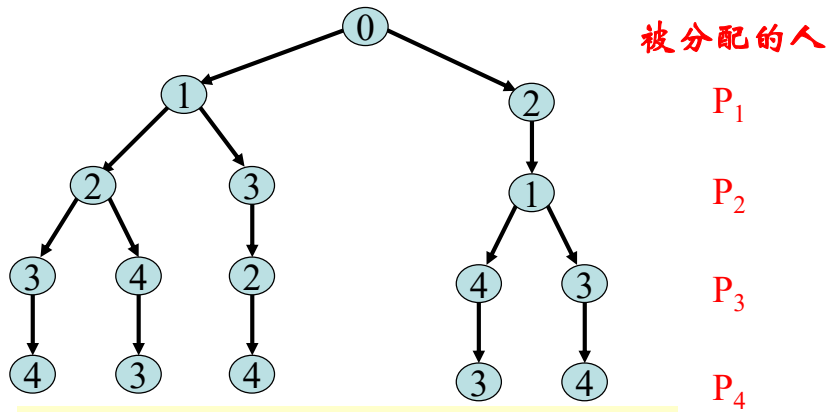
例. $P=\{P_1, P_2, P_3, P_4\}, J=\{J_1, J_2, J_3, J_4\}, J$ 的偏序如下



解空间是工作集合所有拓扑排序的序列集合, 每个序列对应于一个可能的解



• 问题的树表示(即用树表示所有拓扑排序序列)

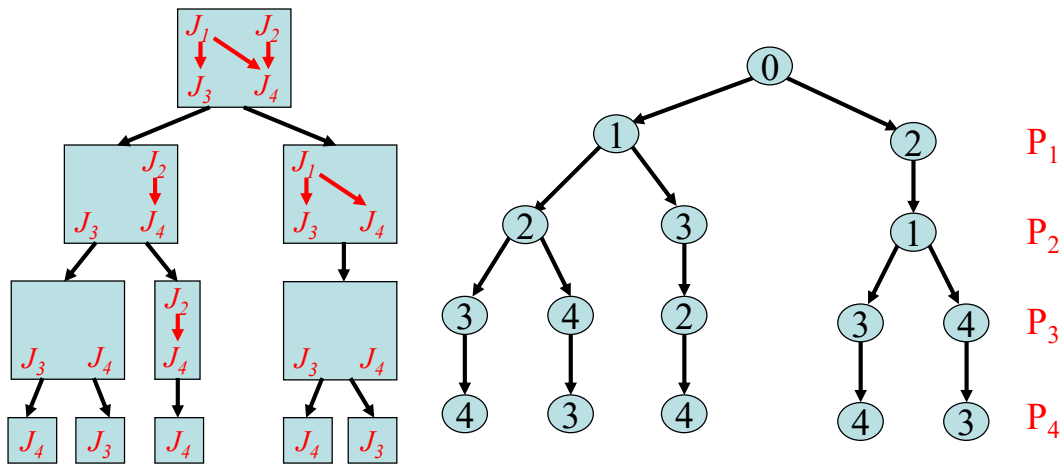


如何由偏序关系直接生成拓扑序列树呢



$(J_1, J_2, J_3, J_4), (J_1, J_2, J_4, J_3), (J_1, J_3, J_2, J_4),$
 $(J_2, J_1, J_3, J_4), (J_2, J_1, J_4, J_3)$

• 拓扑序列树的生成算法的基本思想



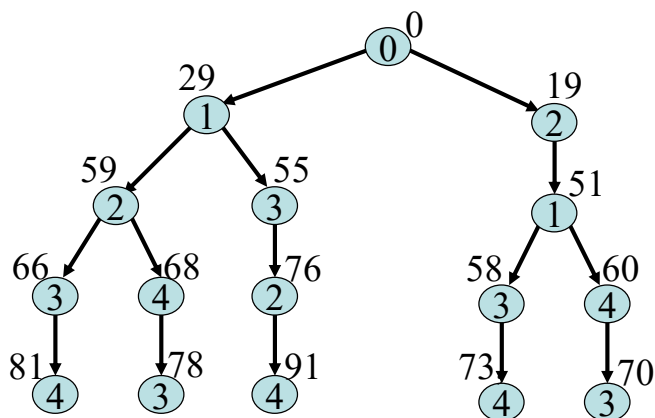
输入: 偏序集合 S , 树根 $root$.

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 $root$ 的子结点;
3. For $root$ 的每个子结点 v Do
4. $S=S-\{v\}$;
5. 把 v 作为根, 递归地处理 S .



•解空间的加权树表示


$$\begin{matrix} & J_1 & J_2 & J_3 & J_4 \\ P_1 & 29 & 19 & 17 & 12 \\ P_2 & 32 & 30 & 26 & 28 \\ P_3 & 3 & 21 & 7 & 9 \\ P_4 & 18 & 13 & 10 & 15 \end{matrix}$$

被分配
的人员

1

2

3

4

裁剪效果不好，
搜索代价高！！

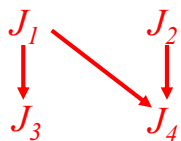
如何改进？



求解问题的分支界限搜索算法

• 计算解的代价的下界

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



得到一个具有最小代价 $12+26+3+10+3=54$ 的任务分配方案:

$$P_1 \rightarrow J_4, P_2 \rightarrow J_3, P_3 \rightarrow J_1, P_4 \rightarrow J_2$$

它不满足偏序约束, 故不是可行解

由此得到可行解的代价下界=54



求解问题的分支界限搜索算法

• 计算解的代价的下界

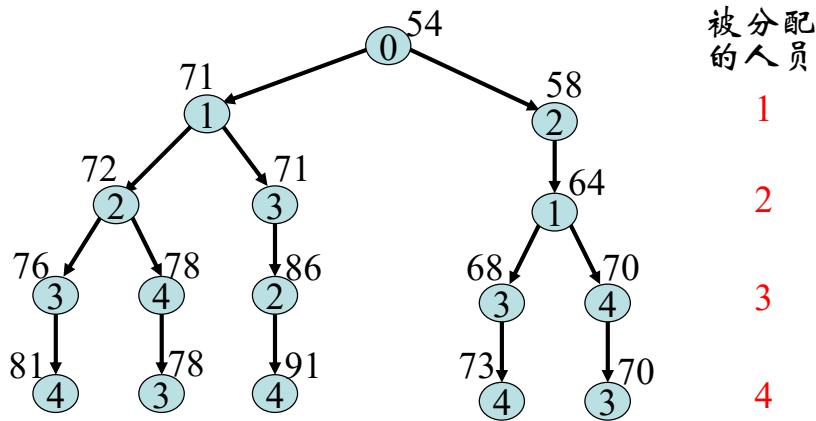
命题2: 把代价矩阵每行(列)各元素减去同一个数, 不影响优化解的求解.

- 代价矩阵每行(列)减去该行(列)的最小数, 使得每行和每列至少有一个零, 其余各元素非零
- 如此简化代价矩阵对解无影响
(因为每个解代价都减去了一个相同的数)
- 每行和列减去的数的总和是解的下界.



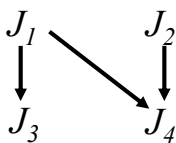
改进后解空间的加权树表示

	J_1	J_2	J_3	J_4
P_1	17	4	5	0
P_2	6	1	0	2
P_3	0	15	4	6
P_4	8	0	0	5

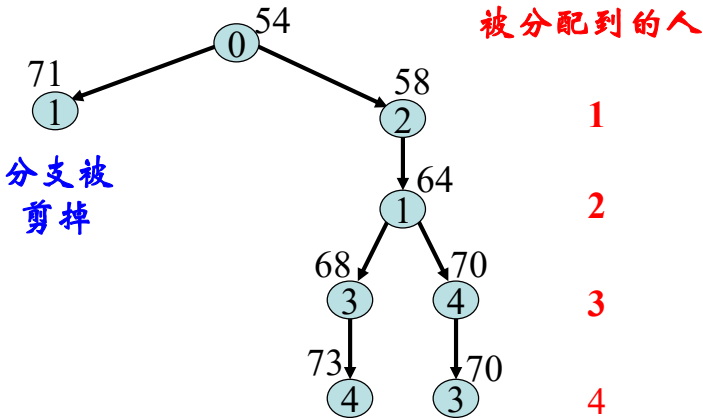


算法的思想(用爬山法)

$\{P_1, P_2, P_3, P_4\}$



	J_1	J_2	J_3	J_4
P_1	17	4	5	0
P_2	6	1	0	2
P_3	0	15	4	6
P_4	8	0	0	5





- 分支界限搜索(使用爬山法)算法
 1. 建立根结点, 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, 每产生一个结点, 其权值为加工后的代价矩阵对应元素加其父结点权值;
 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.

修改拓扑排序算法, 可以写出严格的分支界限搜索算法



6.4 Traveling Salesperson 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 $G=(V, E)$,

- 每个结点都没有到自身的边,
- 每对结点间都有一条非负加权边(由代价矩阵表示)

输出：一条由任意一个结点开始,

经过每个结点一次,

最后返回开始结点的路径,

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, 由代价矩阵计算所有解的代价的下界;
- 用爬山法 **递归地** 划分解空间, 得到二叉树
- 划分过程:
 - 选择图上的边 (i, j) , 满足
 - 使左子树代价下界不变,
 - 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

• 设代价矩阵如下

$j =$	1	2	3	4	5	6	7	
$i=1$	∞	0	83	9	30	6	50	-3
2	0	∞	66	37	17	12	26	-4
3	29	1	∞	19	0	12	5	-16
4	32	83	66	∞	49	0	80	-7
5	3	21	56	7	∞	0	28	-25
6	0	85	8	42	89	∞	0	-3
7	18	0	0	0	58	13	∞	-26
			-7	-1				-4

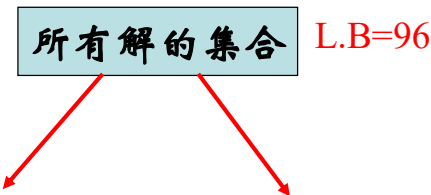
- 构造根节点
 - 根结点为所有解的集合
 - 计算根结点的代价下界

$=3+4+16+7+25+3+26+7+1+4=96$

为什么?



➤ 得到如下根结点及其代价下界



划分边 (i, j) 满足:
• $Cost(i, j) = 0$
• 右子树代价下界增加最大

• 构造根结点的两个子结点

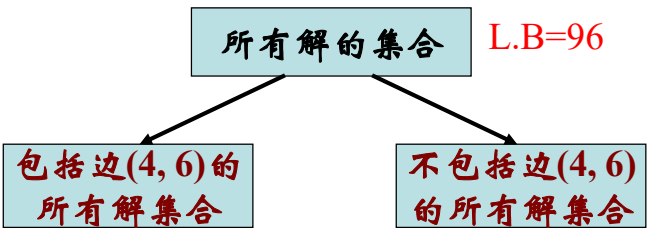
➤ 选择使右子树代价下界
增加最大的划分边 $(4, 6)$

➤ 建立根结点的子结点:

- ✓ 左子结点为包括边 $(4, 6)$ 的所有解集合
- ✓ 右子结点为不包括边 $(4, 6)$ 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	∞

Cost-R(1,2)=6+0=6
Cost-R(2,1)=12+0=12
Cost-R(3,5)=1+17=18
Cost-R(4,6)=32+0=32
Cost-R(5,6)=3+0=3
Cost-R(6,1)=0+0=0
Cost-R(6,7)=0+5=5
Cost-R(7,2)=0+0=0
Cost-R(7,3)=0+8=8
Cost-R(7,4)=0+7=7





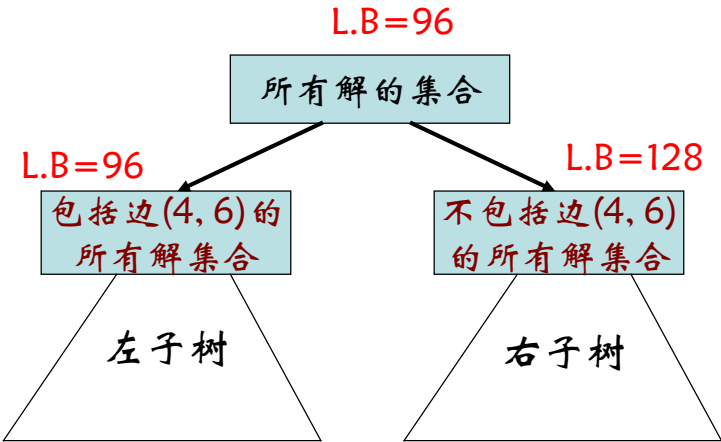
∞	0	83	9	30	6	50
0	∞	66	37	17	12	26
29	1	∞	19	0	12	5
32	83	66	∞	49	0	80
3	21	56	7	∞	0	28
0	85	8	42	89	∞	0
18	0	0	0	58	13	∞

➤ 计算左右子结点的代价下界

- ✓ (4, 6)的代价为0, 所以左结点代价下界仍为96.
- ✓ 我们来计算右结点的代价下界:
 - 如果一个解不包含(4, 6), 它必包含一条从4出发的边和 进入结点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, 右结点代价下界为: **96+32+0=128.**



➤ 目前的树为



• 递归地构造左右子树根的代价矩阵

➤ 构造左子树根对应的代价矩阵

- ✓ 左子结点为包括边(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 ∞ .

$j =$	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
4						
5	3	21	56	7	∞	28
6	0	85	8	∞	89	0
7	18	0	0	0	58	∞

➤ 修改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: $96+3=99$

$j =$	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
4						
5	0	18	53	4	∞	25
6	0	85	8	∞	89	0
7	18	0	0	0	58	∞

- 3



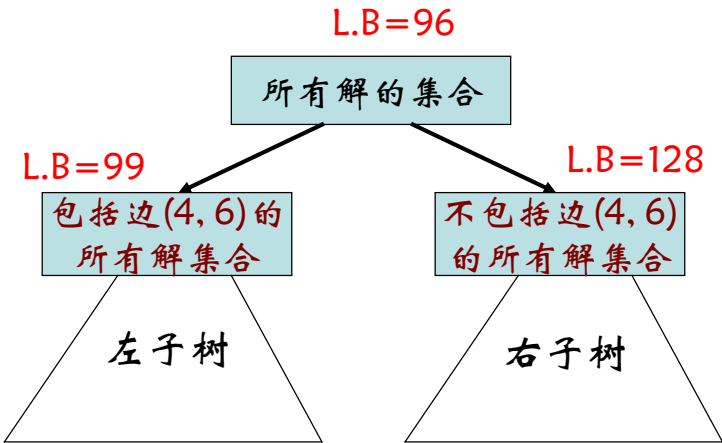
➤ 构造右子树根对应的代价矩阵

- ✓ 右子结点为不包括边(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	0	51	34	∞	17	∞	48	-32
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

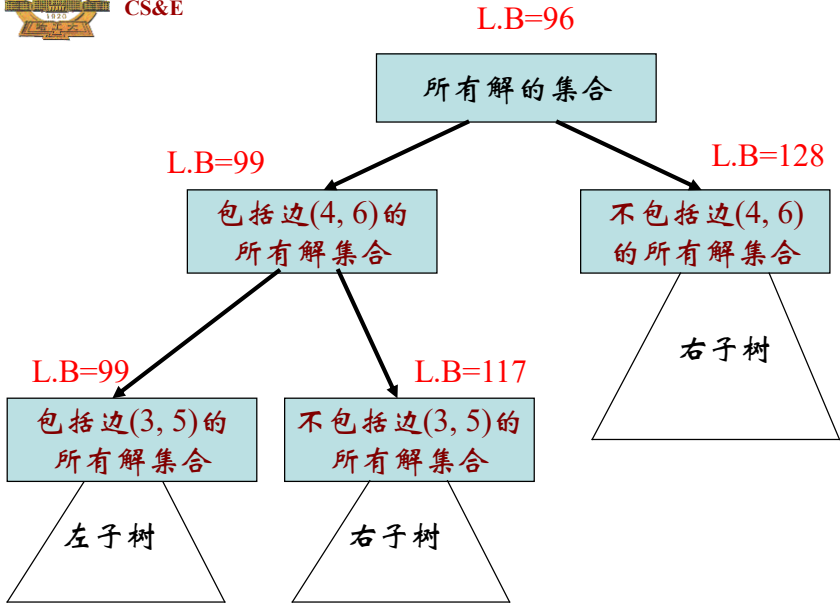




左子树根的代价矩阵

∞	0	83	9	30	50
0	∞	66	37	17	26
29	1	∞	19	0	5
0	18	53	4	∞	25
0	85	8	∞	89	0
18	0	0	0	58	∞

- 使用爬山策略扩展左子树根(因为其代价下界小)
 - ✓ 选择 (3, 5)作为划分边，因其右子结点代价的下界增加最大
 - ✓ 左子结点为包括边(3, 5)的所有解集合
 - ✓ 右子结点为不包括边(3, 5)的所有解集合
 - ✓ 计算左、右子结点的代价下界: 99和117(99+1+17)
- 目前树扩展为:





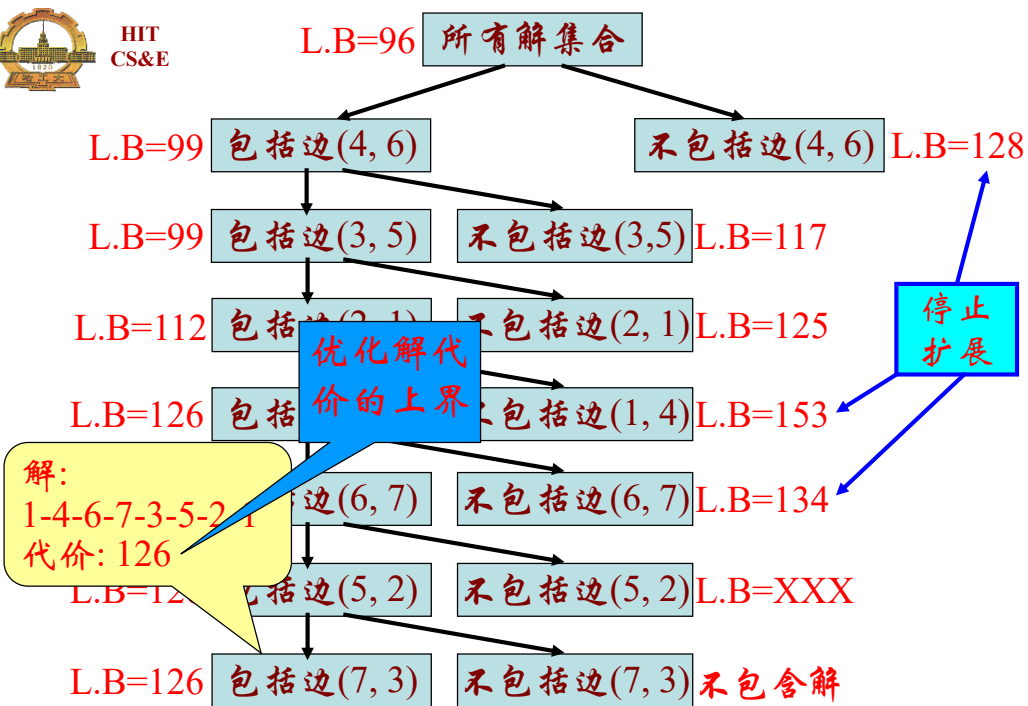
左子结点代价矩阵

∞	0	83	9	30	∞	50
0	∞	66	37	17	∞	26
29	1	∞	19	0	∞	5
0	18	53	4	∞	∞	25
0	85	8	∞	89	∞	0
18	0	0	0	58	∞	∞

右子结点代价矩阵

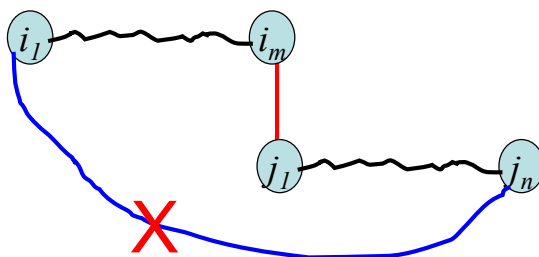
∞	0	83	9	∞	50
0	∞	66	37	∞	26
0	18	∞	4	∞	25
0	85	8	∞	∞	0
18	0	0	0	∞	∞

∞	0	83	9	30	∞	50
0	∞	66	37	0	∞	26
29	0	∞	19	∞	∞	5
0	18	53	4	∞	∞	25
0	85	8	∞	89	∞	0
18	0	0	0	58	∞	∞



注意

如果 $i_1-i_2-\dots-i_m$ 和 $j_1-j_2-\dots-j_n$ 已被包含在一个正在构造的路径中, (i_m, j_1) 被加入, 则必须避免 j_n 到 i_1 的路径被加入. 否则出现环.



• 算法概要

1. 根节点为所有解集合;
2. 使用代价矩阵, 计算根节点表示的解集合的代价下界;
3. 使用爬山策略扩展当前的树节点 α 直至找到一个解:
 - 选择满足下列条件的边 (x, y) :
 - 使右子树代价下界增加最大,
 - 使左子树代价下界不变.
 - 构造 α 的左右子树:
 - 左子树为包括边 (x, y) 的所有解集合;
 - 右子树为不包括边 (x, y) 的所有解集合;
 - 计算左右子树解代价下界;
 - 构造左右子树的代价矩阵, 修改其解代价下界;
4. 用找到解的代价进行剪枝爬山搜索, 直到找到最优解.



6.5 0/1 Knapsack

- 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

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：

$$(1) \sum_{1 \leq i \leq n} w_i x_i \leq C,$$

$$(2) \sum_{1 \leq i \leq n} v_i x_i \text{ 最大.}$$



转换为树搜索问题

- 按照“价值重量比”降序排列 n 个物品
- 空包为根；
- 用爬山法或Best-First递归地划分解空间，得到二叉树
 - 树中第 i 层的每个节点都代表了 n 个物品中所有符合以下特征的子集：
 - 每个子集对应于序列中前 i 个物品的一个特定选择
 - 这个特定选择是根据从根到该节点的一条路径确定的
 - 向左的分支表示包含下一个物品
 - 向右的分支表示不包含下一个物品
 - 每个节点中记录如下信息
 - 当前装入背包物品的总重量 w 及总价值 v
 - 此时背包能够容纳的物品价值上界 UB



分支界限搜索算法

- 计算节点代价的上界 UB ：
 - $UB = v + (C - w) \times (v_{i+1} / w_{i+1})$ ，或者
 - $UB = v + UB'$
 - UB' 是部分背包算法在子问题 $(\{i+1, i+2, \dots, n\}, C - w)$ 上的最优解代价
- 0/1背包问题的优化解与部分背包问题优化解之间的关系？
 - 0/1背包问题的优化解是部分背包问题的可行解
 - 部分背包问题的优化解是0/1背包问题优化解上界



分支界限搜索算法

- 计算节点代价的上界 UB :
 - $UB=v+(C-w)\times(v_{i+1}/w_{i+1})$, 或者
 - $UB=v+UB'$
 - UB' 是部分背包算法在子问题($\{i+1, i+2, \dots, n\}, C-w$)上的最优解代价
- 0/1背包问题的优化解与部分背包问题优化解之间的关系?
 - 0/1背包问题的优化解是部分背包问题的可行解
 - 部分背包问题的优化解是0/1背包问题优化解上界



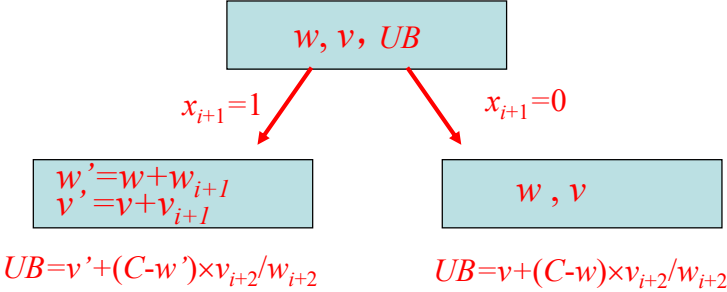
- 根节点及其代价上界

$w=0, v=0$

$$UB=v+(C-w)\times v_1/w_1 \\ = C\times v_1/w_1$$



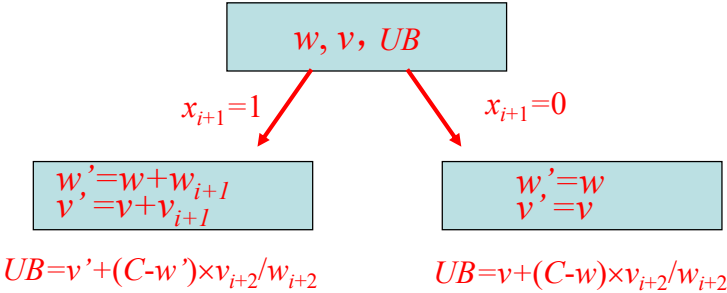
• 第*i*层节点的搜索及其代价上界



根据左右儿子节点的代价的上界，确定下一次待搜索的节点



• 第*i*层节点的搜索及其代价上界



- 对于*i*+1层节点:
 - 若 $w' > C$, 停止搜索，由根到该节点对应路径不是可行解一部分
 - 若其 UB 小于当前优化解下界，则由根到该节点对应的路径一定不会产生最优解，停止搜索
 - 否则，优先选择 UB 较大的节点，继续爬山法搜索

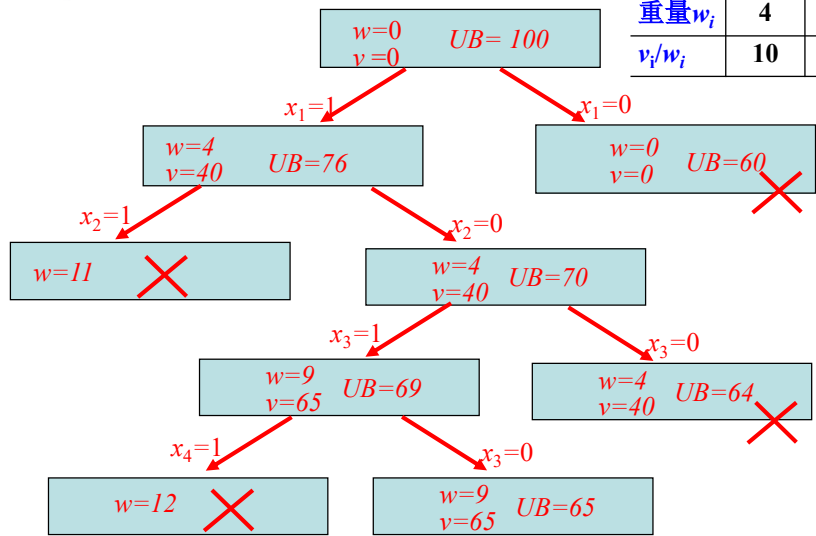


HIT
CS&E

• 举例

$C=50$

编号 <i>i</i>	1	2	3	4
价值 v_i	40	42	25	12
重量 w_i	4	7	5	3
v_i/w_i	10	6	5	4



最优解!



HIT
CS&E

6.6 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

• 基本思想

- A*算法使用Best-first策略进行搜索
- 在某些情况下, 我们一旦得到了一个解, 它一定是优化解, 于是算法可以停止
- 无需搜索整个解空间

• 与分支界限策略的不同

- 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”

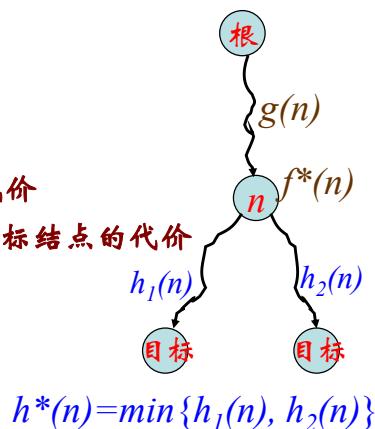
• A*算法关键——代价函数

– 对于任意节点 n

- $g(n)$ = 从树根到 n 的代价
- $h^*(n)$ = 从 n 到目标结点的优化路径的代价
- $f^*(n) = g(n) + h^*(n)$ 是经过结点 n 到达目标结点的代价

– $h^*(n) = ?$

- 不知道!
- 于是, $f^*(n)$ 也不知道

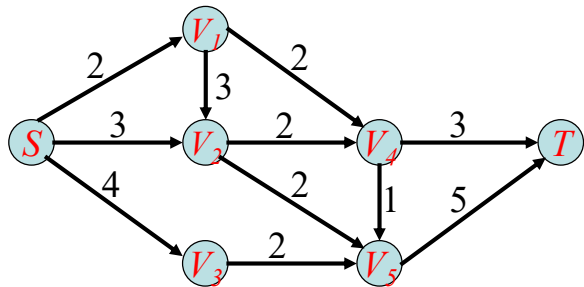


– 估计 $h^*(n)$

- 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

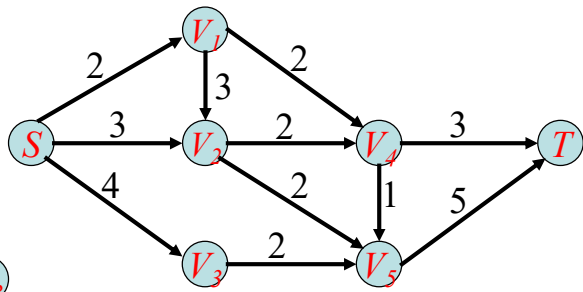
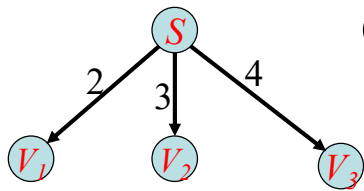
例1. 最短路径问题:

- 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



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

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

- 估计 $h^*(V_1)$

- 从 V_1 出发有两种可能: 代价分别为2和3, 最小者为2
- $2 \leq h^*(V_1)$, 选择 $h(V_1)=2$ 为 $h^*(V_1)$ 的估计值, 满足
 - $h(V_1) \leq h^*(V_1)$
- $f(V_1)=g(V_1)+h(V_1)=4$ 为 V_1 的代价



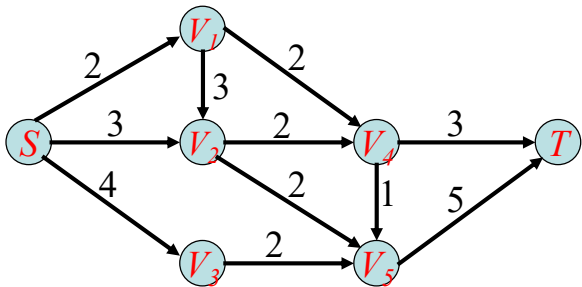
A*算法规则

- (1). 使用 **Best-first** 搜索策略;
- (2). 算法中代价函数 $f(n)$ 定义为 $g(n)+h(n)$, $g(n)$ 是从根到 n 的路径代价, $h(n)$ 是 $h^*(n)$ 的估计值, 且对于所有 n , $h(n) \leq h^*(n)$;
- (3). 当 **选择到的结点是目标结点** 时, 算法停止, 该目标结点即为优化解.

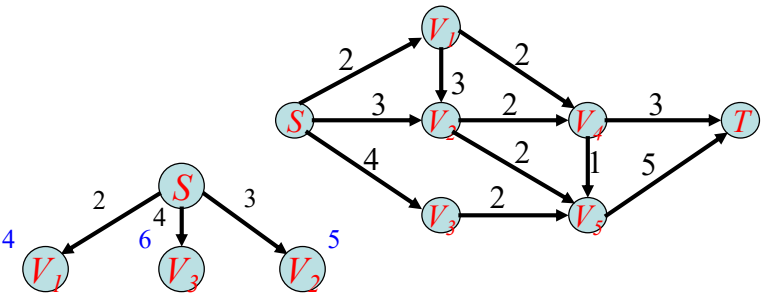


应用A*算法求解最短路径问题

• 问题的输入:

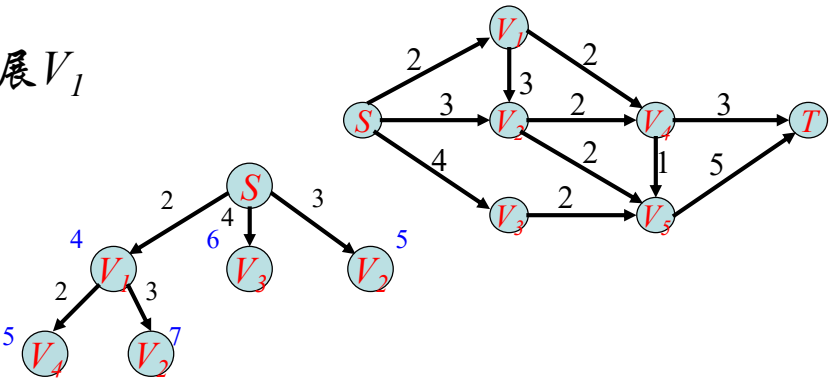


Step 1



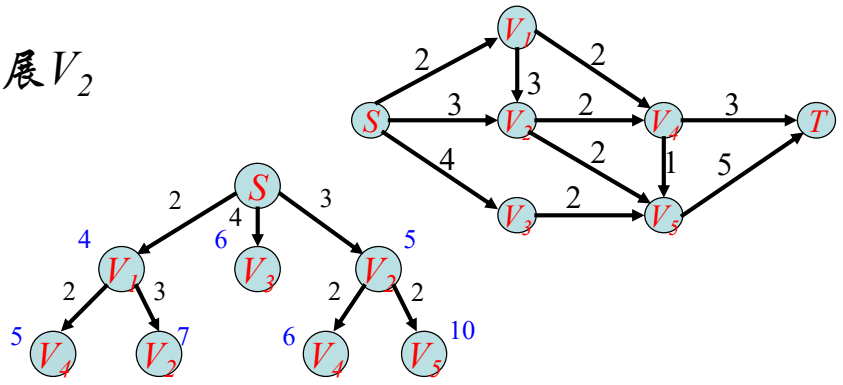
$$\begin{array}{lll} g(V_1)=2 & h(V_1)=\min\{2,3\}=2 & f(V_1)=2+2=4 \\ g(V_3)=4 & h(V_3)=\min\{2\}=2 & f(V_3)=4+2=6 \\ g(V_2)=3 & h(V_2)=\min\{2,2\}=2 & f(V_2)=2+2=5 \end{array}$$

Step 2. 扩展 V_1



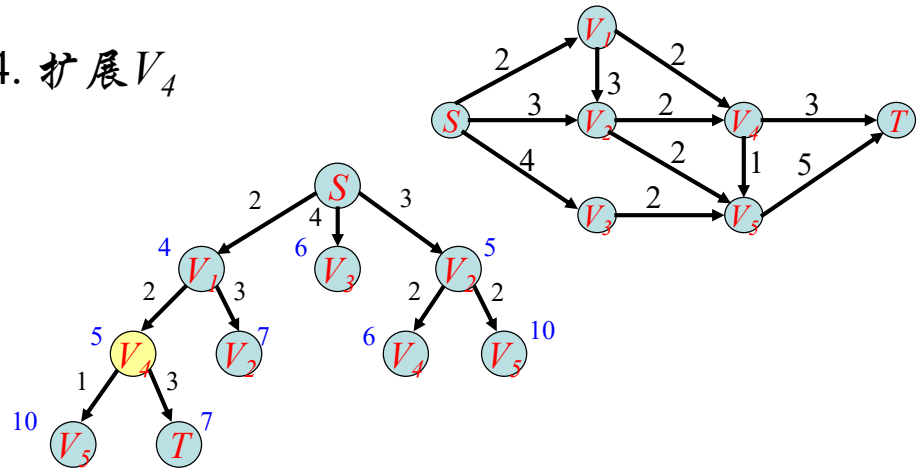
$$\begin{array}{lll} g(V_4)=2+2=4 & h(V_4)=\min\{3,1\}=1 & f(V_4)=4+1=5 \\ g(V_2)=2+3=5 & h(V_2)=\min\{2, 2\}=2 & f(V_2)=5+2=7 \end{array}$$

Step 3. 扩展 V_2



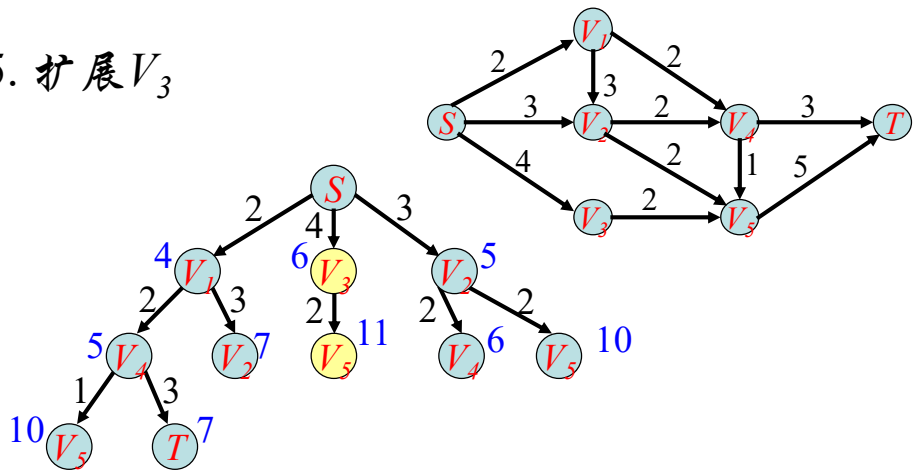
$$\begin{aligned} g(V_4) &= 3 + 2 = 5 & h(V_4) &= \min\{3, 1\} = 1 & f(V_4) &= 5 + 1 = 6 \\ g(V_5) &= 3 + 2 = 5 & h(V_5) &= \min\{5\} = 5 & f(V_5) &= 5 + 5 = 10 \end{aligned}$$

Step 4. 扩展 V_4



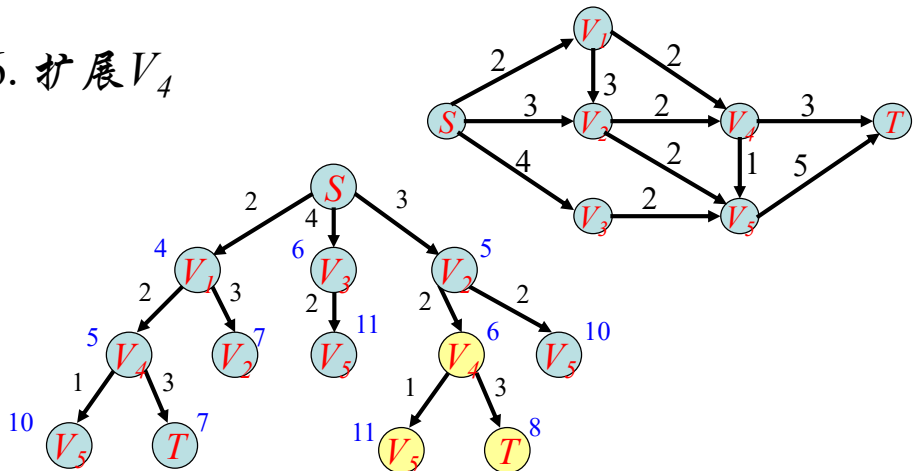
$$\begin{aligned} g(V_5) &= 2 + 2 + 1 = 5 & h(V_5) &= \min\{5\} = 5 & f(V_5) &= 5 + 5 = 10 \\ g(T) &= 2 + 2 + 3 = 7 & h(T) &= 0 & f(T) &= 7 + 0 = 7 \end{aligned}$$

Step 5. 扩展 V_3



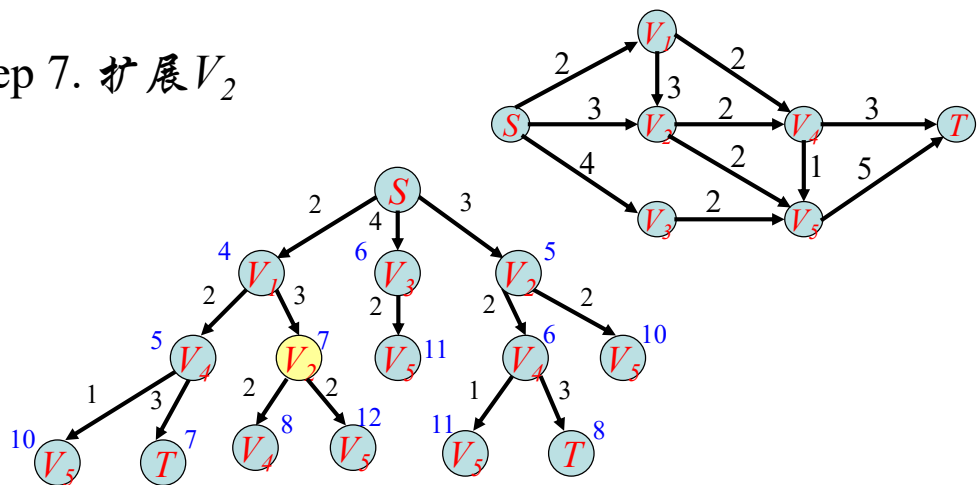
$g(V_5)=4+2=6$ $h(V_5)=\min\{5\}=5$ $f(V_5)=6+5=11$

Step 6. 扩展 V_4



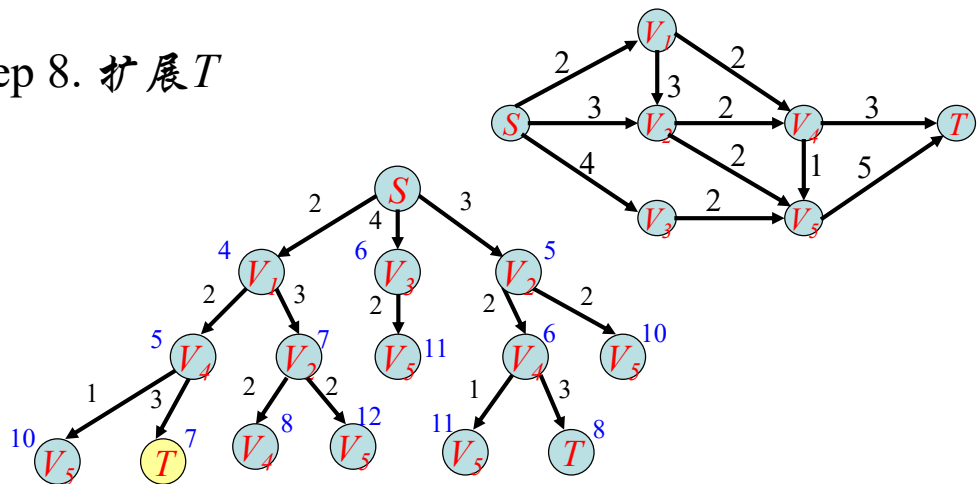
$g(V_5)=3+2+1=6$ $h(V_5)=\min\{5\}=5$ $f(V_5)=6+5=11$
 $g(T)=3+2+3=8$ $h(T)=0$ $f(T)=8+0=8$

Step 7. 扩展 V_2



$$\begin{aligned} g(V_4) &= 3 + 2 + 2 = 7 & h(V_4) &= \min\{3, 1\} = 1 & f(V_4) &= 7 + 1 = 8 \\ g(V_5) &= 3 + 2 + 2 = 7 & h(V_5) &= \min\{5\} = 5 & f(V_5) &= 7 + 5 = 12 \end{aligned}$$

Step 8. 扩展 T



因为 T 是目标结点, 所以我们得到解:
 $S \rightarrow V_1 \rightarrow V_4 \rightarrow T$
该解即为最优解

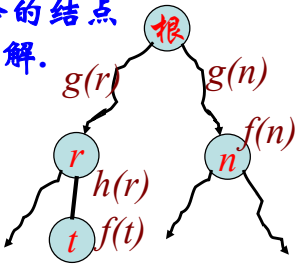
• A*算法的正确性

定理1. 使用Best-first策略搜索树, 如果A*选择的结点是目标结点, 则该结点表示的解是优化解。

证明.

令 t 是选中的目标结点, r 是 t 父结点
 n 是任意已扩展到的结点。

往证 $f(t)=g(t)=g(r)+h(r)$ 是优化解代价。



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

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

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

($f^*(n)=g(n)+h^*(n)$ 是经过 n 的可能解的最小代价).

(4). t 是目标节点, $h(t)=0$, 所以 $f(t)=g(t)+h(t)=f^*(t)$ 是 t 对应可能解的代价, $f(t) \geq f^*(s)$, 即 $f(t)=f^*(s)$.