

第七章 分枝限界法

算法基本思想

0/1背包问题

电路板布线问题

LC—搜索

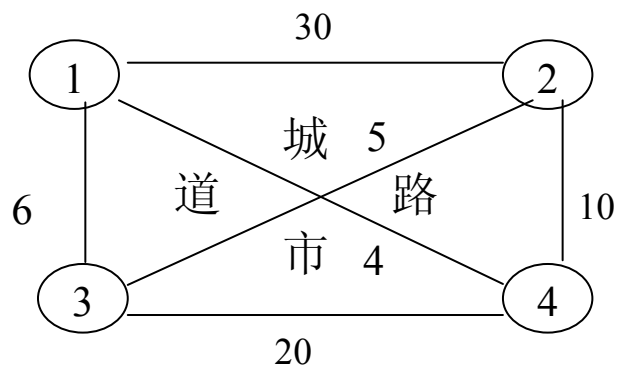
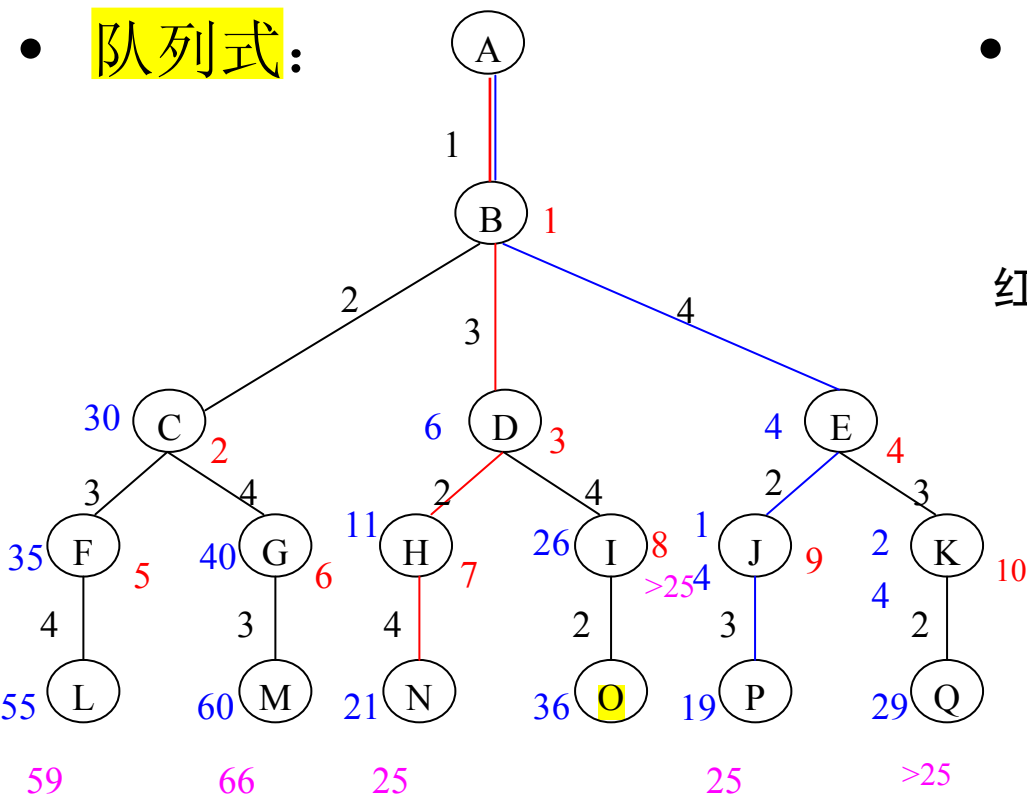
旅行商问题

算法的基本思想

- 在解空间中搜索，生成状态空间树；
- 采用宽度优先搜索，用表记录活节点
- 在扩展节点处，首先生成其所有的儿子节点,将那些导致不可行解或导致非最优解的儿子节点舍弃，其余儿子节点加入活节点表中。然后，从活节点表中取出一个节点作为当前扩展节点，重复上述节点扩展过程。
- 队列式分枝限界算法：将活节点组织成先进先出（FIFO）或后进先出(LIFO)队列，不满足约束条件的节点不放入队列。
- 优先队列式分枝限界算法：将活节点组织成最大堆（或最小堆），优先级高的首先取作当前扩展节点。
- 节点的优先级常常根据目标函数确定，最大化问题常引用一个可能获得的最大目标值的一个上界；最小化问题则使用可能获得最小目标值的一个下界。这两个界都是动态确定的。
- 达到最小成本搜索是确定节点优先级的根本目的。

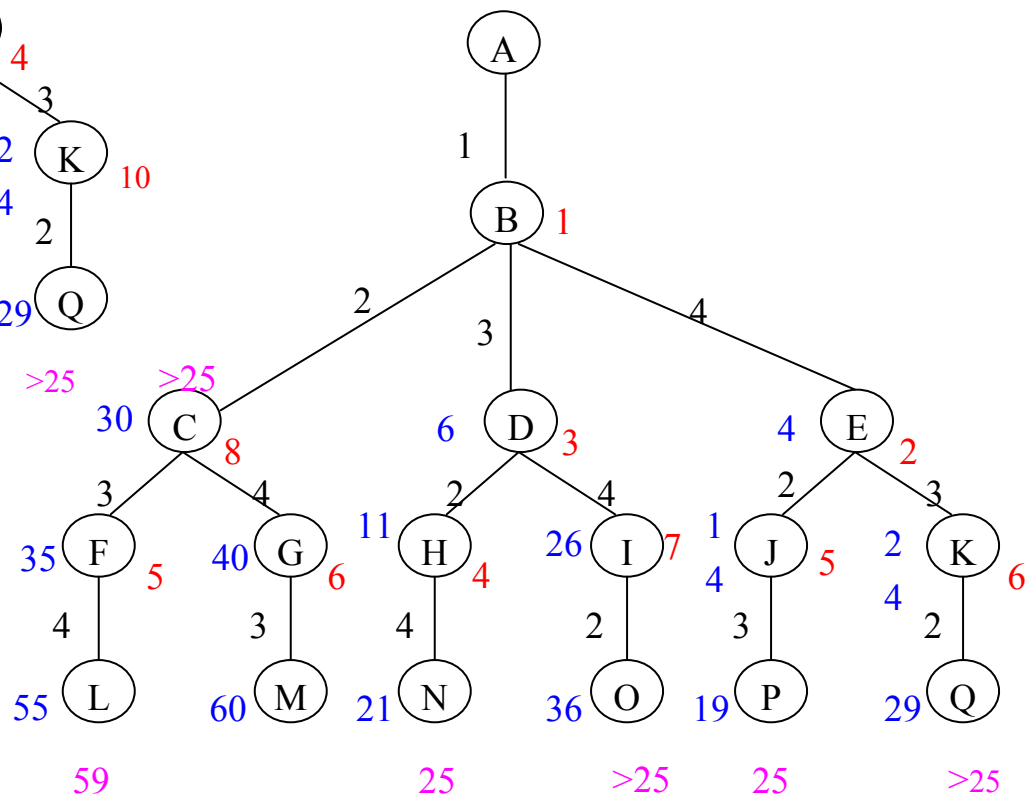
旅行商问题的两种分枝定界算法

队列式：



优先队列式：当前路径长度短的节点优先级高。

蓝色表示该节点的费用
红色表示该结点成为扩展节点的序号
粉色表示相应周游的费用



0/1背包问题的优先队列式分枝定界算法

用优先队列式分枝定界法解0/1背包问题需要确定：

- 1) 解空间树中节点的结构；
- 2) 如何生成一个给定节点的儿子节点；
- 3) 如何组织活节点表；
- 4) 如何识别答案节点。

每个节点X有六个信息段：

Parent: 节点X的父亲节点连接指针；

Level: 标志出节点X在解空间树中的深度；

Tag : 用来标记输出最优解的各个分量 x_i ；

CC : 记录背包在节点X处(状态下)背包的剩余空间；

CV : 记录背包在节点X处(状态下)背包内物品的价值；

CUB: 背包在节点X处可能达到的物品价值上界估值 P_{uv} 。

目标值动态预测prev: 到目前为止所知道的最佳目标值。

0/1背包问题的优先队列式分枝定界算法(2)

- 活节点表的组织：采用优先队列
信息段CUB中的值做为确定该节点优先级的依据；
如果 $P_{uv}(X) \leq prev$ ，则杀死节点X，即X不放入节点表。
- 六个辅助子程序
LUBound：计算当前被搜索节点的 P_{vl} 和 P_{vu} 值；
NewNode：生成新节点，给各个信息段置入适当的值，并将此节点加入节点表；
GetNode：取一个可用节点；
Init：对可用节点表和活节点表置初值；
Largest：在活节点表中取一个具有最大 P_{vu} 值节点作为当前扩展节点；
Finish：打印出最优解的值和此最优解中的物品标号。

0/1背包问题的优先队列式分枝定界算法(3)

```

proc LCKNAP(P,W,M,N)//物品序号
  //满足:  $P[i]/W[i] \geq P[i+1]/W[i+1]$ ;
  real M, Pvl, Pvu, cap, cv, prev ;
  real P[1..N],W[1..N];
  integer ANS, X, N;
  Init; //初始化可用节点及活节点表
  GetNode(E); //生成根节点
  Parent(E):=0; Level(E):=0;
  CC(E):=M; CV(E)=0;
  LUBound(P,W,M,0,N,1,Pvl,Pvu);
  prev:=Pvl; CUB(E):=Pvu;
  Tag(E):=0;
  loop
    i:=Level(E)+1, cap:=CC(E),
    cv:=CV(E);
    case:
      i=N+1: //解节点
        if cv > prev then
          prev:=cv; ANS:=E;

```

```

    end{if}
    else: //E是内部节点,有两个儿子
      if cap $\geq$ W[i] then //左儿子可行
        NewNode(E,i,1,cap-W[i],
                  cv+P[i],CUB(E));
      end{if}
      LUBound(P,W,cap,cv,N,i+1,
                Pvl,Pvu);
      if Pvu>prev then //右儿子会活
        NewNode(E,i,0,cap,cv,Pvu);
        prev:=max(prev,Pvl- $\epsilon$ );
      end{if}
    end{case}
    if 不再有活节点 then exit; end{if}
    Largest(E);//取下一个扩展节点
  until CUB(E) $\leq$ prev
  Finish(cv,ANS,N);
end{LCKNAP}

```

生成新节点与解的输出

- 程序生成新节点算法

newNode(par,lev,t,cap,cv
 ,ub)

//生成一个新节点J, 并
//把它加到活节点表

GetNode(J);

Parent(J):=par;

Level(J):=lev;

Tag(J):=t;

CC(J):=cap;

CV(J):=cv;

CUB(J):=ub;

Add(J);

end{NewNode}

- 打印答案程序

Finish(CV,ANS,N)//输出解

- **real** CV;

- **global** Tag,Parent;

- print('OBJECTS IN

- KNAPSACK ARE')

- **for** j **from** N **by** -1 **to** 1 **do**

- **if** Tag(ANS)=1 **then**

- print(j);

- **end{if}**

- ANS:=Parent(ANS);

- **end{for}**

end{Finish}

计算当前状态下的可能取得最大效益值的上、下界

LUBound(P,W,cap,cv,N,k,Pvl,Pvu) // k为当前节点的级 (level), cap是背包当前

- //的剩余容量, cv是当前背包中物品的总价值, 还有物品k,...,N要考虑

- Real rw; //随时记录本函数执行过程中背包的剩余容量

- Pvl:=cv; rw:=cap;

- **for i from k to N do**

- **if** rw<W[i] **then** Pvu:=Pvl+rw*P[i]/W[i];

- // 从第k件到第N件至少有一件物品不能装进背包的情形出现

- **for j from i+1 to N do**

- **if** rw≥W[j] **then**

- rw:=rw-W[j]; Pvl:=Pvl+P[j];

- **end{if}**

- **end{for}**

- **return** //此时Pvl < Pvu

- **end{if}**

- rw:=rw-W[i]; Pvl:=Pvl+P[i];

- **end{for}**

- Pvu:=Pvl; // 从第k件物品到第N件物品都能装进背包的情形出现,

end{LUBound}

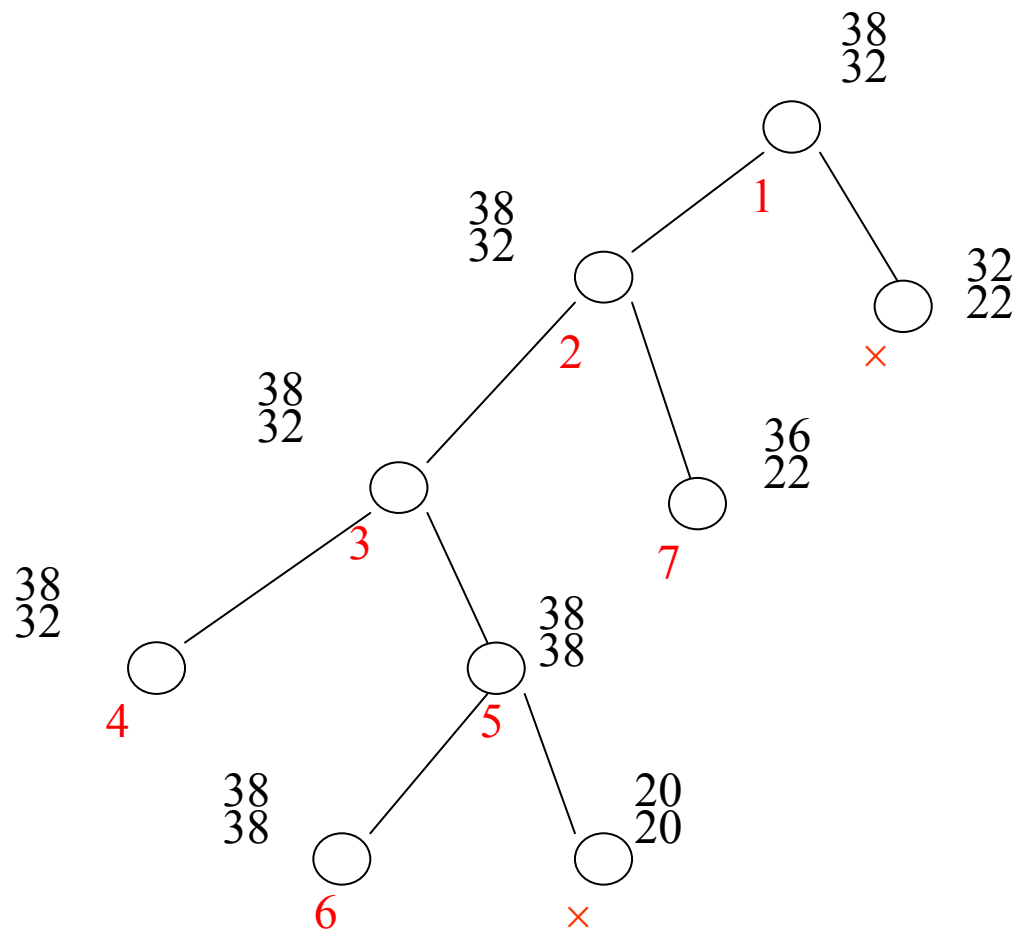
0/1背包问题的优先队列式分枝定界算法(4)

- 例子 $n=4$,
 $P=(10,10,12,18)$,
 $W=(2,4,6,9)$,
 $M=15$.

试绘出算法

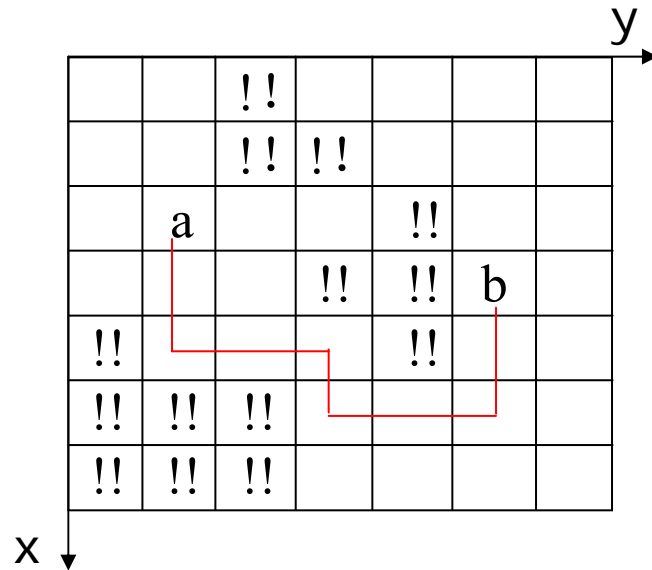
LCKNAP

求最优解的检索过程。



电路板布线问题

- 问题：印刷电路板将布线区域分成 $n \times m$ 个方格(阵列)，某些方格有禁入标记。确定连接两个指定方格a和b间的最短折线布置方案。



3	2	!!				
2	1	!!	!!			
1	a	1	2	!!		
2	1	2	!!	!!	b	
!!	2	3	4	!!	8	9
!!	!!	!!	5	6	7	8
!!	!!	!!	6	7	8	

- 方格位置的类Position：私有成员 row, col；如 $a=(3,2), b=(4,6)$
- 平移offset：右(0)、下(1)、左(2)、上(3)，如向右平移一步表示为：offset[0].row=0 and offset[0].col=1。
- 方格状态：grid[i][j]=0可以通过，grid[i][j]=1禁止通过。

布线问题的队列式分枝限界算法(1)

```
bool FindPath(Position start,
              Position finish,
              int& PathLen,
              Position * &path)
{
    //计算从起点位置start到目标位置
    //finish的最短布线路径.找到最短布
    //线路径则返回true,否则返回false
    if((start.row==finish.row) &&
        (start.col==finish.col))
    {
        PathLen=0; return true;
    }
    //start=finish
    //设置方格阵列“围墙”
    for(int i=0; i<= m+1; i++)
        grid[0][i]=grid[n+1][i]=1;
    //顶部和底部
    for(int i=0; i<= n+1; i++)
        grid[i][0]=grid[i][m+1]=1;
    //左翼和右翼
```

- //初始化相对位移
- Position offset[4];
- offset[0].row=0; offset[0].col=1;//右
- offset[1].row=1; offset[1].col=0;//下
- offset[2].row=0; offset[2].col=-1;//左
- offset[3].row=-1; offset[3].col=0;//上
- int NumOfNbrs=4;//相邻方格数
- Position here,nbr;
- here.row=start.row;
- here.col=start.col;
- grid[start.row][start.col]=2;
- //标记可达方格位置
- LinkedQueue<Position> Q;
- do { //标记相邻可达方格
- for(int i=0; i<NumOfNbrs; i++){
- nbr.row=here.row + offset[i].row;
- nbr.col=here.col+offset[i].col;

布线问题的队列式分枝限界算法(2)

- `if(grid[nbr.row][nbr.col]==0){`
- `//该方格未被标记`
- `grid[nbr.row][nbr.col]`
- `=grid[here.row][here.col]+1;`
- `if((nbr.row==finish.row) &&`
- `(nbr.col==finish.col)) break;`
- `//完成布线`
- `Q.Add(nbr);}`
- `}`
- `//是否到达目标位置finish?`
- `if((nbr.row==finish.row) &&`
- `(nbr.col==finish.col)) break;`
- `//活结点队列是否非空?`
- `if(Q.IsEmpty()) return false;//无解`
- `Q.Delete(here);//取下个扩展结点`
- `}while(true);`
- `//构造最短布线路径`
- `PathLen=grid[finish.row][finish.col]-2;`
- `path=new Position[PathLen];`
- `//从目标位置finish开始向起始位置`
- `//回溯`
- `here=finish;`
- `for(int j=PathLen-1; j>=0; j--){`
- `path[j]=here; //找前驱位置`
- `for(int i=0; i<NumOfNbrs; i++){`
- `nbr.row=here.row+offset[i].row;`
- `nbr.col=here.col+offset[i].col;`
- `if(grid[nbr.row][nbr.col]==j+2)`
- `break;`
- `}`
- `here=nbr;//向前移动`
- `}`
- `return true;`
- `}`

最小成本搜索

- 优先队列式分枝定界算法优先级函数的确定

理想的当前扩展节点 X

- 1) 以 X 为根的子树中含有问题的答案节点;
- 2) 在所有满足条件1)的活节点中, X 距离答案节点“最近”。

节点计算代价的度量

- (i) 在生成一个答案节点之前, 子树 X 需要生成的节点数;
- (ii) 以 X 为根的子树中, 离 X 最近的那个答案节点到 X 的路径长度。

理想的优先级函数 $c(.)$

- a) 如果 X 是答案节点, 则 $c(X)$ 是解空间树中由根节点到 X 的成本(即所用的代价, 如深度、计算复杂度等);
- b) 如果 X 不是答案节点, 而且以 X 为根的子树中不含答案节点, 则 $c(X)$ 定义为 ∞ ;
- c) 如果 X 不是答案节点, 但是以 X 为根的子树中含答案节点, 则 $c(X)$ 是具有最小成本的答案节点的成本。

优先级估计函数 $\hat{c}(.) = f(X) + g(X)$

$f(X)$ ——解空间树根节点到 X 的成本; $g(X)$ —— X 到答案节点的计算成本。

- 最小成本搜索

根据成本估计函数选择下一个扩展节点的策略总是选取 $\hat{c}(.)$ 值最小的活节点作为下一个扩展节点。

十五谜团问题

- 问题

在一个分成 4×4 的棋盘上排列15块号牌，其中会出现一个空格。棋盘上号牌的一次合法移动是指将与空格相邻的一块号牌移入空格。15迷问题要求通过一系列合法移动，将号牌的初始排列转换成自然排列。

1	3	4	15
2	5	12	
7	6	11	14
8	9	10	13

1	2	3	4
5	6	7	8
9	10	11	12
13	14	15	

	#		#
#		#	
	#		#
#		#	

空格在
#号位
 $t=1$
否则
 $t=0$

- 16个数字的排列： $P=(1,3,4,15,2,16,5,12,7,6,11,14,8,9, 10,13)$ ， 逆序数为

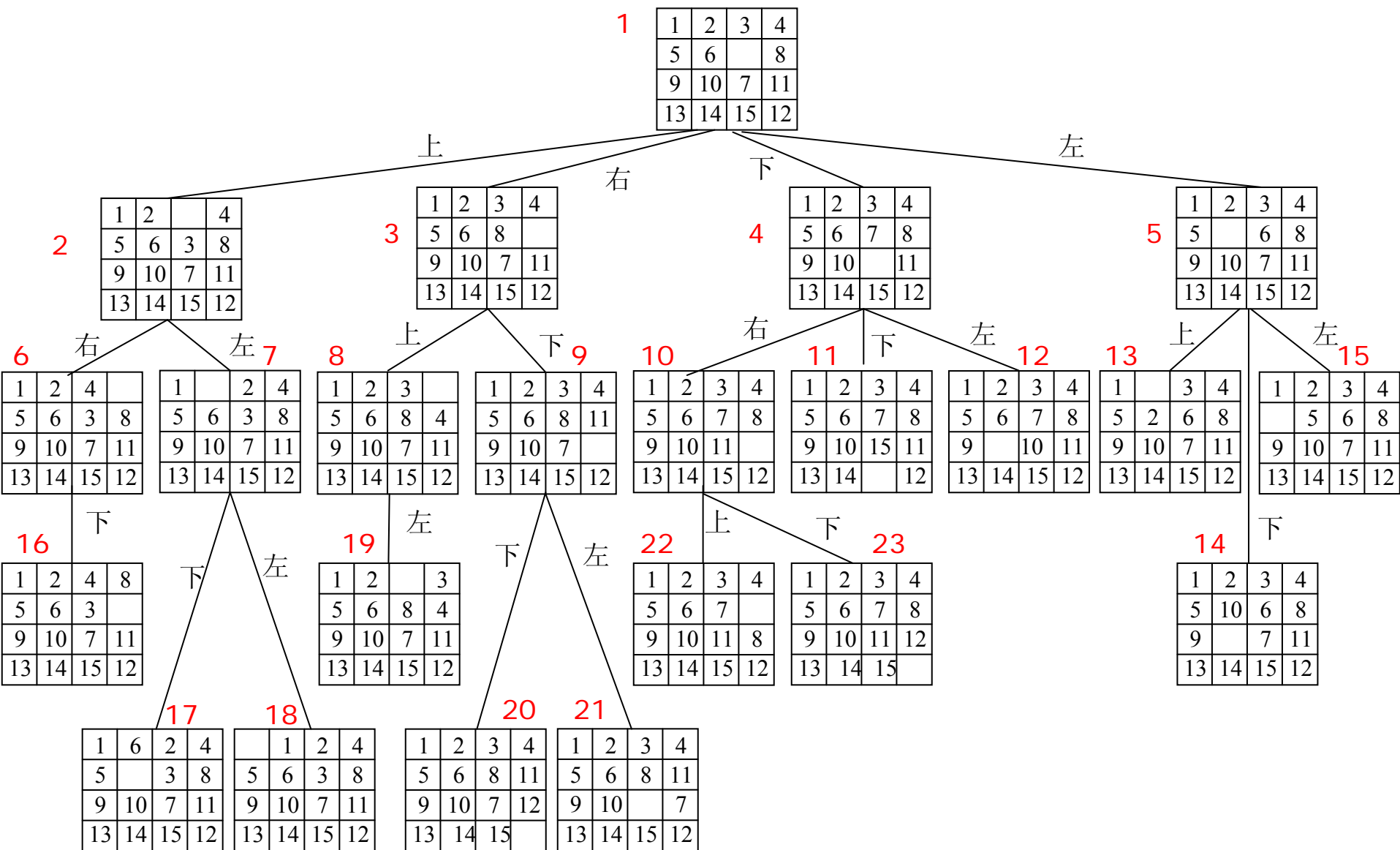
$$\tau(P) = \sum_{1 \leq i \leq 16} \text{Less}(i), \quad \tau(P) + t \text{ 需是偶数,}$$

$\text{Less}(i)$ 是排列 P 中位于 i 后面且号码比 i 小的数的个数。

- 优先级函数： $\hat{c}(\cdot) = f(X) + g(X)$

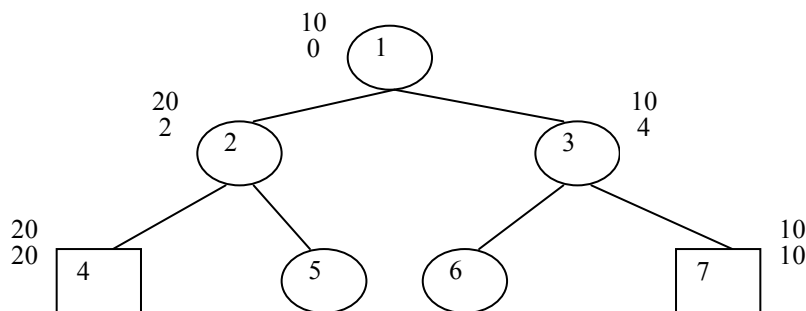
$f(x)$ 是由根到节点 X 的路径的长度； $g(X)$ =排列 X 的不在自然位置的号牌数目

LC—搜索过程



成本估计函数应满足的条件

- 按照成本估价函数 $\hat{c}(X)$ 确定的优先级进行搜索，所得到的答案节点未必是最小成本答案节点。



- 定理 7.4.1 在有限的解空间树中，如果对每对节点 X 和 Y 都有
- “ $c(X) < c(Y)$ ” \Rightarrow “ $\hat{c}(X) < \hat{c}(Y)$ ”
- 则按照最小成本估计函数搜索能够达到最小成本答案节点。
- 一般情况下，对于成本估计函数有一个基本要求：
- $\hat{c}(X) \leq c(X)$ ，对任意节点 X ；
- $\hat{c}(X) = c(X)$ ，当 X 是答案节点时。

最小化问题的LC—分枝限界算法

```

proc LCBB(T,  $\hat{c}$ , u,  $\epsilon$ , cost) //假定解空间
    //树T包含一个解节点且
    //  $\hat{c}(X) \leq c(X) \leq u(X)$ 。c(X)是最小
    //成本函数， $\hat{c}(X)$ 是成本估价函数
    //u(X)是限界函数;
    // cost(X)是X所对应的解的成本。  $\epsilon$ 
    //是一个充分小的正数。
    E:=T; Parent(E):=0;
    if T 是解节点 then
        U:=min(cost(T),u(T)+  $\epsilon$ ); ans:=T;
    else U:=u(T)+ $\epsilon$ ; ans:=0;
    end{if}
    //将活节点表初始化为空集;
    loop
        for E 的每个儿子X do
            if  $\hat{c}(X) < U$  && X是一个可行节点
            then
                Add(X); Parent(X):=E;

```

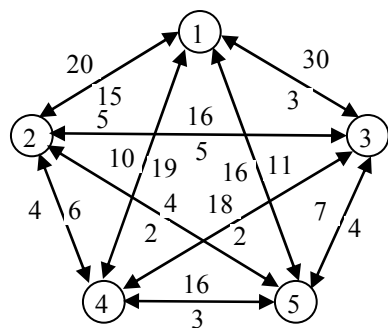
```

        • case:
        • X是解节点 && cost(X)< U:
        • U:=min(cost(X),u(X)+ $\epsilon$ );
        • ans:=X;
        • u(X)+ $\epsilon$  < U:
        • U:=u(X)+ $\epsilon$ ;
        • end{case}
        • end{if}
        • end{for}
        • if 不再有活节点 or 下一个扩展
        • 节点满足  $\hat{c} \geq U$  then
        • print('least cost=',U);
        • while ans $\neq$ 0 do
        • print(ans); ans:=Parent(ans);
        • end{while}
        • return;
        • end{if}
        • Least(E);
        • end{loop}
    end{LCBB}

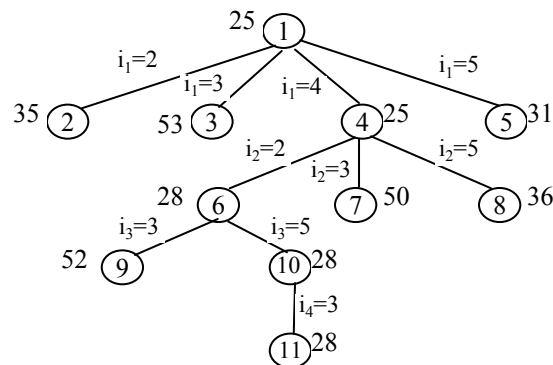
```

旅行商问题的LC-分枝限界算法

- 具有5个城市的旅行商问题



由小到大权值标于外侧，由大到小标于内侧



节点外面的数字是c值

$$A = \begin{pmatrix} \infty & 20 & 30 & 10 & 11 \\ 15 & \infty & 16 & 4 & 2 \\ 3 & 5 & \infty & 2 & 4 \\ 19 & 6 & 18 & \infty & 3 \\ 16 & 4 & 7 & 16 & \infty \end{pmatrix}$$

$$A(1) = \begin{pmatrix} \infty & 10 & 17 & 0 & 1 \\ 12 & \infty & 11 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & \infty & 0 & 2 \\ 15 & 3 & 12 & \infty & 0 \\ 11 & 0 & 0 & 12 & \infty \end{pmatrix}$$

- 优先级函数

- $C(X) = \begin{cases} \text{从根到X的路径所定义的回路成本, 当X是叶节点时;} \\ \text{子树X中一个最小成本叶节点的成本, 当X不是叶节点时。} \end{cases}$
- 定义 $\hat{c}(X)$ 为根节点到节点X的路径的成本, 显然有 $\hat{c}(X) \leq C(X)$ 。
- 简约矩阵: 各行、列都至少有一个元素是零的非负矩阵。

$$\hat{c} = \sum_{i=1}^n r_i + \sum_{j=1}^n c_j$$

- (R, S) 对应Hamilton回路中包含的边 (i, j)。如果S不是叶节点, S的简约矩阵 A_S 可以通过修简R的简约矩阵 A_R 而得: (1) 将 A_R 中 i 行和 j 列的所有项都改为 ∞ , 防止任何其它离开顶点 i 的边, 进入顶点 j 的边的使用。(2) 将 A_R 的 (j, 1) 元素置为 ∞ , 防止使用边 (j, 1)。(3) 约简经过 (1)、(2) 两步操作后得到的矩阵。给出节点S的下界估值如下:
 - $\hat{c}(S) = \hat{c}(R) + A_R(i, j) + \tilde{c}$
 - 其中, $A_R(i, j)$ 是矩阵 A_R 的 (i, j) 元素, \tilde{c} 是约简步骤 (3) 施行时减掉的总数。如果S是叶节点, 则直接计算 $\hat{c}(S) = c(S)$ 即可, 不必计算伴随矩阵。
 - 每个上界估值可用 $u(x) = \infty$

- 伴随矩阵

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 11 & 2 & 0 \\ 0 & \infty & \infty & 0 & 2 \\ 15 & \infty & 12 & \infty & 0 \\ 11 & \infty & 0 & 12 & \infty \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 1 & \infty & \infty & 2 & 0 \\ \infty & 3 & \infty & 0 & 2 \\ 4 & 3 & \infty & \infty & 0 \\ 0 & 0 & \infty & 12 & \infty \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 12 & \infty & 11 & \infty & 0 \\ 0 & 3 & \infty & \infty & 2 \\ \infty & 3 & 12 & \infty & 0 \\ 11 & 0 & 0 & \infty & \infty \end{pmatrix}$$

- A(2), 路径 1,2

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 10 & \infty & 9 & 0 & \infty \\ 0 & 3 & \infty & 0 & \infty \\ 12 & 0 & 9 & \infty & \infty \\ \infty & 0 & 0 & 12 & \infty \end{pmatrix}$$

- A(3), 路径 1,3

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 10 & \infty & 9 & 0 & \infty \\ 0 & 3 & \infty & 0 & \infty \\ 12 & 0 & 9 & \infty & \infty \\ \infty & 0 & 0 & 12 & \infty \end{pmatrix}$$

- A(4), 路径 1,4

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 10 & \infty & 9 & 0 & \infty \\ 0 & 3 & \infty & 0 & \infty \\ 12 & 0 & 9 & \infty & \infty \\ \infty & 0 & 0 & 12 & \infty \end{pmatrix}$$

- A(5), 路径 1,5

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 1 & \infty & 0 & \infty & \infty \\ 0 & 3 & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & 0 & 0 & \infty & \infty \end{pmatrix}$$

- A(6), 路径 1,4,2

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 0 \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 0 & \infty & \infty & \infty & \infty \end{pmatrix}$$

- A(7), 路径 1,4,3

$$\begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ 0 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \end{pmatrix}$$

- A(8), 路径 1,4,5

- A(9) 路径 1,4,2,3

- A(10), 路径 1,4,2,5