

回溯法

5.1 概述

在现实世界中,很多问题没有(至少目前没有)有效的算法,这些问题的求解只能通过蛮力穷举搜索来实现。但蛮力法需要生成并评估所有的解,执行效率低下。

回溯法(BackTracking Method)是一种深度优先搜索算法,该方法试图穷举所有可能的解,因此,回溯法能够确保获得最优解。在搜索过程中根据问题约束等规则对搜索树进行剪枝操作,跳过部分搜索区域,提高算法性能。回溯法按选优条件向前搜索,以达到目标。但当探索到某一步时,发现原先选择并不优或达不到目标,就退回一步重新选择,这种走不通就退回再选择另外一个方向试探的技术称为回溯法,满足回溯条件的某个状态的点称为“回溯点”。回溯法把问题的解空间转化成了图或者树的结构表示,然后使用深度优先搜索策略进行遍历,遍历的过程中记录和寻找所有可行解或者最优解。

5.2 回溯法设计思路

复杂问题常常有很多可能解,这些可能解构成问题的解空间。确定了问题的解空间结构后,回溯法将从开始结点(根结点)出发,以深度优先的方式搜索整个解空间。搜索过程从开始结点开始搜索,将开始结点进行扩展。在当前的扩展结点处,向纵深方向搜索并移至一个新结点,这个新结点就成为一个新的活结点,并成为当前的扩展结点。如果在当前的扩展结点处不能再向纵深方向移动,则当前的扩展结点就成为死结点。此时应回溯至最近的一个活结点处,并使其成为当前的扩展结点。回溯法以上述工作方式递归地在解空间中搜索,直至找到所要求的解或解空间中已无活结点时为止。

运用回溯法解题的关键要素有以下3点。

- (1) 针对给定的问题,定义问题的解空间。
- (2) 确定易于搜索的解空间结构。
- (3) 以深度优先方式搜索解空间,并且在搜索过程中用剪枝函数避免无效搜索。

回溯法的算法框架如下。

```
void back_trace(int t) {
    if(t ≥ n && x is better than optimal_x) //当前解更优
        optimal_x=x; //保留当前解
        update_bound(x); //更新剪枝函数,回溯至上一级
    else
        for(int i=s; i<=e; i++) {
            x[t]=node(i);
            if(constraint(t) && bound(t))
                back_trace(t+1);
        }
}
```

其中, t 表示递归深度,即当前扩展结点在解空间树中的深度; n 是解空间树的高度。当 $t \geq n$ 时,算法已搜索到一个叶子结点,即当前解,此时对当前解进行判断,如果比已搜索到的最优解更好,则更新最优解,同时,更新剪枝函数。已搜索到的最优解越接近问题的最优解,则后续剪枝效果越好。 s 和 e 表示在当前扩展结点处子树的起始编号和终止编号; $\text{node}(i)$ 表示在当前扩展结点处的第 i 个结点;函数 $\text{constraint}(t)$ 和 $\text{bound}(t)$ 分别表示当前扩展结点处的约束函数和剪枝函数。深度优先搜索继续进行的条件是满足问题约束且该结点处不剪枝;否则,剪去相应的结点。

5.3 回溯法示例与过程分析

5.3.1 n 皇后问题

例 5.1 在 $n \times n$ 格的国际象棋棋盘上摆放 n 个皇后(见图 5.1,此时 $n=8$),使其不能互相攻击,即任意两个皇后都不能处于同一行、同一列或同一斜线上,有多少种摆法?

n 皇后是由八皇后问题演变而来的。该问题由国际象棋棋手马克斯·贝瑟尔于 1848 年提出:在 8×8 格的国际象棋棋盘上摆放 8 个皇后,使其不能互相攻击,即任意两个皇后都不能处于同一行、同一列或同一斜线上,求有多少种摆法。高斯认为有 76 种方案。1854 年,在柏林的象棋杂志上不同的作者发表了 40 种不同的解,后来有人用图论的方法解出 92 种结果。

下面用数组模拟棋盘,从第一行开始,依次选择位置,如果当前行中皇后位置满足条件,则选择下一行皇后的位置;如果不满足条件,那么当前位置后移一位继续搜索。

下面以四皇后为例说明利用回溯法求解 n 皇后问题的过程。

步骤 1: 在第 1 行放第一个皇后不受约束,可以在 4 个位置上随意放置。为了对整个解

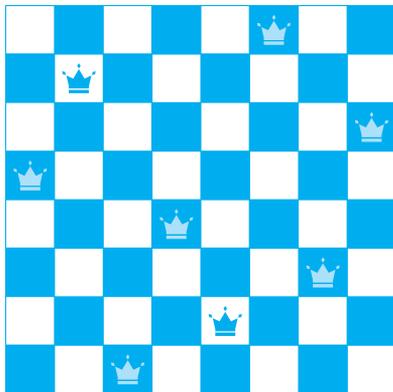


图 5.1 八皇后问题示意图

空间进行遍历,每一个位置都不能漏掉。因此,将第1行的皇后放在第1行第1列的位置开始搜索。

步骤2:当第一个皇后放在第1列后,根据问题约束,第2行的皇后只能放在第3列或者第4列,如图5.2(a)所示。选择在第2行第3列放置第二个皇后,如图5.2(b)所示。

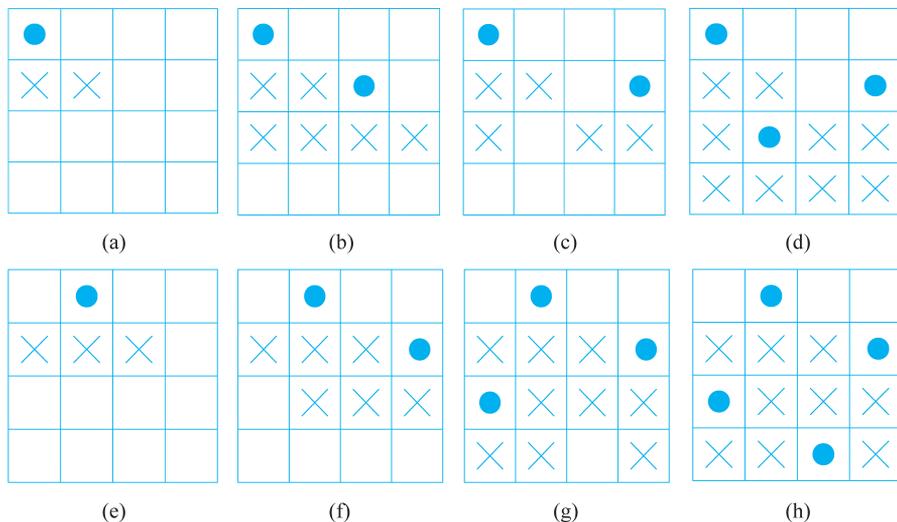


图 5.2 回溯法求解四皇后问题

步骤3:如图5.2(b)所示,按照以上两步放置皇后将导致第三个皇后没有合适的位置进行放置,此时,搜索将无法继续,需要回溯重新决策第二个皇后的位置,如图5.2(c)所示。

步骤4:根据前面的决策,第三个皇后有一个合适的位置进行放置,即第2列。将第3行第2列放置第三个皇后,则第四个皇后没有合适的位置放置,如图5.2(d)所示。

步骤5:由于第四个皇后无法放置,则回溯重新决策第三个皇后的位置,选择下一个合适的位置放置第三个皇后,由于第三行中无新的位置可选,因此,需要回溯重新决策第二个皇后的位置,但第二个皇后可能的位置都已被搜索,所以,最终回溯重新决策第一个皇后的位置,如图5.2(e)所示。

步骤6:第一个皇后放在第2列,第二个皇后可选位置为第4列。根据问题约束,当将第二个皇后放在第4列,第三个皇后的可能位置只有第1列,如图5.2(f)所示。

步骤7:将第三个皇后放置于第1列,第四个皇后的可选位置为第3列。当将第四个皇后放置于第3列,此时,已搜索至解的叶子结点,得到第一个可行解。

步骤8:由于第四个皇后无新的位置可以放置,回溯重新决策第三个皇后的位置;由于第三个皇后无新的位置可以放置,回溯重新决策第二个皇后的位置;同理,由于第二个皇后无新的位置放置,回溯重新决策第一个皇后的位置;第一个皇后还有第3列、第4列两个位置可以搜索,此时,将第一个皇后放置于第3列,重新开始搜索,寻找新的可行解。按照上述过程遍历解空间树,即可得到所有可行解。

值得注意的是,问题的求解并不需要用 $n \times n$ 的数组来表示结果,而只需要一个 n 长度的数组来表示每一行的皇后位置即可,即 $\text{arr}[i]=k$,表示第 i 行的皇后位置为 k 。此时使用一个 $\text{arr}[n]$ 的数组就可以表示一个解,通过回溯可以得到所有可行解。

n 皇后问题的回溯法算法如下所示。

```

//输入: n, 表示皇后个数
//输出: n 皇后问题的所有可行解
步骤 1: 初始化解向量 arr[i] = {-1};
步骤 2: i = 1;
步骤 3: while(i >= 1)
    步骤 3.1 把皇后 i 摆放在下一列, 即 arr[i]++, 如果 arr[i] > n, 则置 arr[i] = -1, i--, 转步骤 3;
    步骤 3.2 考查 arr[i] 位置, 如果不发生冲突, 则转步骤 3.3; 否则转步骤 3 回溯;
    步骤 3.3 若 n 个皇后已全部摆放, 输出可行解, 转步骤 3 继续搜索下一个可行解, 否则, i++, 转步骤 3;
步骤 4: 退出循环, 搜索结束。

```

5.3.2 0-1 背包问题

例 5.2 有一个背包, 最多能承载 10kg, 现在有 3 个物品, 质量分别为 [4, 8, 5]、价值分别为 [24, 40, 20], 详情如表 5.1 所示。那么应该如何选择才能使得你的背包背走最多价值的物品?

表 5.1 0-1 背包问题示例

物 品	质量(w)/kg	价值(v)/元	价值/质量(v/w)
1	4	24	6
2	8	40	5
3	5	20	4

解题思路: 对于每一个物品 i , 该物品只有选与不选两种选择, 总共有 n 个物品, 可以顺序依次考虑每个物品, 这样就形成了一棵解空间树。求解的基本思想就是遍历这棵树, 以枚举所有情况, 最后进行判断, 如果质量不超过背包容量, 且价值最大, 该方案就是问题的解。

定义: c_r 为背包剩余质量、 $w[i]$ 为第 i 个物品的质量、 C 为背包总质量、 c_v 为当前背包价值、 r 为剩余物品总价值、 $bestv$ 为当前最优解的值。

在决策第 i 个物品是否选择时, 当前状态的左子树表示选择装入, 右子树表示选择不装入。

剪枝策略如下。

(1) 约束函数: 如果第 i 个物品加入背包使得约束条件不成立, 即 $c_r < w[i]$, 则无法装入第 i 个物品, 剪去左子树。

(2) 限界函数: 如果剩余所有物品价值与当前背包价值之和小于当前的最优值, 即 $c_v + r \leq bestv$, 说明在当前状态无法搜索到更优的物品组合, 放弃在右子树上进一步搜索。

表 5.1 所示问题搜索过程如下。

(1) 从根结点 A 开始按深度优先搜索。首先决策第一个物品是否装入背包。此时, $C = 10, w[1] = 4, r = 84, bestv = 0, c_v = 0$ 。显然, $C > w[1]$, 可以在左子树上进行搜索。

(2) 左子树根结点为 B, 由于 $c_r = 10 - 4 = 6 < 8$, 所以第二个物品不能放入背包, 因此, 剪枝左子树; 由于此时 $bestv = 0$, 可以在 B 的右子树 E 上进行搜索。



0-1 背包问题

(3) 在右子树 E 上决策第三个物品是否放入, 由于 $c_r = 10 - 4 = 6 > 5$, 因此, 可以将第三个物品放入背包, 进入左子树 J 搜索。由于 J 为叶子结点, 说明搜索到了一个可行解, 该可行解为 (1, 0, 1), 所对应的背包价值 $total_val = 44 > bestv$ (初值为 0), 保留当前最优解: $bestv = 44$ 。

(4) 搜索到可行解后回溯至 J 的父结点 E, 判断是否进入 E 的右子树搜索。此时 $c_v = 24, r = 0$, 显然 $c_v + r \leq bestv$, 所以右子树剪枝。至此, E 的左右子树搜索完毕, 回溯至父结点 B; B 的左右子树已搜索完毕, 回溯至父结点 A。

(5) 在结点 A 处 $c_v = 0, r = 60 > bestv$, 所以可以进入右子树 C 搜索。此时, $c_r > w[2]$, 可以进入左子树 F 搜索。

(6) 在左子树 F 处, $c_r = 10 - 8 = 2 < 5$, 所以第三个物品不能放入背包, 剪枝左子树 L, 进入右子树 M 搜索。由于 M 为叶子结点, 所以搜得一个新的可行解 (0, 1, 0)。该解对应的背包价值 $total_val = 40 < bestv$, 不更新 $bestv$ 。

(7) M 搜索完毕回溯至父结点 F, 此时, F 左右子树已搜索完毕, 回溯至父结点 C。在结点 C 处, $c_v + 20 < bestv$, 所以右子树没有必要搜索, 直接剪枝。

(8) C 的左右子树搜索完毕, 回溯至父结点 A。此时, A 的左右子树搜索完毕, 解空间中的每一个解都得到了遍历, 所搜索到的 $bestv$ 即为问题的最优解。

0-1 背包问题的回溯法求解过程如图 5.3 所示。

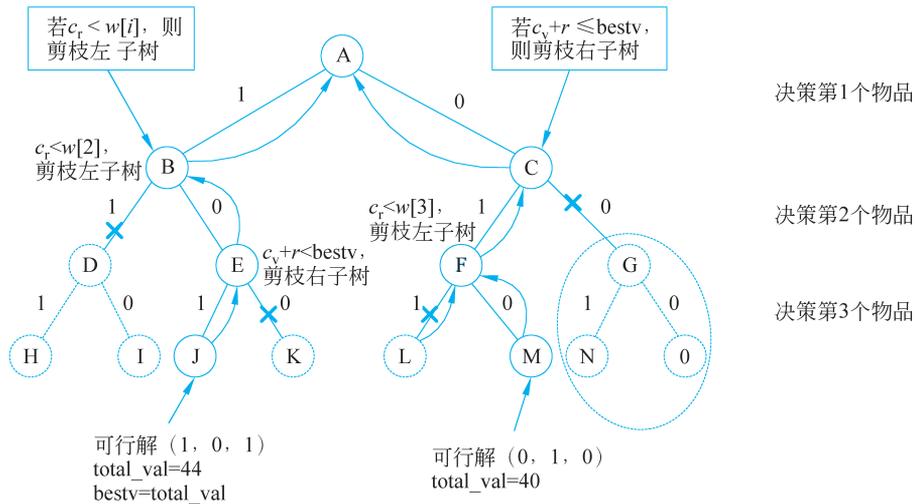


图 5.3 0-1 背包问题的回溯法求解过程

0-1 背包问题的回溯法算法如下所示。

```
//输入: 背包总质量 c, 物品个数 n, 第 i 个物品的质量 w[i], 价值 v[i]
//输出: 问题的最优解选择的物品 x0[] (x0[i] 为 1 代表选择第 i 件物品, x0[i] 为 0 代表不选择), bestv 为最优解的总价值
//x[], x[i] 为 1 代表选择第 i 件物品, 为 0 代表不选择
cr ← C //背包剩余质量
```

```

cv ← 0 //背包当前价值
r ← v[1]+v[2]+⋯+v[n] //剩余物品总价值
bestv ← 0 //最优解的总价值

knapwack(i, r, cv, cr) //i 为第 i 件物品, r 为剩余物品总价值, cv 为背包当前价值, cr 为背包
//剩余质量
{
    if cr ≥ 0 and cv > bestv then //找到并更新最优解
        bestv ← cv;
        for j ← 1 to i
            x0[j] ← x[j]
        end for
        for j ← i+1 to n
            x0[j] ← 0
        end for
    end if
    if cv+r ≤ bestv then //限界函数剪枝
        return
    end if
    if cr ≥ w[i] then //只有 cr ≥ w[i] 才需要搜索左子树
        x[i] ← 1
        knapwack(i+1, r-v[i], cv+v[i], cr-w[i]) //搜索左子树
        x[i] ← 0
    end if
    knapwack(i+1, r-v[i], cv, cr); //搜索右子树
}

```

5.3.3 图的 m 着色问题

例 5.3 给定无向连通图 $G=(V, E)$ 和正整数 m , 求最小的整数 m , 使得用 m 种颜色对 G 中的顶点着色后任意两个相邻顶点着色不同。

解题思路: 问题要求任意相邻顶点颜色不同。如图 5.4(a) 所示, 有 A、B、C、D、E 共 5 个顶点组成的无向图 G , 如果采用图 5.4(b) 的着色方法, 可以看到相邻顶点 B、C 着色相同, 因此该解为错误解; 如果采用图 5.4(c) 的着色方法, 则满足题目条件, 因此该解为可行解。

给定足够多的颜色, 即 m 足够大, 问题一定存在解。图的 m 着色问题的目标是找到最小的 m 使得图的着色方案可行。

对于有 n 个顶点的图, 每个顶点有 m 种着色方案, 整个问题解空间构成一棵深度为 n 的 m 叉树, 可以利用回溯法在解空间树种遍历所有路径, 搜索到最小的 m 。由于问题的解空间树规模大, 需要有效的方案进行剪枝操作, 避免不必要的操作。

剪枝策略如下。

(1) 约束函数: 图的相邻顶点颜色不能相同, 如果给某个顶点着色导致相邻顶点颜色相同, 则剪去该扩展分支。



图的 m 着色问题

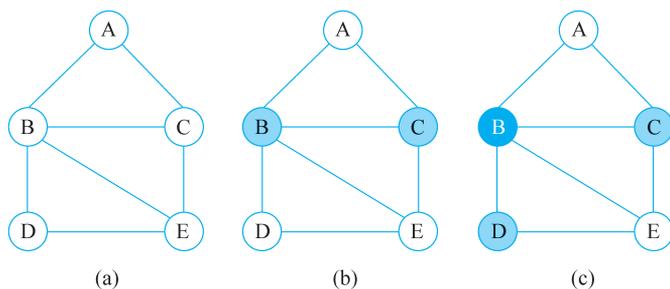
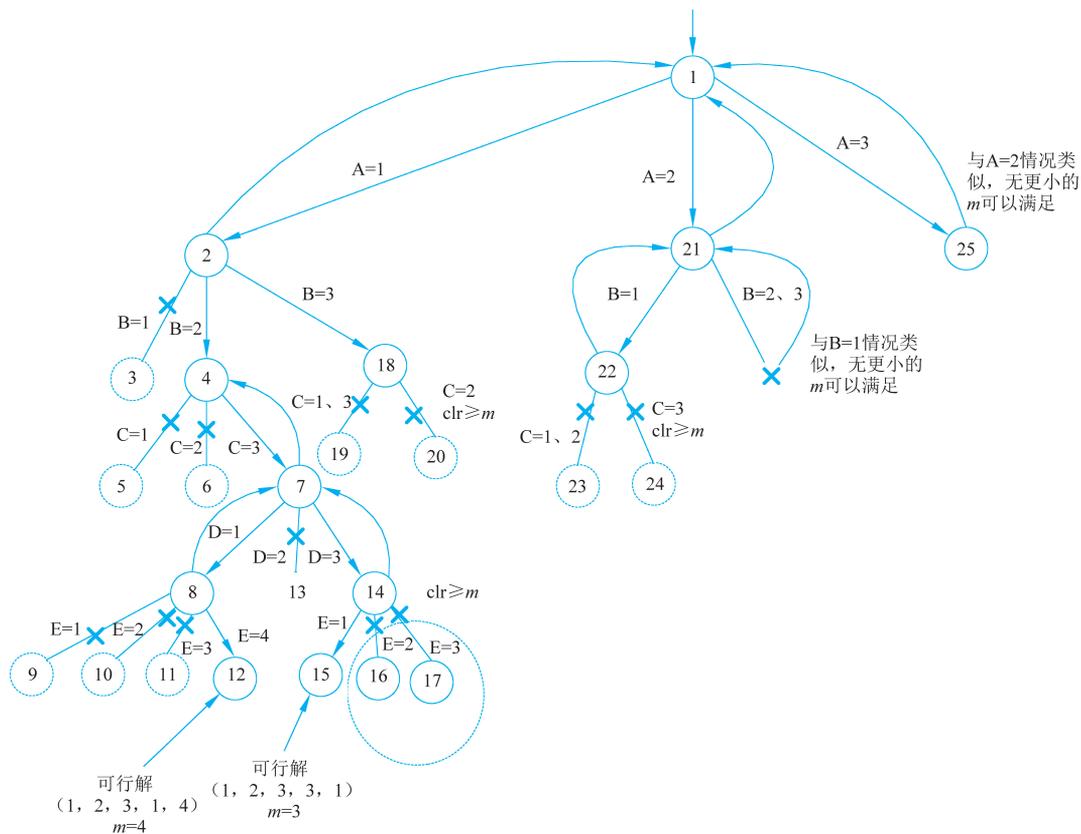


图 5.4 图的着色问题示例

(2) 限界函数: 用变量 m 记录当前最优解(最小值), 在搜索的过程中记录部分解中已经使用颜色数量 clr , 如果 $clr \geq m$, 则终止当前解的搜索, 回溯到合适的位置再行搜索其他解。

例 5.3 所示问题解空间树搜索过程如图 5.5 所示。

图 5.5 图的 m 着色问题解空间树搜索过程

对于 $n=5$ 的图 5.4 所示问题, 求最小颜色数 m 的过程如下。

(1) 搜索树从状态 1 开始, 为顶点 A 赋 1 号颜色, 此时没有颜色冲突, 满足问题约束, 转入状态 2。

(2) 为顶点 B 赋 1 号色, 与 $A=1$ 冲突, 所以该分支被剪枝; 接着为 B 赋 2 号色, 没有颜

色冲突,满足问题约束,转入状态 4。

(3) 为顶点 C 赋 1、2 号色,分别与 $A=1$ 、 $B=2$ 冲突,所以只能为 C 赋 3 号色,没有颜色冲突,满足问题约束,转入状态 7。

(4) 为顶点 D 赋 1 号色,没有颜色冲突,满足问题约束,转入状态 8。

(5) 为顶点 E 赋 1、2、3 号色,分别与 $B=2$ 、 $C=3$ 、 $D=1$ 冲突,所以只能为 E 赋 4 号色。此时,搜索已到达解空间树的叶子结点,着色方案(1,2,3,1,4)是一个可行方案,总共用了 $m=4$ 种颜色。

(6) 为了遍历解空间树,从状态 12 回溯至状态 8,状态 8 下的 4 种选择已遍历完毕,继续回溯至状态 7,为顶点 D 赋 2 号色,与 $B=2$ 的方案冲突,所以该分支被剪切,继续为顶点 D 赋 3 号色,满足问题约束,转入状态 14。

(7) 在状态 14 结点为顶点 E 赋 1 号色,满足问题约束,此时搜索到达解空间树的叶子结点,着色方案(1,2,3,3,1)是一个可行解,总共用了 $m=3$ 种颜色。

(8) 从状态 15 回溯至状态 14,此时部分解为(1,2,3,3),已用了 $clr=3$ 种颜色,继续在状态 14 下探索 E 的着色方案并不能优化 m 的值,所以这些虚线内所有分支都被剪枝,以减少搜索空间。

(9) 从状态 14 回溯至状态 7,此时部分解为(1,2,3),已用了 $clr=3$ 种颜色,所以状态 7 下其他分支被剪枝;继续回溯至状态 4,此时部分解为(1,2),使用颜色数量为 $clr=2$, m 存在优化空间,但此时状态 4 已遍历了 $m=3$ 种颜色,所以只能回溯至状态 2。

(10) 在状态 2 下可以为顶点 B 赋 3 号色转入状态 18,在状态 18 下为顶点 C 赋 1 或者 3 号色均不满足问题约束;因此,只能为顶点 C 赋 2 号色,但此时部分解已使用了 $clr=3$ 种颜色,无法优化 m ,所以这些分支都被剪枝。

(11) 此时, $A=1$ 的分支全部搜索完毕,回溯至状态 1 并赋 $A=2$ 转入状态 21 继续进行搜索,由于状态 21 下的分支不能满足问题约束或者无法优化 m 都被剪枝,回溯至状态 1 并赋 $A=3$ 转入状态 25 继续进行搜索,具体过程与 $A=2$ 类似,其扩展结点先后被剪枝。

经过搜索,可得 m 的最优解为 3,即至少需要 3 种颜色才能为图 5.4 所示的无向图进行着色且相邻顶点颜色不同。

搜索图的 m 着色问题的最小 m 值伪代码如下。

```
//color[]表示可行解,color[i]表示为第 i 个顶点赋的颜色号
m←∞
search_min_clr(i){
    clr←cnt_clr(color[1..i-1]) //cnt_clr 用于统计部分解中颜色数量
    if clr>=m then //部分解使用颜色数量大于或等于最优解 m
        return //剪枝回溯至上一个状态
    end if
    if i>n and clr<m then //涂色完成且使用颜色小于最优解,记录最优解至 m 中
        m←clr
        return //回溯至上一个状态
    end if
    for j←1 to m
```

```

color[i] ← j
if judge(i) then           //judge 用于判断任何相邻顶点颜色是否不同, 否则剪枝
    search_min_clr(i+1)   //搜索下一个顶点颜色
end if
color[i] ← 0
end for
}

```

5.3.4 批处理作业调度问题

例 5.4 设有 n 个作业 $\{1, 2, \dots, n\}$ 要在两台机器上处理, 每个作业要先在机器 1 上处理, 再在机器 2 上处理, 请给出一种作业调度方案, 使得所有任务完成的总时间最短。

解题思路: 问题的目标是求批处理作业调度完成的最短时间, 基本策略是尽量保证每台机器的空闲时间最小。显然, 第一台机器在调度作业时不受加工顺序制约, 所以, 第一台机器不能空闲, 否则会推迟作业在第二台机器上的开始加工时间。

以表 5.2 所示问题说明不同的作业调度顺序会影响完成的时间。

表 5.2 批处理作业调度问题示例

作 业	机器 1 加工时间	机器 2 加工时间
J_1	2	1
J_2	4	2
J_3	3	3

1. 调度方案一: $J_1 \rightarrow J_2 \rightarrow J_3$

从图 5.6 可知, 完成所有任务所需时间为 12。

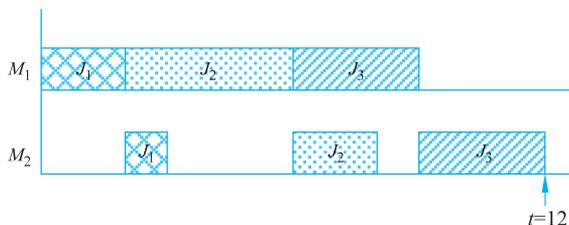


图 5.6 调度方案一完成任务所需时间

2. 调度方案二: $J_3 \rightarrow J_1 \rightarrow J_2$

从图 5.7 可知完成所有任务所需时间为 11。

显然, 调度顺序决定最终完成工作的时间。为得到最优调度顺序, 需要搜索所有可能的调度方案。设共有 n 个作业, 未调度任何作业为状态 1, 在状态 1 下可以调度任一作业, 当确定状态 1 所调度的作业后, 下一级结点只能从剩下的 $n-1$ 个作业中选择, 因此, 解空间树是一棵排列树, 如图 5.8 所示。

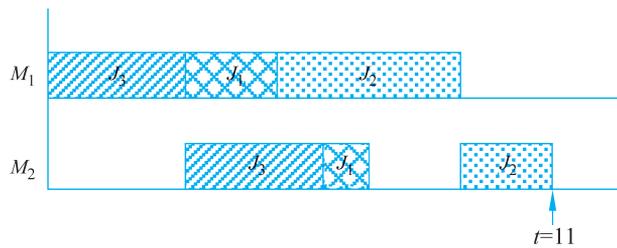


图 5.7 调度方案二完成任务所需时间

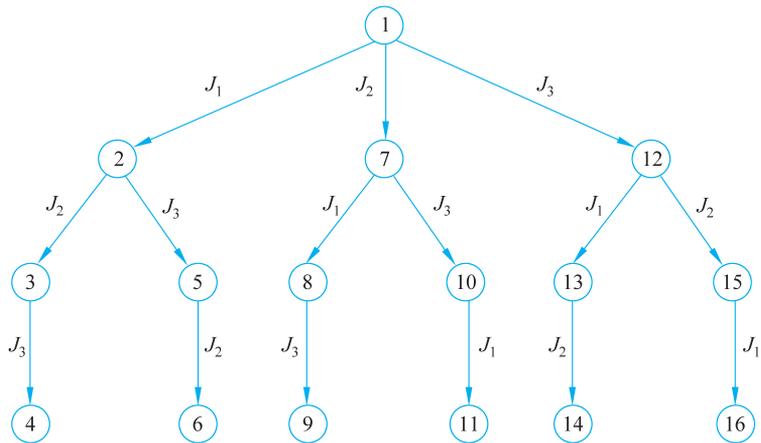


图 5.8 解空间树

图 5.8 所示的排列树中包含了 3 种作业的全排列,只要搜索整棵解空间树,一定可以搜索到最优调度方案。显然,全排列树随着问题规模增加解空间急剧膨胀,是一个典型的 NP 难问题。因此,回溯法只适用于求解小规模的问题,而且需要对解空间树进行剪枝以提高搜索速度。

定义 $a[i]$ 为第 i 个作业在第一台机器上的加工时间, $b[i]$ 为第 i 个作业在第二台机器上的加工时间, $m1[1..n]$ 为机器 1 上已调度作业的结束时间, $m2[1..n]$ 为机器 2 上已调度作业结束的结束时间, $x[1..n]$ 表示 n 个作业的调度方案。根据图 5.9 可得作业在两台机器上的结束时间。

根据图 5.9 可知第 k 个作业在机器 1、机器 2 上的结束时间分别为

$$m1[k] = m1[k - 1] + a[x[k]]$$

$$m2[k] = \max(m1[k], m2[k - 1]) + b[x[k]]$$

设当前搜索到的最优调度所需时间为 t_{best} , 当前搜索调度第 k 个作业, 剩余作业在机器 2 上加工时间为 sum , 则可按如下规则剪枝。

剪枝规则: 如果 $m2[k] + sum \geq t_{best}$, 则剪枝, 如图 5.10 所示。

批处理作业调度问题的回溯算法可表示如下。

```
//输入: 第 i 个作业在机器 1 上的处理时间 a[i], 在机器 2 上的处理时间 b[i]
//输出: 最优调度序列 x0[1..n]
//x[1..n], 当前调度序列
//f[1..n], f[i] 为 1 代表第 i 个作业已被处理, 为 0 代表未被处理
```