

回溯（backtrack）

- 回溯算法的基本思想和适用条件
- 回溯算法的设计步骤
- 估计回溯算法的效率
- 改进回溯算法的途径
- 分支估界
- 应用实例

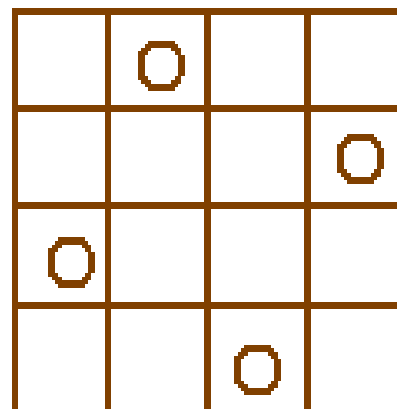
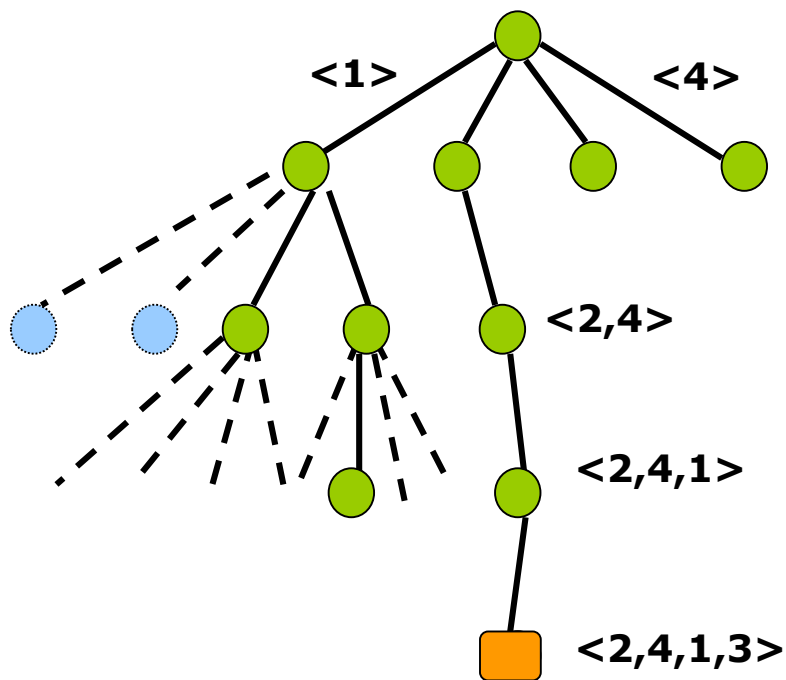
基本思想和适用条件

- 实例
- 基本思想
 - 搜索问题
 - 搜索空间
 - 搜索策略
 - 判定条件
 - 结点状态
 - 存储结构
- 必要条件

实例1: 四后问题

解表示成一个4维向量, $\langle x_1, x_2, x_3, x_4 \rangle$ (放置列号)

搜索空间：4叉树

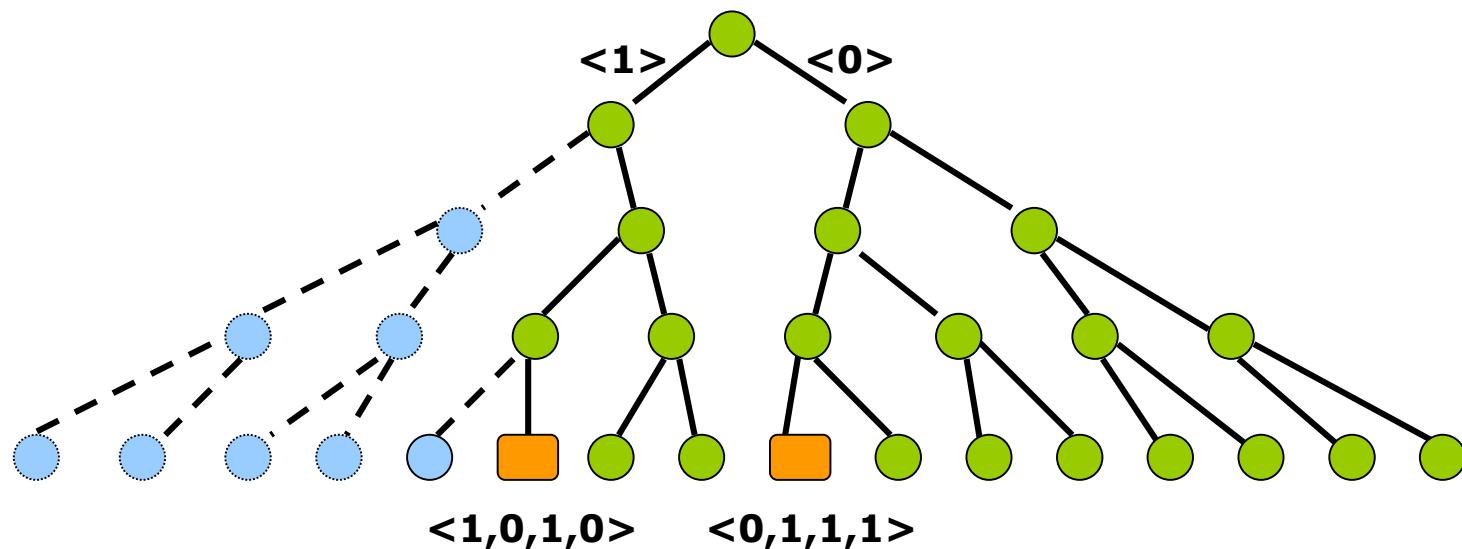


实例2：0-1背包问题

$V=\{12,11,9,8\}$, $W=\{8,6,4,3\}$, $B=13$

结点：向量 $\langle x_1, x_2, x_3, \dots, x_k \rangle$ （子集的部分特征向量）

搜索空间：子集树， 2^n 片树叶



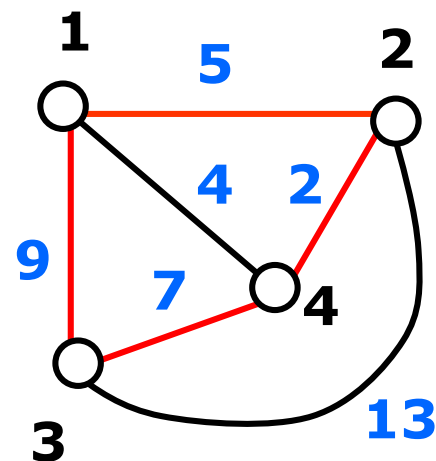
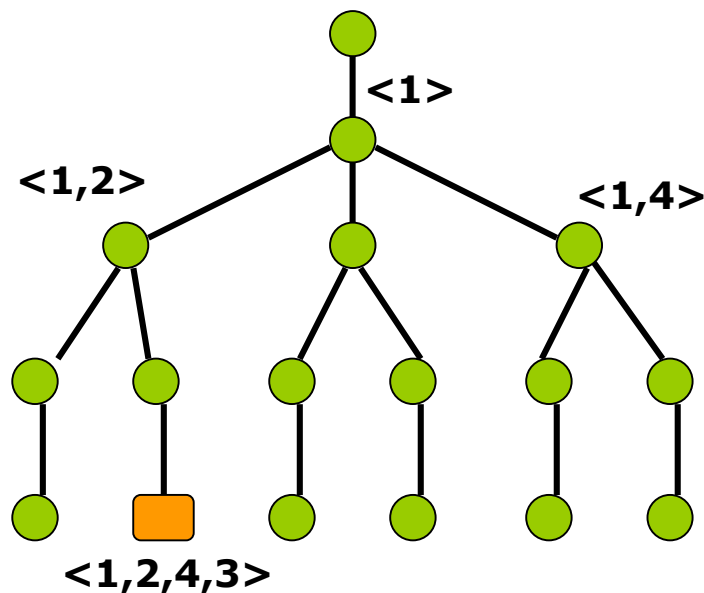
$\langle 0,1,1,1 \rangle$ 可行解： $x_1=0, x_2=1, x_3=1, x_4=1$. 重量： 13, 价值： 28

$\langle 1,0,1,0 \rangle$ 可行解： $x_1=1, x_2=0, x_3=1, x_4=0$. 重量： 12, 价值： 21

实例3：货郎担问题

$\langle i_1, i_2, \dots, i_n \rangle$ 为巡回路线

搜索空间：排列树, $(n-1)!$ 片树叶



$\langle 1, 2, 4, 3 \rangle$ 对应于巡回路线: $1 \rightarrow 2 \rightarrow 4 \rightarrow 3 \rightarrow 1$

长度: $5 + 2 + 7 + 9 = 23$

基本思想

- 适用问题：求解搜索问题
- 搜索空间：树，结点对应部分解向量，树叶对应可行解
- 搜索过程：采用系统的方法隐含遍历搜索树
- 搜索策略：深度优先，宽度优先，函数优先，宽深结合等
- 结点分支判定条件：
 - 满足约束条件---分支扩张解向量
 - 不满足约束条件，回溯到该结点的父结点
- 结点状态：动态生成
 - 白结点(尚未访问);
 - 灰结点(正在访问该结点为根的子树);
 - 黑结点(该结点为根的子树遍历完成)
- 存储：当前路径

必要条件：多米诺性质

设 $P(x_1, x_2, \dots, x_i)$ 为真表示向量 $\langle x_1, x_2, \dots, x_i \rangle$ 中 i 个皇后放置在彼此不能攻击的位置

$$P(x_1, x_2, \dots, x_{k+1}) \rightarrow P(x_1, x_2, \dots, x_k) \quad 0 < k < n$$

例4 求不等式的整数解

$$5x_1 + 4x_2 - x_3 \leq 10, \quad 1 \leq x_i \leq 3, \quad i=1,2,3$$

$P(x_1, \dots, x_k)$: 意味将 x_1, x_2, \dots, x_k 代入原不等式的相应部分使得左边小于等于10

不满足多米诺性质

变换： 令 $x_3 = 3 - x_3'$,

$$5x_1 + 4x_2 + x_3' \leq 13, \quad 1 \leq x_1, x_2 \leq 3, \quad 0 \leq x_3' \leq 2$$

回溯算法的设计要素

- 定义搜索问题的解向量和每个分量的取值范围
 - 解向量为 $\langle x_1, x_2, \dots, x_n \rangle$
 - 确定 x_i 的可能取值的集合为 $X_i, i = 1, 2, \dots, n$.
- 当 x_1, x_2, \dots, x_{k-1} 确定以后计算 x_k 取值集合 $S_k, S_k \subseteq X_k$
- 确定结点儿子的排列规则
- 判断是否满足多米诺性质
- 搜索策略----深度优先、宽度优先等
- 确定每个结点分支约束条件
- 确定存储搜索路径的数据结构

递归实现

算法 ReBack(k)

1. if $k > n$ then $\langle x_1, x_2, \dots, x_n \rangle$ 是解
2. else while $S_k \neq \emptyset$ do
3. $x_k \leftarrow S_k$ 中最小值
4. $S_k \leftarrow S_k - \{x_k\}$
5. 计算 S_{k+1}
6. ReBack($k+1$)

算法 ReBacktrack(n)

1. for $k \leftarrow 1$ to n 计算 X_k
2. ReBack(1)

迭代实现

迭代算法 Backtrack

1. 对于 $i = 1, 2, \dots, n$ 确定 X_i
2. $k \leftarrow 1$
3. 计算 S_k
4. while $S_k \neq \emptyset$ do
5. $x_k \leftarrow S_k$ 中最小值; $S_k \leftarrow S_k - \{x_k\}$
6. if $k < n$ then
7. $k \leftarrow k + 1$; 计算 S_k
8. else $\langle x_1, x_2, \dots, x_n \rangle$ 是解
9. if $k > 1$ then $k \leftarrow k - 1$; goto 4

估计搜索树的结点数

计数搜索树中遍历的结点，Monte Carlo方法

Monte Carlo方法

1. 从根开始，随机选择一条路径，直到不能分支为止，即从 x_1, x_2, \dots ，依次对 x_i 赋值，每个 x_i 的值是从当时的 S_i 中随机选取，直到向量不能扩张为止。
2. 假定搜索树的其他 $|S_i| - 1$ 个分支与以上随机选出的路径一样，计数搜索树的点数。
3. 重复步骤 1 和 2，将结点数进行概率平均。

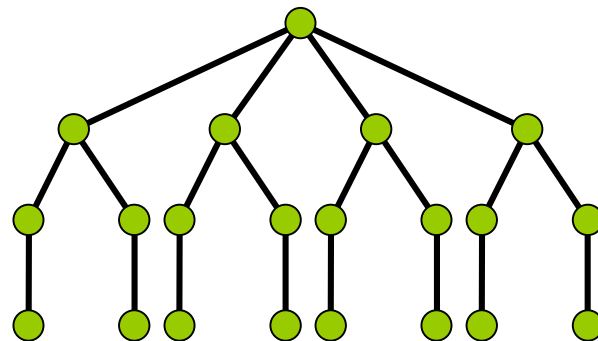
实例

例5 估计四后问题的效率

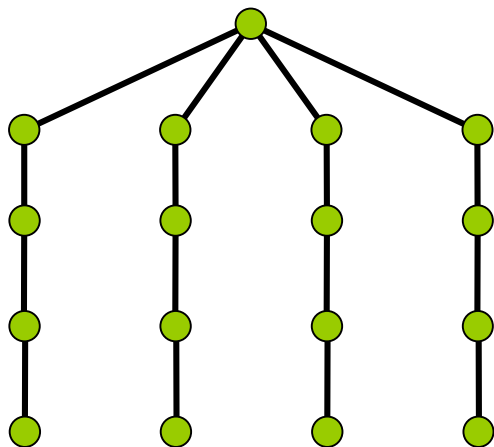
case1. $\langle 1, 4, 2 \rangle$: $1 + 4 + 4 \times 2 + 4 \times 2 = 21$

case2. $\langle 2, 4, 1, 3 \rangle$: $4 \times 4 + 1 = 17$

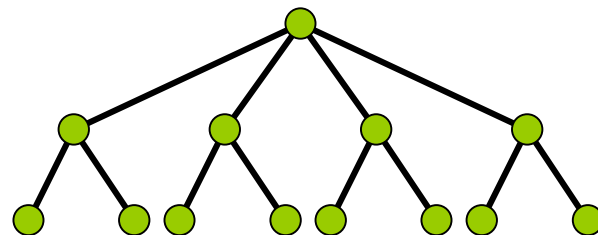
case3. $\langle 1, 3 \rangle$: $1 + 4 \times 1 + 4 \times 2 = 13$



Case1: $\langle 1, 4, 2 \rangle$



Case2: $\langle 2, 4, 1, 3 \rangle$



Case3: $\langle 1, 3 \rangle$

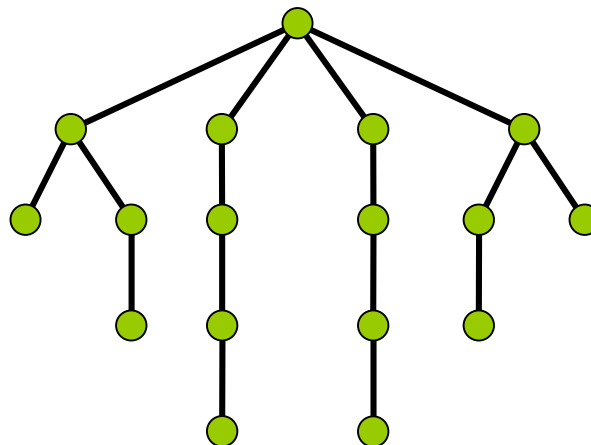
估计结点数

假设 4 次抽样测试：

case1:1次， case2:1次， case3:2次，

平均结点数 = $(21 \times 1 + 17 \times 1 + 13 \times 2) / 4 = 16$

搜索空间访问的结点数为17



搜索空间

算法实现

Monte Carlo

1. $sum \leftarrow 0$ // sum 为 t 次结点平均数
2. for $i \leftarrow 1$ to t do // 取样次数 t
3. $m \leftarrow \text{Estimate}(n)$ // m 为本次结点总数
4. $sum \leftarrow sum + m$
5. $sum \leftarrow sum / t$

结点数计算

m 为输出——本次取样结点总数, k 为层数, r_1 为本层分支数, r_2 为上层分支数, n 为树的层数

算法Estimate(n)

1. $m \leftarrow 1; r_2 \leftarrow 1; k \leftarrow 1$ // m 为结点总数
2. While $k \leq n$ do
3. if $S_k = \emptyset$ then return m
4. $r_1 \leftarrow |S_k| * r_2$ // r_1 为扩张后结点总数
5. $m \leftarrow m + r_1$ // r_2 为扩张前结点总数
6. $x_k \leftarrow$ 随机选择 S_k 的元素
7. $r_2 \leftarrow r_1$
8. $k \leftarrow k+1$

影响算法效率的因素

最坏情况下的时间 $W(n)=(p(n)f(n))$

其中 $p(n)$ 为每个结点时间, $f(n)$ 为结点个数

影响回溯算法效率的因素

搜索树的结构

分支情况: 分支均匀否

树的深度

对称程度: 对称适合裁减

解的分布

在不同子树中分布多少是否均匀

分布深度

约束条件的判断: 计算简单

改进途径

- 根据树分支设计优先策略:

结点少的分支优先, 解多的分支优先

- 利用搜索树的对称性剪裁子树

- 分解为子问题:

求解时间 $f(n)=c2^n$, 组合时间 $T=O(f(n))$

如果分解为 k 个子问题, 每个子问题大小为 n/k

求解时间为

$$kc2^{\frac{n}{k}} + T$$

组合优化问题

□ 相关概念

- 目标函数（极大化或极小化）
- 约束条件
- 搜索空间中满足约束条件的解称为可行解
- 使得目标函数达到极大(或极小)的解称为最优解

□ 实例：背包问题

$$\begin{aligned}\max \quad & x_1 + 3x_2 + 5x_3 + 9x_4 \\ & 2x_1 + 3x_2 + 4x_3 + 7x_4 \leq 10 \\ & x_i \in N, i = 1, 2, 3, 4\end{aligned}$$

分支估界技术（极大化）

□ 设立代价函数

- 函数值以该结点为根的搜索树中的所有可行解的目标函数值的上界
- 父结点的代价不小于子结点的代价

□ 设立界

- 代表当时已经得到的可行解的目标函数的最大值
- 界的设定初值可以设为0
- 可行解的目标函数值大于当时的界，进行更新

□ 搜索中停止分支的依据

- 不满足约束条件或者其代价函数小于当时的界