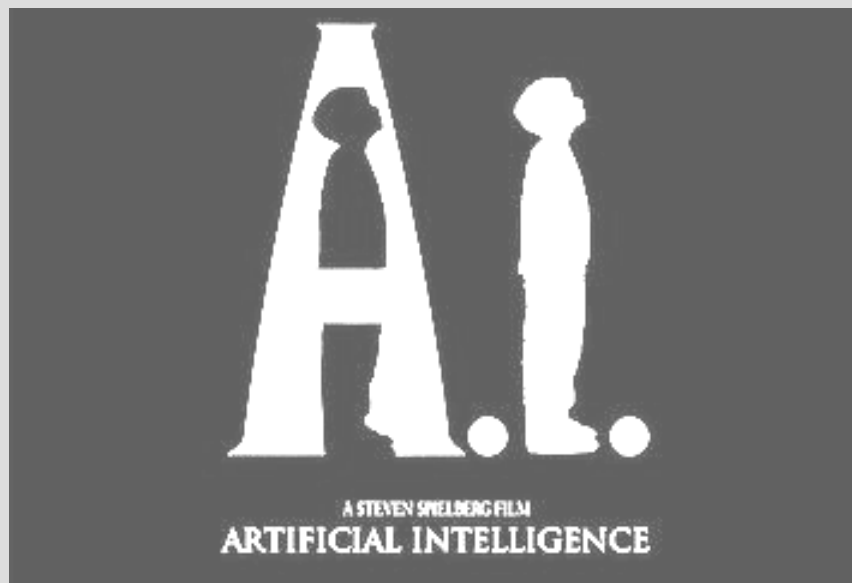


# 人工智能（ Artificial Intelligence ）



福州大学数学与计算机学院

陈昭炯

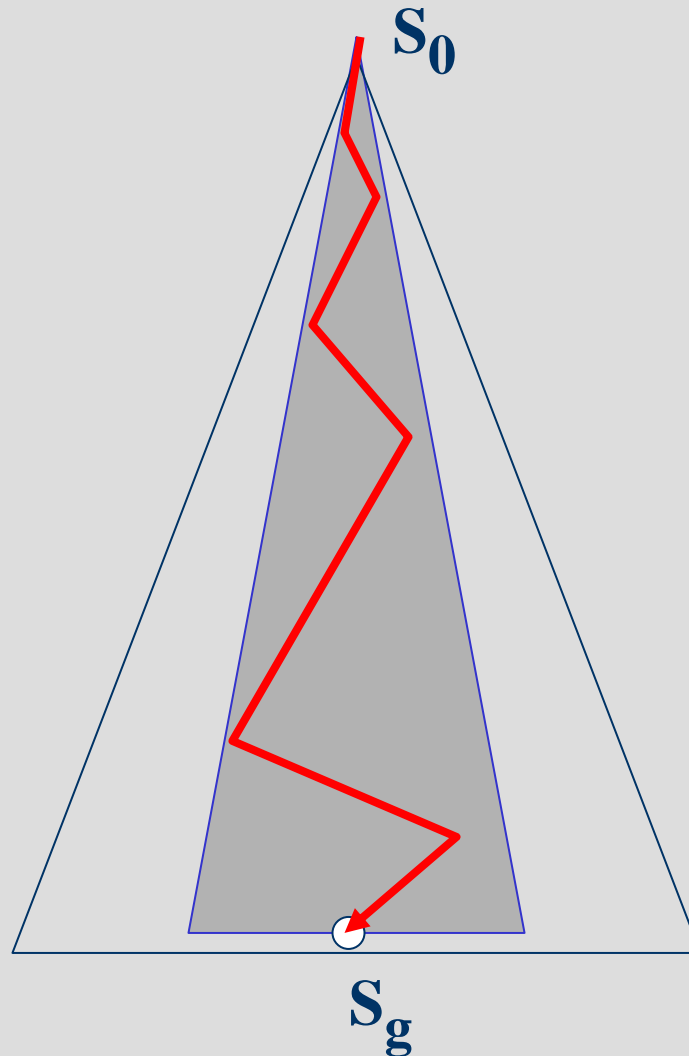
2010年3月10日星期三

《人工智能》陈昭炯

# 第一章 搜索问题

- 内容：  
状态空间的搜索问题。
- 搜索方式：
  - 盲目搜索
  - 启发式搜索
- 关键问题：  
如何利用知识，尽可能有效地找到问题的解（最佳解）。

# 搜索问题（续1）



# 基本概念

## 搜索的含义

- 依问题的实际情况寻找可利用的知识，构造代价较少的推理路径从而解决问题的过程
- 离散的问题通常没有统一的求解方法
- 搜索策略的优劣涉及能否找到最好的解、计算时间、存储空间等
- 搜索分为盲目搜索和启发式搜索
- 盲目搜索：按预定的策略进行搜索，未用问题相关的或中间信息改进搜索。效率不高，难求解复杂问题，但不失可用性
- 启发式搜索：搜索中加入问题相关的信息加速问题求解，效率较高，但启发式函数不易构造

## 讨论的问题

- 有哪些常用的搜索算法？ - 问题有解时能否找到解?(完备性)
- 找到的解是最佳的吗？(最优性) - 什么情况下可以找到最佳解？
- 求解的效率如何？（时间、空间复杂度）

## 状态空间表示法

状态：描述问题求解中任一时刻的状况；变量的有序组合

- 算符：一个状态 另一状态的操作
- 状态空间：所有求解路径构成的图；{状态，算符} 表示

## 问题求解过程：

- 初始状态：描述问题求解中的初始状况
- 算符：一个状态 另一状态的操作
- 目标测试：确定给定的状态是否为目标状态
- 路径耗散函数：设定每一步算符操作的耗散值

问题的解：从初始状态到目标状态的路径

最优解：所有解中耗散值最小的解

## 例：二阶梵塔问题

状态描述： $(S_A, S_B)$

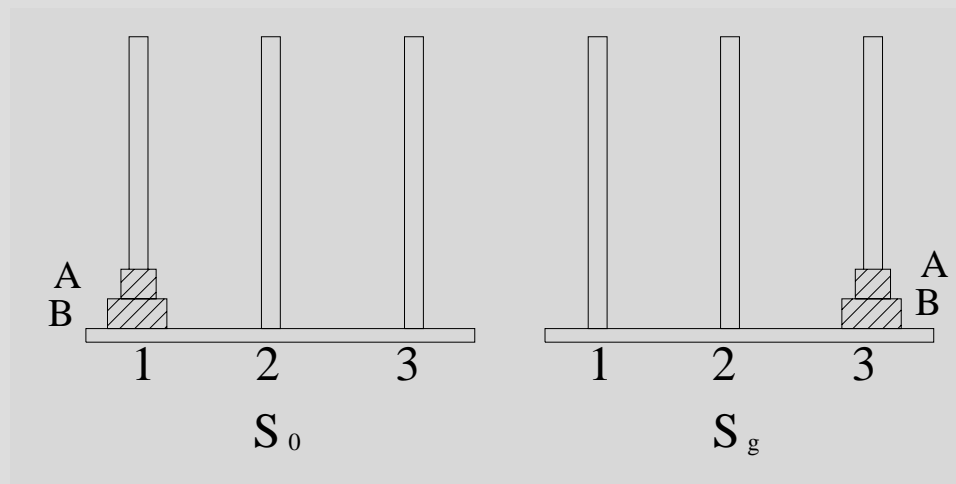
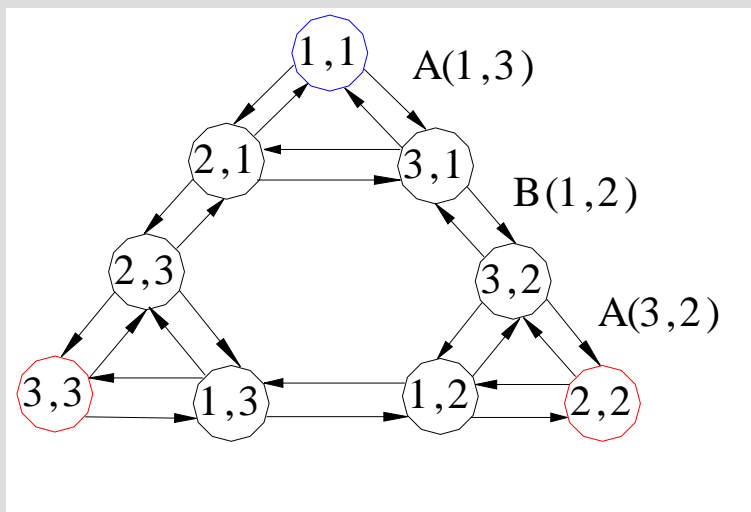
可能状态： $S_0=(1,1), S=(1,2), S=(1,3), S=(2,1), S_g=(2,2), S=(2,3)$

$S=(3,1), S=(3,2), S_g=(3,3)$

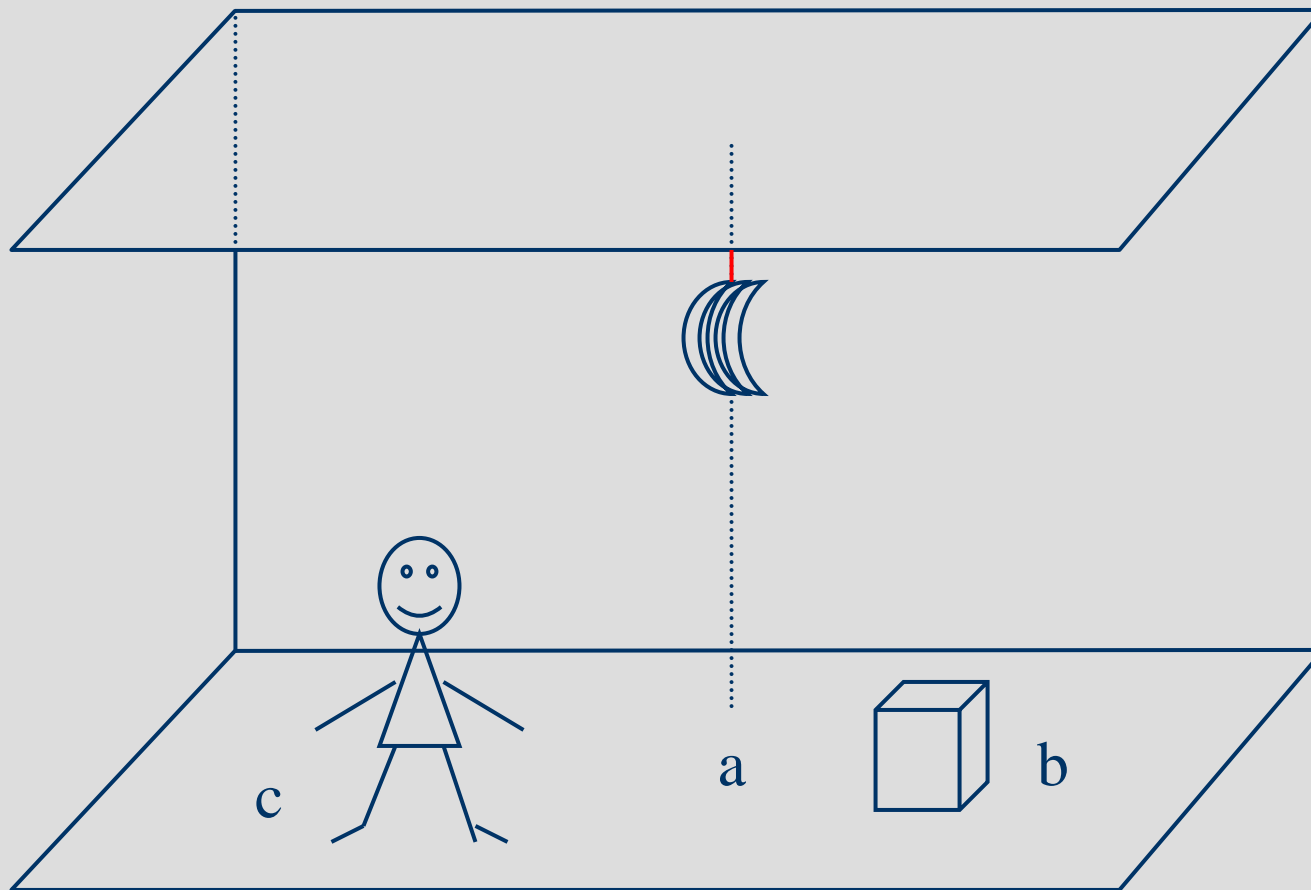
算符： $A(i,j)$ —将A从*i*轴移至*j*轴； $B(i,j)$ —将B从*i*轴移至*j*轴

可能算符： $A(1,2), A(1,3), A(2,1), A(2,3), A(3,1), A(3,2)$

$B(1,2), B(1,3), B(2,1), B(2,3), B(3,1), B(3,2)$



# 猴子摘香蕉问题



状态： $(w,t,x,y,z)$		初始状态： $(c,a,b,0,0)$
w:猴子的水平位置	$\{a,b,c\}$	目标状态： $(a,a,a,1,1)$
t:天花板上香蕉对应的地面位置	$\{a,b,c\}$	可能状态： $(b,a,b,0,0)$
x:箱子的水平位置	$\{a,b,c\}$	$(c,a,c,1,0)$
y:猴子是否在箱子上	$\{0,1\}$	$(c,a,c,1,1)$
z:猴子是否拿到香蕉	$\{0,1\}$	.....

操作符：

Goto(u):猴子走到u处       $(w,t,x,y,0)$        $(u,t,x,y,0)$

Push(v):猴子推箱到v处       $(w,t,w,0,0)$        $(v,t,v,0,0)$

Climb: 猴子爬上箱子       $(w,t,w,0,0)$        $(w,t,w,1,0)$

Grasp: 猴子拿到香蕉       $(a,a,a,1,0)$        $(a,a,a,1,1)$



## 例：修道士与野人问题(1968)

$S_0$ ：河左岸有 $N$ 个 *Missionaries* 和  $k$  个 *Cannibals*, 1 条 *boat*

条件：1) M和C都会划船，船一次只能载 $k$ 人

2) 在任一岸上，M人数不得少于C的人数，否则被吃

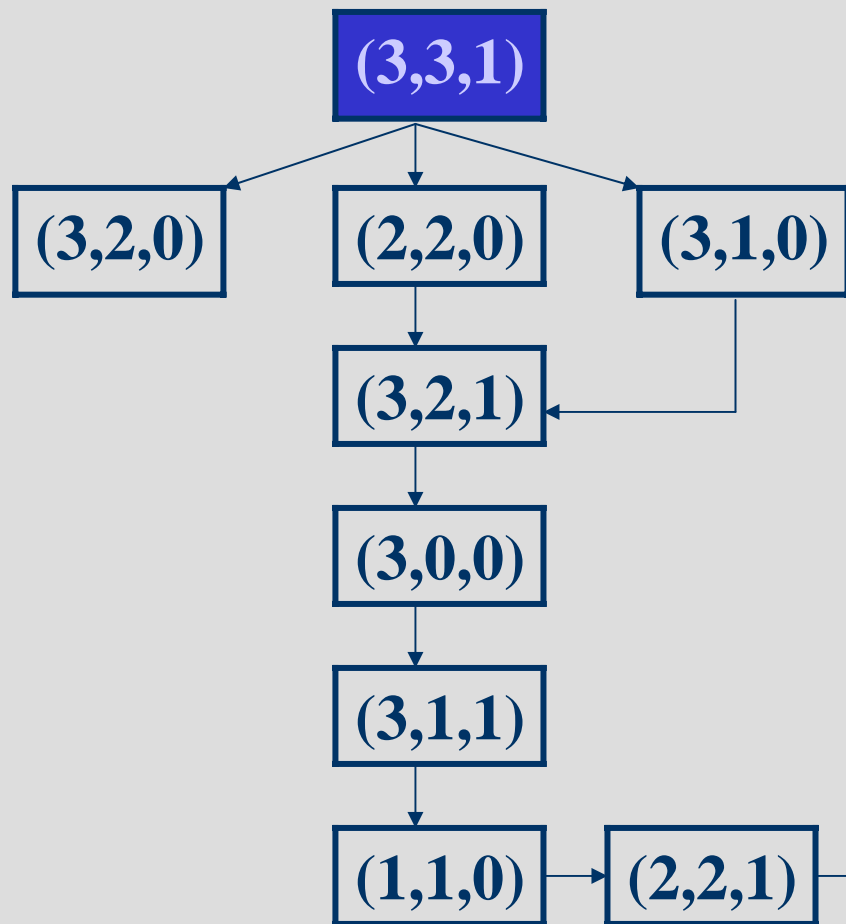
目标：安全抵达对岸的最佳方案

左岸： $(m, c, b); 0 \leq m \leq N, 0 \leq c \leq k, b \in \{0, 1\}; S_0: (N, k, 1); S_g(0, 0, 0)$

状态总数： $(N+1) \times (k+1) \times 2$ ;  $N=K=3$ 时，32种，但合法状态16种

$$\begin{cases} m \geq c \wedge m \geq 1 \\ 3-m \geq 3-c \wedge 3-m \geq 1 \end{cases} \Rightarrow m = c = 1, 2 \Rightarrow \begin{cases} m = 0 \\ m = 3 \\ m = c = 1, 2 \end{cases}$$

$b = 1: \begin{cases} m \leftarrow m - x \\ c \leftarrow c - y \\ b = 0 \end{cases}, \begin{cases} x \leq m \\ y \leq c \\ x + y \leq 2 \end{cases}$	$b = 0: \begin{cases} m \leftarrow m + x \\ c \leftarrow c + y \\ b = 1 \end{cases}, \begin{cases} x \leq 3 - m \\ y \leq 3 - c \\ x + y \leq 2 \end{cases}$
--	--



$0 < x+y \leq 2$ :

$(x,y) = (2,0), (0,2), (1,1), (1,0), (0,1)$

## 例：皇后问题 ( 1850 )

	Q		
			Q
Q			
		Q	

Put  $n$  queens on an  $n \times n$  board with no two queens on the same row, column, or diagonal

初始状态：棋盘上无皇后

算符：将皇后添加到棋盘上的任一空格

目标测试：8皇后都在棋盘上，且互相攻击不到

路径耗散函数：每一步耗散值1

返回

- 8皇后：92种解，本质解12个
- 找到一般 $n$ 皇后问题复杂度为 $O(n)$ 的算法(1989)

## 例：数独，Latin square

5	3			7				
6			1	9	5			
	9	8					6	
8				6				3
4			8		3			1
7				2				6
	6					2	8	
			4	1	9			5
				8			7	9

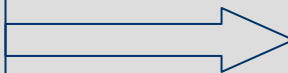
5	3	4	6	7	8	9	1	2
6	7	2	1	9	5	3	4	8
1	9	8	3	4	2	5	6	7
8	5	9	7	6	1	4	2	3
4	2	6	8	5	3	7	9	1
7	1	3	9	2	4	8	5	6
9	6	1	5	3	7	2	8	4
2	8	7	4	1	9	6	3	5
3	4	5	2	8	6	1	7	9

Sudoku is a logic-based, combinatorial number-placement puzzle. The objective is to fill a  $9 \times 9$  grid so that each column, each row, and each of the nine  $3 \times 3$  boxes (also called blocks or regions) contains the digits from 1 to 9 only one time each. The puzzle setter provides a partially completed grid.

## 例：八数码游戏

（九宫重排问题）

2	8	3
1	6	4
7		5



1	2	3
8		4
7	6	5

8-Puzzle

sliding-block puzzle

初始状态：任一状态都可为初始状态

算符：将空位移向四个方向

目标测试：确定当前状态是否为目标状态

路径耗散函数：每一步耗散值1

- 其状态可以划分为两个不相交的集合。(证明)
- 8数码 ,  $9! / 2 = 181440$  ; 15数码 , 1.3万亿 ; 24数码,  $10^{25}$
- 一般  $n \times n$  数码是NP完全问题 ( 1986 )

## 例：TSP问题

### Traveling Salesman Problem

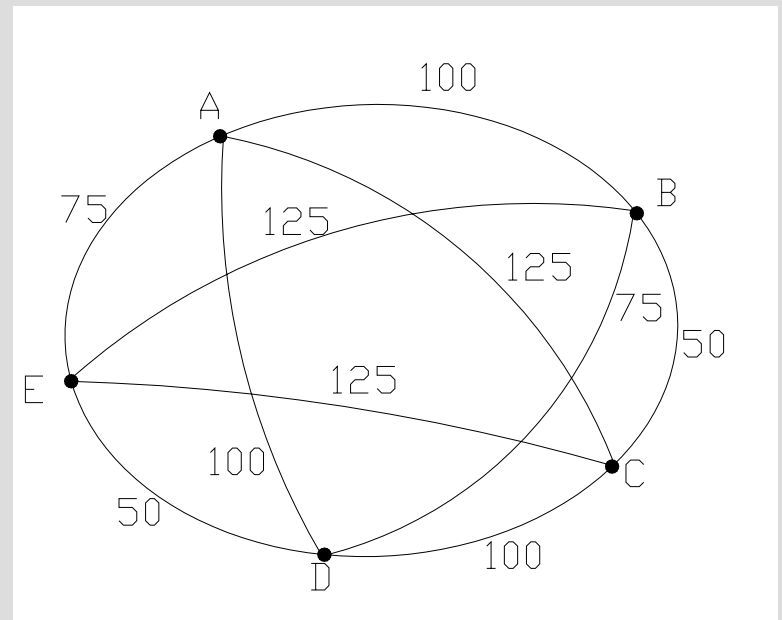
从某城市出发遍历所有 $n$ 个城市  
一遍且仅一遍再回到出发地，求  
最短路径

初始状态：在某一城市

算符：移向下一个未访问过的城市

目标测试：是否处于出发地且访问过所有城市一次

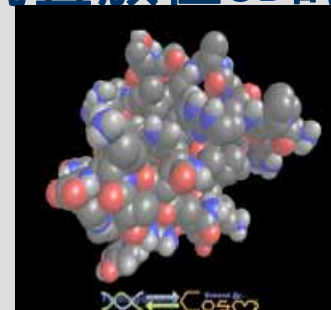
路径耗散函数：路程长度，旅行费用等



- No general method of solution is known
- NP - hard(Karp,1972)
- 有效的启发式算法 ( 1973 )
- 完全多项式近似方案 ( 1998 )
- .....

# 若干应用实例

- 寻径问题：计算机网络的路由，军事行动的规划，飞机航线旅行规划系统，机器人导航（寻径问题拓广）
- 旅行问题：电路板自动钻孔机的运动规划，仓库货物码放机的运动规划
- 超大规模集成电路的布局：在一个芯片上放置上百万个元器件及连线，还要达到芯片面积最小、电路延迟最小、杂散电容最小和产量最大。单元布局和通道寻径（1991）
- 自动装配排序：找到一个装配物体（电动机）各部件的次序
- 蛋白质设计：寻找一个氨基酸序列，当该序列叠放在3D的蛋白质结构里，可治愈某种疾病
- 因特网搜索：寻找问题的答案、相关信息等



## 1.2 图搜索策略

- 问题的引出

- 回溯搜索：只保留从初始状态到当前状态的一条路径。
- 图搜索：保留所有已经搜索过的路径。

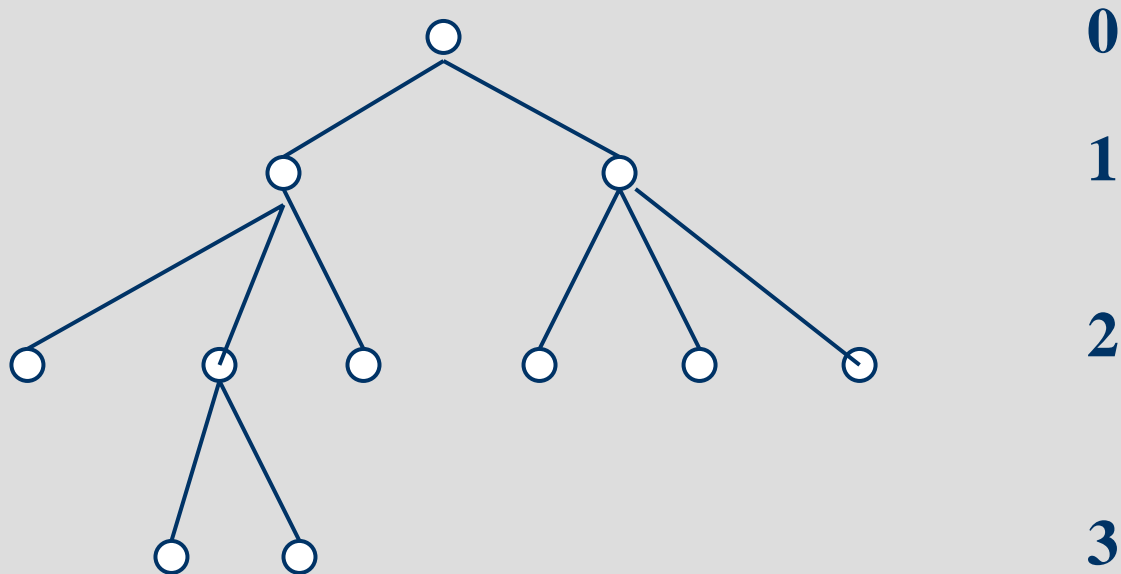


# 一些基本概念

- 节点深度：

根节点深度=0

其它节点深度=父节点深度+1



## ➤ 路径的代价（耗散值）

一条路径的代价（耗散值）等于连接这条路径各节点间所有代价（耗散值）的总和。用  $C(x_i, x_j)$  表示从父节点  $x_i$  到子节点  $x_j$  的边代价（耗散值）。

## ➤ 代价树：边上标有代价的树状结构图

## ➤ 若干记号：

$S_0$  - 初始态； $S_g$  - 目标态；

$g(x)$  - 从  $S_0$  到节点  $x$  的代价； $g(x_j) = g(x_i) + C(x_i, x_j)$

$h(x)$  -  $x$  到  $S_g$  最优路径的估计代价

# 状态空间的搜索策略

## 一般图的搜索过程

*OPEN*表：存放刚生成的节点

状态节点	父节点

*CLOSED*表：存放当前将要扩展和前面已扩展的节点

编号	状态节点	父节点

扩展一个节点：生成出该节点的所有后继节点，并给出它们之间的耗散值。

1)  $S_0 \in OPEN, S_0 \in G_0$ ,

2)  $OPEN = Nil$  无解；否则

3)  $OPEN$  的第一个节点  $CLOSED$ ，记为  $n$

4) 节点  $n = \text{目标}$  得解；否则

•  $m_j$ : 扩展的新节点

•  $m_k$ : 已生成的节点

•  $m_l$ : 已生成并被扩展的节点

5) 扩展节点  $n$ ,  $M = \{n \text{ 扩展出的子节点} - n \text{ 的先辈}\}$ ;  $G_{n-1} \cup M = G_n$

6) 处理  $M$ ,  $\forall x \in M$ , 考虑

$m_j$ : if  $x \notin G_{n-1}, x \in OPEN$ ;

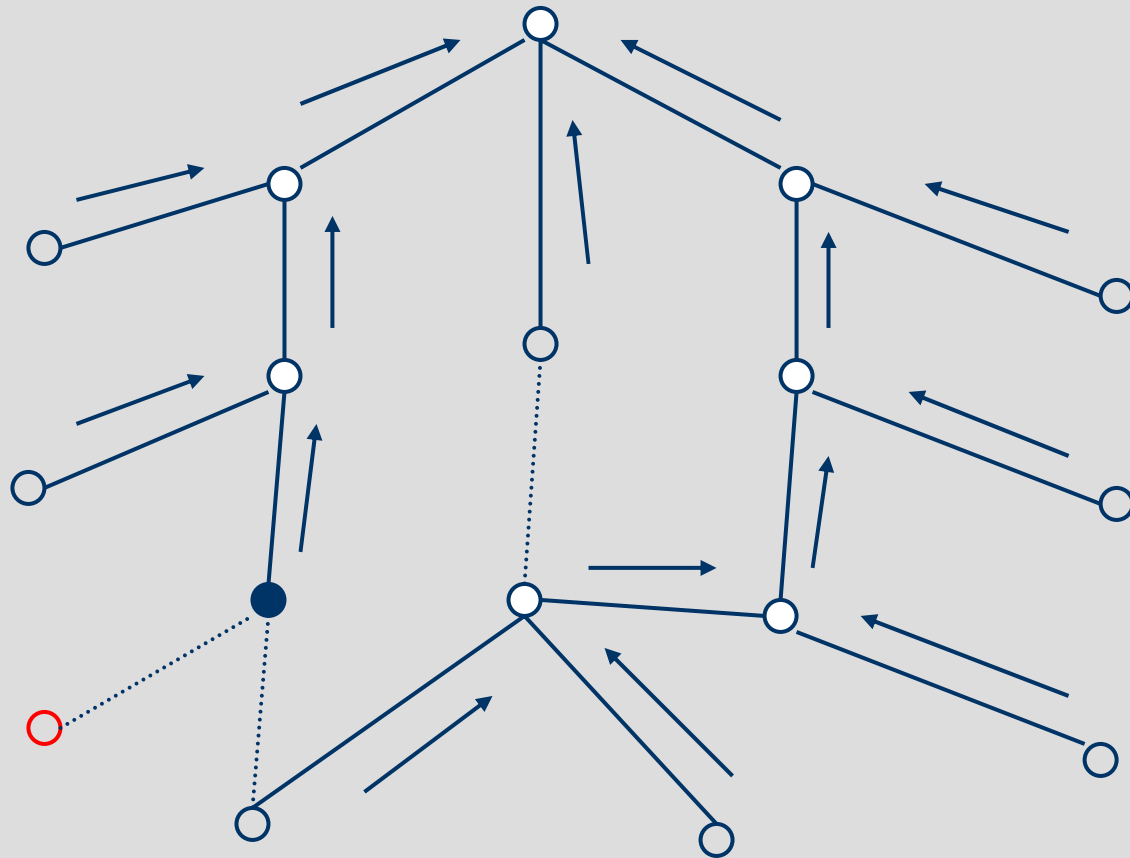
$m_k$ : if  $x \in G_{n-1}$  (已生成过), 判断  $x$  的父节点是否需改变 (依代价)

$m_l$ : if  $x \in G_{n-1} \text{ AND } x \in CLOSED$  (已扩展过), 判断  $x$  的原后继节点的父指针是否需改变

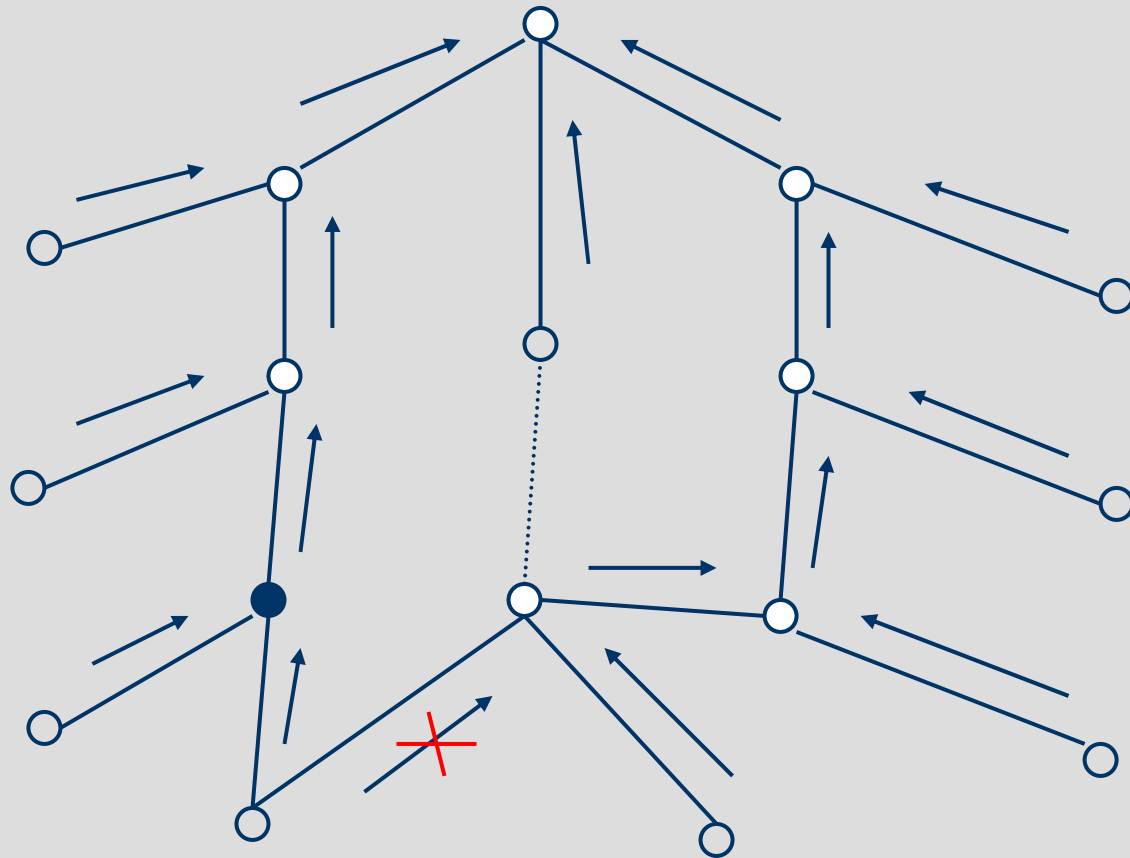
7) 按某种搜索策略对  $OPEN$  表排序

队列方式 (FIFO): 广度优先; 堆栈方式 (LIFO): 深度优先; 其它

8) 转 2)

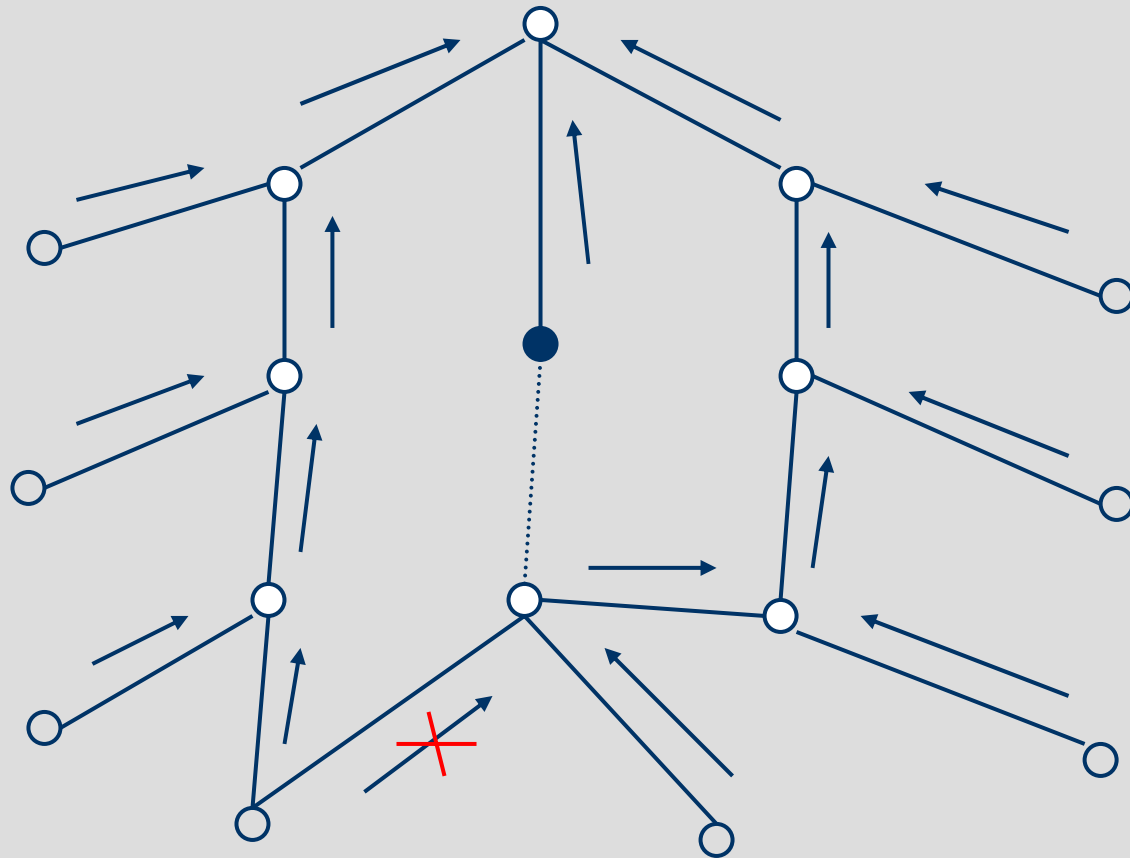


- 已扩展 ( *CLOSED* )
- 已生成, 未扩展 ( *OPEN* )
- 选中当前正扩展
- 未生成过



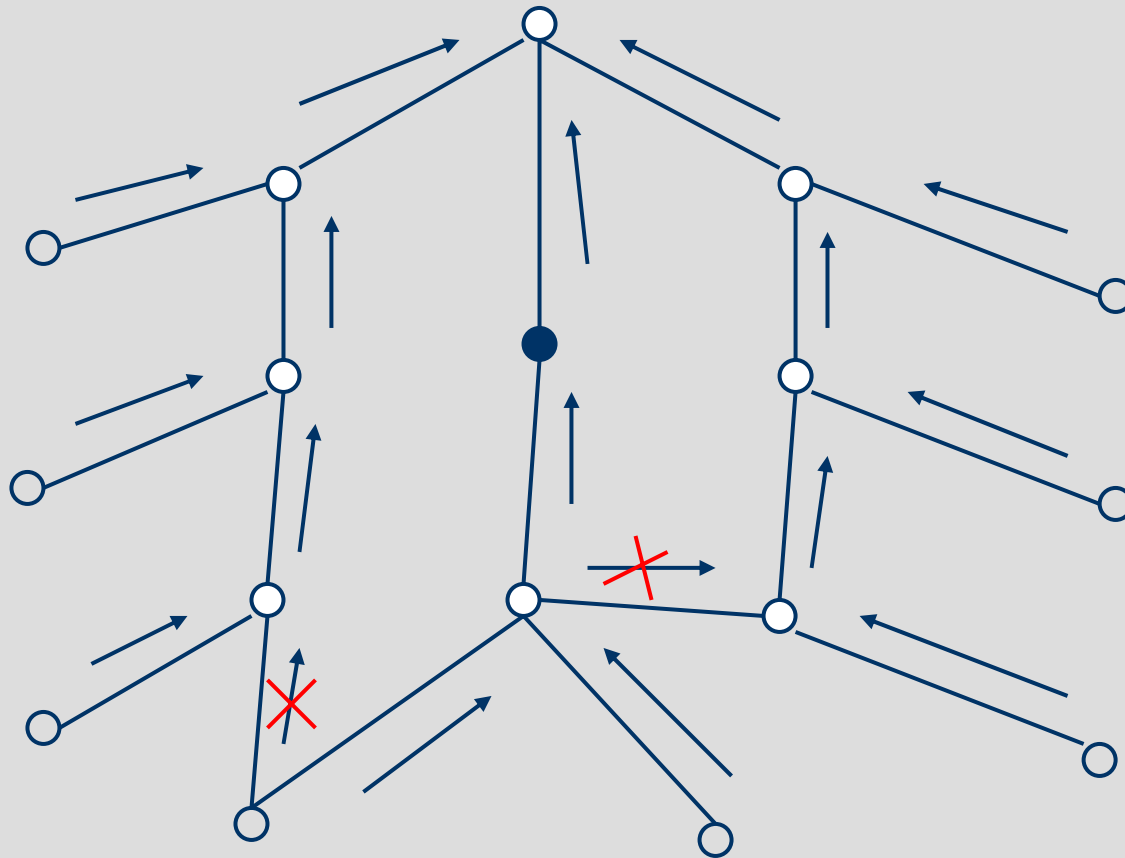
○ 已扩展 ( *CLOSED* )    ○ 已生成 , 未扩展 ( *OPEN* )

● 选中当前正扩展



○ 已扩展 ( *CLOSED* )    ○ 已生成 , 未扩展 ( *OPEN* )

● 选中当前正扩展



○ 已扩展 ( *CLOSED* )    ○ 已生成 , 未扩展 ( *OPEN* )

● 选中当前正扩展



- 1) 不同的搜索策略只是 $OPEN$ 表的排序不同，过程类似
- 2)  $G$ 称为搜索图，由节点及其父指针 搜索树
- 3) 目标找到后，其路径由逐级上行的父指针构成
- 4) 盲目搜索仅适用于树结构，不出现图搜索中6)



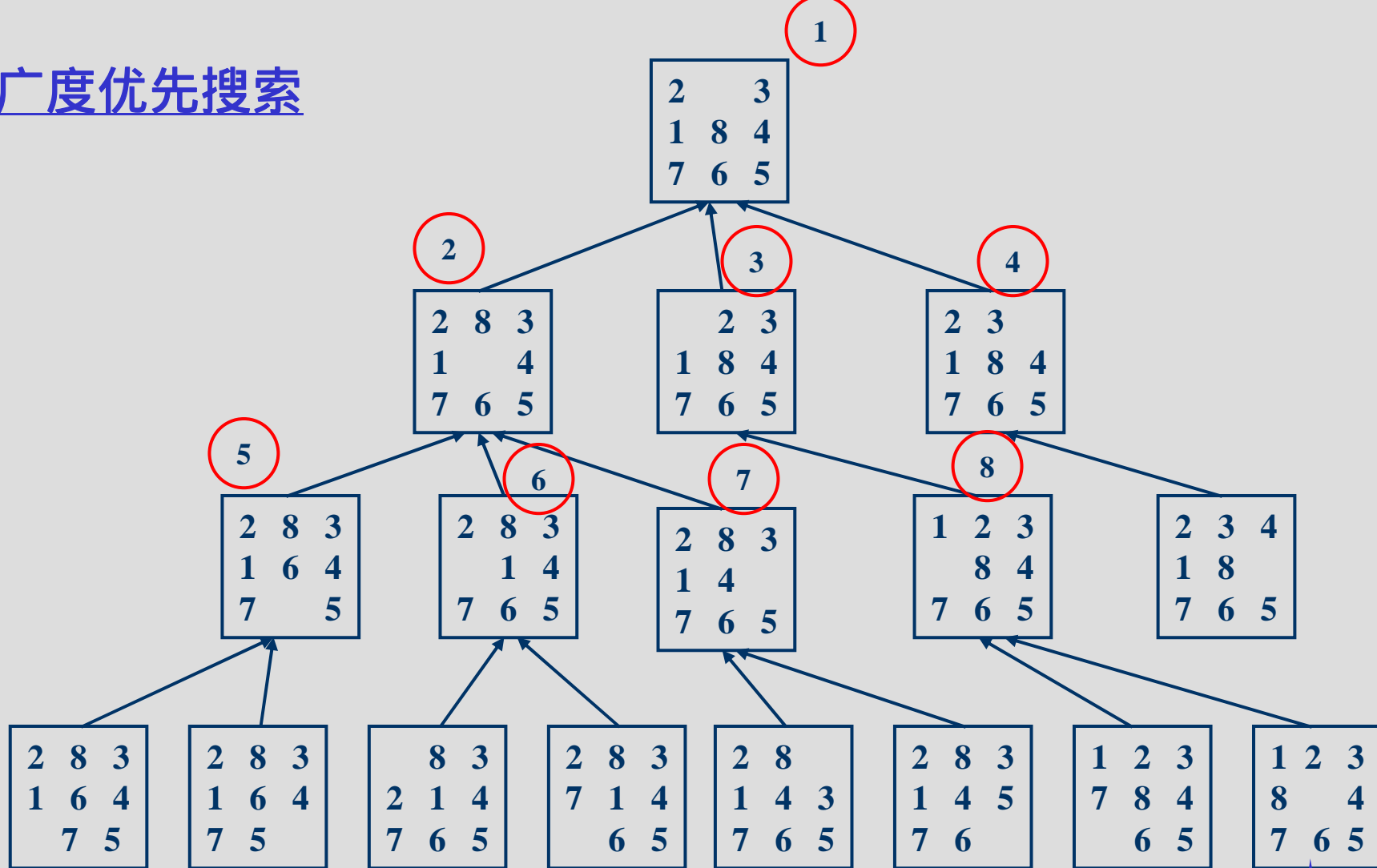
# 广度优先搜索

```
1,  $G := G_0 (G_0 = S_0)$ ,  $OPEN := (S_0)$ ,  $CLOSED := ( )$ ;  
2, LOOP: IF  $OPEN = ( )$  THEN EXIT (FAIL);  
3,  $n := FIRST(OPEN)$ ;  
4, IF GOAL( $n$ ) THEN EXIT (SUCCESS);  
5, REMOVE( $n$ , OPEN), ADD( $n$ , CLOSED);  
6, EXPAND( $n$ )  $M$ ,  $G_{n-1}$   $M$   $G_n$ ;  
7, IF GOAL(at  $M$ ) THEN EXIT(SUCCESS);  
8, ADD( $M$ , OPEN), 并标记 $M$  中的节点到 $n$  的指针;  
9, GO LOOP;
```

ADD( $x, y$ ): 添加 $x$ 至 $y$  的尾部

记录搜索最优解过程中的所有节点

# 广度优先搜索



生成的新节点按队列方式压入OPEN表底部（先进先出）

目标

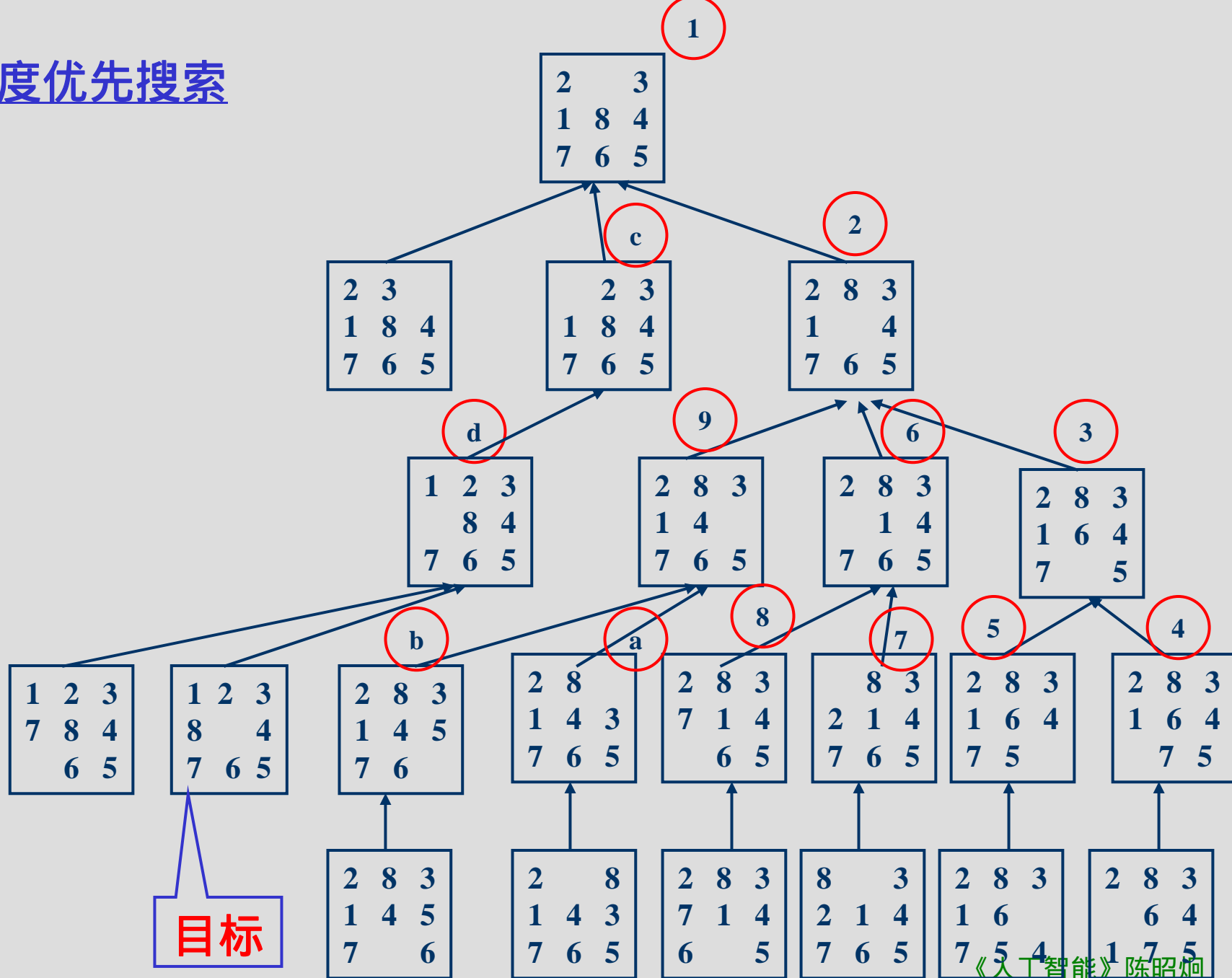
# 深度优先搜索

- 1,  $G := G_0$  ( $G_0 = S_0$ ),  $OPEN := (S_0)$ ,  $CLOSED := ( )$ ;
- 2, LOOP: IF  $OPEN = ( )$  THEN EXIT (FAIL);
- 3,  $n := \text{FIRST}(OPEN)$ ;
- 4, IF  $\text{GOAL}(n)$  THEN EXIT (SUCCESS);
- 5, REMOVE( $n$ , OPEN), ADD( $n$ , CLOSED);
- 6, EXPAND( $n$ )     $M$ ,  $G_{n-1}$      $M$      $G_n$ ;
- 7, IF 目标在 $M$ 中 THEN EXIT(SUCCESS);
- 8, ADD(OPEN,  $M$ ), 并标记 $M$ 中的节点到 $n$ 的指针;
- 9, GO LOOP;

ADD( $x, y$ ): 添加 $x$ 至 $y$ 的尾部

一节点的所有后代被完全搜索过则该节点从内存中删除

# 深度优先搜索



## 广度优先搜索效率分析

最坏情况已生成的节点数  $= b + b^2 + b^3 + \dots + b^d + (b^{d+1} - b) = o(b^{d+1})$

• 每个节点有b个后继节点；解的深度为 d；搜索树的最大深度m；

深度	节点数	时间	内存
2	1100	0.11s	1 M
4	111 , 100	11s	106 M
6	$10^7$	19m	10 G(KM)
8	$10^9$	31h	1 T(KG)
10	$10^{11}$	129d	101 T(KG)
12	$10^{13}$	35y	10 P(KT)
14	$10^{15}$	3523y	1 E(KP)

$b=10$

$10^4$  个节点 /s

$10^3$  bytes/node

内存需求比时间消耗更大

广度优先难以解决大的搜索问题（时间）

## 深度优先搜索效率分析

存储的节点数  $= b \cdot d_m + 1$  ;  $b=10, d=12$ , 存储空间 = 118K ;  $O(b \cdot d)$ ; 百亿倍

## 广度优先搜索的性质

- 当问题有解时，一定能找到解且为最优解(耗散值是节点深度的非递减函数)
- 是一个通用的与问题无关的方法
- 最坏情况时，搜索空间等同于穷举
- 时间、空间效率较低  $o(b^{d+1})$

## 深度优先搜索的性质

- 一般不能保证找到最优解
- 当深度限制不合理时，可能找不到解（无穷分支）
- 最坏情况时，搜索空间等同于穷举
- 时间效率较低  $o(b^m)$
- 是一个通用的与问题无关的方法

## 回溯搜索

- 每次只生成一个后继节点而不是所有的后继，内存 $O(d)$

## 有界深度优先搜索

- 避免搜索陷入某一无穷分支死循环,设定深度界限 $L$ ;
- $L$ 的选择问题; 考虑 $L < d$  和  $L > d$ 的情况
- $L > d$ , 问题有解一定可以找到解, 但不一定最优
- $L > d$ , 时间复杂度  $o(b^L)$ ; 空间复杂度  $o(bl)$

## 迭代深入深度优先搜索

- 用于寻找最合适的深度限制的通用策略
- For depth  $\leftarrow 0$  to  $m$  do 有界深度优先搜索
- 问题有解一定可以找到解且最优(条件限制)
- 时间复杂度 $o(b^d)$ ; 空间复杂度  $o(bd)$   
生成节点总次数=  $db + (d-1)b^2 + \dots + b^d$
- 当搜索空间很大且解的深度未知时, 首选的盲目搜索法

## 双向搜索

- 同时运行2个搜索, 一个从初态开始一个从目标态开始, 中间相遇时终止, 学习并分析.



# 盲目搜索策略的算法评价

	广度	深度	有界深度	迭代深入	双向
完备性	是 <sup>1</sup>	否	否	是 <sup>1</sup>	是 <sup>1,4</sup>
时间	$o(b^{d+1})$	$o(b^m)$	$o(b^l)$	$o(b^d)$	$o(b^{d/2})$
空间	$o(b^{d+1})$	$o(bm)$	$o(bl)$	$o(bd)$	$o(b^{d/2})$
最优性	是 <sup>3</sup>	否	否	是 <sup>3</sup>	是 <sup>3,4</sup>

1: 若b是有限的，则是完备的

3: 若单步耗散是相同的，则是最优的

4: 若每个方向都采用广度优先搜索

$b$ : 节点的平均分支数

$d$ : 最浅的解的深度

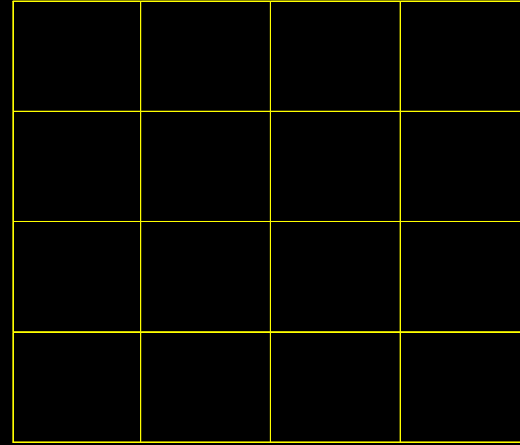
$m$ : 搜索树的最大深度

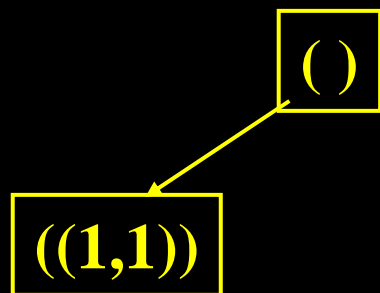
$l$ : 深度限制

# 1.1 回溯策略

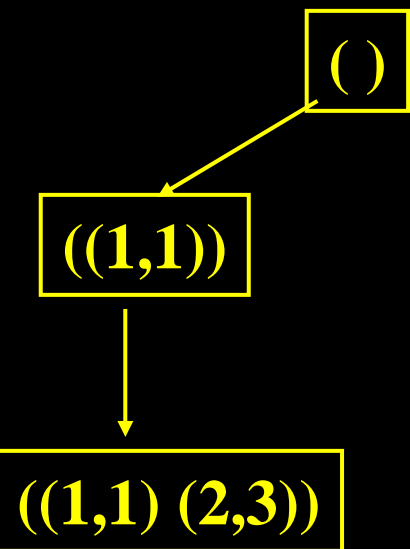
- 例：皇后问题

	Q		
			Q
Q			
		Q	

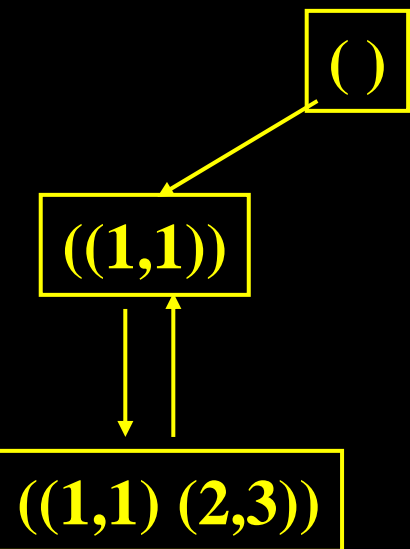




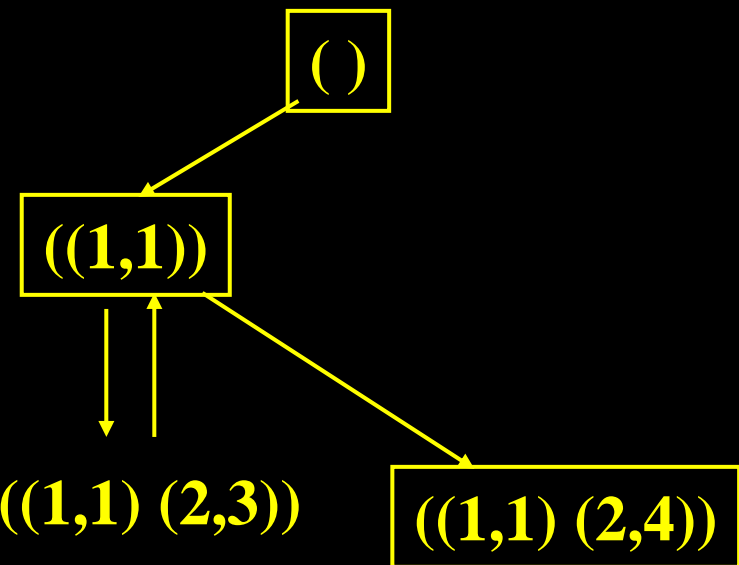
Q			



Q			
		Q	

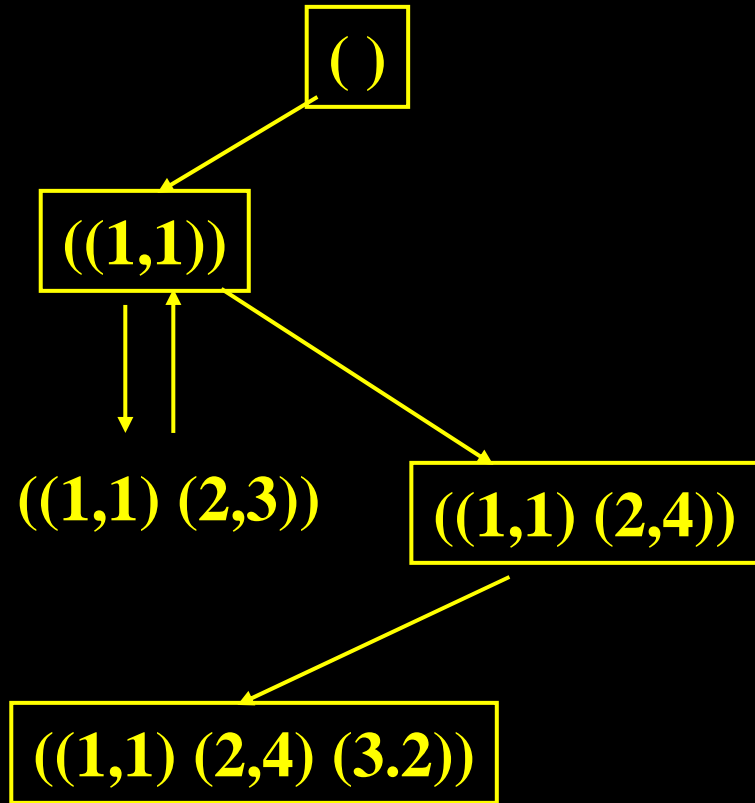


Q			

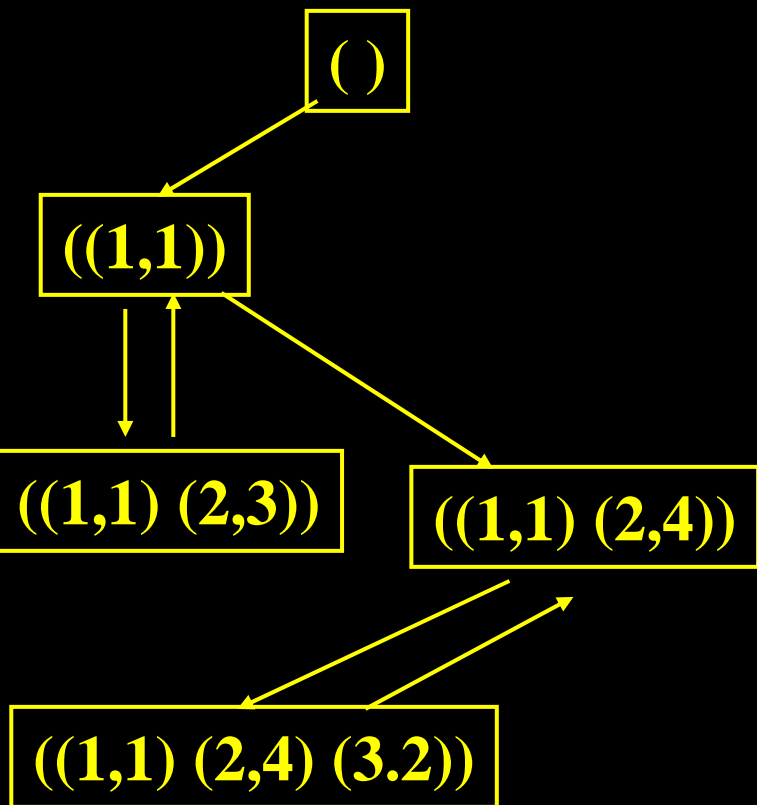


Q			
			Q

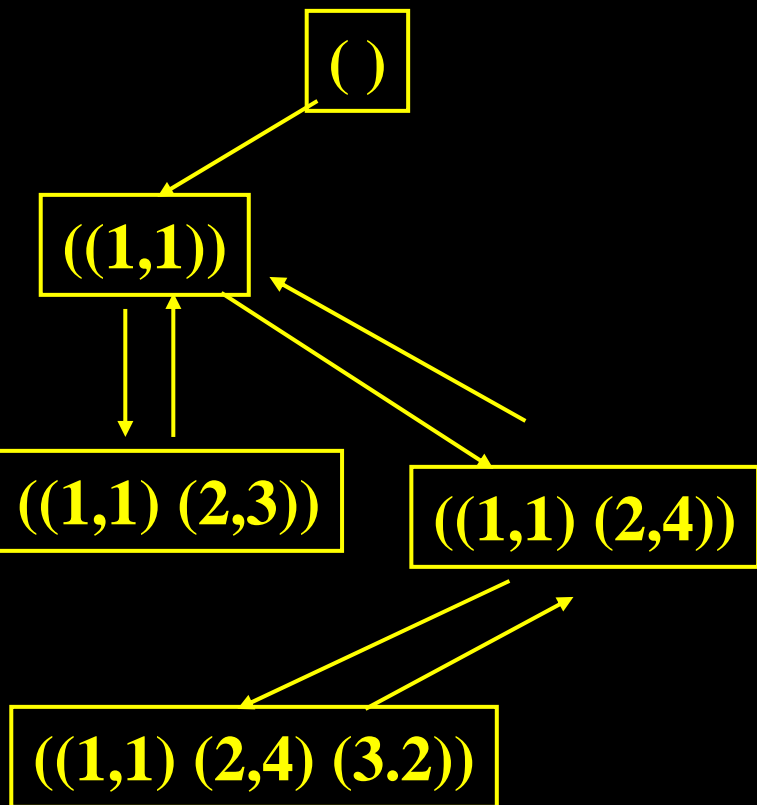
Q			
			Q
	Q		



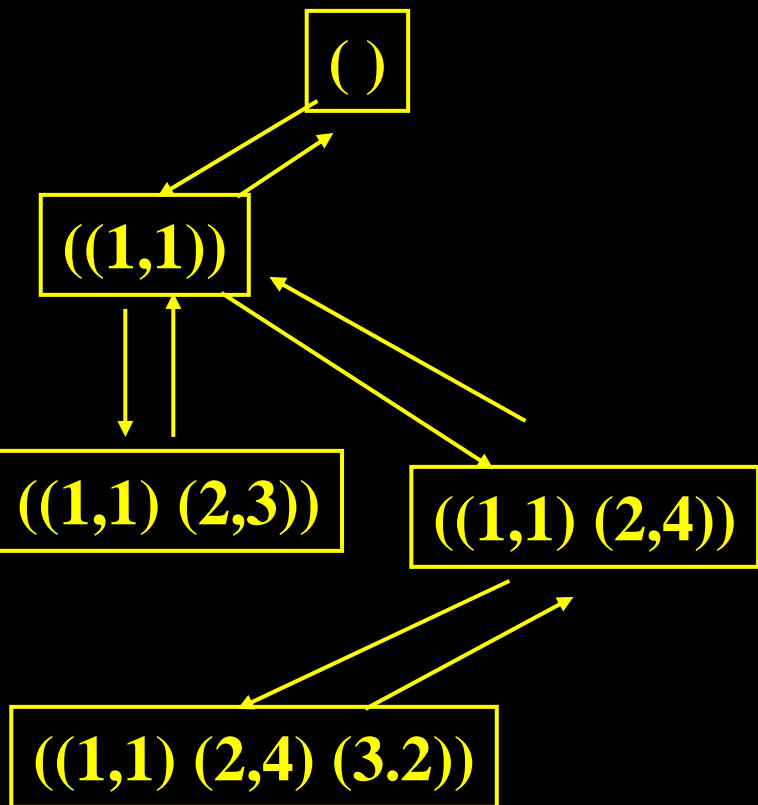


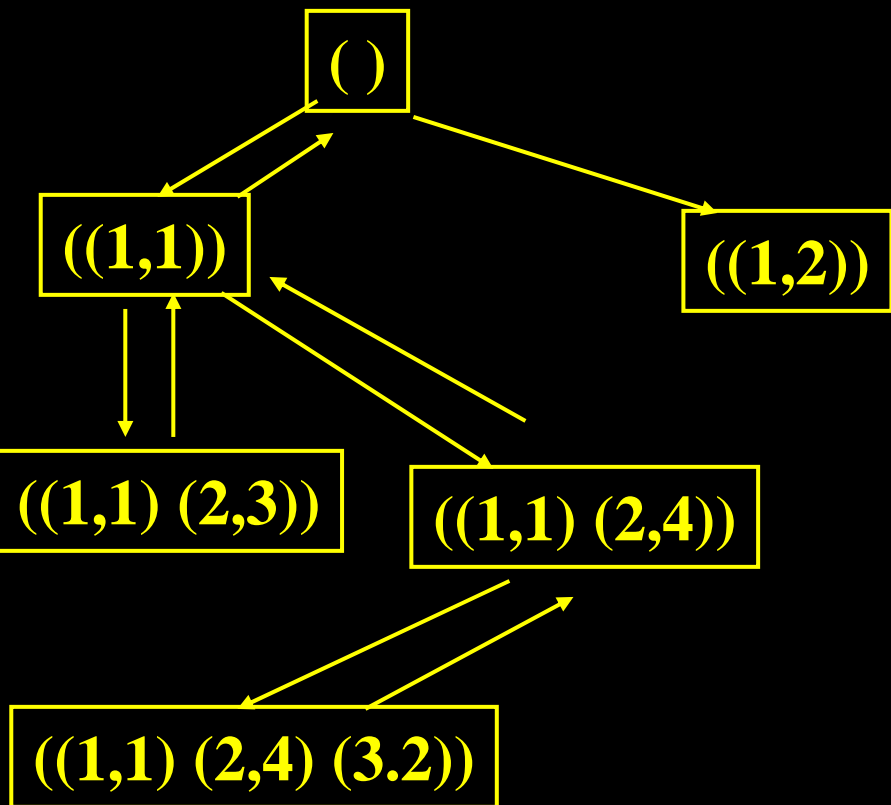


Q			
			Q

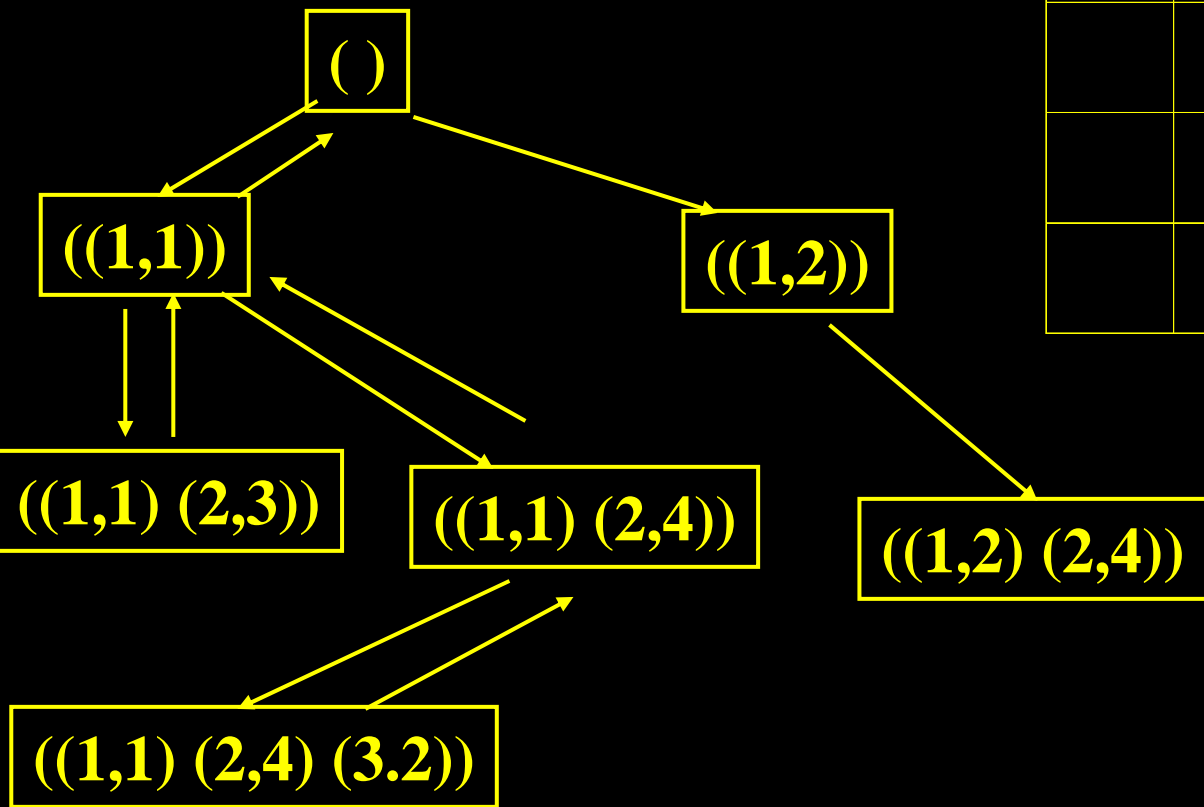


Q			

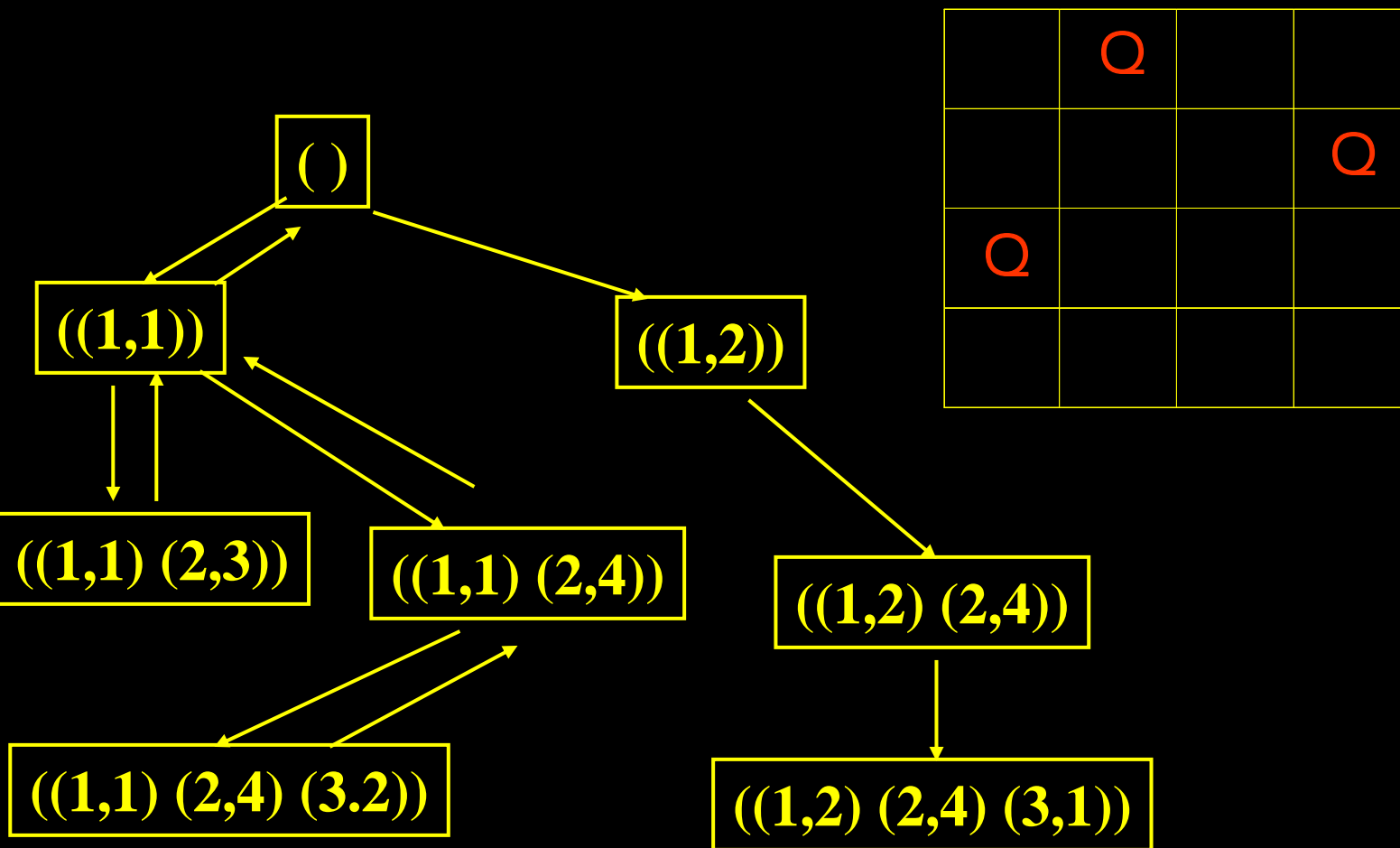


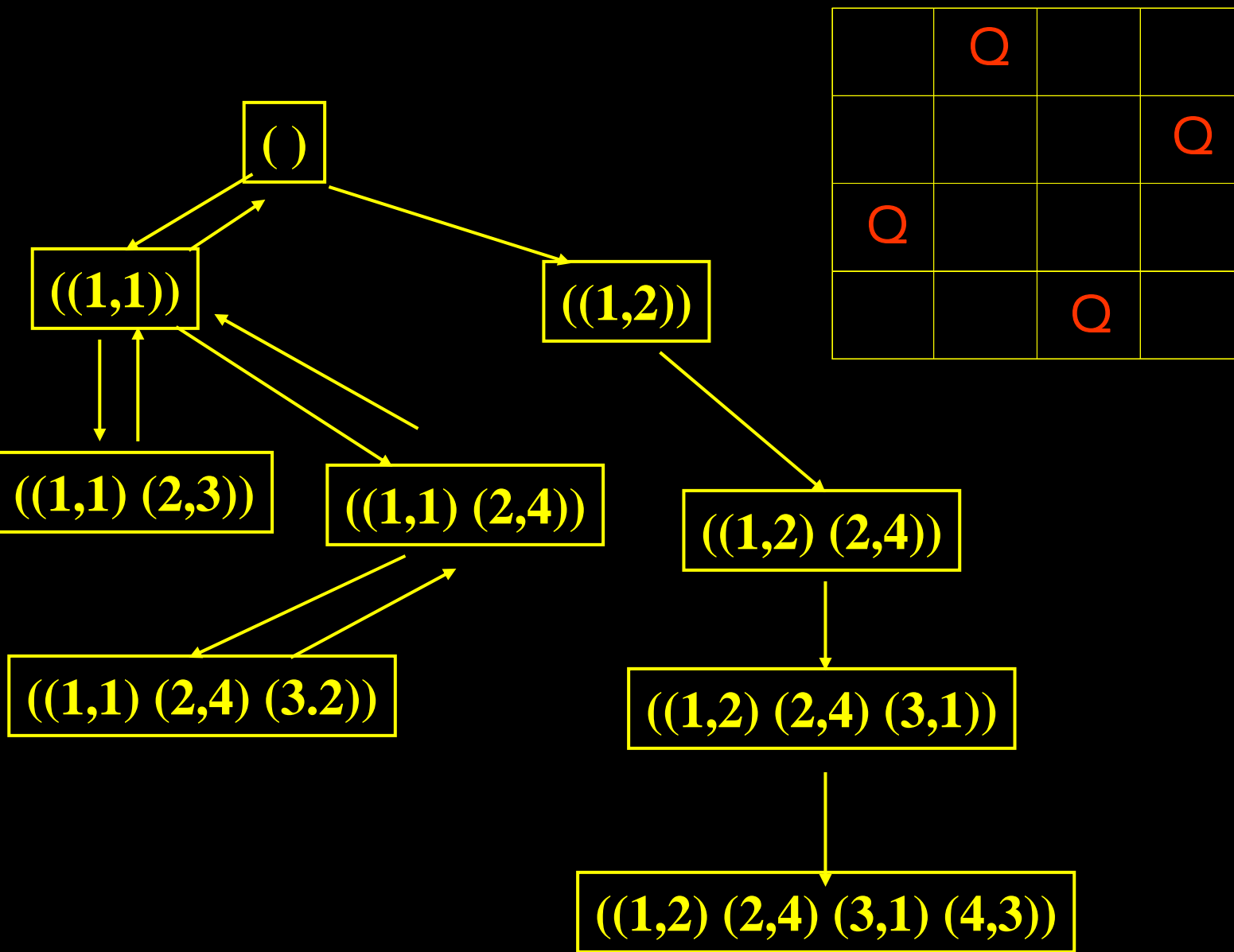



	Q		

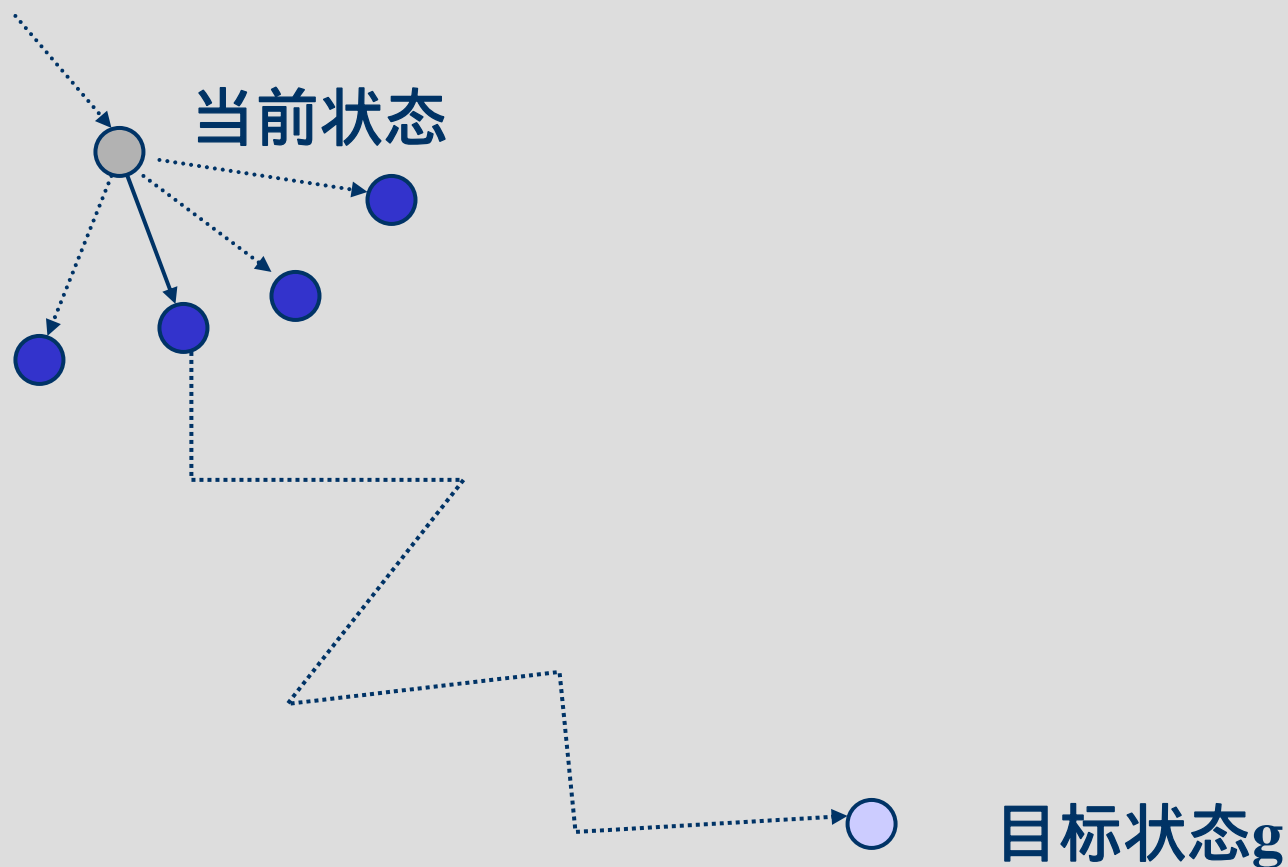


	Q		
			Q





# 递归的思想





# 回溯搜索算法

**BACKTRACK ( DATA )**

**DATA** : 当前状态。

**返回值** : 从当前状态到目标状态的路径  
( 以规则表的形式表示 )  
或**FAIL**。

# 回溯搜索算法

递归过程BACKTRACK(DATA)

```
1,    IF TERM(DATA) RETURN NIL;  
2,    IF DEADEND(DATA) RETURN FAIL;*  
3,    RULES:=APPRULES(DATA);  
4,    LOOP: IF NULL(RULES) RETURN FAIL;*  
5,    R:=FIRST(RULES);  
6,    RULES:=TAIL(RULES);  
7,    RDATA:=GEN(R, DATA);  
8,    PATH:=BACKTRACK(RDATA);  
9,    IF PATH=FAIL GO LOOP;  
10,   RETURN CONS(R, PATH);
```

# 存在问题及解决办法

- 问题：

- 深度问题
- 死循环问题

- 解决办法：

- 对搜索深度加以限制
- 记录从初始状态到当前状态的路径



# 回溯搜索算法1

BACKTRACK1 ( DATALIST )

DATALIST : 从初始到当前的状态表 ( 逆向 )

返回值 : 从当前状态到目标状态的路径

( 以规则表的形式表示 )

或FAIL。

# 回溯搜索算法1

```
1, DATA:=FIRST(DATALIST)
2, IF MEMBER(DATA, TAIL(DATALIST))
   RETURN FAIL;
3, IF TERM(DATA) RETURN NIL;
4, IF DEADEND(DATA) RETURN FAIL;
5, IF LENGTH(DATALIST)>BOUND
   RETURN FAIL;
6, RULES:=APPRULES(DATA);
7, LOOP: IF NULL(RULES) RETURN FAIL;
8, R:=FIRST(RULES);
```

# 回溯搜索算法1（续）

```
9,    RULES:=TAIL(RULES);  
10,   RDATA:=GEN(R, DATA);  
11,   RDATA LIST:=CONS(RDATA, DATA LIST);  
12,   PATH:=BACKTRCK1(RDATA LIST)  
13,   IF PATH=FAIL GO LOOP;  
14,   RETURN CONS(R, PATH);
```

# 一些深入的问题

- 失败原因分析、多步回溯

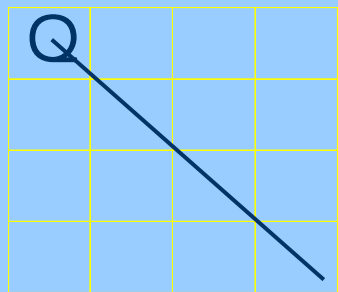
Q			
		Q	

# 一些深入问题（续）

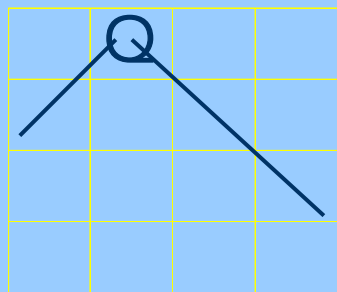
- 回溯搜索中知识的利用

基本思想(以皇后问题为例)：

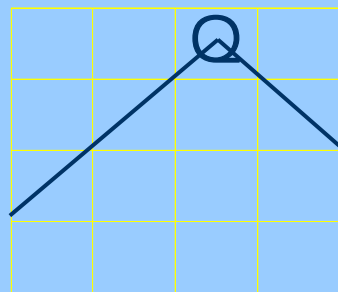
尽可能选取划去对角线上位置数最少的。



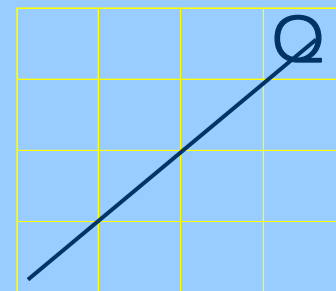
3



2



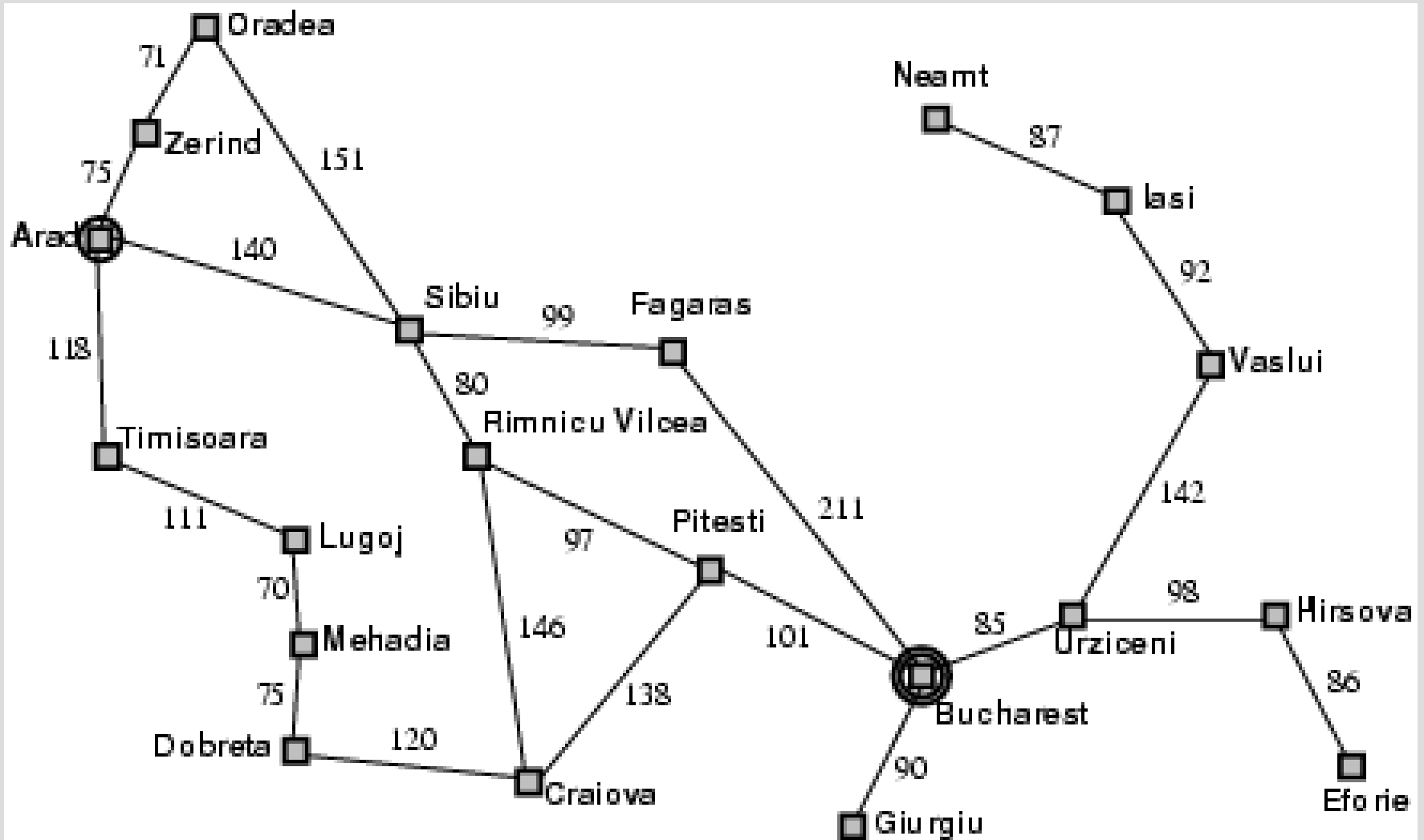
2



3



# Example: Romania



[返回](#)

# Iterative deepening search $l = 0$

Limit = 0



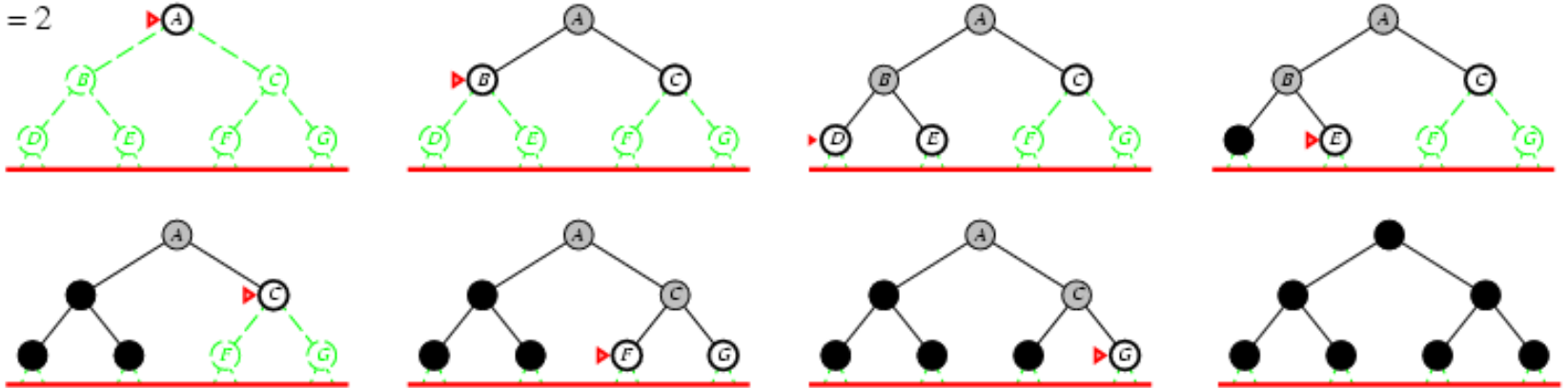
# Iterative deepening search $l = 1$

Limit = 1



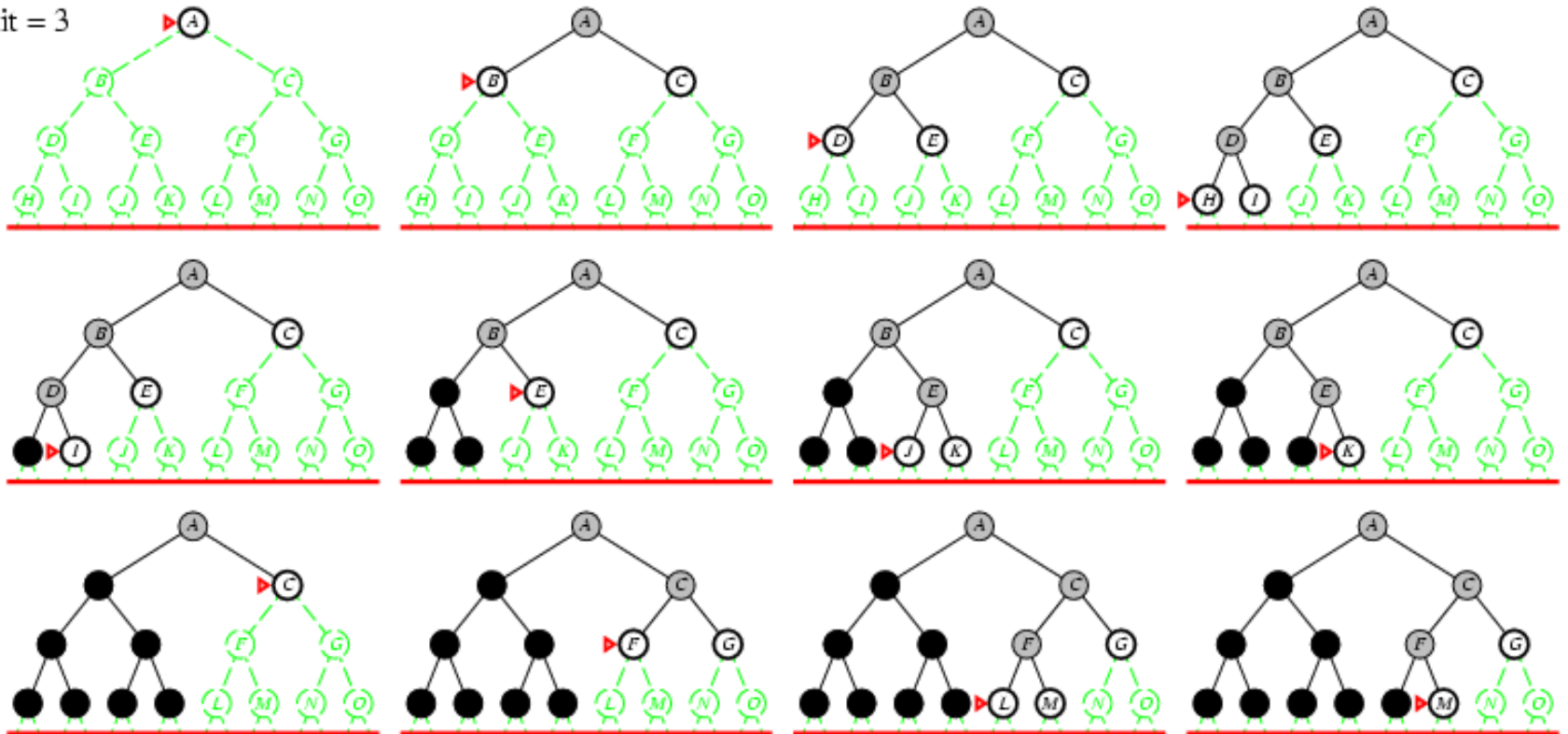
# Iterative deepening search $l = 2$

Limit = 2



# Iterative deepening search $l = 3$

Limit = 3

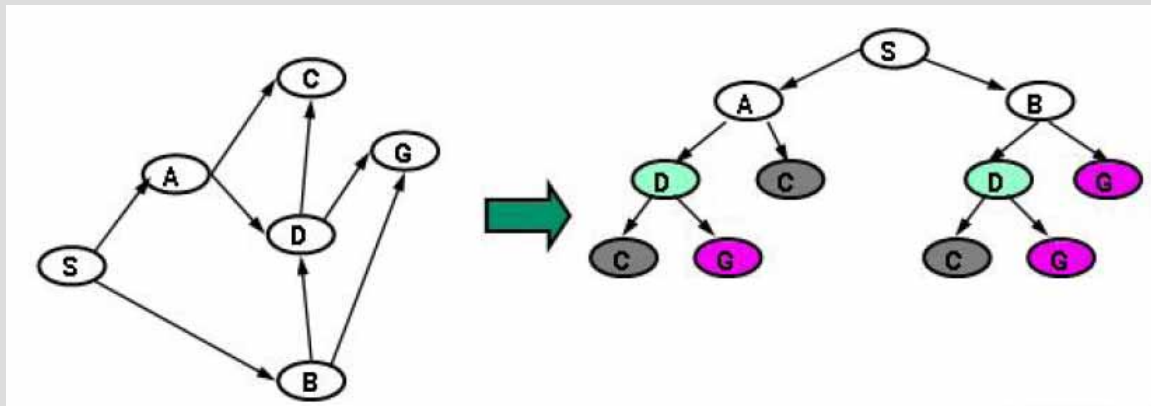


# 一些问题

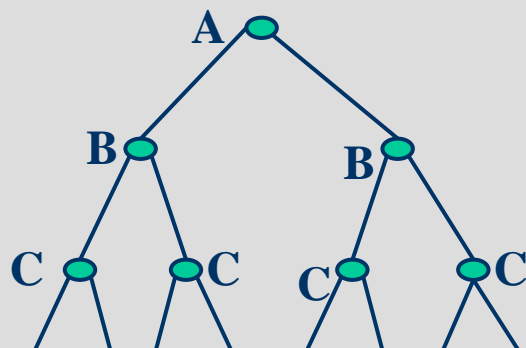
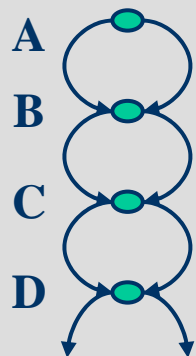
- 有界深度（迭代深入）每次变更深度时，是否重新从根结点开始搜索？如果不从根结点开始，能否从中间某个最接近于目标状态的节点继续下去？
- 如果每次从根结点开始，试与广度优先搜索比较生成节点的次数。
- 树的搜索如何处理重复？建模过程：8皇后（新的放在最左空列）不重复；滑块：重复，图搜索
- 记录所有节点，空间上有些不可行，如何处理
- 何种情况深度优先出现无穷分支？

## 一些问题（续1）

- 广度搜索时，当前新生成的重复节点被删除不影响最优性；应用于深度则仍然不能保证最优性
- Searching the tree requires 180 times more work than searching the graph.
- Recognizing a repeated state takes time that varies with the size of the graph thus far seen. Solution ?

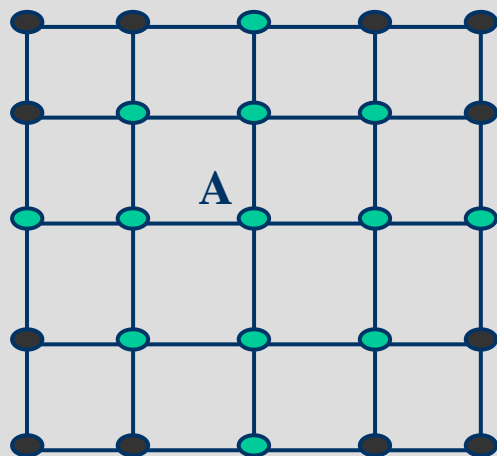


## 一些问题（续2）



状态空间： $d+1$ 个状态

搜索树： $2^d$ 个分支



任一给定状态：有四个后继， $d^2$ 级别状态个数

搜索树： $4^d$ 个分支



# Summary

- **Problem formulation usually requires abstracting away real-world details to define a state space that can feasibly be explored**
- **Variety of uninformed search strategies**
- **Iterative deepening search uses only linear space and not much more time than other uninformed algorithms**