



## 1 问题求解 Agent

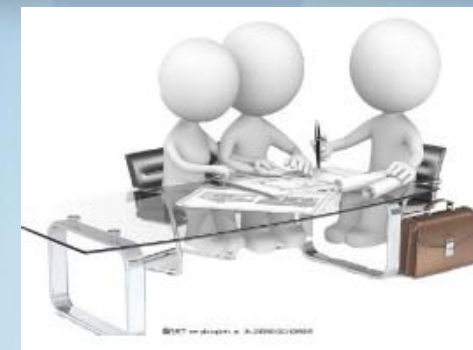
## 2 问题实例

## 3 通过搜索求解

## 4 无信息搜索策略

- 4.1 宽度优先搜索
- 4.2 代价一致搜索
- 4.3 深度优先搜索
- 4.4 深度优先改进
- 4.5 双向搜索
- 4.6 无信息搜索的比较

## 5 有信息搜索策略



# 盲目搜索策略

- 无信息搜索又名盲目搜索：
  - 在搜索时，只有问题定义信息可用。
  - 在搜索时，当有策略可以确定一个非目标状态比另一种更好的搜索，称为有信息的搜索。
- 盲目搜索策略仅利用了问题定义中的信息，所有的搜索策略是由节点扩展的顺序加以区分。
  - 宽度优先搜索
  - 深度优先搜索
  - 迭代深度搜索
  - 代价一致搜索
  - 深度有限搜索
  - 双向搜索



## 搜索策略评价

- 搜索策略指节点扩展顺序的选择。
- 搜索策略的**性能**由下面四个方面来评估：
  - **完备性**: 如果问题的解存在时它总能找到解。
  - **时间复杂性**: 产生的节点个数。
  - **空间复杂性**: 搜索过程中内存中的最大节点数。
  - **最优性**: 它总能找到一个代价最小的解。

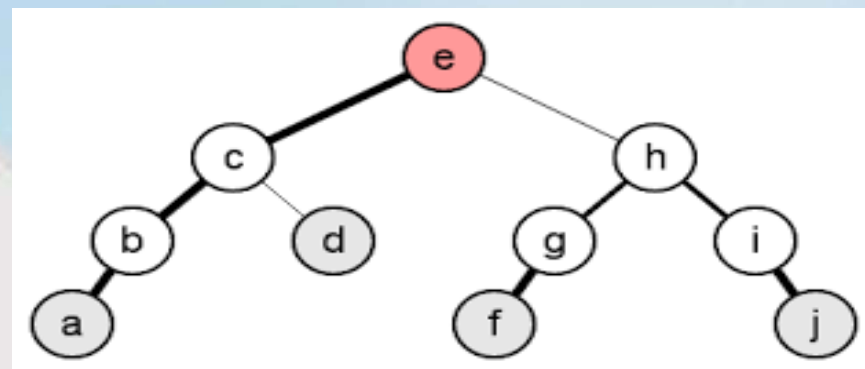


# 搜索策略评价

- **问题难度**由时间和空间复杂度的定义来度量的:

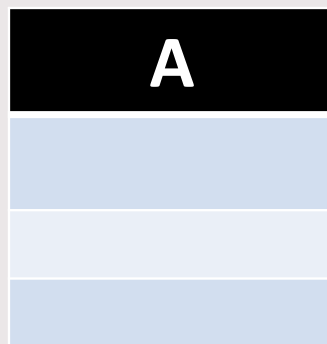
- ✓时间和空间复杂度根据下面三个量来表达:

- $b$ : 搜索树的最大分支数
- $d$ : 最小代价解所在的深度
- $m$ : 状态空间的最大深度(可能是 $\infty$ )

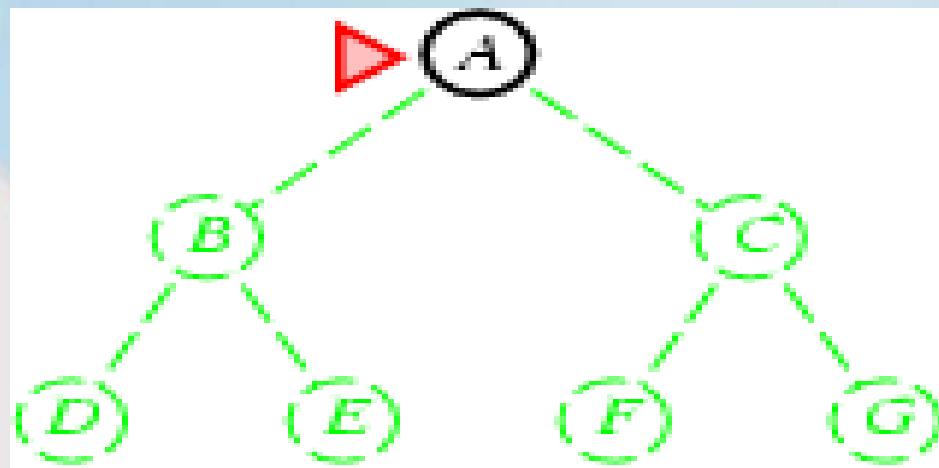


## 4.1 宽度优先搜索

- 优先扩展最浅层的未扩展节点
- 实现方法:
  - Fringe表采用先进先出队列（FIFO queue），即新的后续节点总是放在队列的末尾

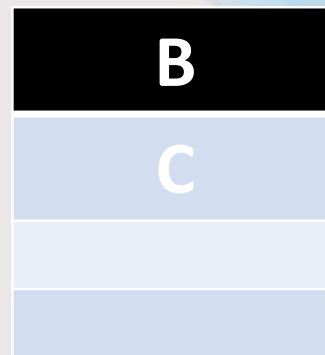


Fringe表

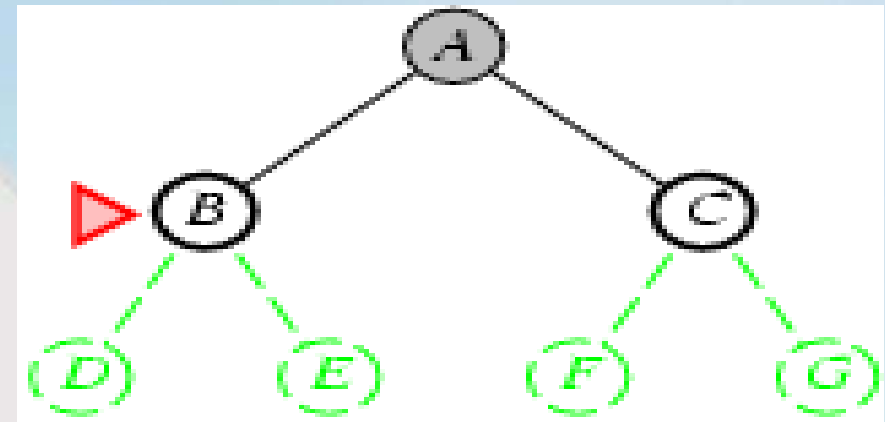


# 宽度优先搜索

- 优先扩展最浅层的未扩展节点
- 实现方法:
  - Fringe表采用先进先出队列（FIFO queue），即新的后续节点总是放在队列的末尾



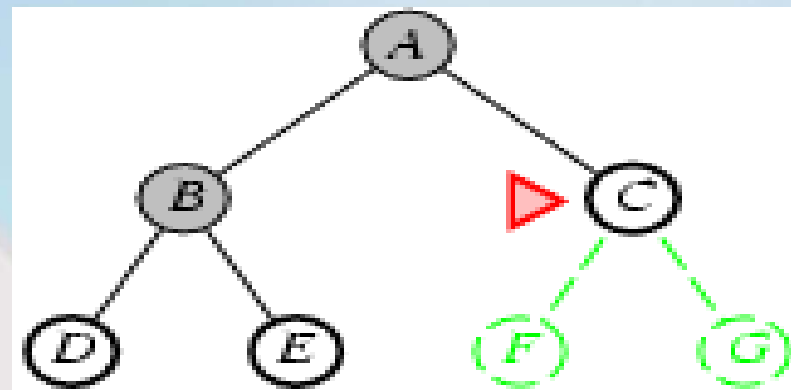
Fringe表



# 宽度优先搜索

- 优先扩展最浅层的未扩展节点
- 实现方法:
  - Fringe表采用先进先出队列（FIFO queue），即新的后续节点总是放在队列的末尾

C
D
E

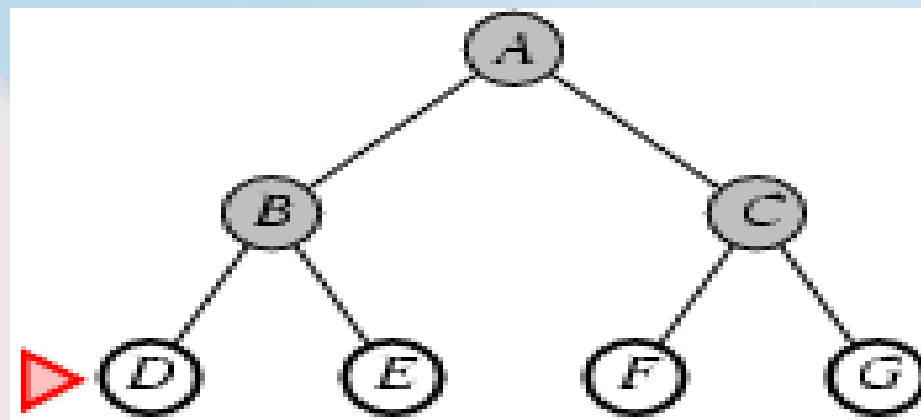




# 宽度优先搜索

- 优先扩展最浅层的未扩展节点
- 实现方法:
  - Fringe表采用先进先出队列（FIFO queue），即新的后续节点总是放在队列的末尾

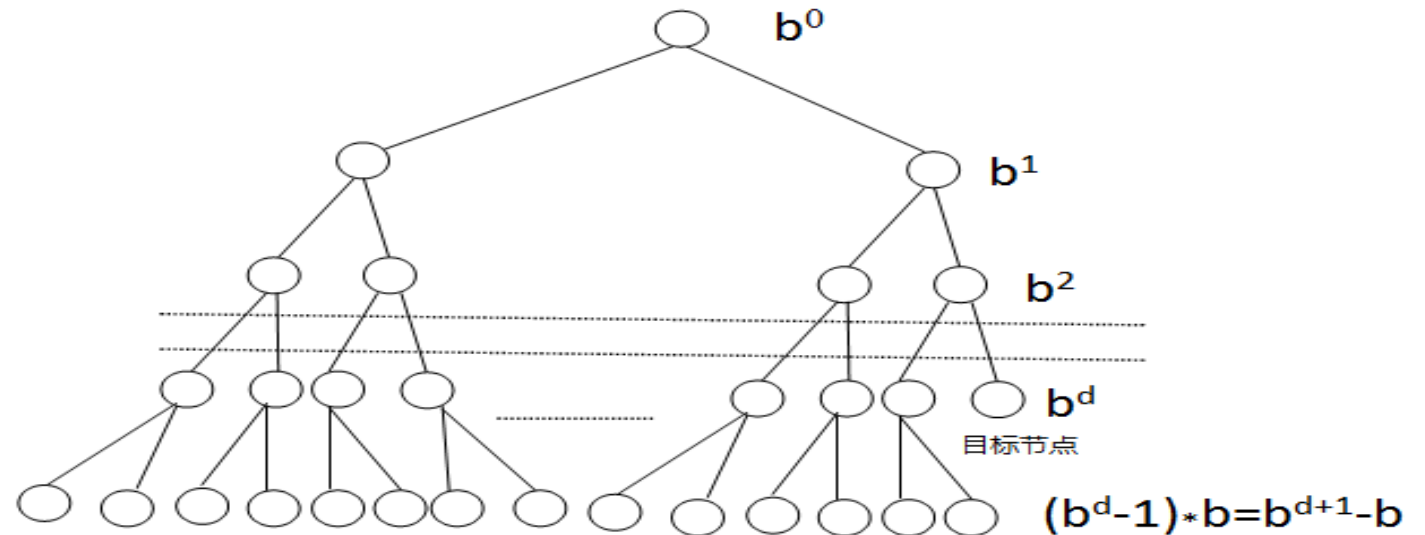
D
E
F
G





## 宽度优先搜索的性能指标

- 时间?  $1+b+b^2+b^3+\dots+b^d+(b^d-1)*b=\underline{O(b^{d+1})}$



# 宽度优先搜索的性能指标

- 完备性? Yes (只要  $b$  是有限的)
- 时间?  $1+b+b^2+b^3+\dots +b^d + b(b^d-1) = O(b^{d+1})$
- 空间?  $O(b^{d+1})$
- 最优性? Yes (只要单步代价是一样的)



Assume: branch factor  $b=10$ , 1 million nodes/s, 1 Kbytes/node:

DEPTH2	NODES	TIME	MEMORY
2	110	0.11 milliseconds	107 kilobyte
4	11,110	11 milliseconds	10.6 megabytes
6	$10^6$	1.1 seconds	1 gigabytes
8	$10^8$	2 minutes	103 gigabytes
10	$10^{10}$	3 hours	10 terabytes
12	$10^{12}$	13 days	1 petabytes
14	$10^{14}$	3.5 years	1 exabyte
16	$10^{16}$	350 years	10 exabyte

- 空间是一个比时间更严重的问题。
- 指数复杂性的搜索问题不能通过无信息搜索的方法求解。（除了最小的实例）

## 4.2一致代价搜索

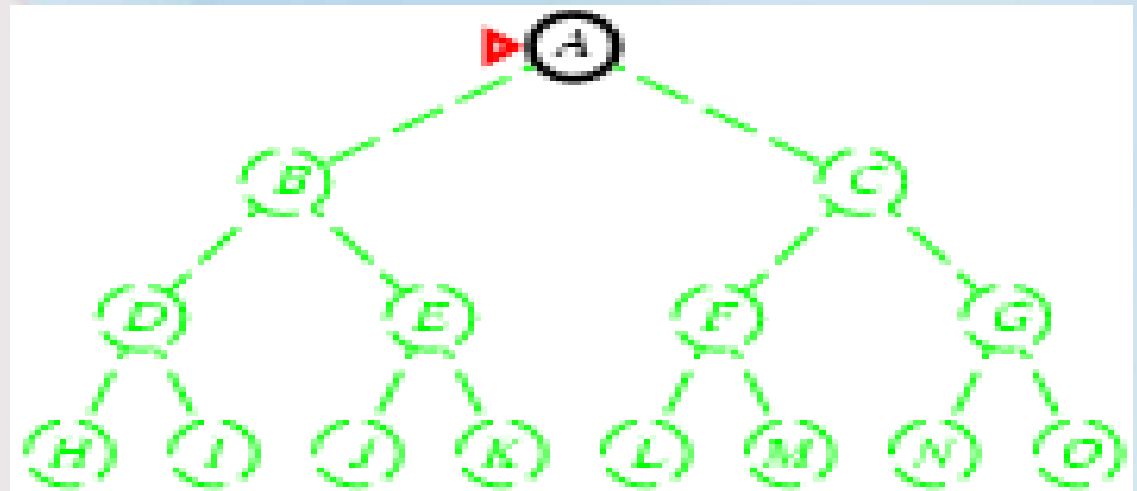
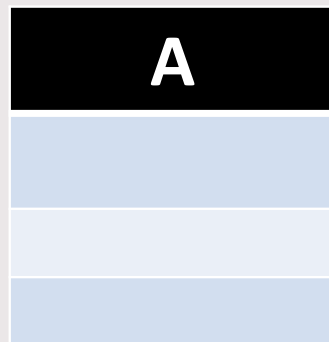
- 优先扩展具有**最小代价**的未扩展节点
- 实现: *fringe* 是根据路径代价排序的队列
- 在单步代价相等时与宽度优先搜索一样
- 完备性? Yes, 只要单步代价不是无穷小
- 时间? 代价小于最优解的节点个数,  $O(b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil})$
- 空间? 代价小于最优解的节点个数,  $O(b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil})$
- 最优性? Yes - 节点是根据代价排序扩展的



注:  $C^*$  最优解的代价  
 $\epsilon$  是至少每个动作的代价  
ceiling取上整

## 4.3 深度优先搜索

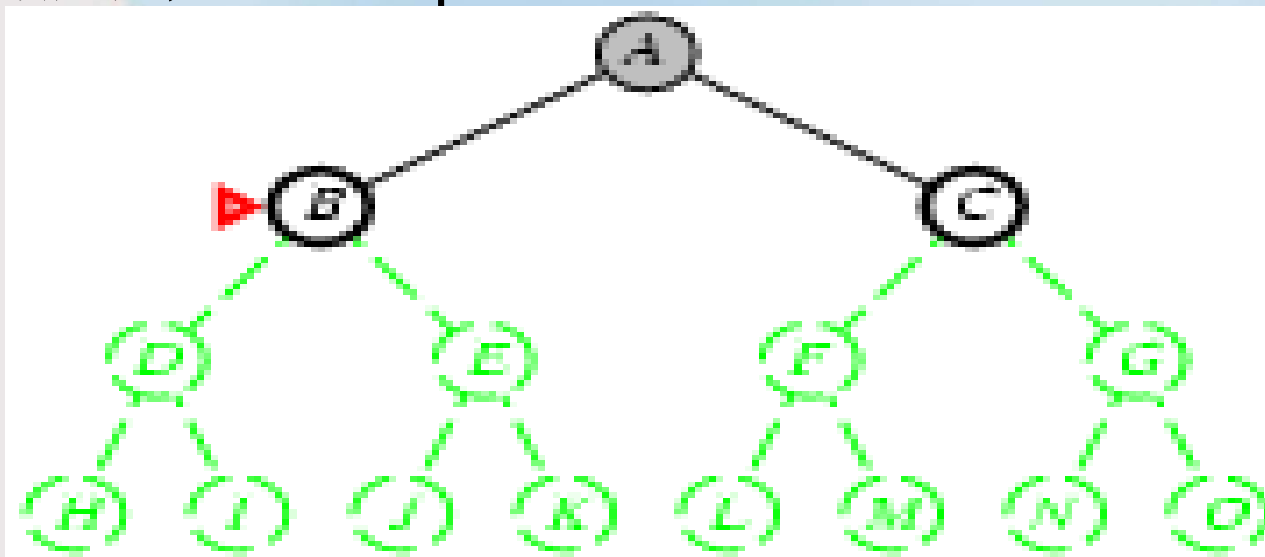
- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)



# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

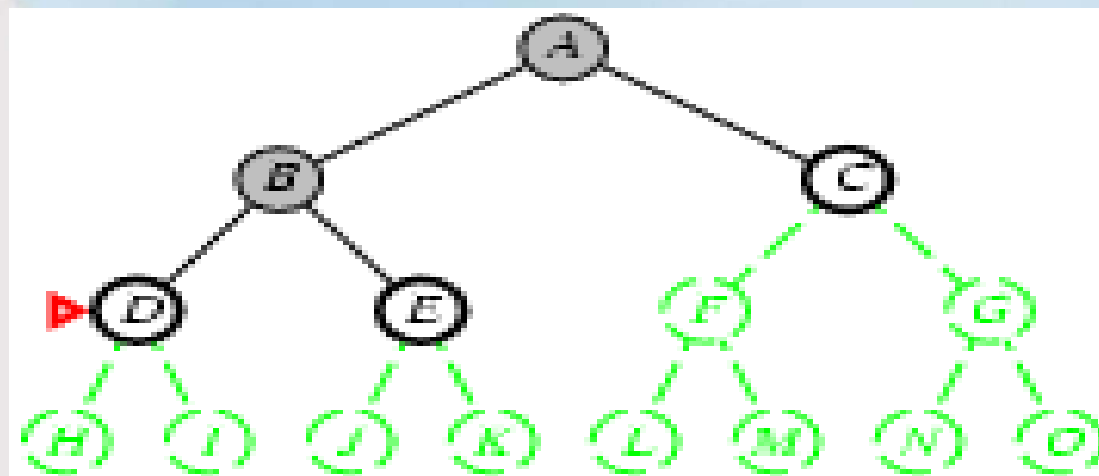
B
C



# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

D
E
C

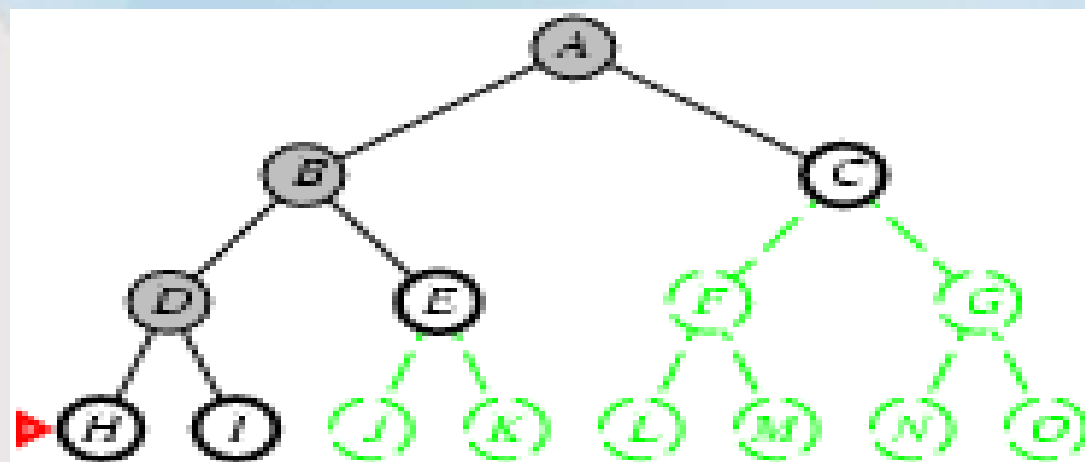




# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

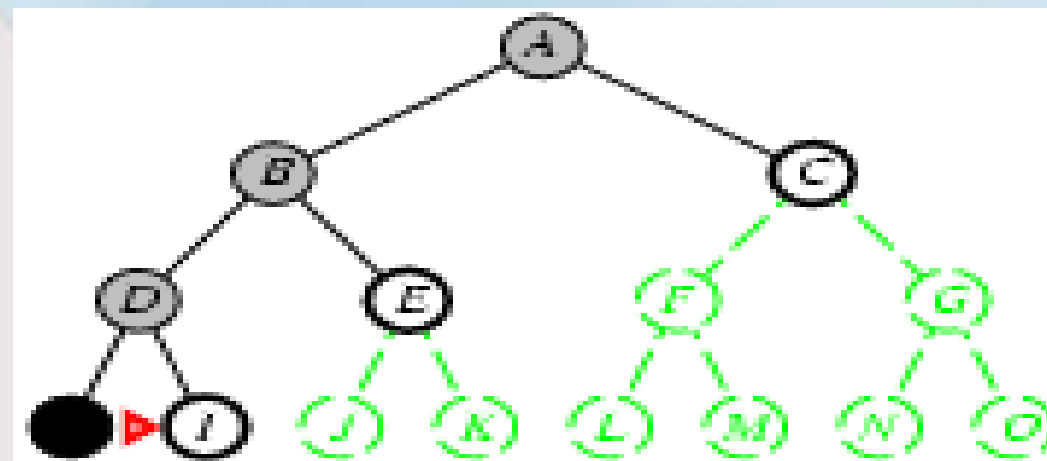
H
I
E
C



# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

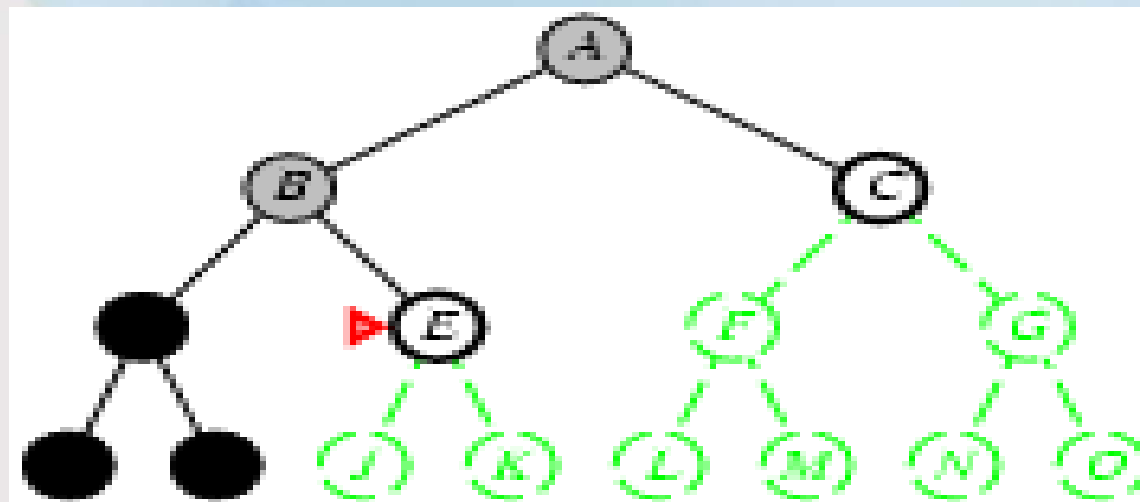
I
E
C



# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

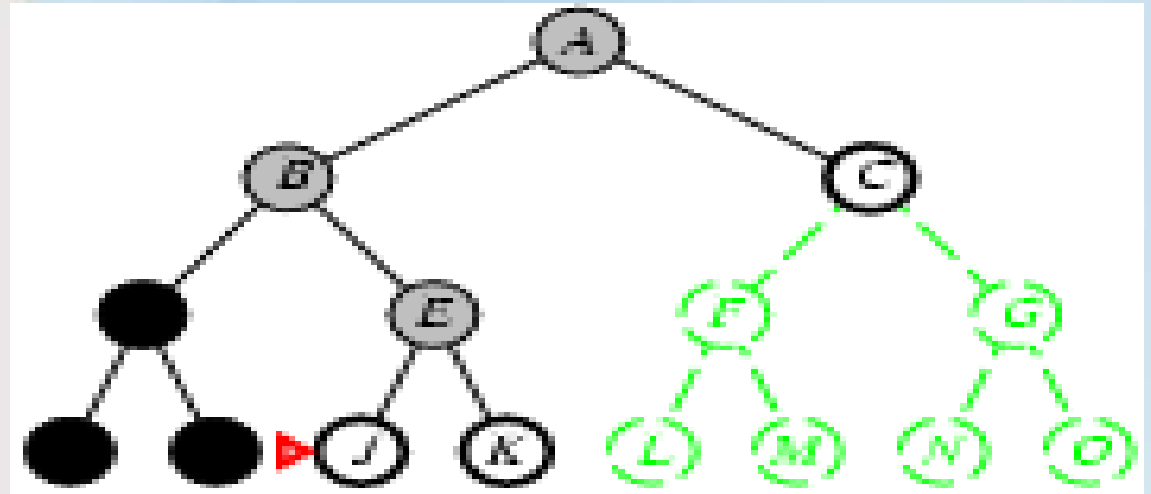
E
C



# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

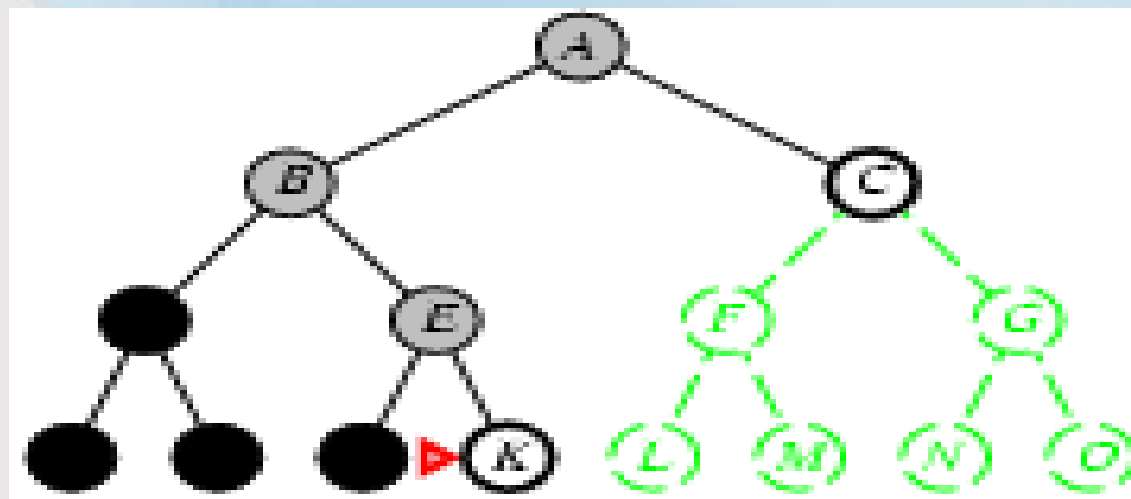
J
K
C



# 深度优先搜索

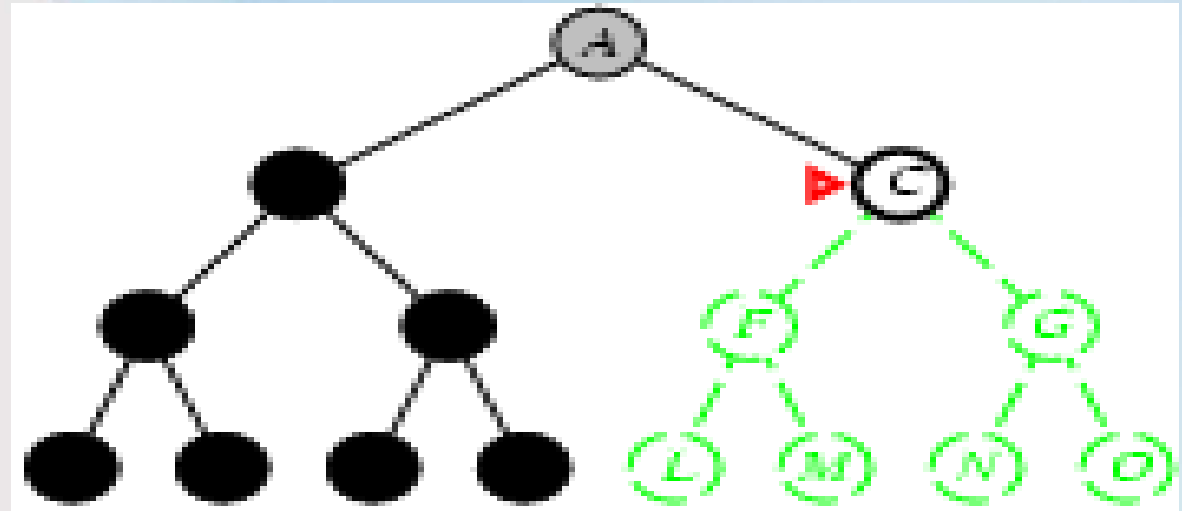
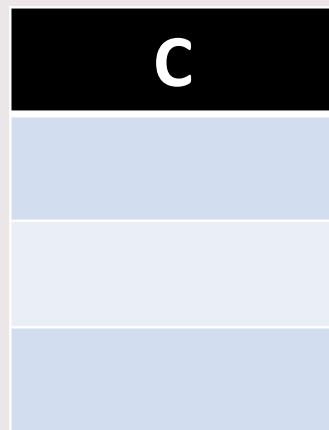
- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

K
C



# 深度优先搜索

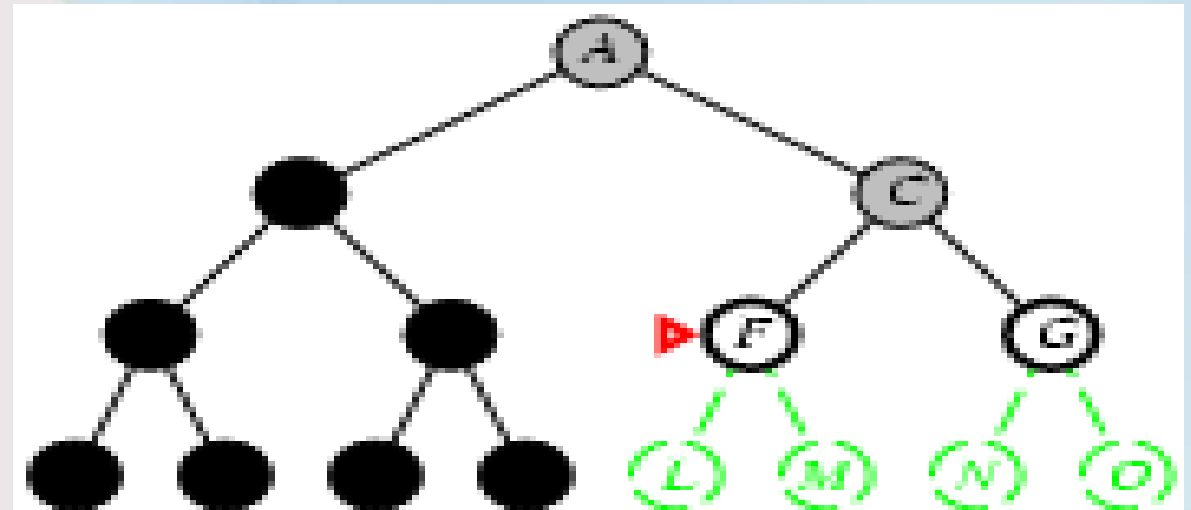
- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)



# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

F
G





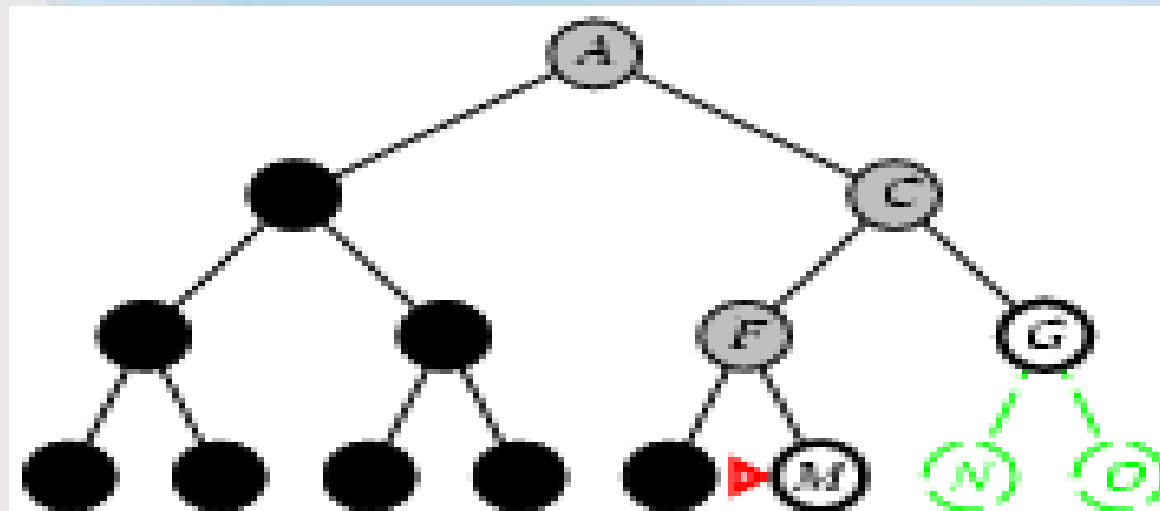
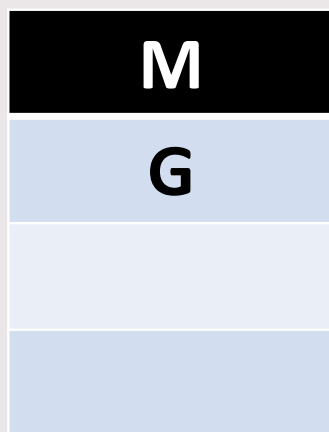
- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现:*fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)

```

graph TD
    A((A)) --- B(( ))
    A --- C((C))
    B --- D(( ))
    B --- E(( ))
    D --- F(( ))
    D --- G(( ))
    E --- H(( ))
    E --- I(( ))
    C --- F1((F))
    C --- G1((G))
    F1 --- L((L))
    F1 --- M((M))
    G1 -.- N((N))
    G1 -.- O((O))
    style A fill:#ccc
    style B fill:#000
    style C fill:#ccc
    style D fill:#000
    style E fill:#000
    style F fill:#ccc
    style G fill:#fff
    style L fill:#fff
    style M fill:#fff
    style N stroke-dasharray: 5 5
    style O stroke-dasharray: 5 5
    style L stroke:#f00
  
```

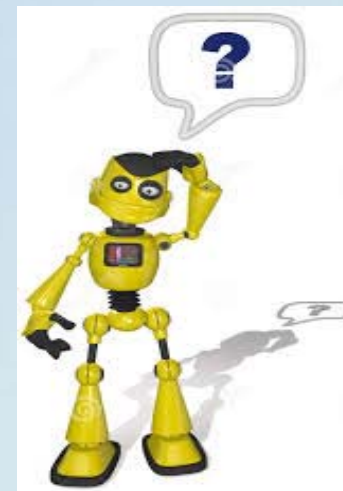
# 深度优先搜索

- 扩展最深层的未扩展节点
- 实现: *fringe* = 后进先出队列 (LIFO queue)



# 深度优先搜索的性能指标

- 完备性? No: 在无限状态空间中不能保证找到解
- 
- 时间?  $O(b^m)$
- 
- 空间?  $O(bm)$ , i.e., 线性空间!
- 
- 最优性? No



## 4.4 深度优先搜索改进

### 4.4.1 有深度限制的深度优先搜索

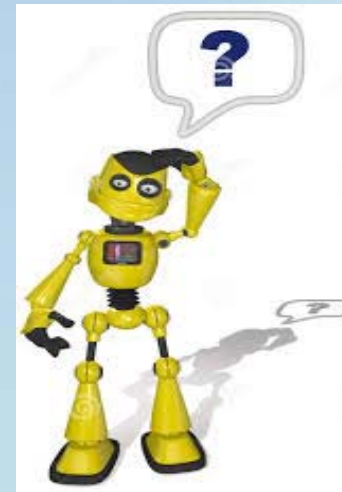
- 递归实现:



```
function DEPTH-LIMITED-SEARCH(problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  RECURSIVE-DLS(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[problem]), problem, limit)
function RECURSIVE-DLS(node, problem, limit) returns soln/fail/cutoff
  cutoff-occurred? ← false
  if GOAL-TEST[problem](STATE[node]) then return SOLUTION(node)
  else if DEPTH[node] = limit then return cutoff
  else for each successor in EXPAND(node, problem) do
    result ← RECURSIVE-DLS(successor, problem, limit)
    if result = cutoff then cutoff-occurred? ← true
    else if result ≠ failure then return result
  if cutoff-occurred? then return cutoff else return failure
```

# 深度有限搜索的性质

- 完备性? No
- 
- 时间?  $O(b^l)$
- 
- 空间?  $O(b^l)$ , i.e., 线性空间!
- 
- 最优性? No
- 





## 4.4.2 迭代深入搜索

**function** ITERATIVE-DEEPENING-SEARCH(*problem*) **returns** a solution, or failure

**inputs:** *problem*, a problem

**for** *depth*  $\leftarrow$  0 **to**  $\infty$  **do**

*result*  $\leftarrow$  DEPTH-LIMITED-SEARCH(*problem*, *depth*)

**if** *result*  $\neq$  cutoff **then return** *result*



# 迭代深入搜索 $l=0$

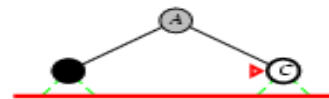
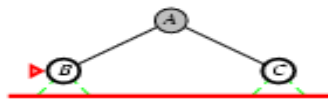
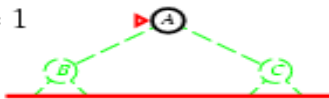
Limit = 0





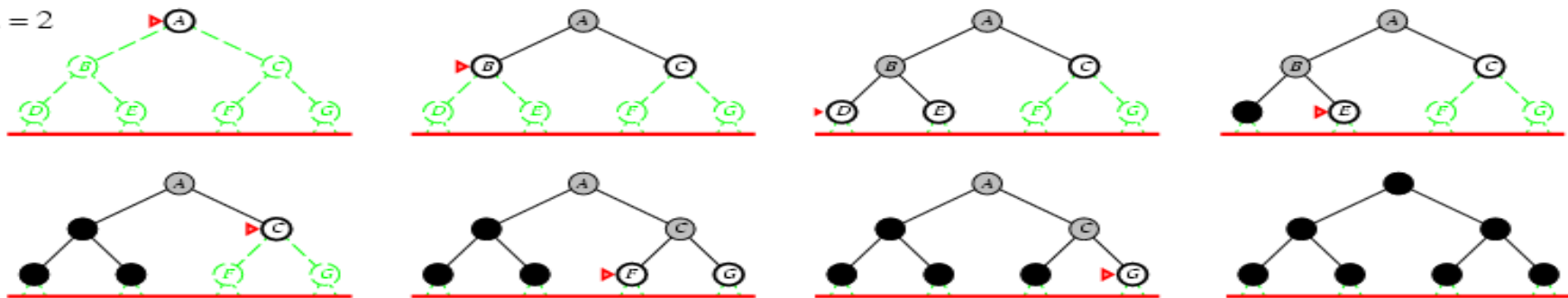
# 迭代深入搜索 $l=1$

Limit = 1

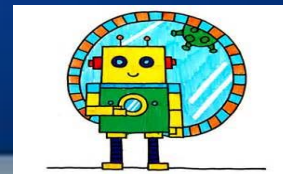


# 迭代深入搜索 $l=2$

Limit = 2







# 迭代深入搜索性能分析

- 深度有限搜索（Deep limited search, DLS）搜索到d层时产生的节点数：

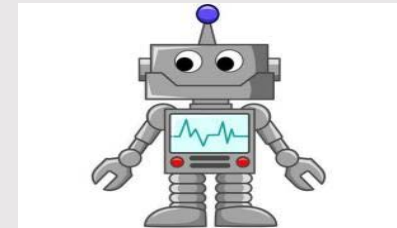
$$N_{DLS} = b^0 + b^1 + b^2 + \dots + b^{d-2} + b^{d-1} + b^d$$

- 迭代深入搜索（iterative deepening search, IDS）搜索到d层时产生的节点数：

$$N_{IDS} = (d+1)b^0 + d b^1 + (d-1)b^2 + \dots + 3b^{d-2} + 2b^{d-1} + 1b^d$$

注： 宽度优先搜索  $1+b+b^2+b^3+\dots +b^d + (b^d-1)*b = \underline{O(b^{d+1})}$

# 迭代深入搜索性能分析



- 对于分支数 **$b = 10$** , 深度 **$d = 5$** 的问题

深度有限:  $N_{DLS} = b^0 + b^1 + b^2 + \dots + b^{d-2} + b^{d-1} + b^d$

$$N_{DLS} = 1 + 10 + 100 + 1,000 + 10,000 + 100,000 = 111,111$$

迭代深度有限:  $N_{IDS} = (d+1)b^0 + d b^1 + (d-1)b^2 + \dots + 3b^{d-2} + 2b^{d-1} + 1b^d$

- $N_{IDS} = 6 + 50 + 400 + 3,000 + 20,000 + 100,000 = 123,456$

- 超出比率 =  $(123,456 - 111,111)/111,111 = 11\%$

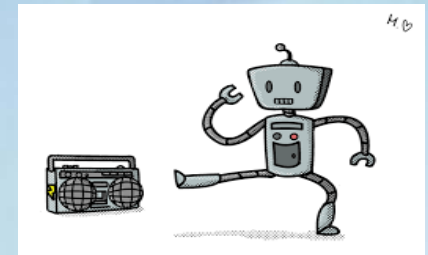
而宽度优先:  $1+b+b^2+b^3+\dots+b^d + (b^d-1)*b = \underline{O(b^{d+1})}$

$$N = 1 + 10 + 100 + 1,000 + 10,000 + 100,000 + 10(100000-1) = 1,111,101$$

超出比达: 88.9%

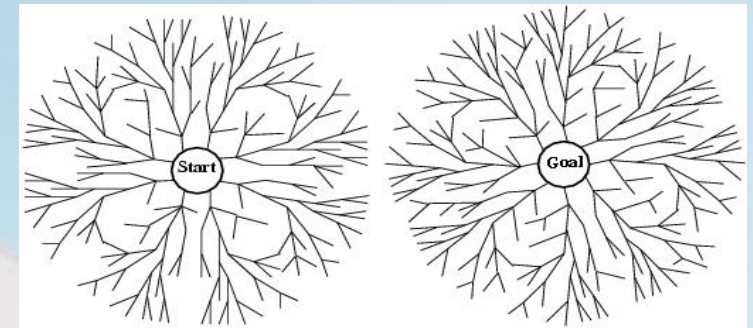
# 迭代深入搜索的性质

- 完备性? **Yes**
- 
- 时间?  $(d+1)b^0 + d b^1 + (d-1)b^2 + \dots + b^d = O(b^d)$
- 
- 空间?  $O(bd)$
- 
- 最优性? **Yes**, 只要单步代价相等



## 4.5 双向搜索

- 从初始状态和目标状态同时出发：
  - 原理：  $b^{d/2} + b^{d/2} \leq b^d$
- 检查当前节点是否是其他fringe表的节点。
- 空间复杂度仍然是最大的问题。
- 如果双向都采用宽度优先则算法是完备的和最优性的。



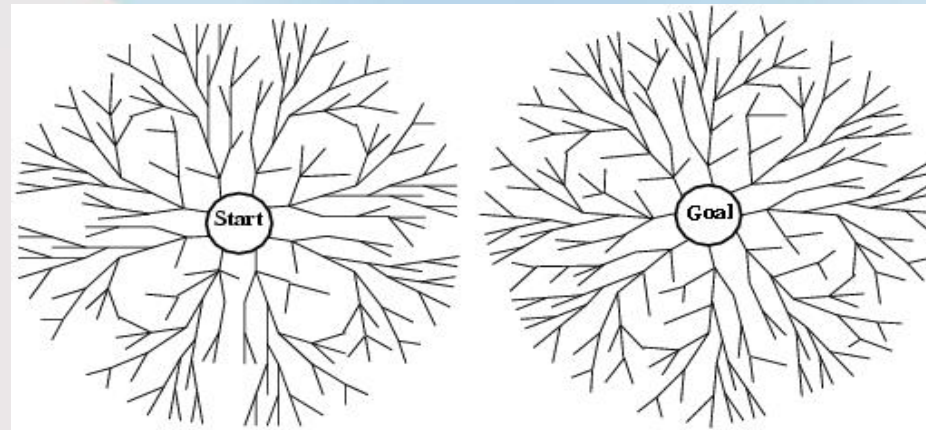
比较  $b=10$  以及  $d=6$  的问题扩展节点数：

$$N(\text{BiD}) = 2 * (10 + 100 + 1000) = 2220$$

$$N(\text{BFS}) = 10 + 100 + 1000 + 10000 + 100000 + 1000000 = 1111110$$



# 如何反向搜索?



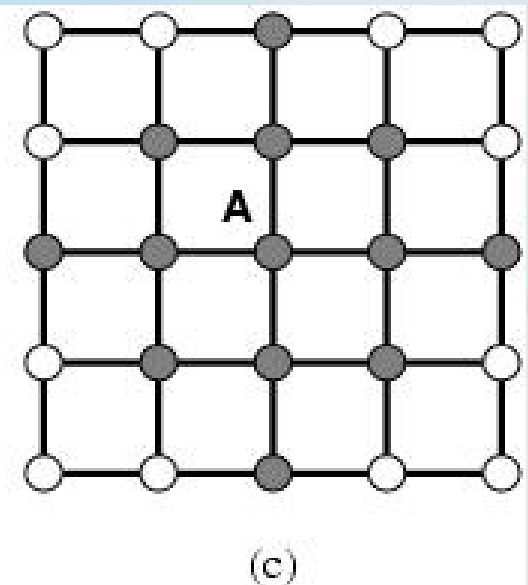
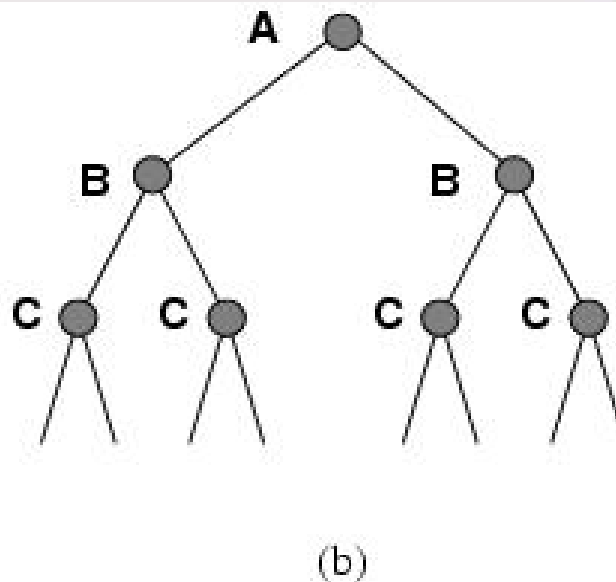
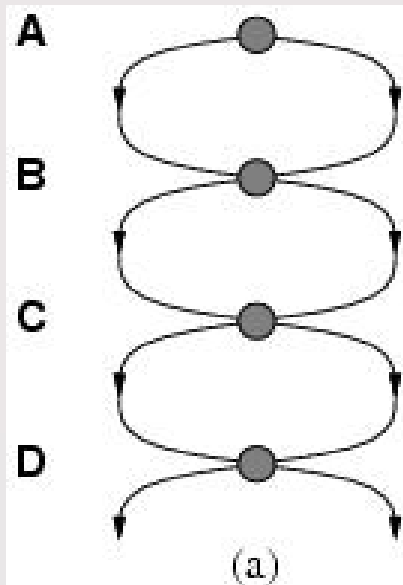
- 每个节点的前状态应是有效的可计算。
- 行动是容易可逆的。

## 4.6 无信息搜索算法性能评价小结

评价	宽度优先	代价一致	Depth-First	Depth-limited	Iterative deepening	Bidirectional search
完备性	YES*	YES*	NO	YES, if $l \geq d$	YES	YES*
时间复杂度	$b^{d+1}$	$b^{C^*/\epsilon}$	$b^m$	$b^l$	$b^d$	$b^{d/2}$
空间复杂度	$b^{d+1}$	$b^{C^*/\epsilon}$	$bm$	$bl$	$bd$	$b^{d/2}$
最优性	YES*	YES*	NO	NO	YES	YES

# 重复状态

- 如果不能检测重复的状态，会导致把一个线性空间问题变成指数级的问题（不可解）。



//*explored* 存储所有已扩展的节点

**function** GRAPH-SEARCH( *problem*, *fringe*) **return** a solution or failure

*explored*  $\leftarrow$  an empty set

*fringe*  $\leftarrow$  INSERT(MAKE-NODE(INITIAL-STATE[*problem*]), *fringe*)

**loop do**

**if** EMPTY?(*fringe*) **then return** failure

*node*  $\leftarrow$  REMOVE-FIRST(*fringe*)

**if** GOAL-TEST[*problem*] applied to STATE[*node*] succeeds

**then return** SOLUTION(*node*)

**if** STATE[*node*] is not in *explored* **then**

    add STATE[*node*] to *explored*

*fringe*  $\leftarrow$  INSERT-ALL(EXPAND(*node*, *problem*), *fringe*)



# 图搜索

- 完备性：是的
- 最优性：
  - 图搜索截断了新路径，这可能导致局部最优解。
  - 当单步代价相同宽度搜索或代价一致的搜索时是最优的。
- 时间和空间复杂度：
  - 与状态空间的大小成比例的（可能远远小于 $O(b^d)$ ）
  - 深度和迭代深度搜索算法不再是线性空间。（因为，需要保存**explored**表）。

## 无信息搜索课堂思考题：

- 传教士和野人问题M-C问题（**Missionaries & Cannibals Problem**）

- ✓ **已知：**传教士人数 $M=3$ ，野人人数 $C=3$ ，一条船一次可以装载不超过2人 $K \leq 2$ 。

- ✓ **条件：**任何情况下，如果传教士人数少于野人人数则有危险。

- ✓ **问题：**传教士为了安全起见，应如何规划摆渡方案，使得任何时刻，河两岸以及船上的野人数目总是不超过传教士的数目。

即求解传教士和野人从左岸全部摆渡到右岸的过程中，任何时刻满足：

$M(\text{传教士数}) \geq C(\text{野人数})$ 和 $M+C \leq k$ 的摆渡方案。

- ✓ **要求：**
  - （1）形式化该问题，并计算状态空间大小；
  - （2）应用无信息搜索算法求解；（*考虑重复状态？*）
  - （3）这个问题状态空间很简单，你认为是什么导致人们求解它和困难？



- 问题形式化:

用一个三元组( $m, c, b$ )来表示河岸上的状态, 其中 $m$ 、 $c$ 分别代表某一岸上传教士与野人的数目,  $b=1$ 表示船在这一岸,  $b=0$ 则表示船不在。

✓ 条件是: 两岸上 $M \geq C$ , 船上 $M+C \leq 2$ 。

说明: 由于传教士与野人的总数目是一常数, 所以只要表示出河的某一岸上的情况就可以了, 为方便起见, 我们选择传教士与野人开始所在的岸为所要表示的岸, 并称其为左岸, 另一岸称为右岸。显然仅用描述左岸的三元组就足以表示出整个情况了。

✓ 综上, 我们的状态空间可表示为:  $(ML, CL, BL)$ , 其中 $0 \leq ML, CL \leq N$ ,  $BL \in \{0, 1\}$ 。

状态空间的总状态数为 $(N+1) \times (N+1) \times 2$ ,

✓ 问题的初始状态是 $(N, N, 1)$ , 目标状态是 $(0, 0, 0)$ 。



## 转换模型

- 该问题主要有两种操作：从**左岸划向（条件）**右岸和从**右岸划向左岸**，以及每次摆渡的传教士和野人**个数变化（行动）**。我们可以使用一个2元组（BM, BC）来表示每次摆渡的传教士和野人个数，我们用i代表每次过河的总人数， $i = 1 \sim k$ ，则每次有BM个传教士和 $BC = i - BM$ 个野人过河，其中 $BM = 0 \sim i$ ，而且当 $BM \neq 0$ 时需要满足 $BM \geq BC$ 。则

✓从左到右的操作为：（ML-BM, CL-BC, B = 1）

✓从右到左的操作为：（ML+BM, CL+BC, B = 0）

因此，当 $N=3$ ， $K=2$ 时，满足条件的（BM, BC）有：

（0,1）、（0,2）、（0,3）、（1,0）、（1,1）、（2,0）、

（2,1）、（2,2）、（3,0）、（3,1）、（3,2）、（3,3）。

由于从左到右与从右到左是对称的，所以此时一共有24种操作。