

人工知能入門

第10回

藤田 悟

黄 潤和

前回の復習

- ◆ 探索プログラムの作成
 - ◆ 深さ優先探索
 - ◆ 再帰を使ってプログラミングする
 - ◆ 幅優先探索
 - ◆ Queueを使ってプログラミングする

今回学ぶこと

- ◆ 幅優先探索と深さ優先探索の比較
 - ◆ 2つの探索を書き換える
 - ◆ 記憶が必要なオープンリストの数
 - ◆ 解の品質
- ◆ 繰り返し深化(Iterative Deeping)
- ◆ 分枝限定法

深さ優先 / 幅優先探索プログラム

探索プログラムの書き換え

- ◆ 再帰から while への書き換え
 - ◆ 前回の幅優先探索プログラムは、while を用いて書き換えることができる。
 - ◆ 深い再帰をしないことで、実行速度やメモリ消費量的にも有利
- ◆ 幅優先探索プログラムから深さ優先探索プログラムへの書き換え
 - ◆ Queue の利用を Stack に書き換える

再帰を使った 幅優先探索プログラムの擬似コード

```
void start() {
    初期化();
    search();
}

boolean search() {
    state = poll(); // Queue から状態を1個取り出す
    if(state == null) {
        return false; // Queue が空になったので終了
    }
    // 状態の下に存在する新たな状態を生成する
    for(int i = 0; i < width; i++) {
        新状態 = update(状態, i);
        if(中間状態判定(新状態)) { // 中間状態が矛盾ない場合だけ、探索を深く行う
            if(state.depth == n) {
                return true; // 深さnの解が見つかったので、終了
            } else {
                offer(新状態); // 新状態を Queue に詰め込む
            }
        }
    }
}

return search(); // 下位のノードを全て作り終わったところで、search()を再帰呼び出しする。
}
```

while() を使った 幅優先探索プログラムの擬似コード

```
void start() {  
    初期化();  
    search();  
}  
boolean search() {  
    while(true) {  
        state = poll(); // Queue から状態を1個取り出す  
        if(state == null) {  
            return false; // Queue が空になったので終了  
        }  
        // 状態の下に存在する新たな状態を生成する  
        for(int i = 0; i < width; i++) {  
            新状態 = update(状態, i);  
            if(中間状態判定(新状態)) { // 中間状態が矛盾ない場合だけ、探索を深く行う  
                if(state.depth == n) {  
                    return true; // 深さnの解が見つかったので、終了  
                } else {  
                    offer(新状態); // 新状態を Queue に詰め込む  
                }  
            }  
        }  
    }  
}
```

幅優先探索プログラムを 深さ優先探索プログラムに書き換える

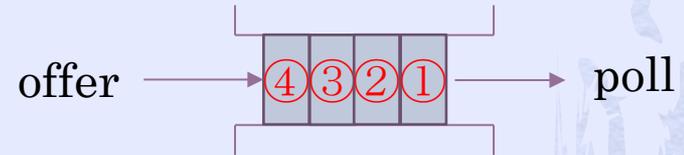
```
void start() {
    初期化();
    search();
}

boolean search() {
    while(true) {
        state = pop(); // Stack から状態を1個取り出す
        if(state == null) {
            return false; // Queue が空になったので終了
        }
        // 状態の下に存在する新たな状態を生成する
        for(int i = 0; i < width; i++) {
            新状態 = update(状態, i);
            if(中間状態判定(新状態)) { // 中間状態が矛盾ない場合だけ、探索を深く行う
                if(state.depth == n) {
                    return true; // 深さnの解が見つかったので、終了
                } else {
                    push(新状態); // 新状態を Stack に詰め込む
                }
            }
        }
    }
}
```

Queue と Stack

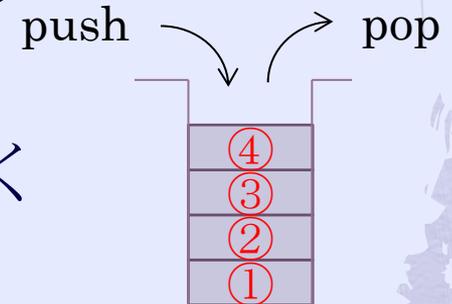
◆ Queue

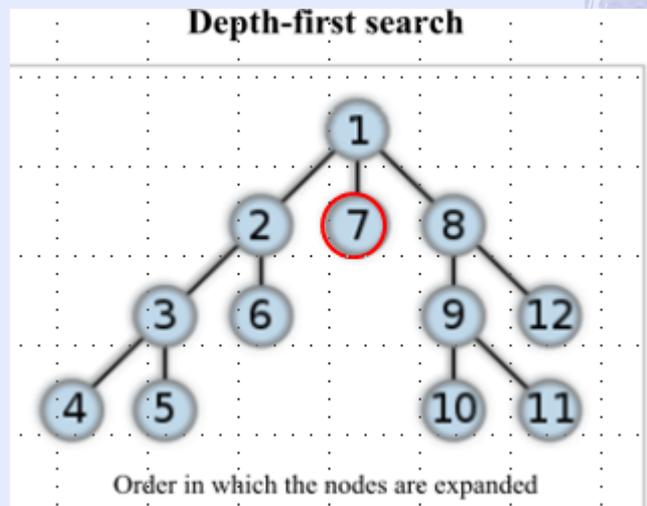
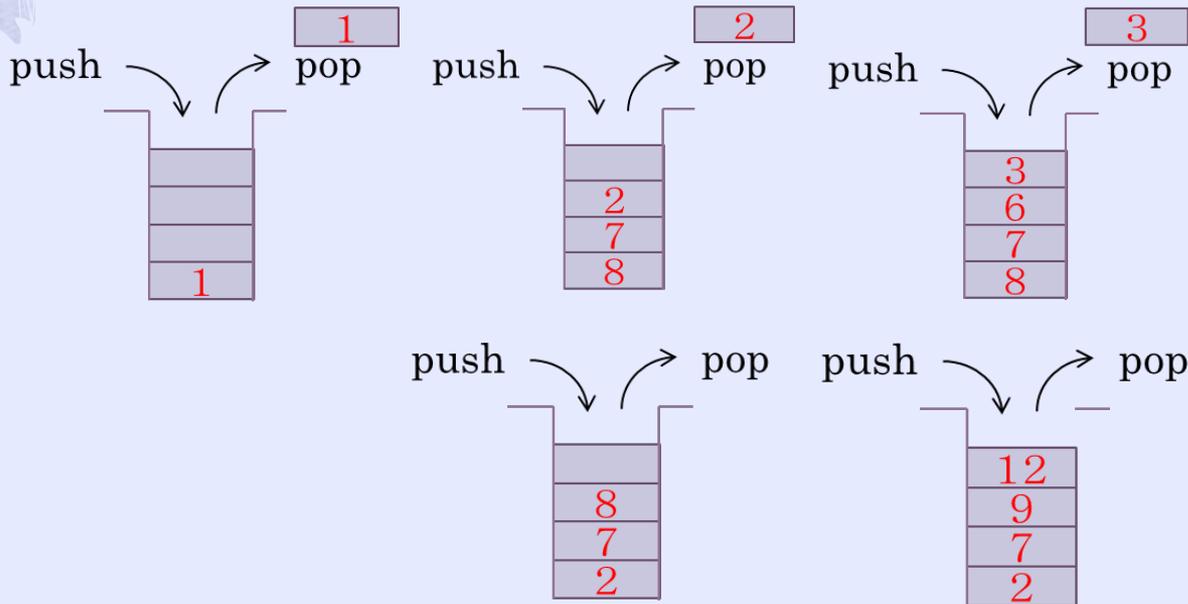
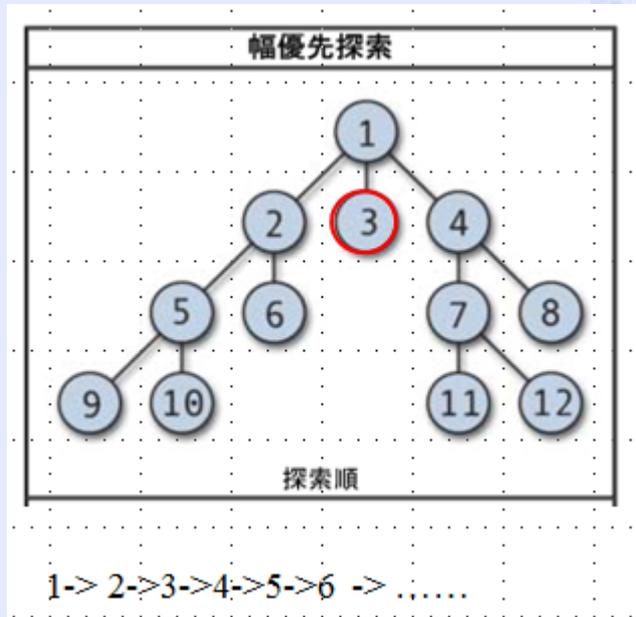
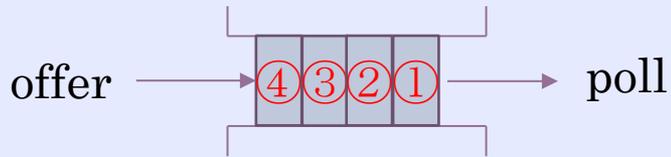
- ◆ 初めに積んだデータから読みだしていく
- ◆ First In First Out
- ◆ 初めに積んだ depth が浅いデータから順にオープンリストに格納して、下位ノードを探索する



◆ Stack

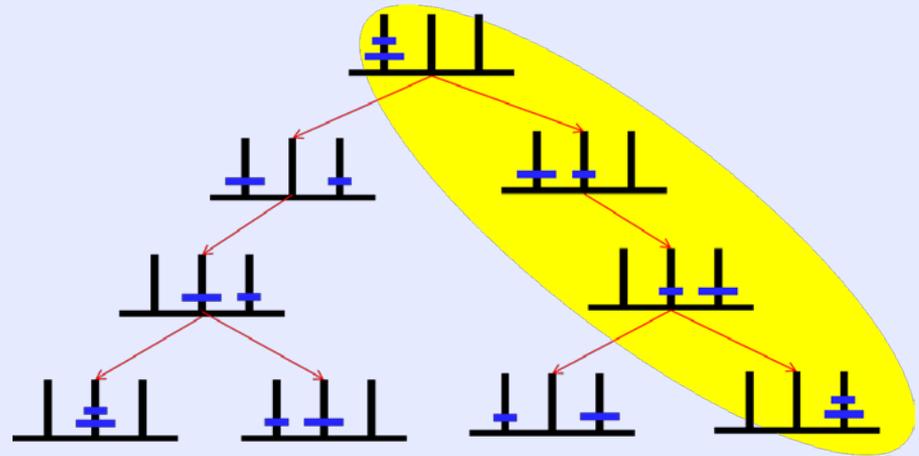
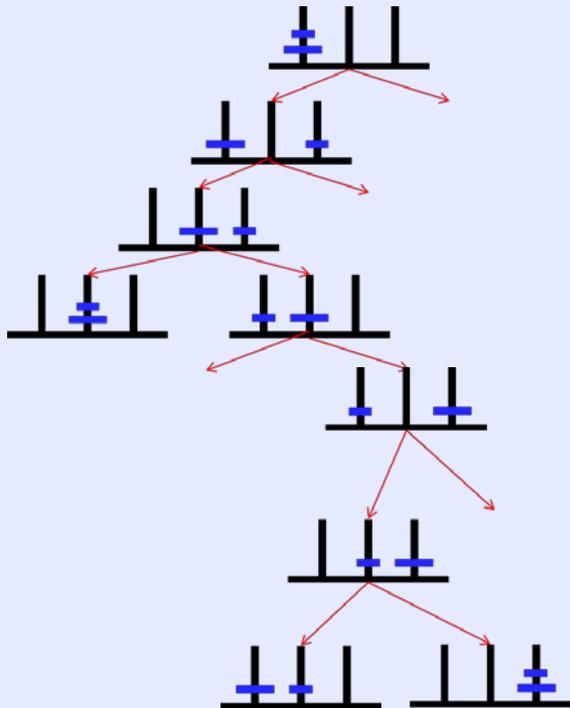
- ◆ 最後に積んだデータから読みだしていく
- ◆ Last In First Out
- ◆ 最後に積んだ depth が深いノードから順にオープンリストに格納して、下位ノードを探索する。





深さ優先はパスが長くなるかも...

- ◆ nQueen は、いつでも深さnに解が存在する
- ◆ ハノイの塔は、深さがいくつになるか運次第
 - ◆ 深さ優先で探索すると、深さ6
 - ◆ 幅優先で探索すると深さ3



幅優先なら、解にたどり着ける

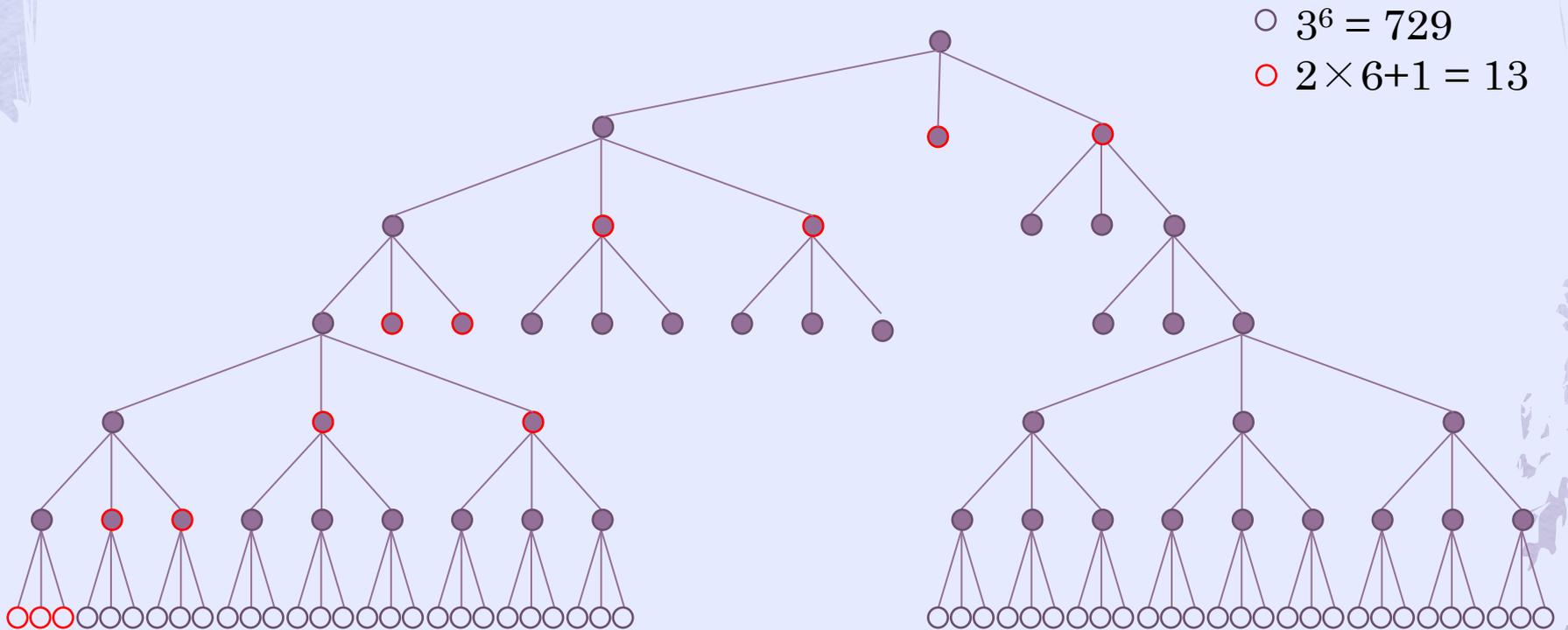
- ◆ 分岐ごとに幅優先で地図探索を行う
 - ◆ しかし...



- オープンリスト中のノード

オープンリスト数の爆発

- ◆ 分岐数 b , 深さ m とすると、
 - ◆ 幅優先のオープンリスト数 = b^m
 - ◆ 深さ優先のオープンリスト数 = $(b - 1) \times m + 1$



(演習 1) nQueenのQueueの大きさ

- ◆ n-Queen を幅優先探索するプログラムについて、Queueに利用する配列 (states)の大きさを100にすると、n-Queen の nはいくつまで探索可能か
- ◆ 1000の時, 10000の時に探索可能な nはいくつか

繰り返し深化(ITERATIVE DEEEPING)

Iterative Deeping

反復深化深さ優先探索

- ◆ 解の深さが不均質で、かつ、問題サイズが大きくて、幅優先探索ができないとき、Iterative Deeping というアルゴリズムが有効

```
depth = 1
```

```
while() {
```

```
    depth までの深さ優先探索を行う
```

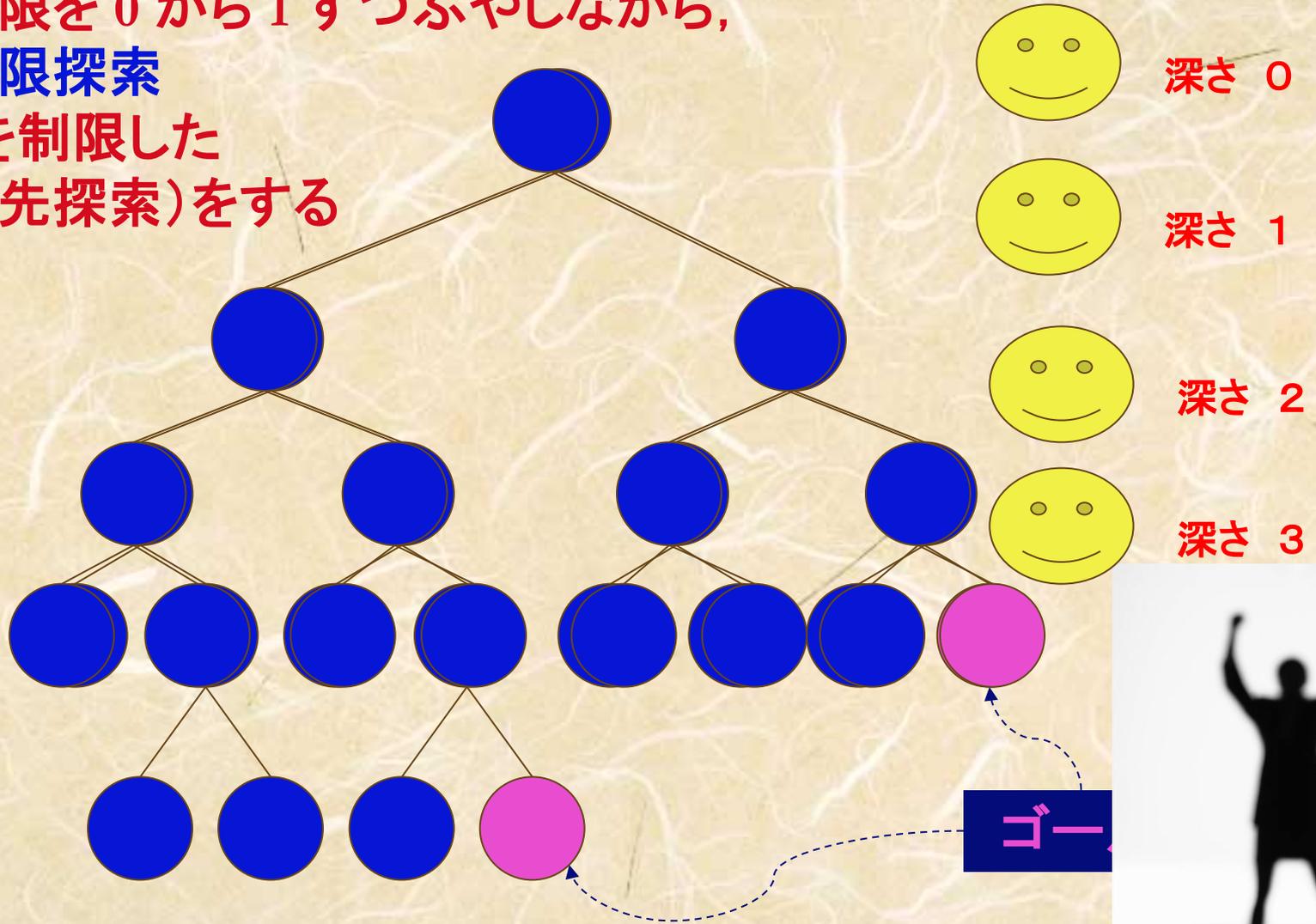
```
    if(解が見つかる) break;
```

```
    depth++;
```

```
}
```

反復深化探索 (iterative deepening) - demo

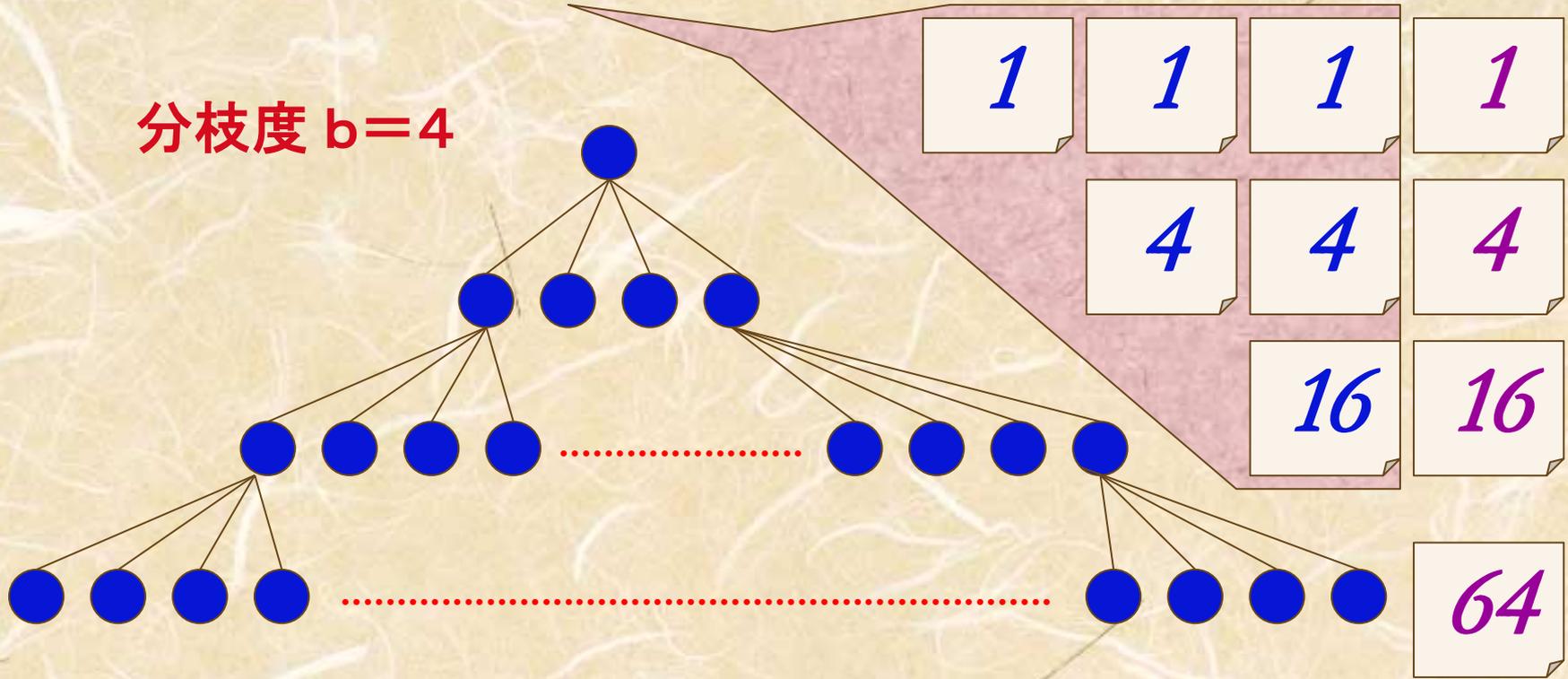
深さ制限を 0 から 1 ずつふやしながら、
深さ制限探索
(深さを制限した
深さ優先探索)をする



オーバヘッドは小さい

展開する数

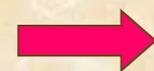
分枝度 $b=4$



$$\text{オーバヘッド (比)} = \frac{27}{85} \approx 0.32$$

深さ制限 $d=3$

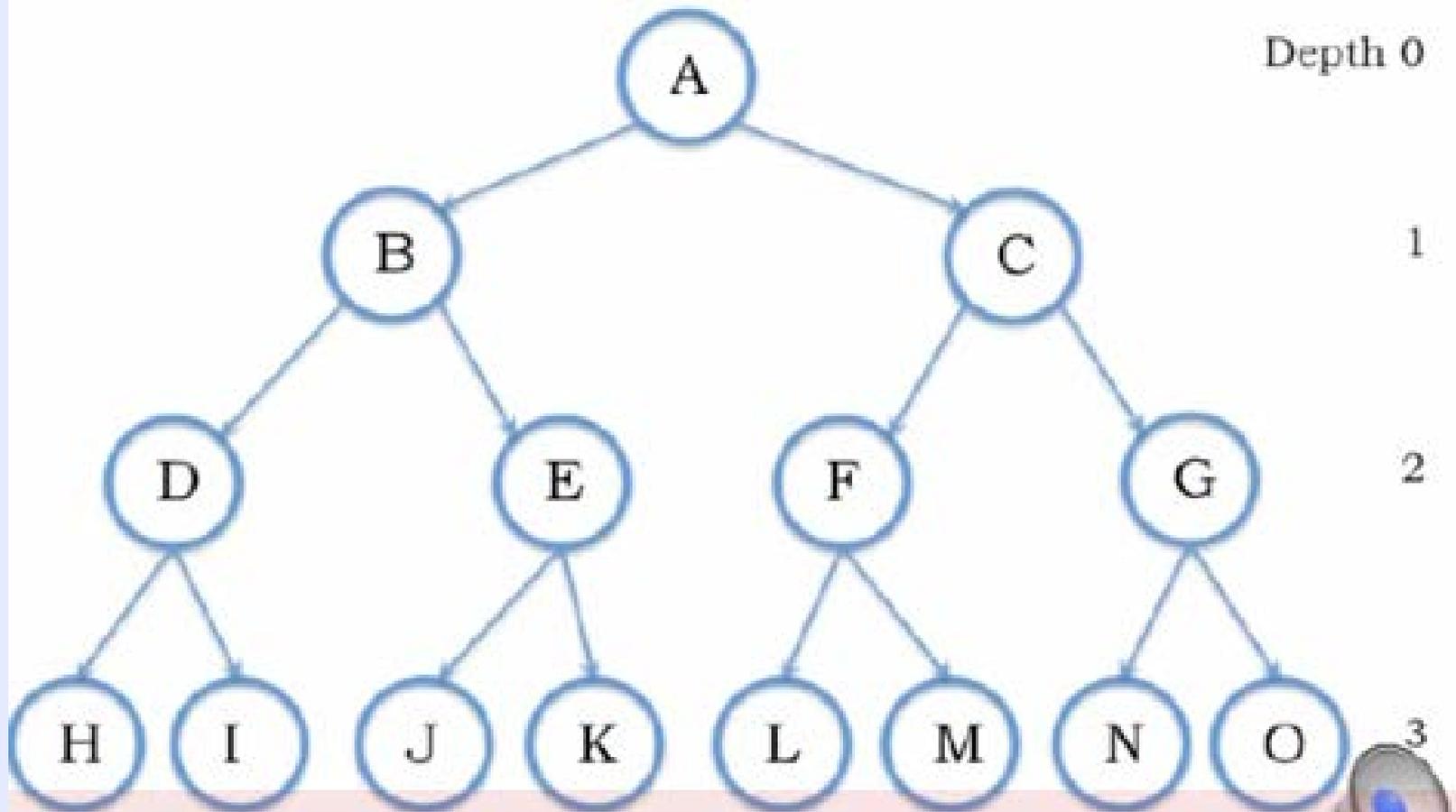
固定された b に対して, d がじゅうぶん大きいとき, この比は



$$\frac{1}{b-1}$$

Over ALL the iterations, from depth bound 0 to 1 the order in which nodes removed from the frontier is:

A A B C



1
b
b²
b^d



Depth Bound of 3

A B D H I E J K C F L M G N O

times generate level

1 + 1 + 1 + 1

1 + 1 + 1

1 + 1

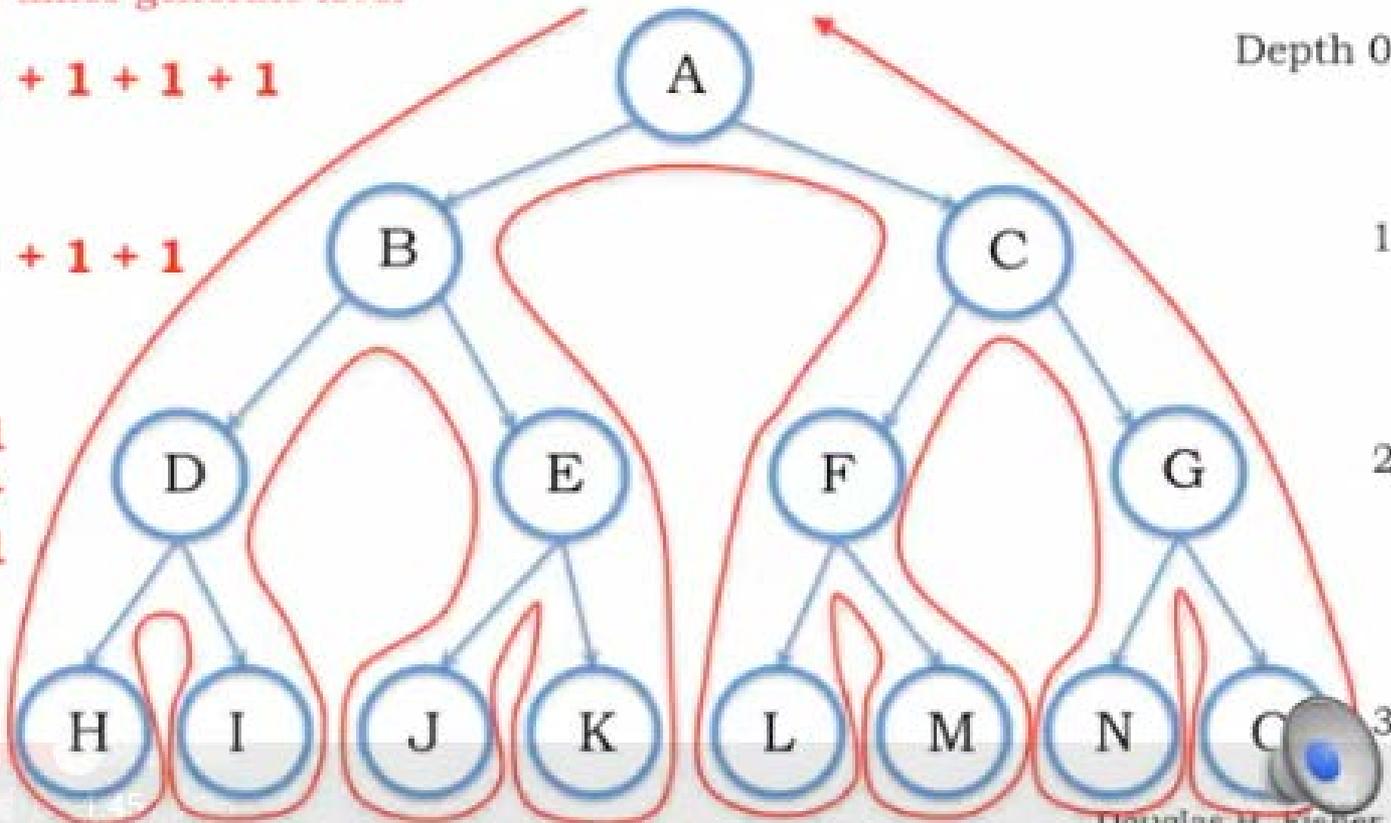
1

Depth 0

1

2

3

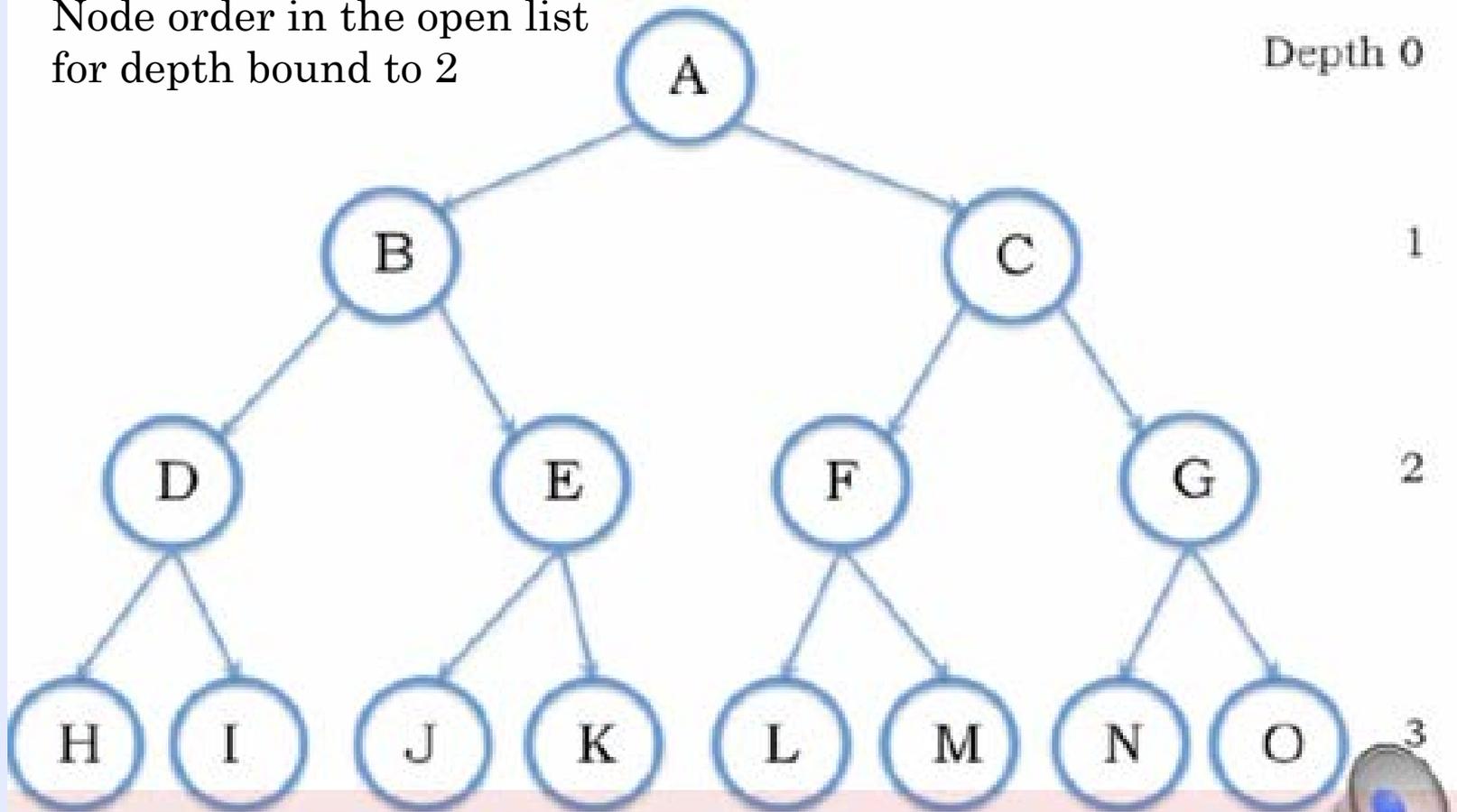


1
b
b^2
\dots
\dots
\dots
\dots
b^d

Over ALL the iterations, from depth bound 0 to 3, the order in which nodes removed from the frontier is:

A ABC ? **ABDHIEJKFLMGNO**

Node order in the open list for depth bound to 2



1.

b

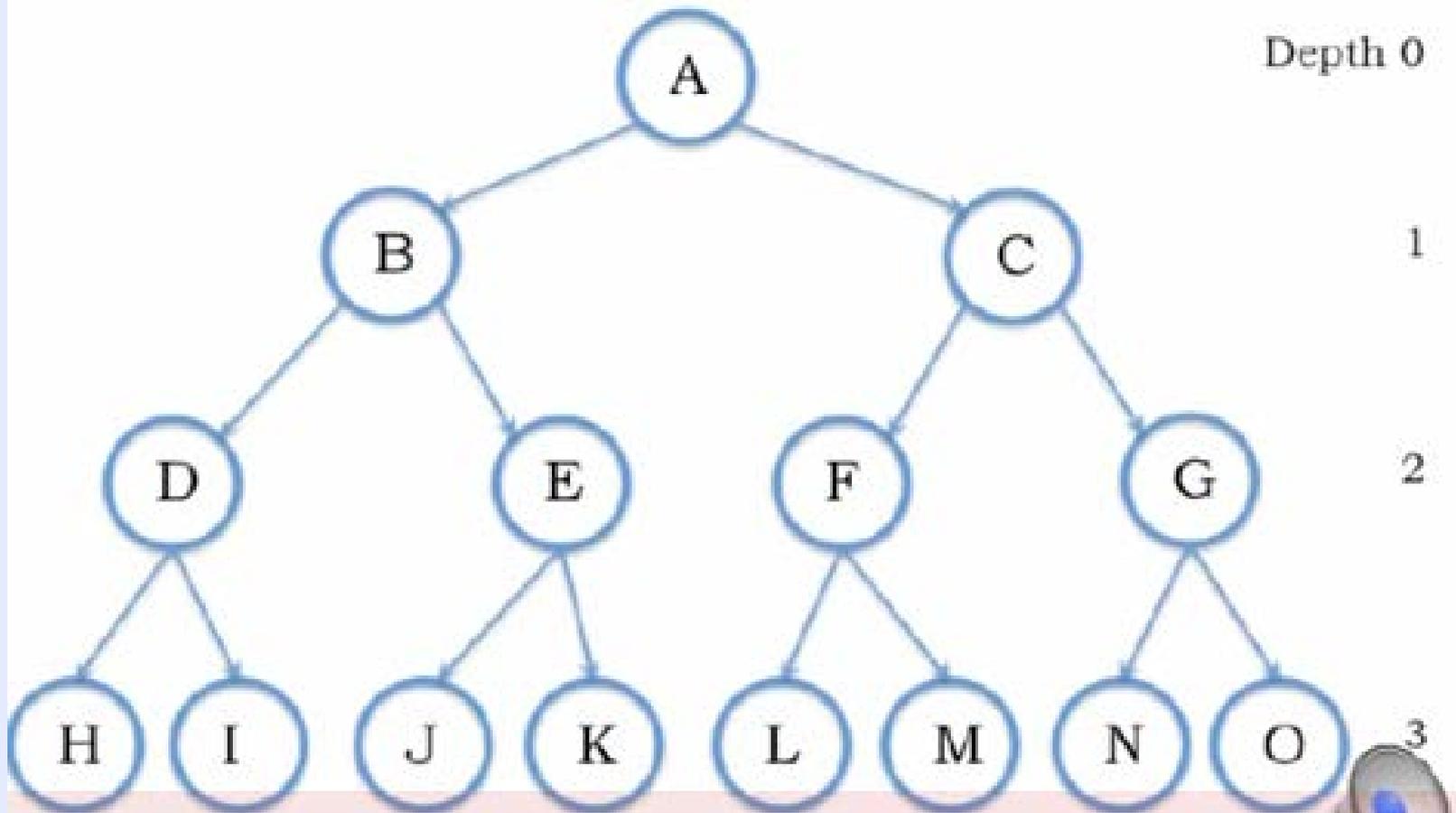
b²

b^d



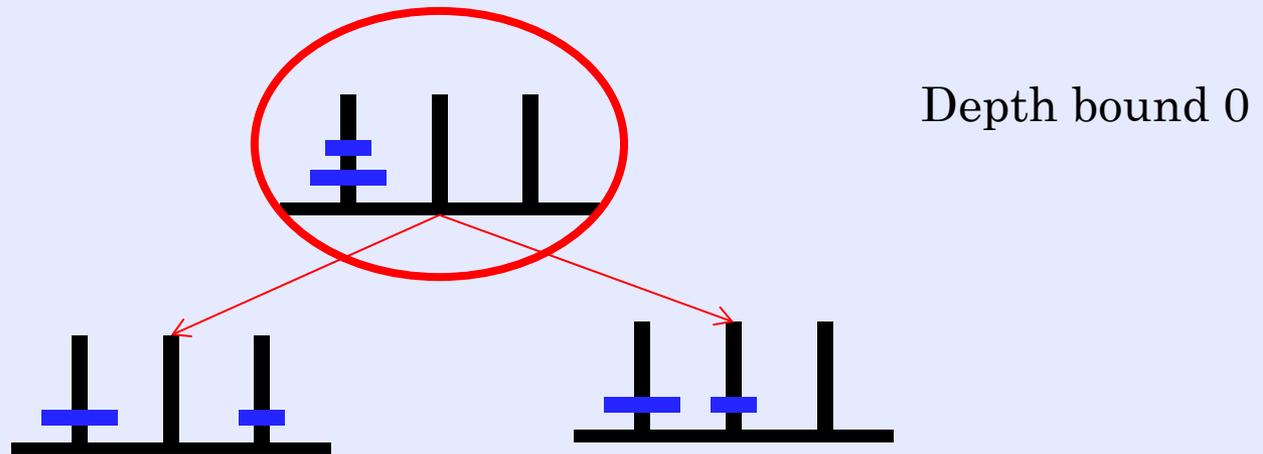
Over ALL the iterations, from depth bound 0 to 1 the order in which nodes removed from the frontier is:

A ABC ABDECFG ABDHIEJKCFLMGNO



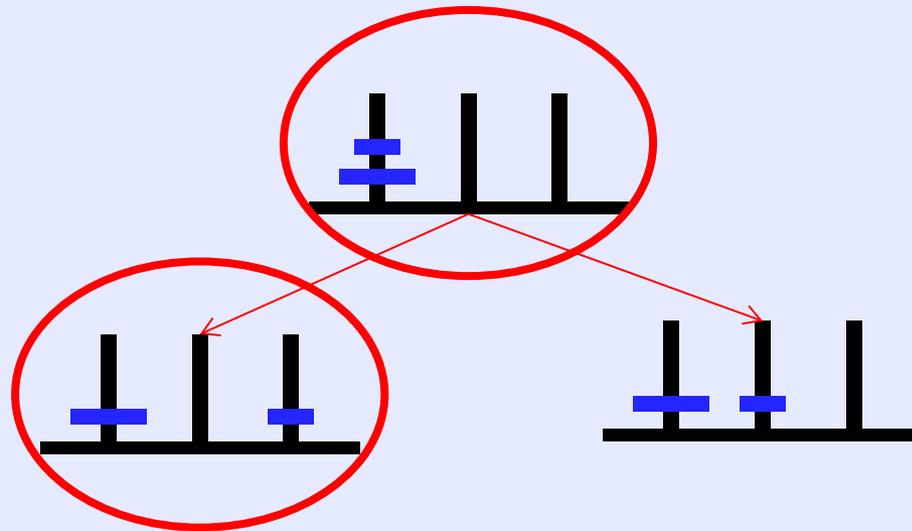
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



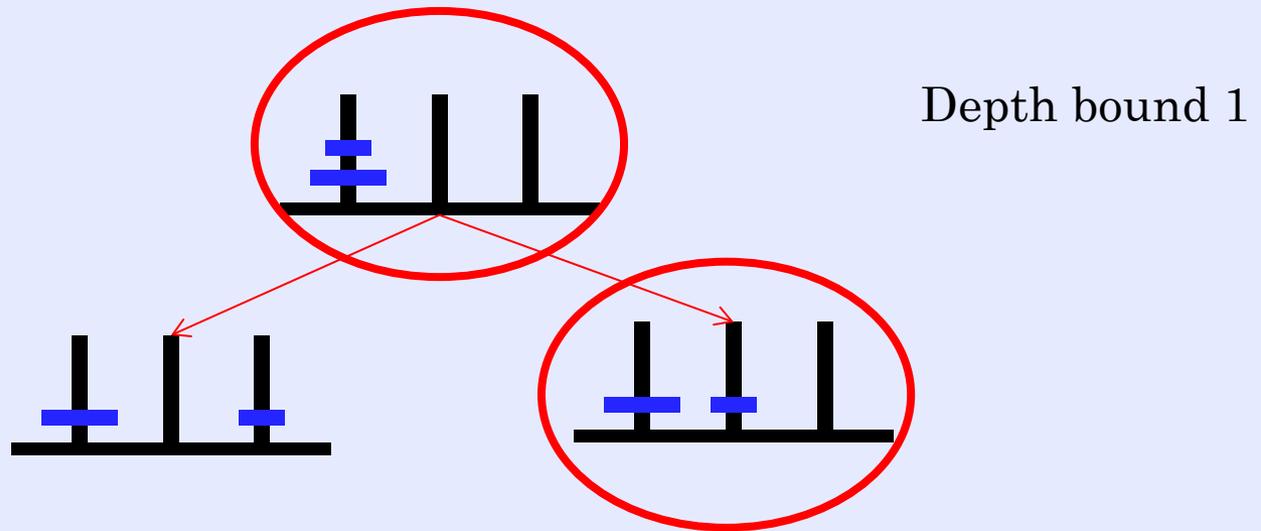
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



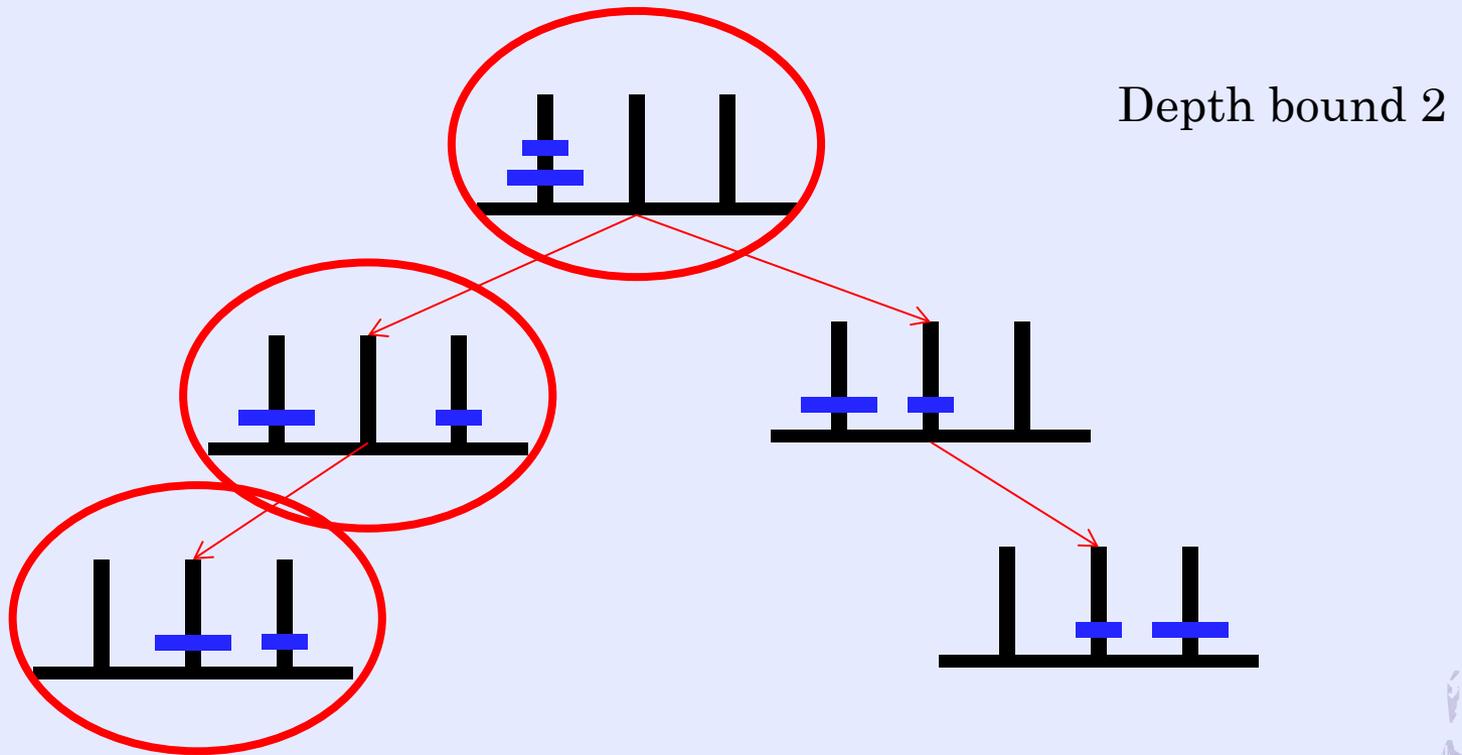
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



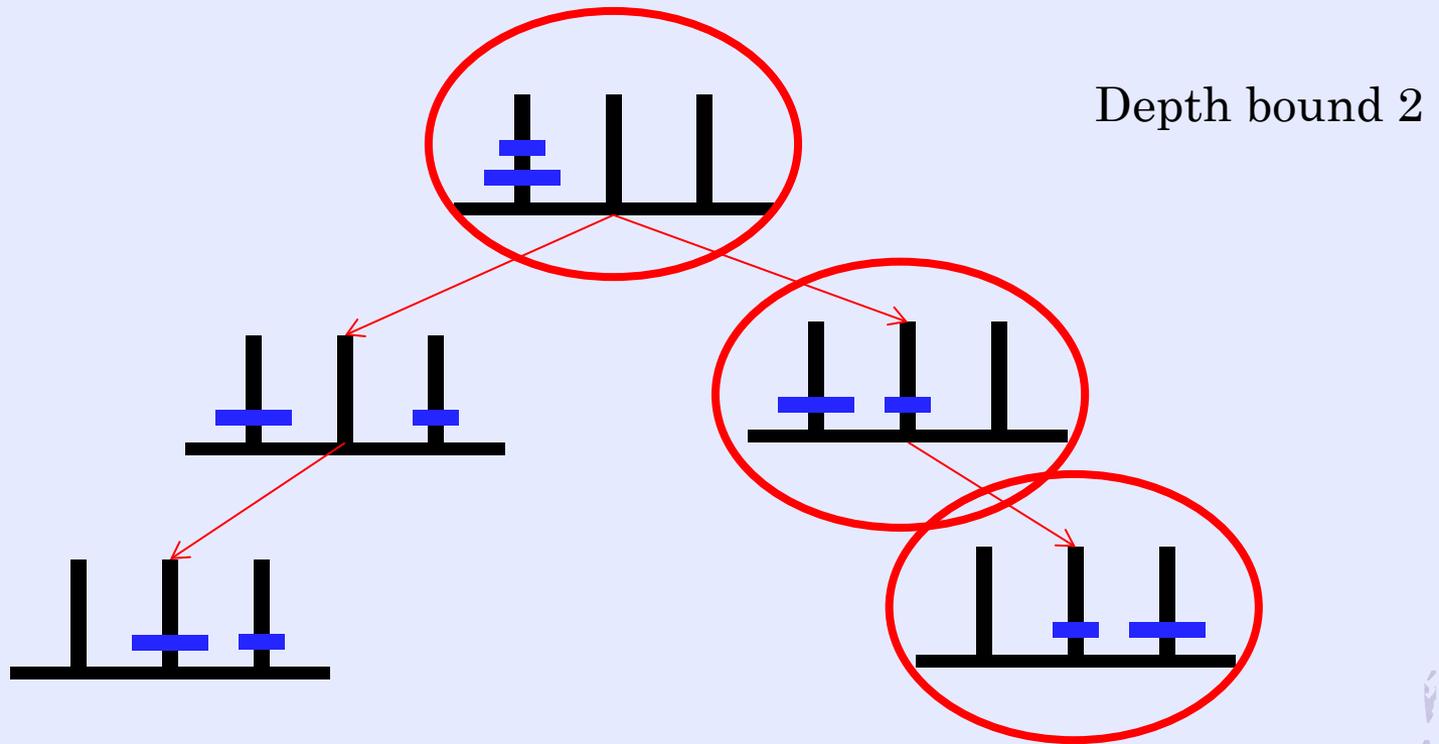
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



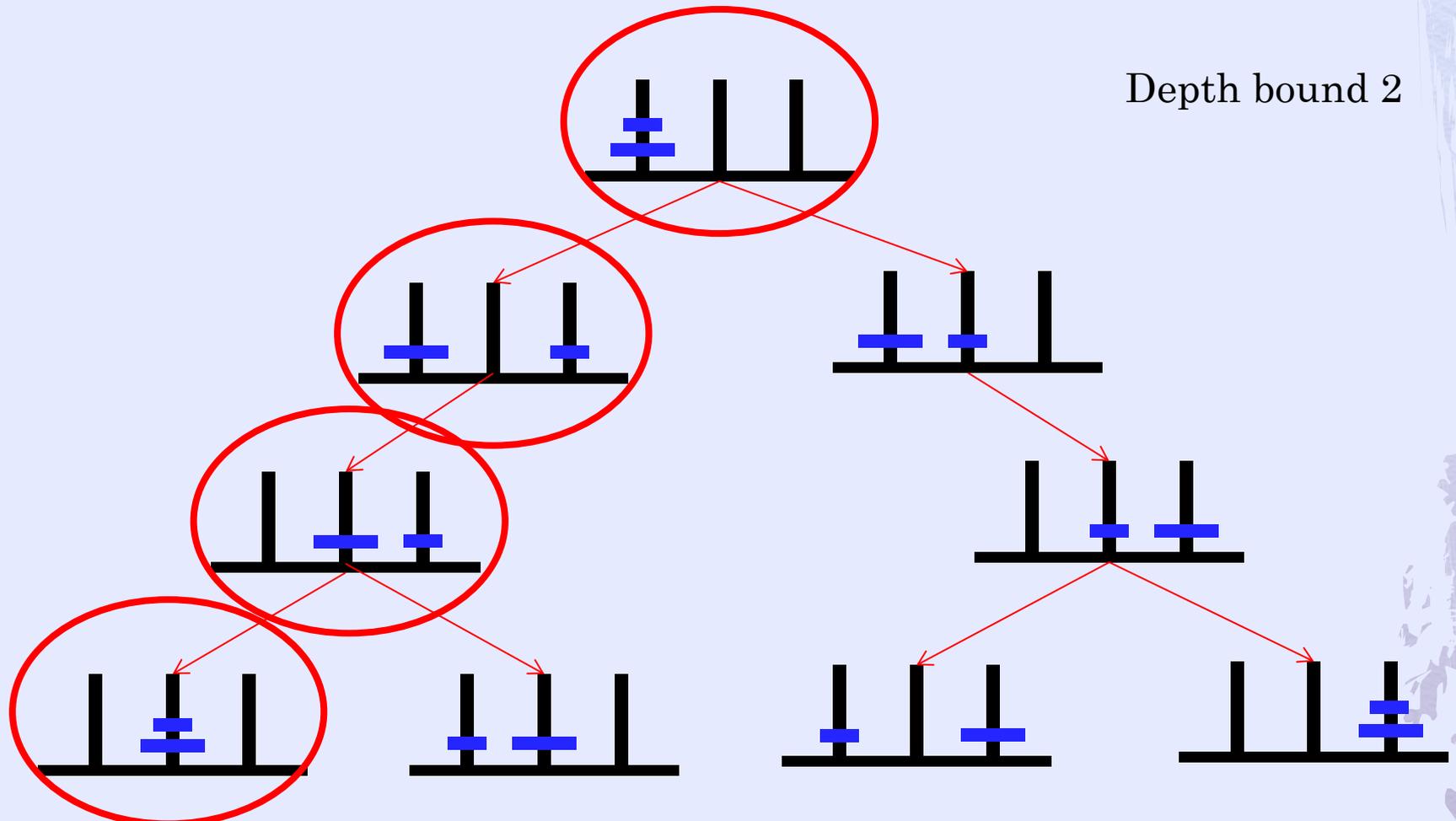
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



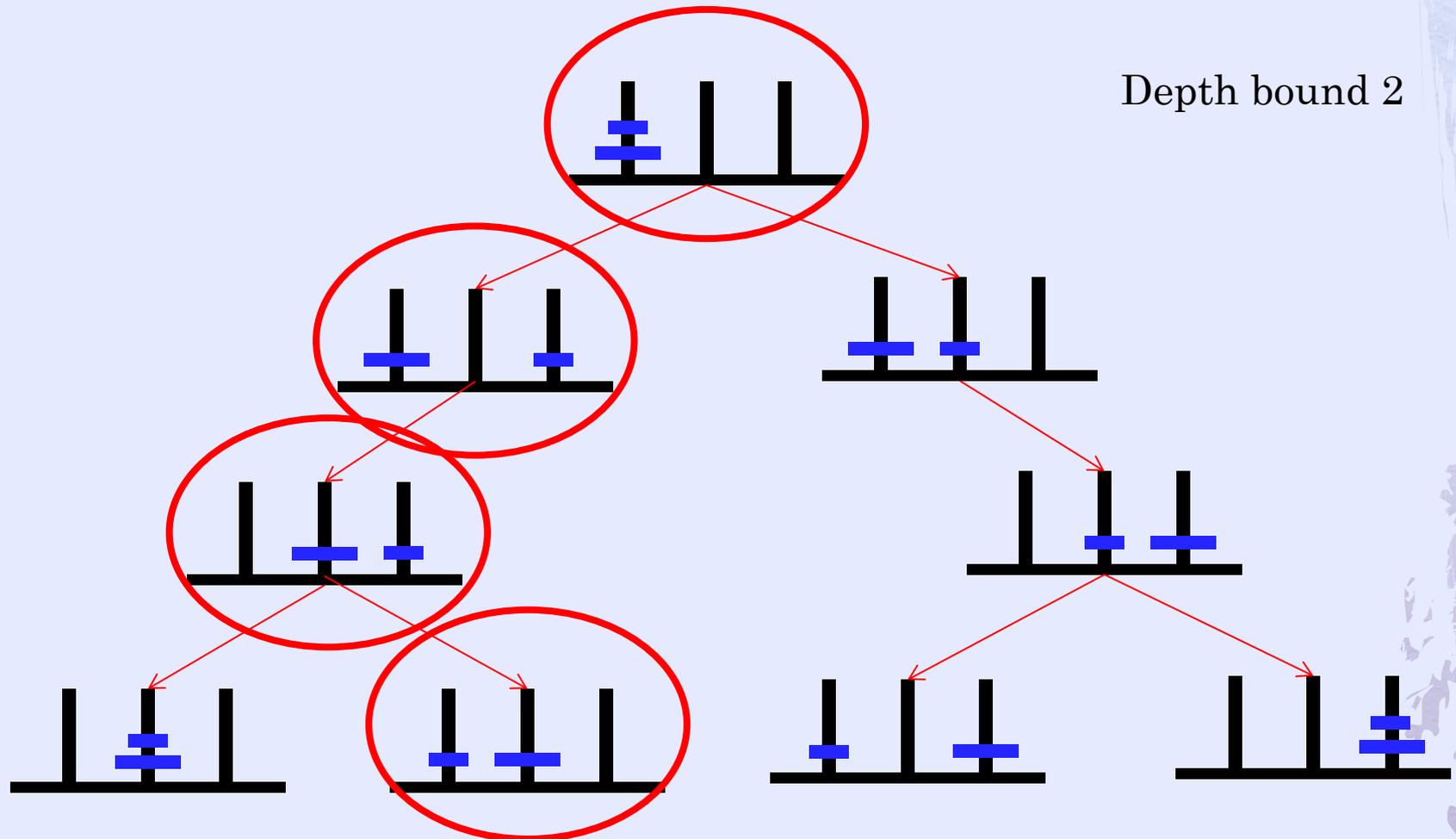
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



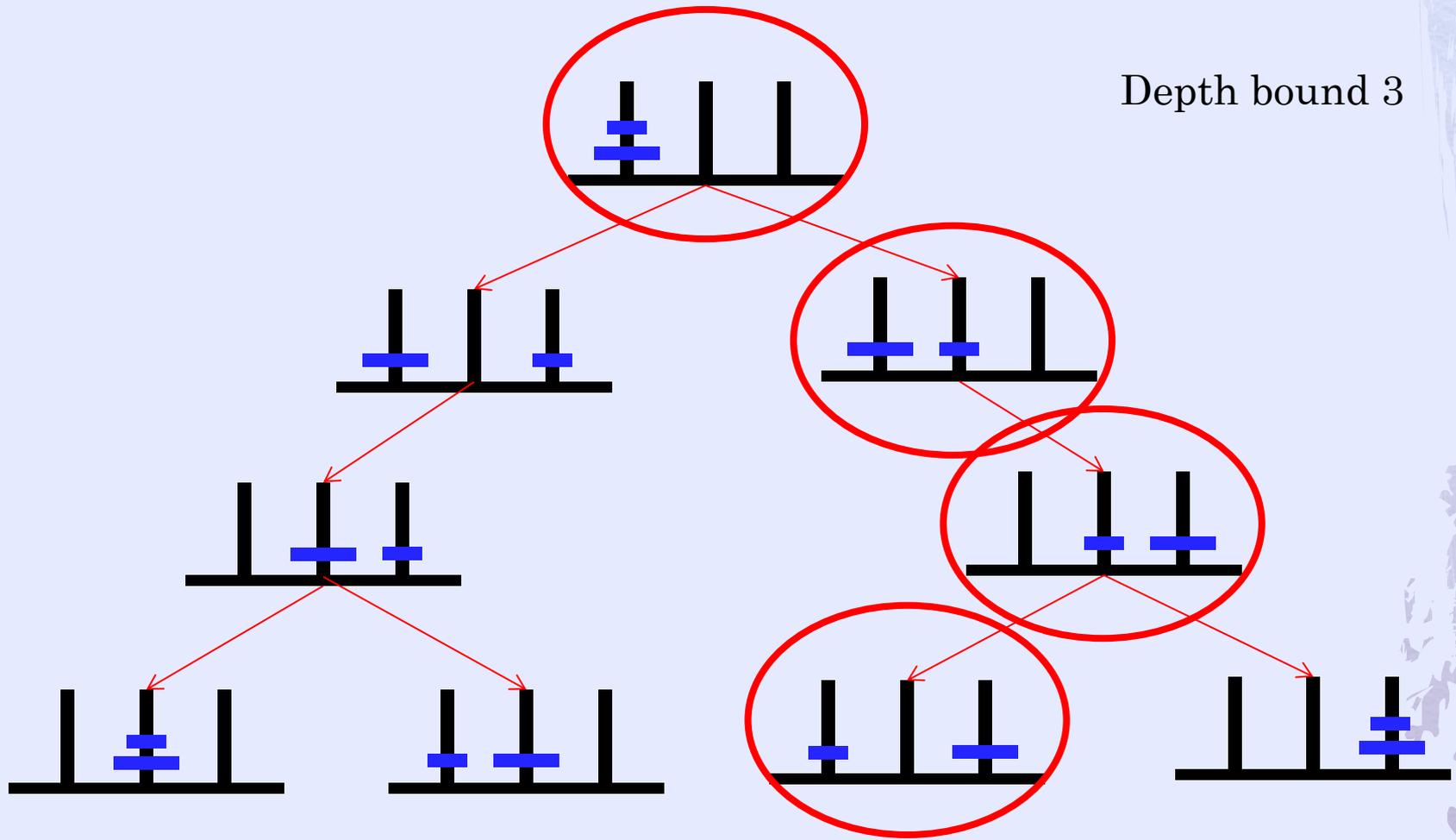
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



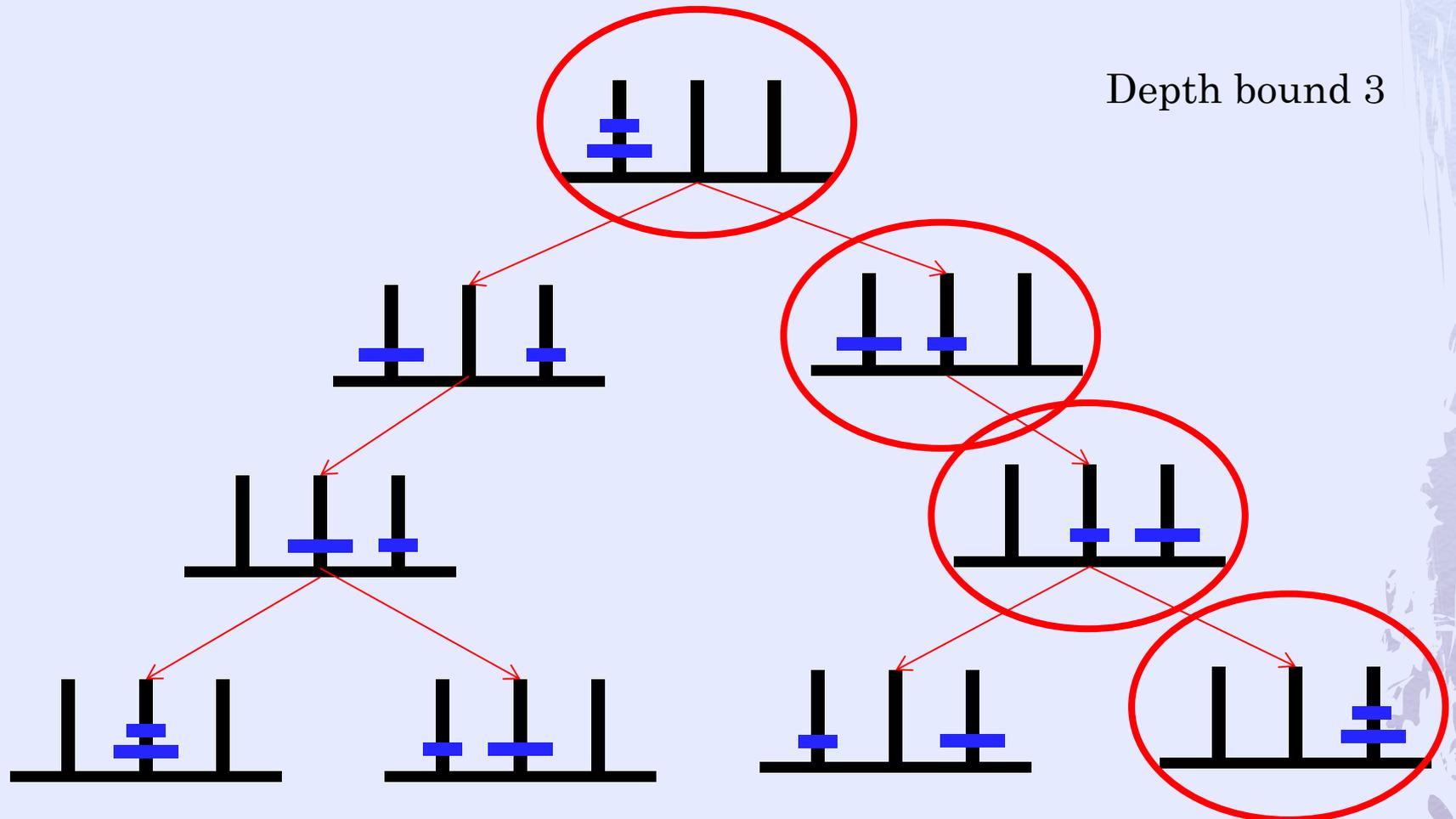
ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



ハノイの塔だと...

- ◆ ハノイの塔は、深さ3の探索で解を見つける



無駄な検索が多い？

- ◆ 中間的なオープンリストを記憶していないために、無駄な探索が多い
 - ◆ $\text{depth} = 1$ で 2回
 - ◆ $\text{depth} = 2$ で 4回
 - ◆ $\text{depth} = 3$ で 8回
- ◆ $\text{depth} = 3$ だけ探索したら、8回で済む
- ◆ Iterative deeping を利用すると、14回かかる。
 - ◆ しかし、 $14/8 = 1.75$ 倍 は、それほど大きくない
 - ◆ なぜならば、 $\text{depth} = 1, 2$ の探索数は $\text{depth} = 3$ の探索数に比べて、十分小さいから。

Iterative Deeping による探索増加量

- ◆ 次の探索問題を考える
 - ◆ 分岐数 b
 - ◆ 深さ d
- ◆ 深さ d のノード数を $N(d)$ とすると、
 - ◆ 深さ $d + 1$ のノード数は、 $N(d + 1) = N(d) \times b$
 - ◆ $N(d) = b^d$
 - ◆ 従って、深さ n までの探索ノード数は、
 - ◆ $S(d) = \sum N(d) = \frac{b(b^d - 1)}{b - 1}$
 - ◆ Iterative Deeping の探索ノード数は、
 - ◆ $D(d) = \sum S(d) = \frac{b(b^{d+1} - db + d - b)}{(b - 1)^2}$
 - ◆ Iterative Deeping による探索増加率は、
 - ◆ $\frac{D(d) - S(d)}{S(d)} = \frac{D(d-1)}{S(d)} \approx \frac{1}{b-1}$
 - ◆ $b = 2$ で100%、 $b = 3$ で50%、 $b = 6$ で20%
 - ◆ ただし、深さ n で解が見つかる位置によって、多少変化する



反復深化探索の性質

幅優先と深さ優先の利点を合わせ持つ

○ **完全性**(completeness)
解があれば必ず見つける

○ **最適性**(optimality)
最も浅い解を見つける

× **時間計算量**(time complexity)
 b^d

○ **空間計算量**(space complexity)
 bd

幅優先の利点

深さ優先の利点

探索戦略の比較

	幅優先 (BFS)	深さ優先 (DFS)	反復深化 (ID)
完全	○	△	○
最適	○	×	○
時間	△ b^d	×	△ b^d
空間	△ b^d	○ bm	◎ bd

b : 分枝度 d : 解の深さ m : 探索木の最大の深さ

(演習2)

1. 分岐数3の探索木において、深さ3のところの27個の探索ノードのうち、14番目に探索されるノードに解がある場合について、幅優先探索とIterative Deepingによる探索のノード数を比較せよ。
2. 分岐数4, 深さ3の20番目に解がある場合についても、同様に比較せよ。

分枝限定法

最適解探索の解の品質

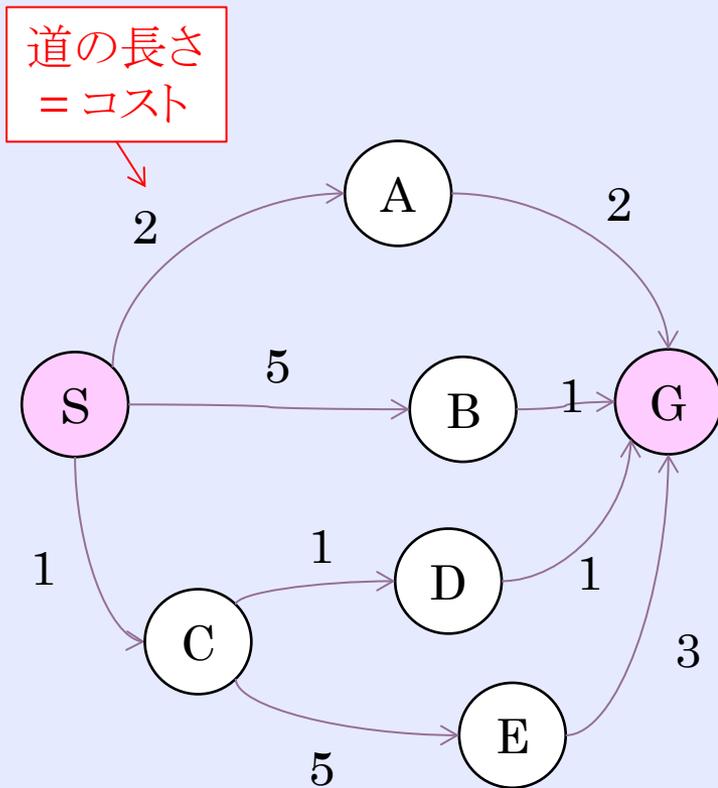
- ◆ 最適解探索を行う場合には、解に品質(あるいはコスト)が定義される
 - ◆ 品質を最大(コストを最小)にする解を求める
- ◆ 解の品質は、様々なところに定義される
 - ◆ 末端ノードに定義される場合
 - ◆ 例: 到達した場所が高級ホテルか、安宿か
 - ◆ パスに定義される場合
 - ◆ 例: 到達するまでの道のりの長さ、乗車料金、探索の深さ
 - ◆ 融合
 - ◆ 末端ノードとパスの品質の融合

分枝限定法

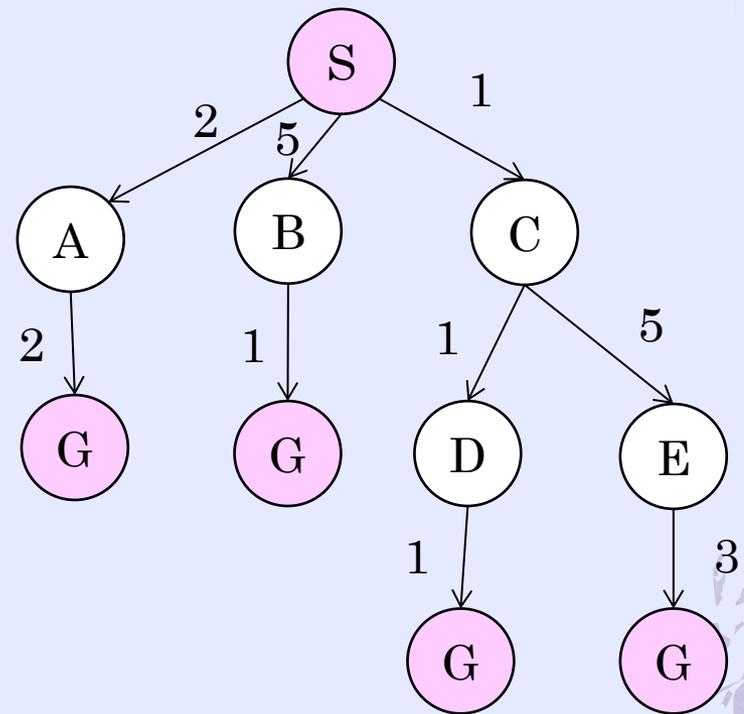
- ◆ 探索パスのコストが、パスに沿って単調増加する場合、探索の途中で、その探索ノードの下には、最適解が存在しないことが明かな場合がある
 - ◆ すでに見つかった解のコスト $c(g)$
 - ◆ 探索途中のノード p までのコスト $c(p)$
 - ◆ ノード p からたどれる解のコストは、単調増加の性質より、 $c(p_g) \geq c(p)$
 - ◆ よって、 $c(p) > c(g)$ の時、 p の下位ノードに最適解は存在しない。
- ◆ 上記の場合、探索をノード p で打ち切る方法を分枝限定法と呼ぶ

分枝限定法の例

- ◆ 経路探索問題として、左図の問題を考える



探索木



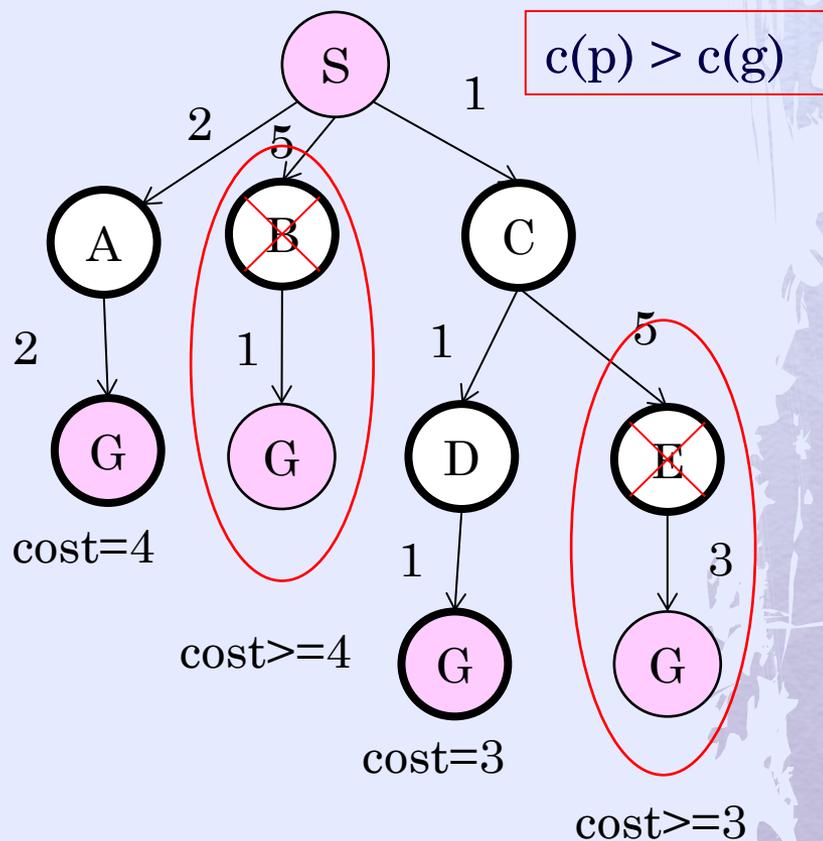
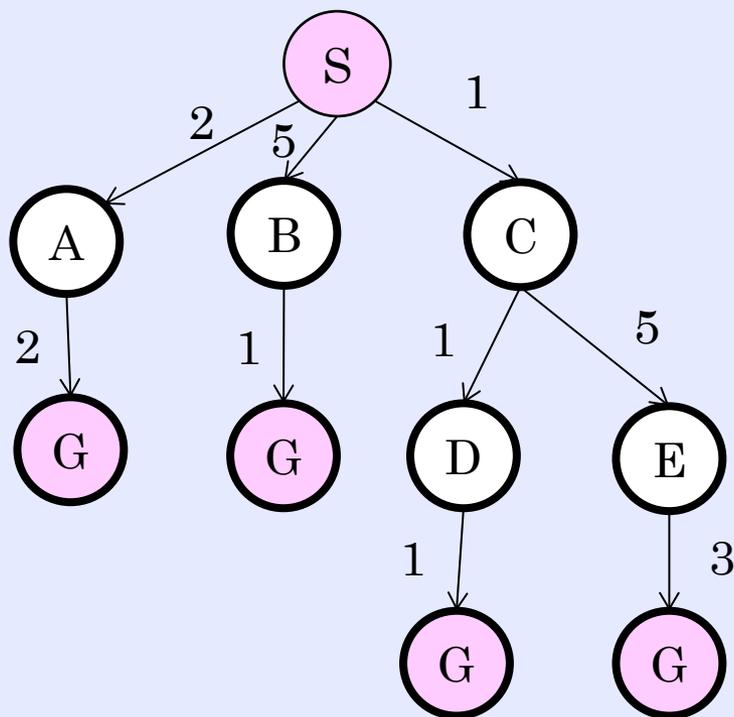
分枝限定法の例

- ◆ 分枝限定法により、探索ステップ数が減少

$c(p) > c(g)$ の時、 p の下位ノードに最適解は存在しない

深さ優先探索=9ステップ

分枝限定法 = 7ステップ



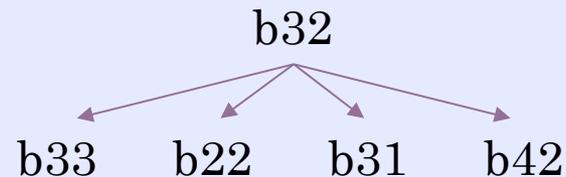
(課題1)

- ◆ 次の15パズルについて、探索木を作成し、幅優先探索と Iterative Deeping の探索ノード数について、それぞれ計算せよ。なお、探索順は、上・左・下・右の順とする。

初期
状態

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

ただし、各状態は、黒のマス位置をつかって、初期状態をb32、解の状態をb41のように表せ。

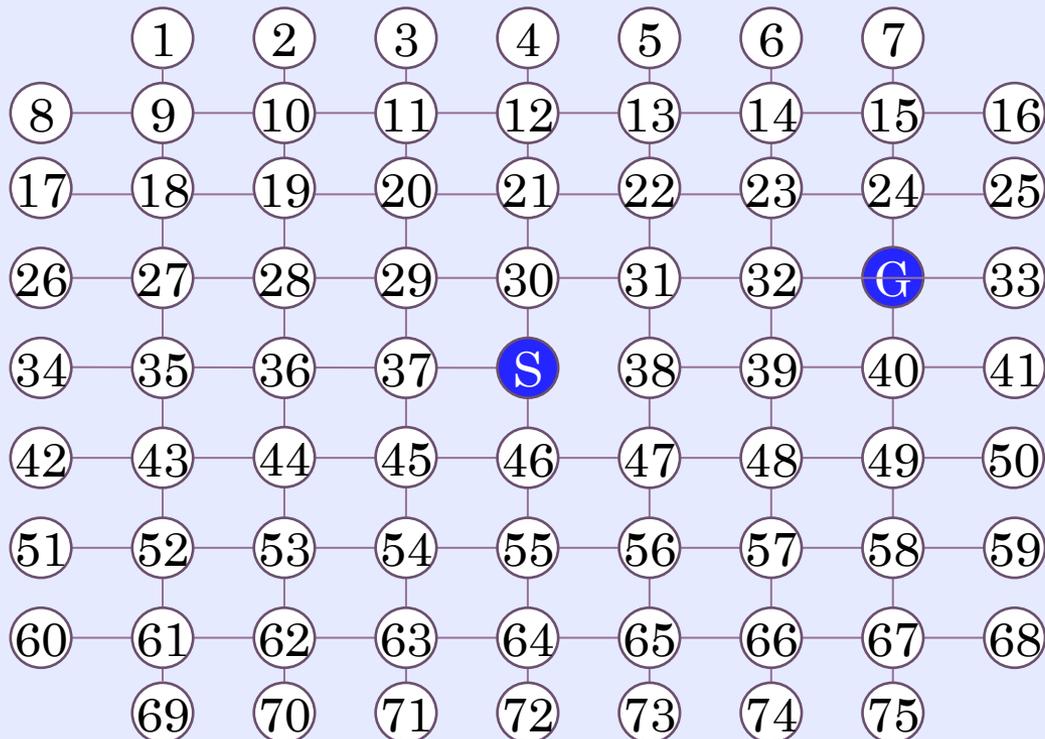


解

1	2	3	4
5	6	7	8
9	10	11	12
13	14	15	■

(課題2)

- ◆ 下記の道路網がある時、出発点Sから目的地Gまでの探索木を作成し、幅優先探索と Iterative Deeping の探索ノード数について、それぞれ計算せよ。なお、同じノードは二度探索しないことにする。端点は行き止まりである。なお、探索順は、上・左・下・右の順とする。



(オプション課題3)

- ◆ 分枝限定法を実行するプログラムを作成し、例題の最短経路探索を実行せよ。

