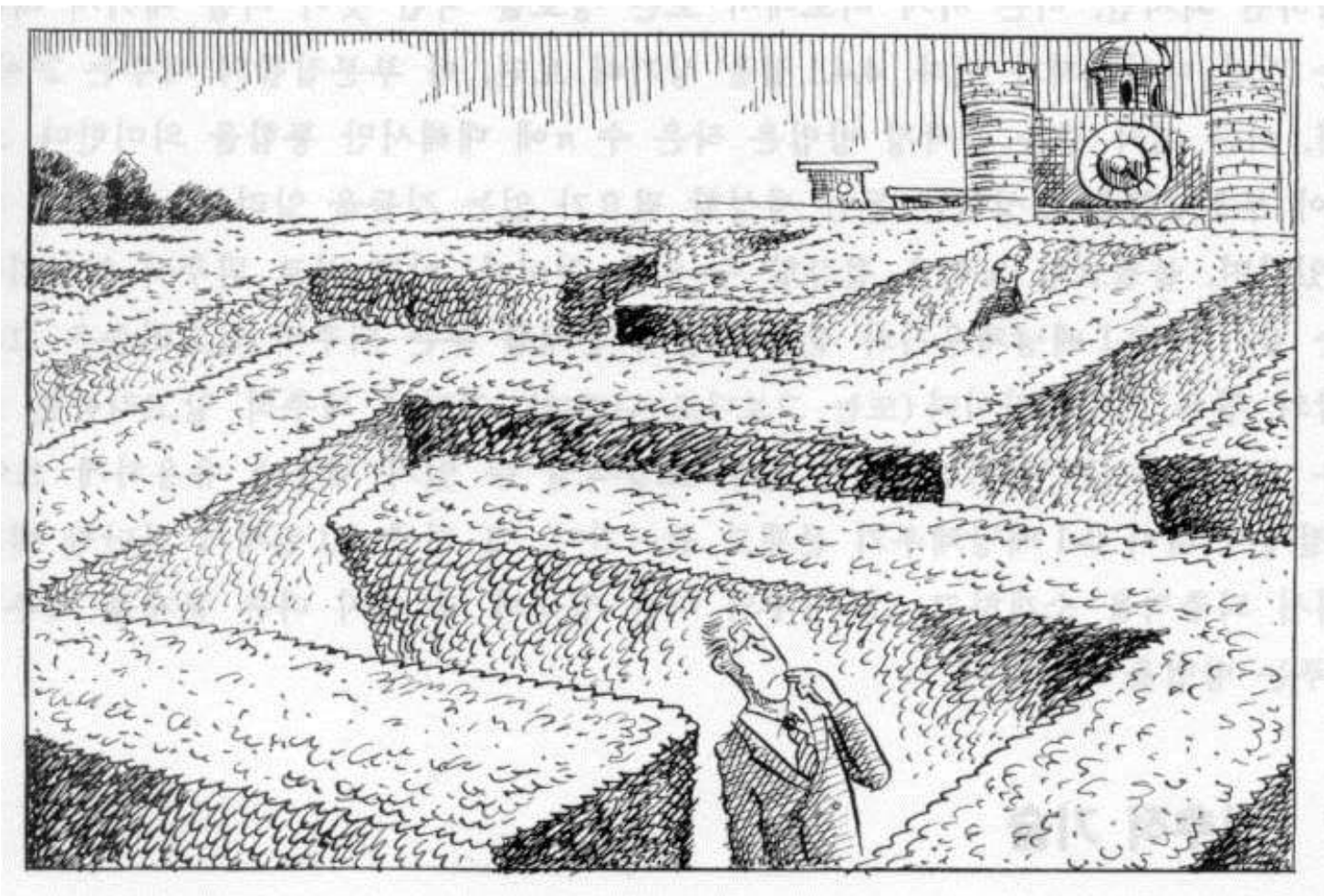


Chap. 5

Backtracking



The General Method

- Many problems which deal with searching for a set of solutions or which ask for an optimal solution satisfying some constraints can be solved using the backtracking formulation.
- The backtrack algorithm has the ability to yield the same answer with for fewer than m trials.

The Basic Idea :

- To build up the same vector one component at a time and to use modified bounding function (or criterion function) $P_i(x_1, \dots, x_i)$
- to test whether the vector being formed has any chance of success

Advantage: If it is realized that the partial vector (x_1, x_2, \dots, x_i) can in no way lead to an optimal solution, then m_{i+1}, \dots, m_n possible test vectors may be ignored entirely.

백트래킹 기법

- 백트래킹 (Backtracking) 기법은 해를 찾는 도중에 '막히면' (즉, 해가 아니면) 되돌아가서 다시 해를 찾아 가는 기법이다
- 백트래킹 기법은 최적화 (optimization) 문제와 결정 (decision) 문제를 해결할 수 있다.
- 결정 문제: 문제의 조건을 만족하는 해가 존재하는지의 여부를 'yes' 또는 'no'가 답하는 문제
 - 미로 찾기
 - 해밀토니안 사이클 (Hamiltonian Cycle) 문제
 - 부분 집합의 합 (Subset Sum) 문제 등

Backtrack 알고리즘의 기본형태

Assume : 1. Solution : $X(1..n)$

2. $X(k) \in S = \{a_1, a_2, \dots, a_m\}$ for $1 \leq k \leq n$, where S : finite set

3. Initially, $X(k) = a_0$ for all k , where $a_0 \notin S$

Procedure BACKTRACK(n)

$k := 1$;

for $i=1$ to n do

$X(i) := a_0$;

while $1 \leq k \leq n$ do

{ **GETNEXT(k)**;

if $X(k) = a_0$

then $k := k-1$;

else if $k = n$;

then OUTPUT(X) ;

else $k := k+1$; }

backtrack



Procedure **GETNEXT(k)**

Let a_i be the current value of $X(k)$

while $i < m$ do

{ $X(k) := a_{i+1}$;

$i := i + 1$;

if **BOUND(k)** = true

then return ; }

if $i = m$ then $X(k) := a_0$;

1) n-Queens 문제

- n-Queen 문제 : n개의 Queen을 서로 상대방을 attack하지 않도록 $n \times n$ chess판에 위치시키는 문제
- 서로 상대방을 attack하지 않기 위해서는 같은 행이나, 같은 열이나, 같은 대각선 상에 위치하지 않아야 한다.

8-Queens 문제

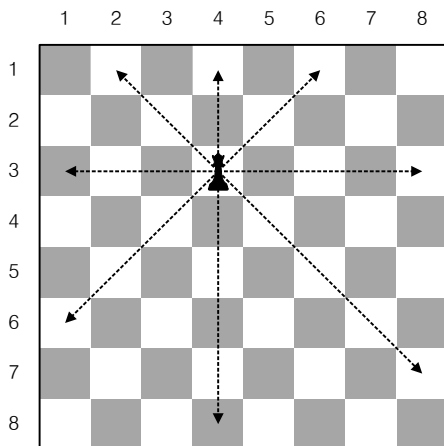
- 후보해의 수: 약 44억개

$${}^{64}C_8 = \frac{64!}{8! (64 - 8)!} = 4,426,165,368$$

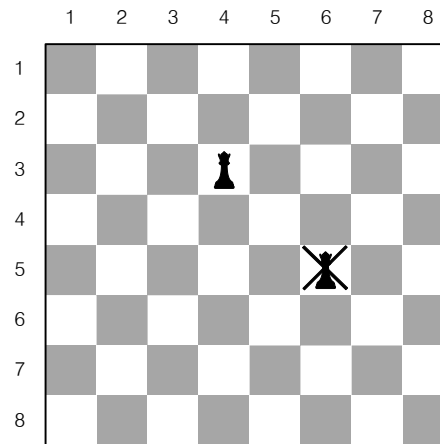
- 실제 해의 수 : 92개

→ 즉, 44억 개가 넘는 후보해들 중 92개를 최대한 효율적으로 찾아내는 것이 관건

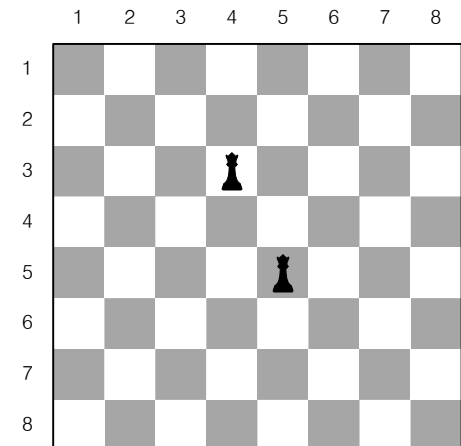
퀸의 공격 범위



서로 공격가능한 배치



서로 공격 불가능한 배치



4-Queens 문제: 1) 무작정 알고리즘

- 후보해의 수: ${}_{16}C_4=1820$ 개이다.
- 그러나, 각 Queen을 각각 다른 행에 할당한 후, (즉, Queen들을 임의로 번호를 붙여 Queen-i는 i행에 할당한다고 가정함) 각 Queen-i를 어느 열에 둘 것인지 차례대로 모두 점검한다. (Assume queen-i is to be placed on row i.)
 - ➔ 각 Queen-i은 4개의 열 중에서 위치할 수 있기 때문에, 점검해 보아야 하는 모든 경우의 수는 $4 \times 4 \times 4 \times 4 = 256$ 가지가 된다.
즉, ${}_{16}C_4=1820$ 개 보다는 훨씬 줄어들었음

Explicit constraint

- ① Queen- i 는 i 행에 위치하며, i 행에 있는 열 중에서 a_i 열에 둔다. 단, a_i 는 집합 $S = \{1, 2, 3, 4\}$ 의 값 중 하나이다.

Implicit constraint

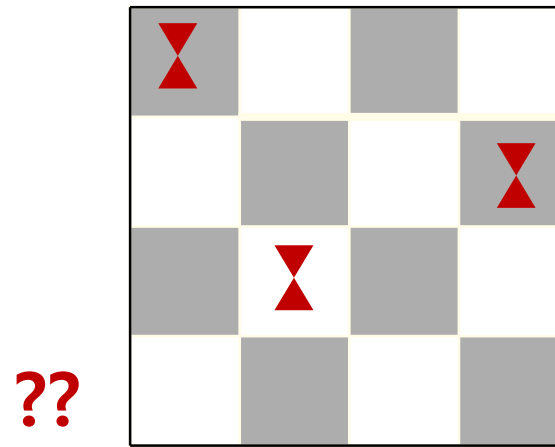
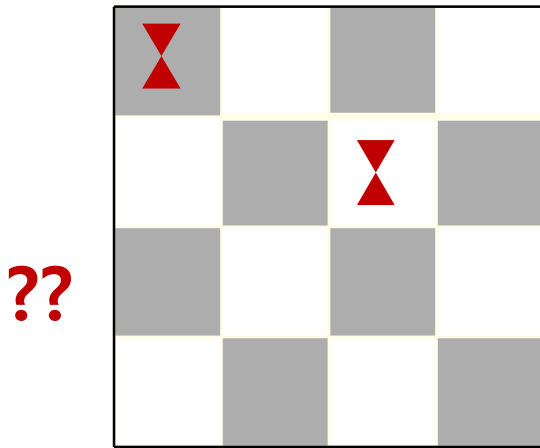
- ② 어느 두개의 a_i 와 a_k 의 값은 서로 달라야 한다.
즉, 같은 열에 위치하면 안된다.

→ 4! tuples. (즉, $n!$ permutations of n -tuples)

- ③ 어느 두 Queen도 같은 대각선 상에 있어서는 안된다.

- 다음 그림을 생각해 보자.

같은 행, 열, 대각선이 아닌 장소에 두었으나 해답으로 갈 수 있는 가능성이 없음을 알 수 있다.



➔ Backtrack~!

잠깐, 복습 . . .

<Recall> Depth-First Search

- root가 되는 노드를 먼저 방문한 뒤, 그 노드의 모든 descendant(후손)들을 차례로 (보통 왼쪽에서 오른쪽으로) 방문한다.
 - ➔ 트리에서는 preorder tree traversal과 같다.

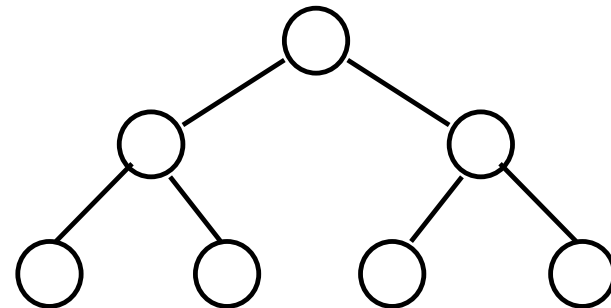
```
void DFS(node v) {  
    node u;  
    visit[v] := 1;  
    for (each node u which is adjacent to v)  
        DFS(u)  
}
```

상태공간트리(State Space Tree)

- 문제해결 과정의 중간 상태를 각 노드로 나타낸 트리
 - ✓ 각 노드들을 problem state (혹은 state)라 함.
 - ✓ Candidate Solution(해답후보) : 루트에서 리프까지의 모든 경로
 - ✓ Answer States : 루트에서 solution states S로의 경로가 solutions의 값이 되는 tuple

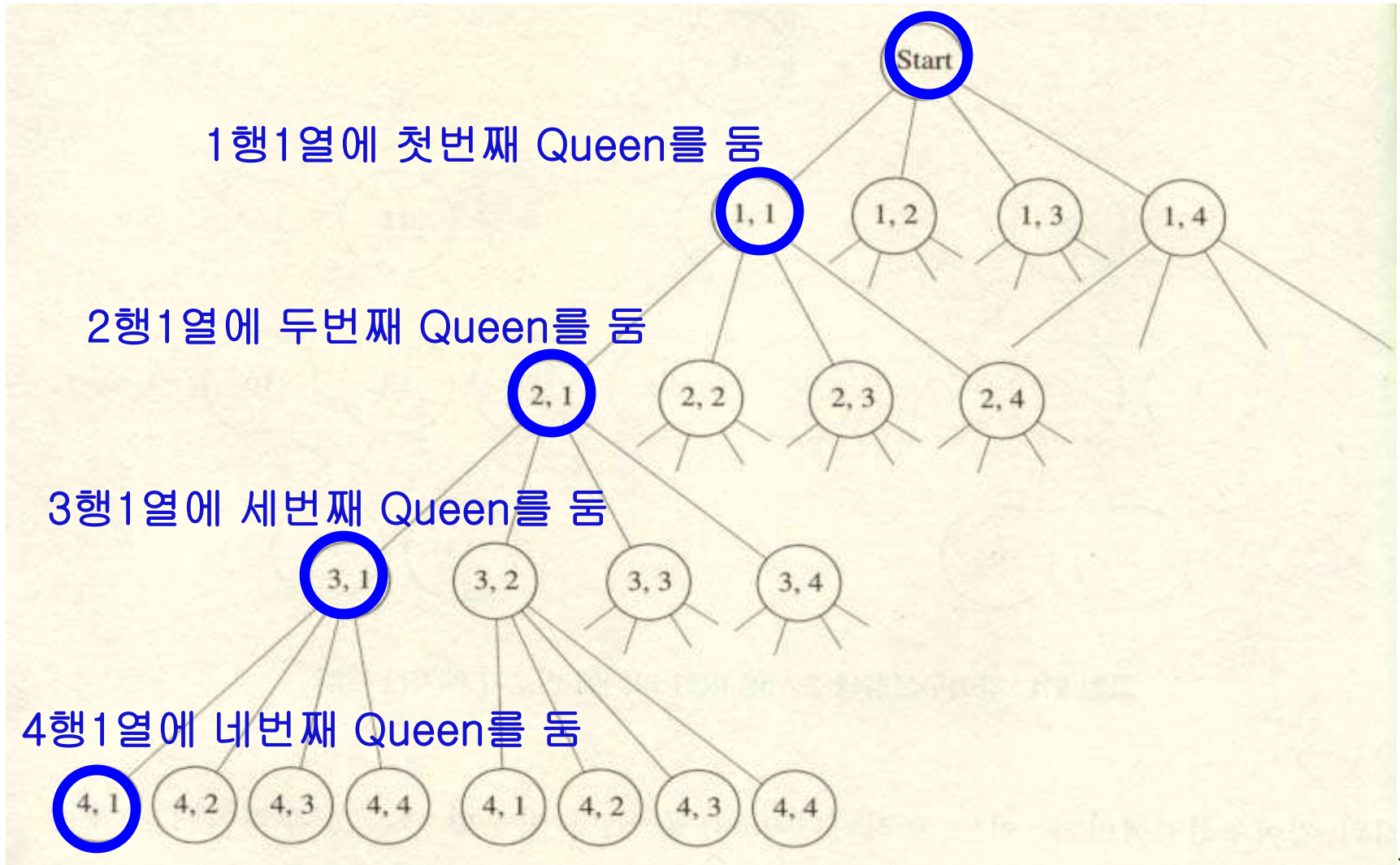
- 상태공간 탐색 기법

- ✓ 백트래킹(5장)
- ✓ 분기 한정(6장)



<State Space Tree>

DFS(깊이우선탐색)으로 형성되는 State Space Tree(상태공간트리)



DFS로 형성되는 state space tree :

- Root 노드에서 leaf 노드까지의 경로는 해답후보 (candidate solution)가 되는데, 깊이우선검색을 하여 그 해답후보 중에서 해답을 찾을 수 있다.
- ➔ 그러나 이 방법을 사용하면 해답이 될 가능성이 전혀 없는 노드의 descendant (후손노드)들도 모두 검색해야 하므로 비효율적이다.

4-Queens 문제: 2) Backtrack 기술

- 노드의 유망성:

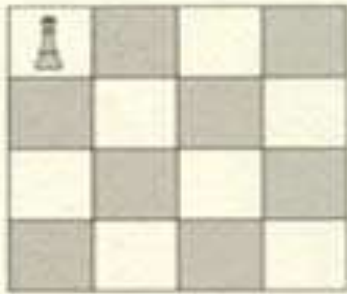
- ✓ 전혀 해답이 나올 가능성이 없는 노드는 non-promising (유망하지 않다)이라 하고,
✓ 그렇지 않으면 promising(유망하다)이라 한다.

- Back Track이란?

- ✓ 어떤 노드의 유망성을 점검한 후, 유망하지 않다고 판정이 되면 그 노드의 부모노드(parent)로 돌아가 서 (→backtracking) 다음 후손노드에 대한 검색을 계속하게 되는 절차.

Backtracking 알고리즘의 개념

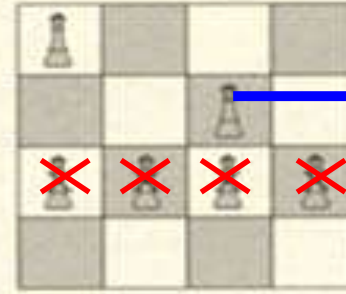
- State space tree에서 깊이우선검색을 실시하는데,
 - ✓ Non-promising 노드들은 가지를 쳐서(pruning) 검색을 하지 않으며,
 - ✓ Promising노드에 대해서만 그 노드의 children을 검색한다.
- 다음과 같은 절차로 진행
 - 1) State Space Tree의 깊이우선검색을 실시
 - 2) 각 노드가 promising한지를 점검
 - 3) 만일 그 노드가 non-promising이면, 그 노드의 부모노드로 돌아가서 검색을 계속



(a)

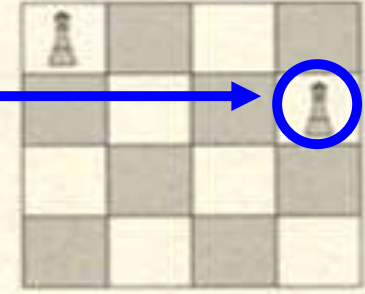


(b)



(c)

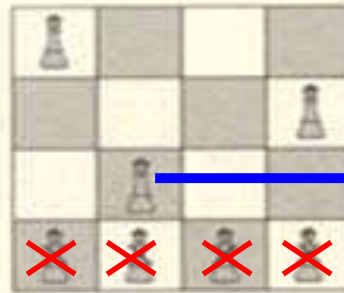
backtrack



(d)

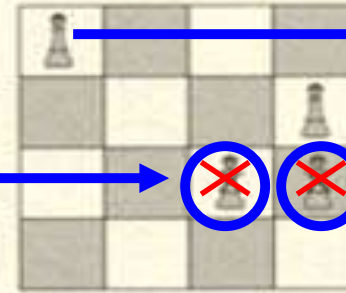


(e)



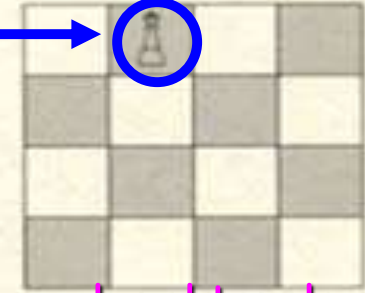
(f)

backtrack



(g)

backtrack

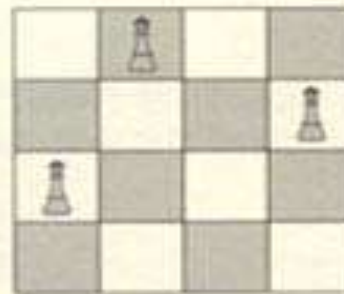


(h)

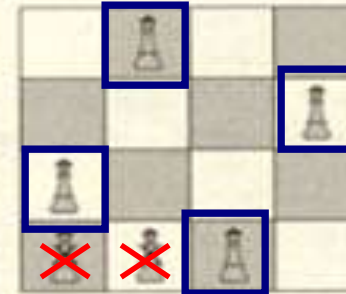
backtrack



(i)



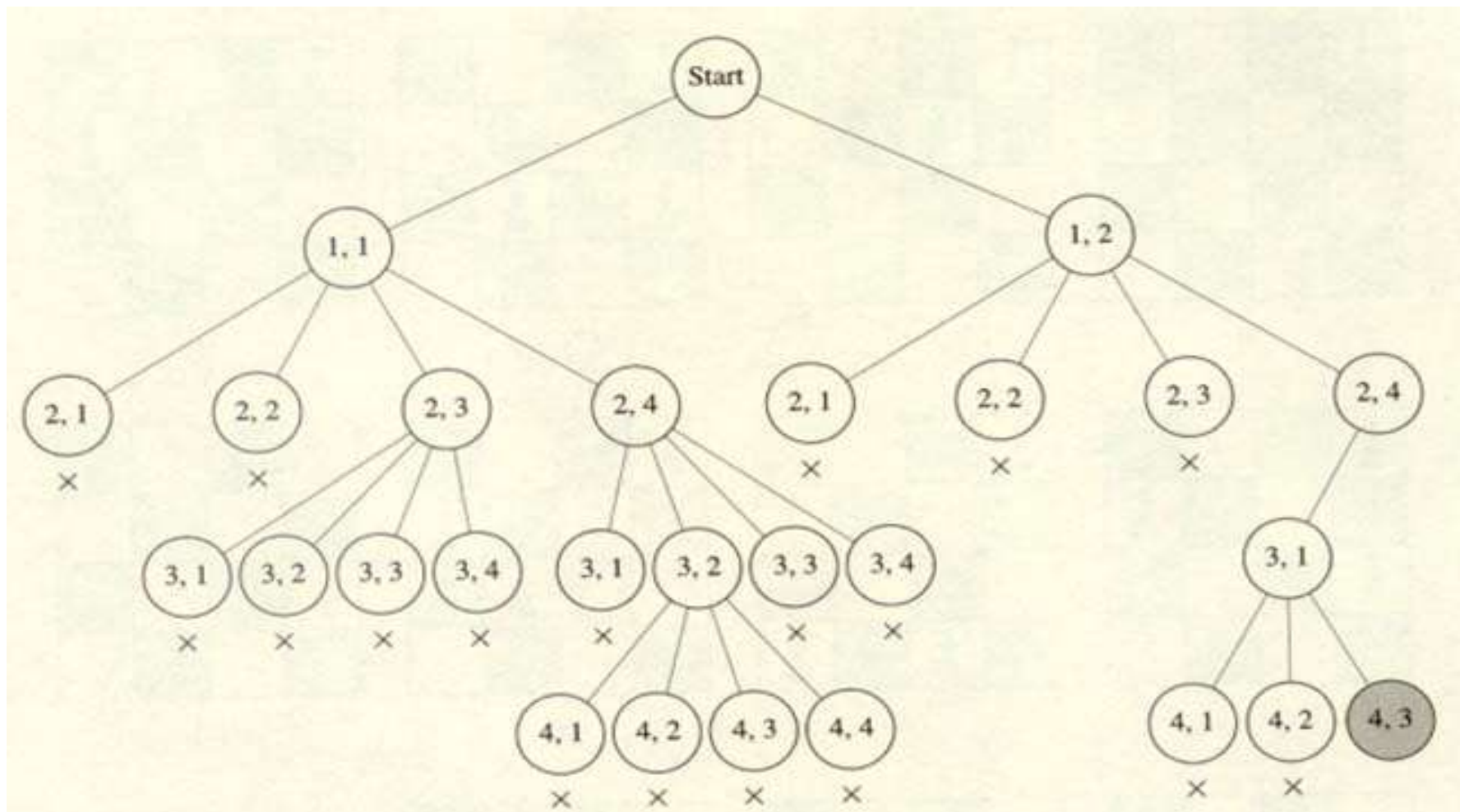
(j)

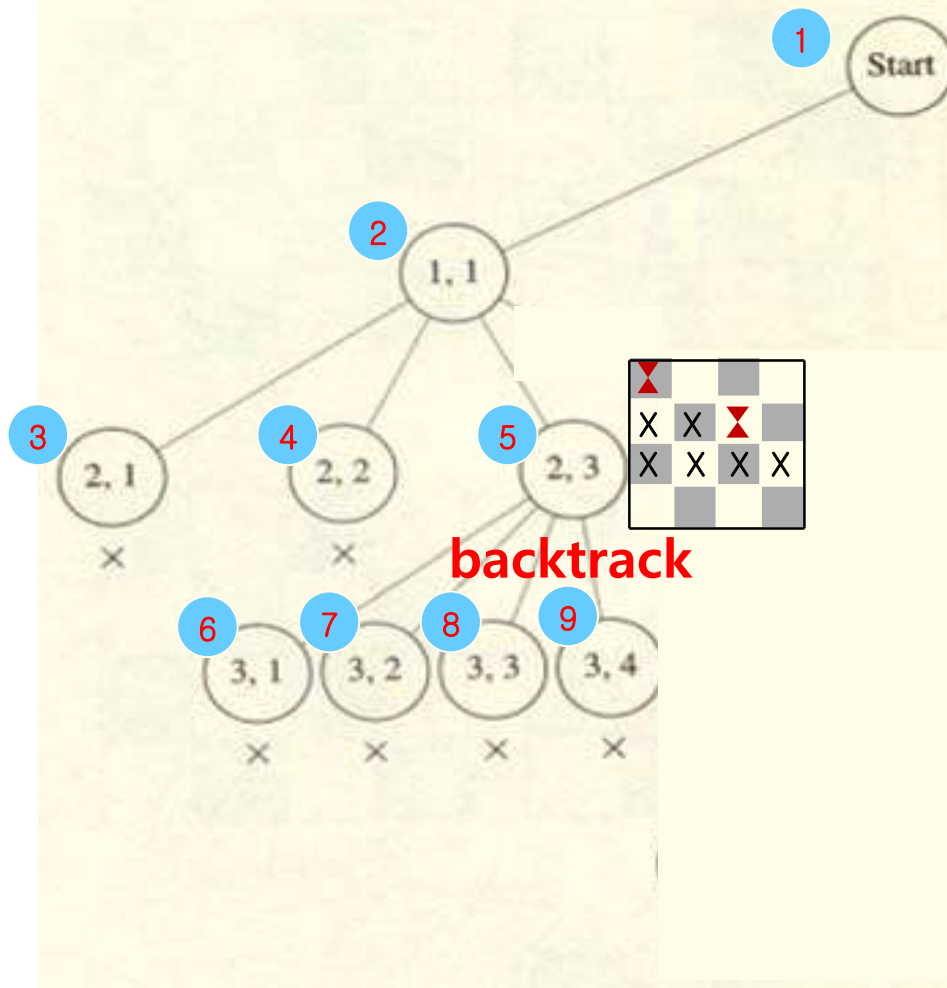
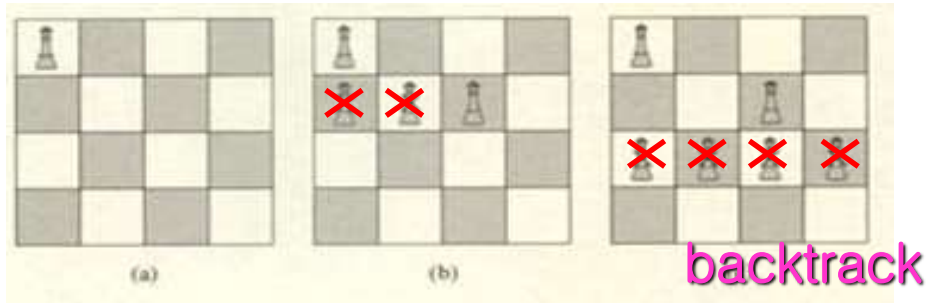


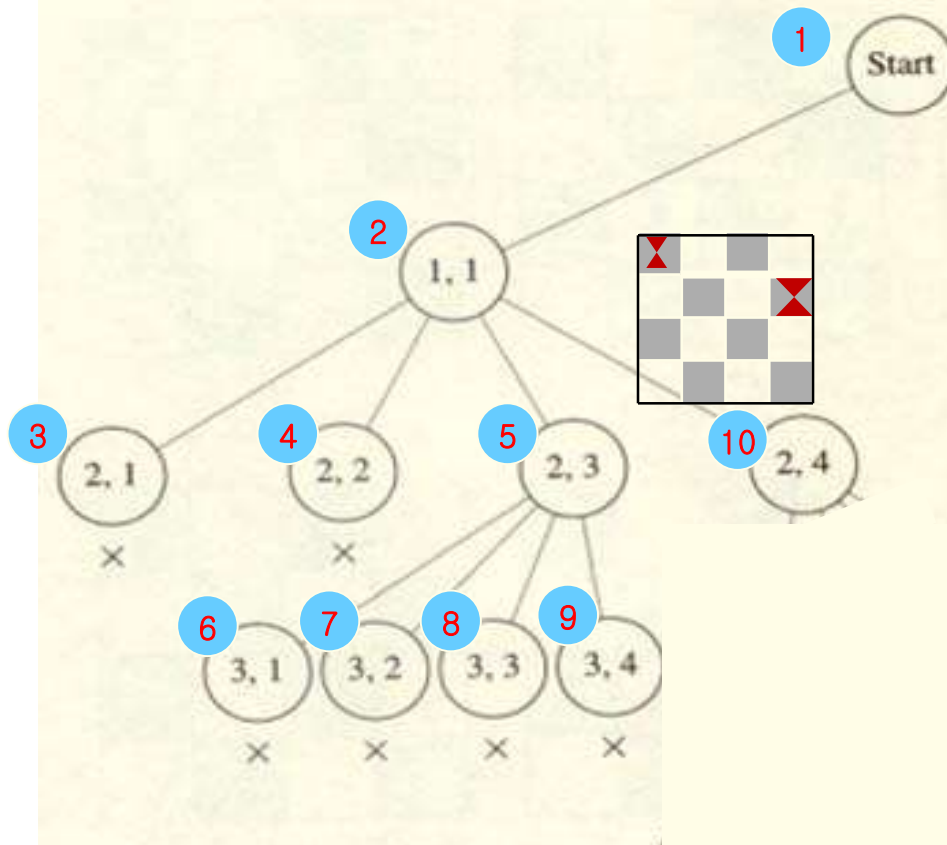
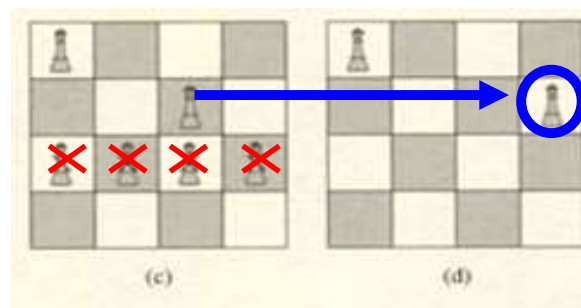
(k)

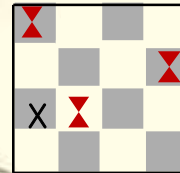
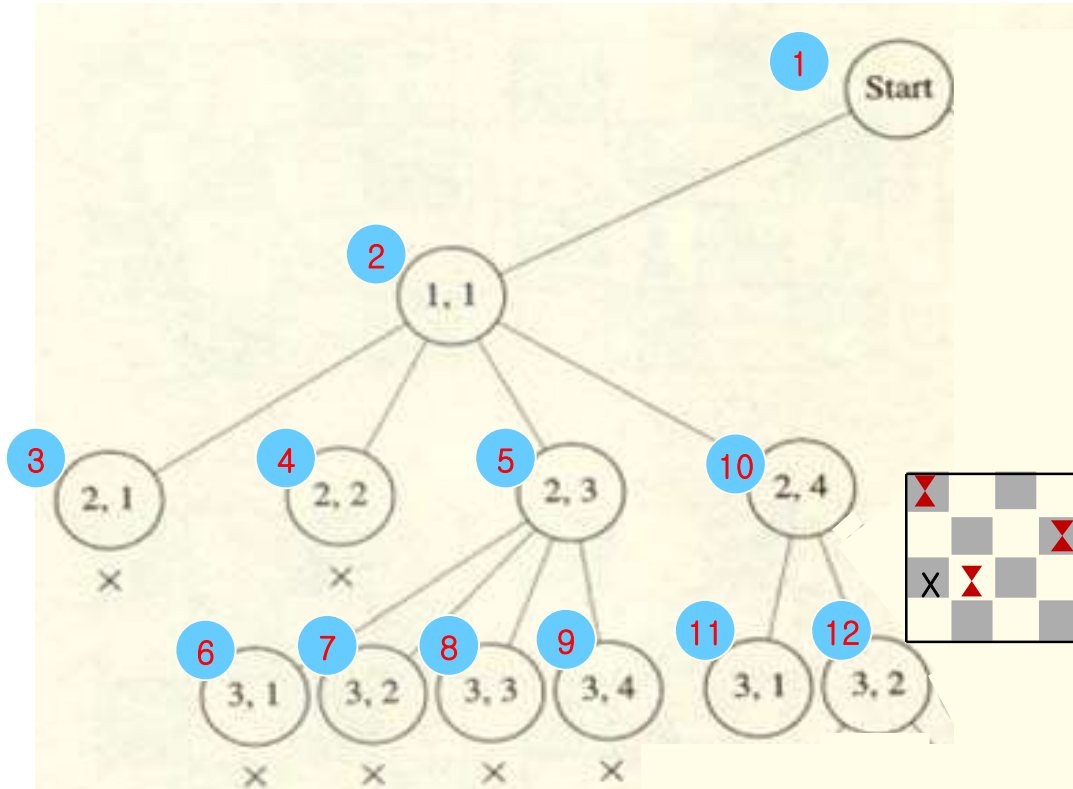
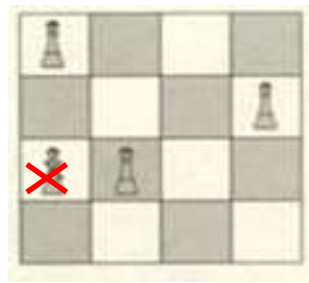
X_1, X_2, X_3, X_4
 $X = (2, 4, 1, 3)$

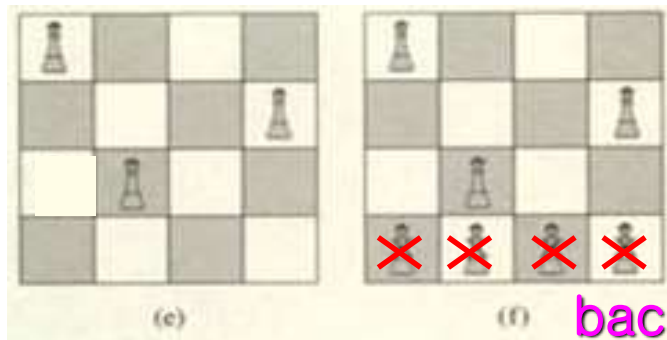
Backtracking 알고리즘으로 형성되는 state space tree



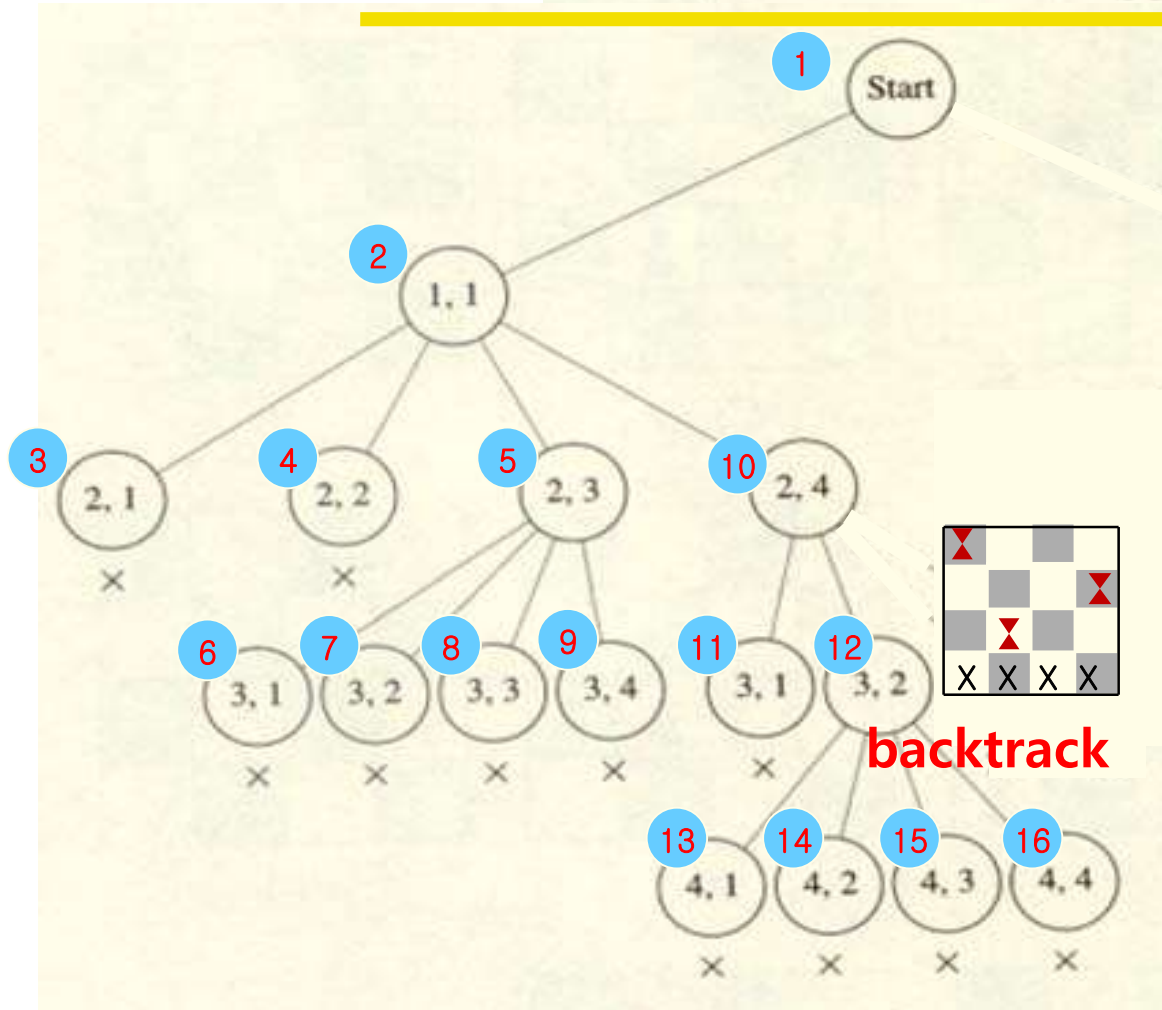


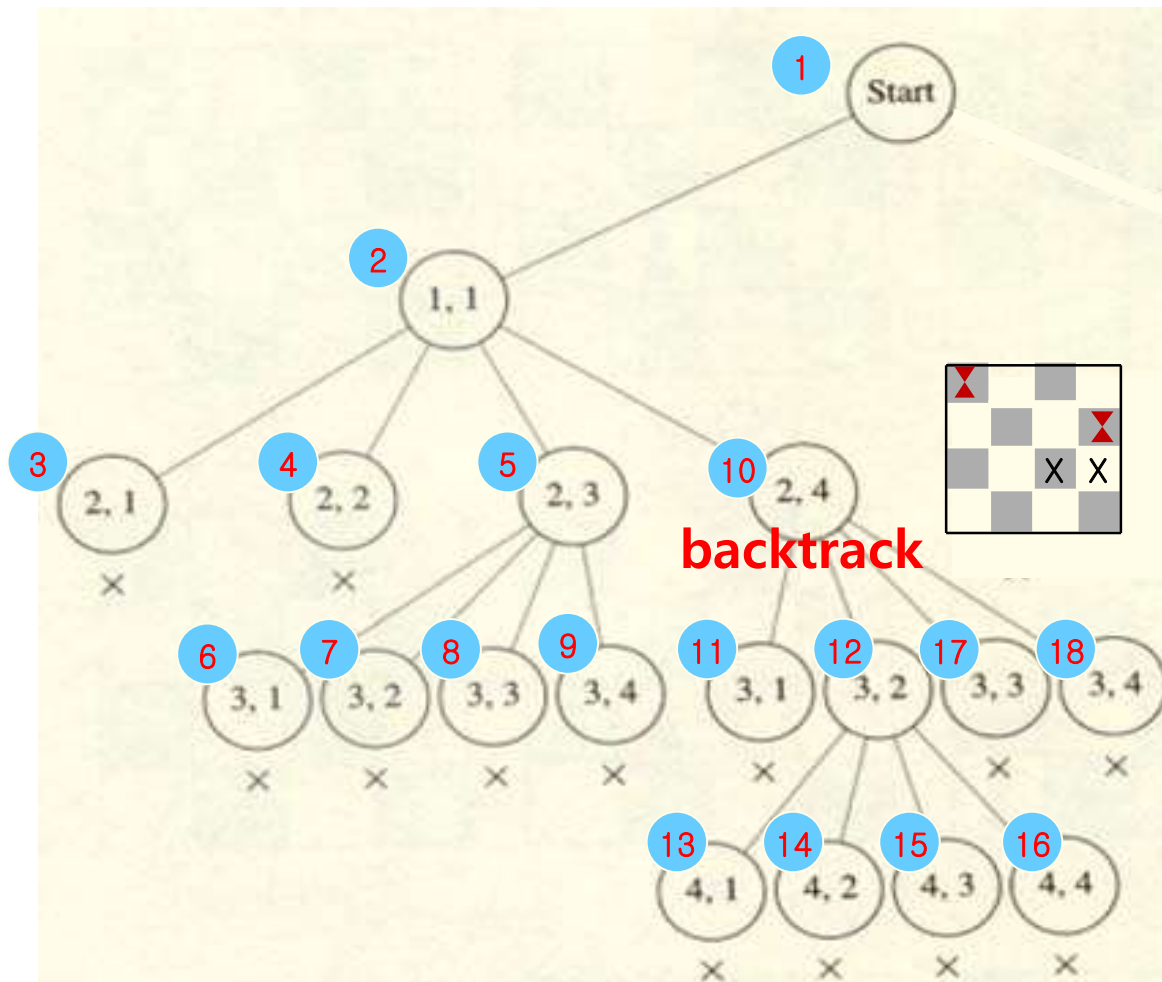
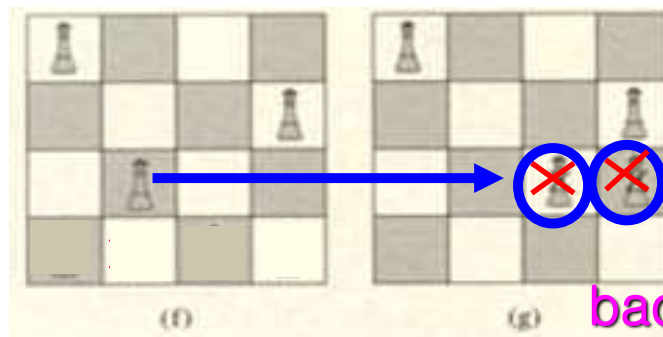


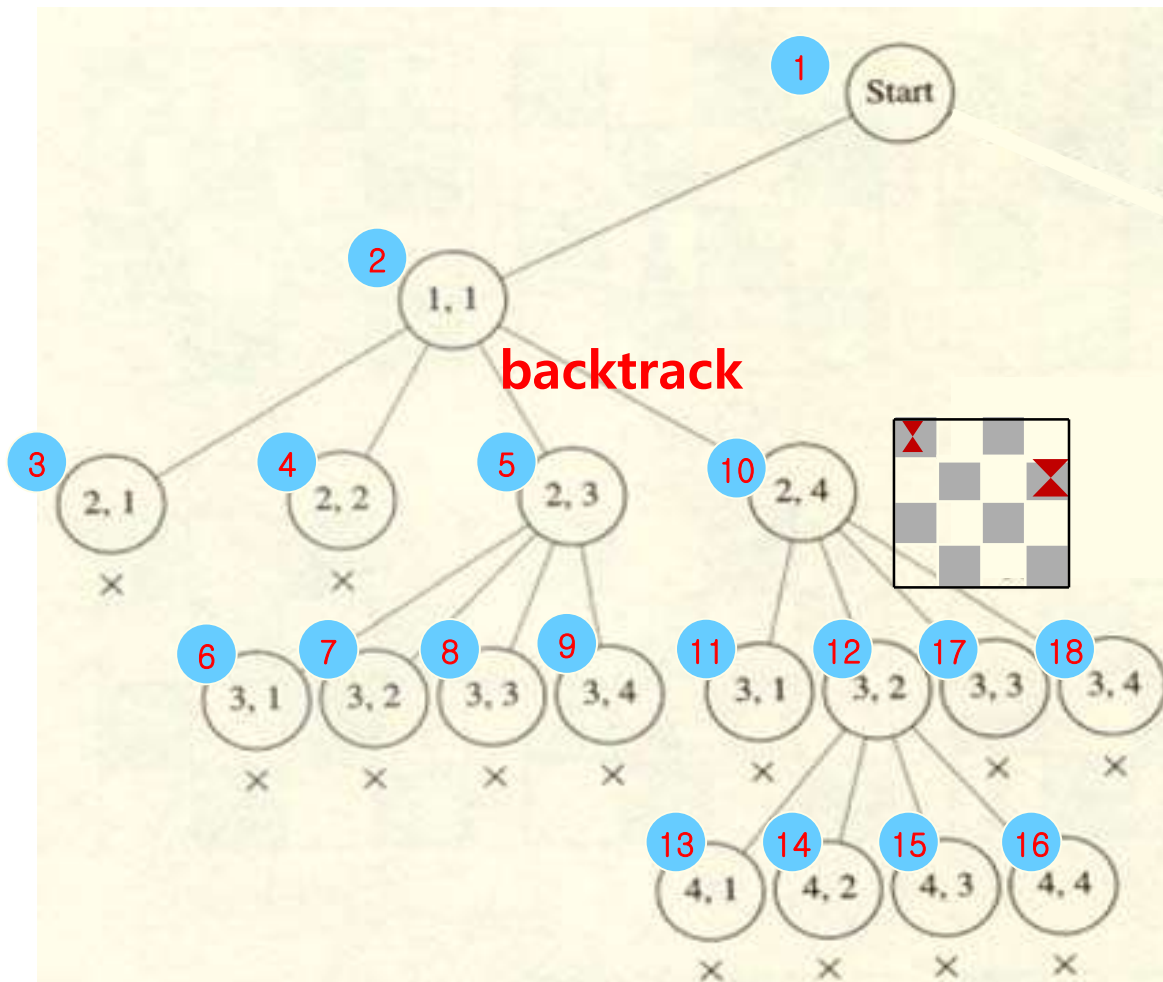
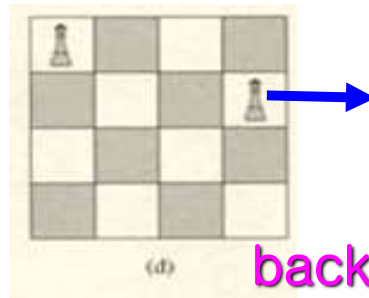


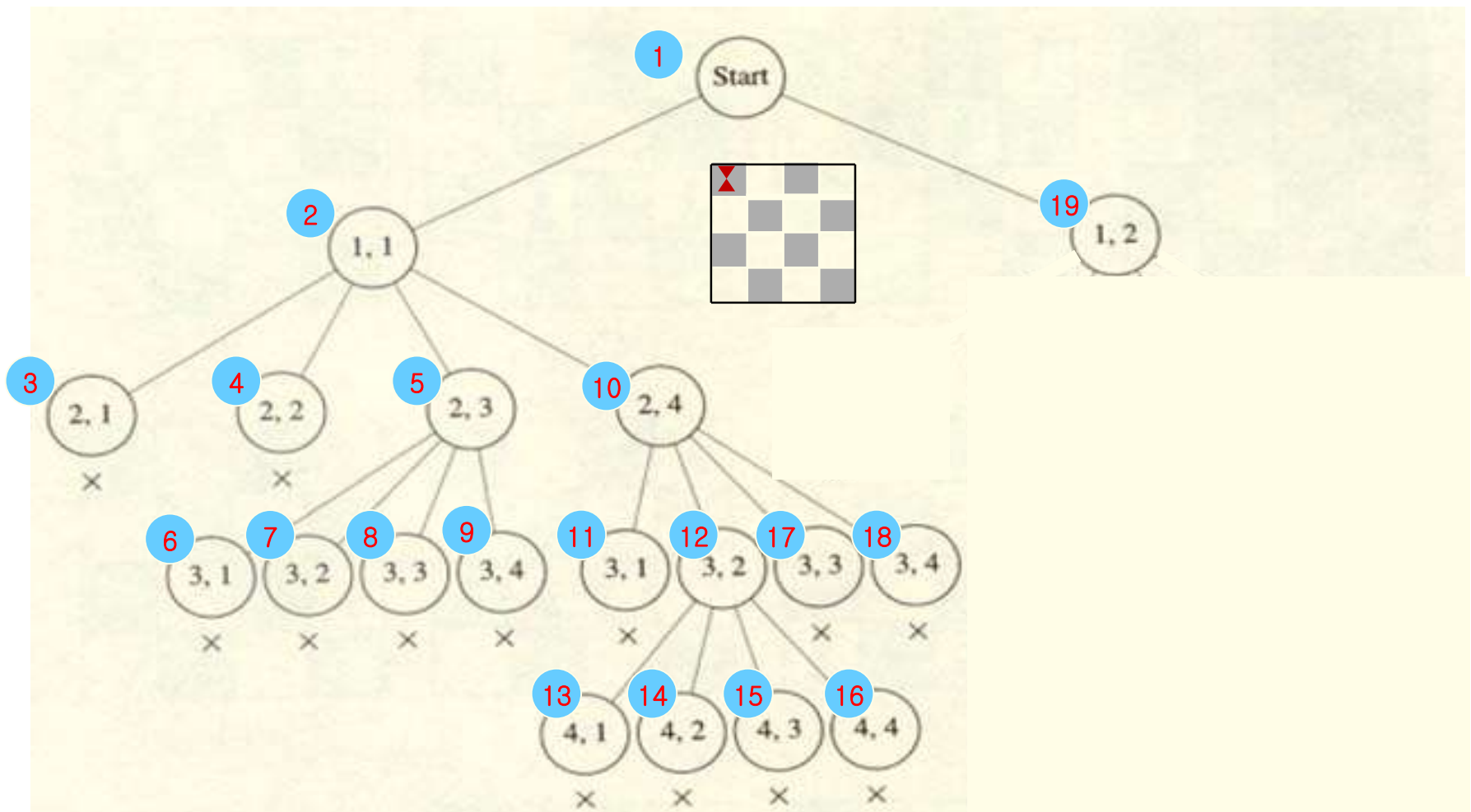
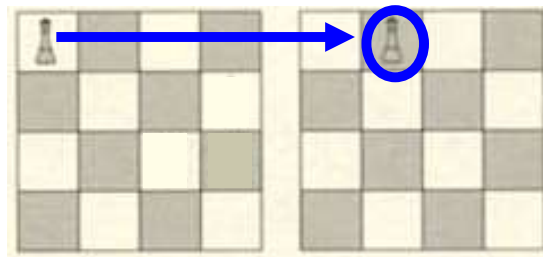


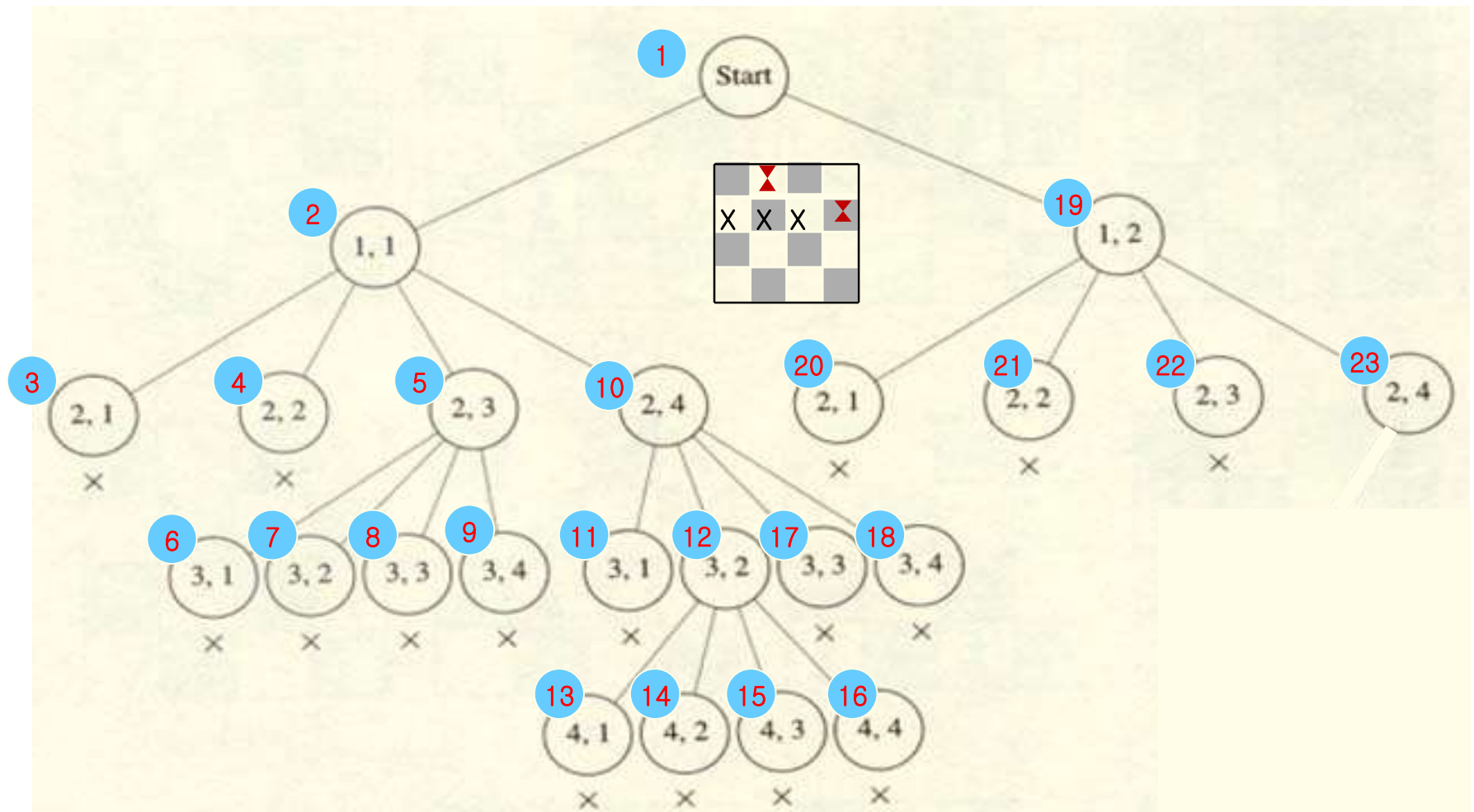
backtrack

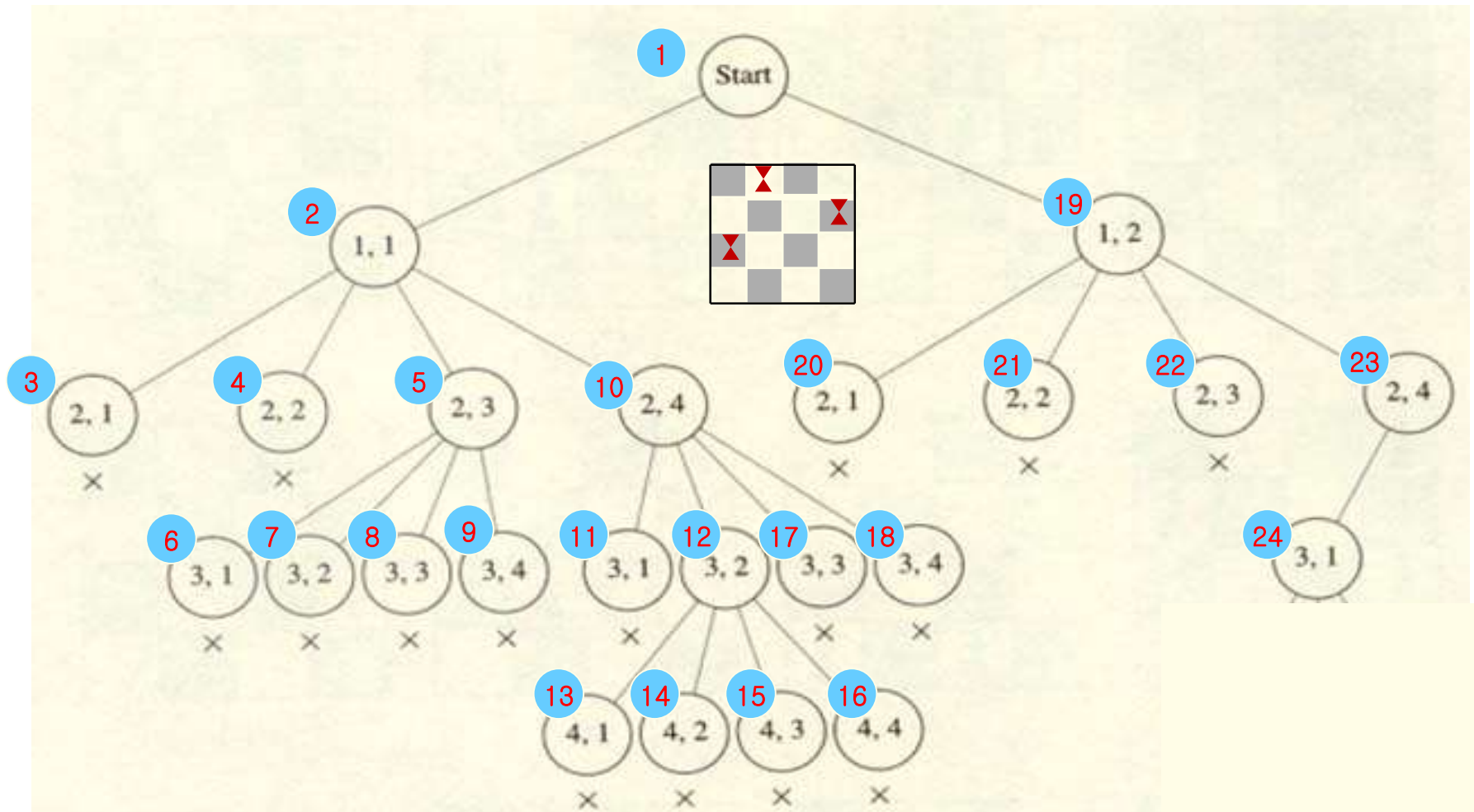




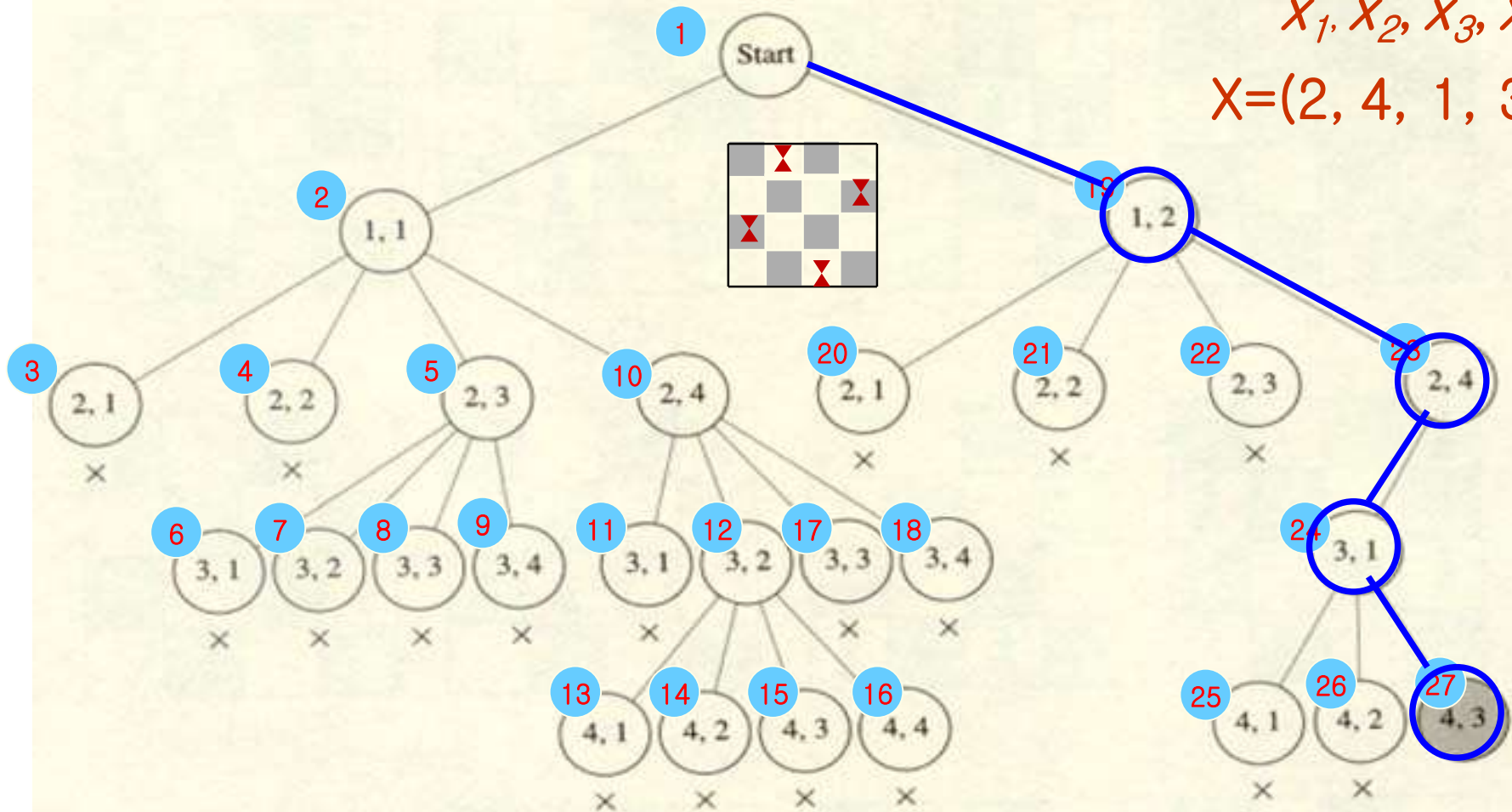








X_1, X_2, X_3, X_4
 $X=(2, 4, 1, 3)$



Bounding function

- Chessboard의 각 cell (각 •)에 주소(address)를 붙인다.
- 주소: A(^행1:n, ^열1:n)
- 같은 diagonal(\)에 있는 element들은 (row - column)의 값이 같다.

예) A(1,2), A(2,3), A(3,4)는 같은 대각선 \ 상에 있다.

- 마찬가지로, 같은 diagonal (/)에 있는 element들은 같은 (row + column) 값을 갖는다.

예) A(1,3), A(2,2), A(3,1)는 같은 대각선 / 상에 있다.

Bounding function (앞 페이지에서 계속)

만약 어떤 두 queen의 위치가 각각 $A(a,b)$, $A(c,d)$ 라 두자.

If $a-b=c-d$ or $a+b=c+d$, they are on the same diagonal.

$$a-b=c-d \text{ or } a+b=c+d$$

$$\Leftrightarrow b-d=a-c \text{ or } b-d=c-a=-(a-c)$$

$$\Leftrightarrow b-d=\pm(a-c)=|a-c| \quad \therefore |b-d|=|a-c|$$

→ Queen이 같은 대각선 상에 있다면,

$$|b-d|=|a-c| \text{ 이 된다.}$$

★ k-th queen은 i-th queen ($1 \leq i \leq k-1$)의 값 $X(i)$ 와 다음 식이 성립하면 현재 위치하려는 자리 $X(k)$ 에 둘 수 없다.

$$|i-k|=|X(i)-X(k)|$$

DFS vs. Backtracking

- 4-Queen 문제에서 검색하는 노드 개수의 비교
 - ✓ 순수한 깊이우선검색 = 155 노드
 - ✓ backtracking = 27 노드

n -Queens 문제의 분석

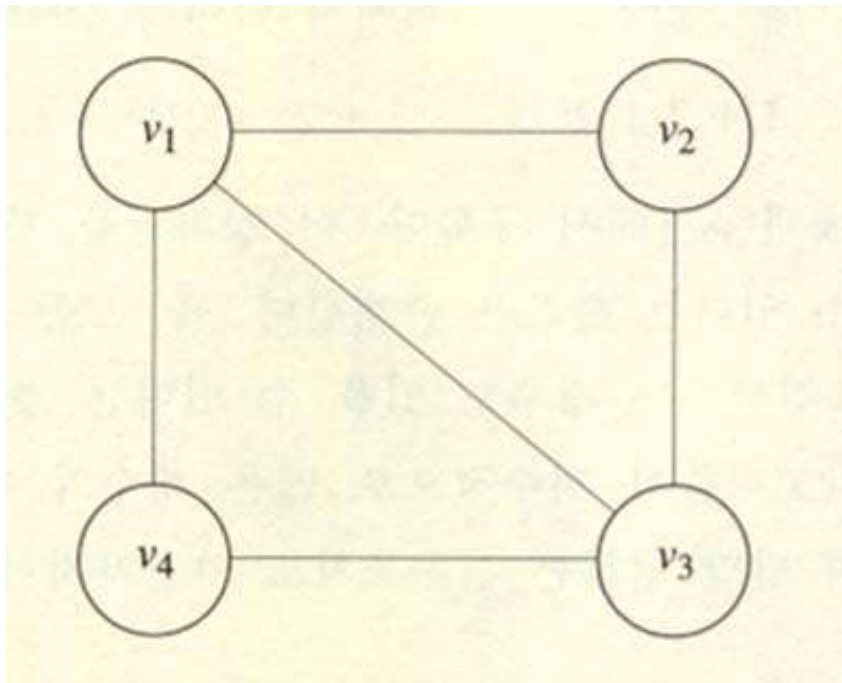
- Promising 노드의 개수를 정확하게 구하기 위한 유일한 방법은 실제로 알고리즘을 수행하여 구축된 state space tree의 노드의 개수를 세어보는 수 밖에 없다.
- 그러나 이 방법은 진정한 분석 방법이 될 수 없다. 왜냐하면 분석은 알고리즘을 실제로 수행하지 않고 이루어져야 하기 때문이다.

Monte Carlo 기법을 사용한 Backtracking 알고리즘의 수행시간 추정

- Monte Carlo 기법은 어떤 입력이 주어졌을 때 점검하게 되는 state space tree의 “전형적인” 경로를 무작위(random)로 생성하여 그 경로 상에 있는 노드의 수를 센다. 이 과정을 여러 번 반복하여 나오는 결과의 평균치를 추정치로 한다.
 - 이 기법을 적용하기 위해서 다음 두 조건을 반드시 만족해야 함
 - ✓ state space tree의 같은 level에 있는 모든 노드의 promising 여부를 점검하는 절차는 같아야 한다.
 - ✓ state space tree 의 같은 level 에 있는 모든 노드는 반드시 같은 수의 자식노드를 가지고 있어야 한다.
- ➔ n -Queens 문제는 이 두 조건을 만족한다.

2) Graph Coloring (그래프 색칠하기)

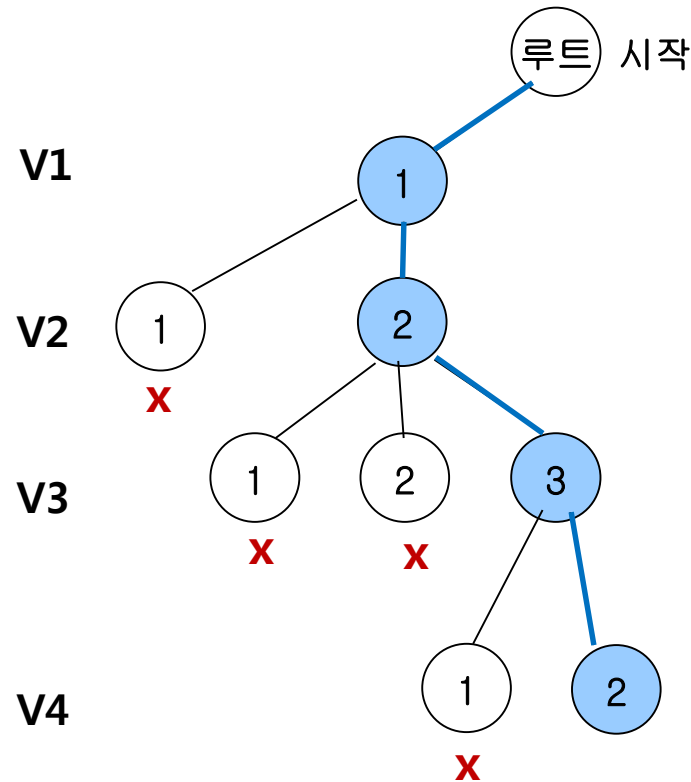
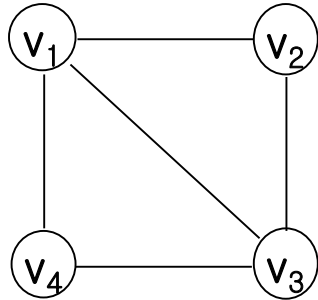
Graph Coloring 문제 : m 개의 색을 가지고, 인접한 지역이 같은 색이 되지 않도록 지도에 색칠하는 문제



- 이 그래프에서 두가지 색으로 문제를 풀기는 불가능하다.
- 세 가지 색 필요
- 세 가지 색으로 총 6가지의 해답을 얻을 수 있다.

그래프 색칠하기 : Backtracking 해법

[문] 3개 색으로, 인접한 지역이 같은 색이 되지 않도록 색칠하는 방법을 나타내는 상태 공간 트리 (첫 해답이 형성되는 과정)



➔ v1에는 1번색, v2에는 2번색, v3에는 3번색, v4에는 2번색으로 하면 3가지 색으로 색칠할 수 있음. 즉, Solution Vector = (1,2,3,2).

그래프 색칠하기: 분석

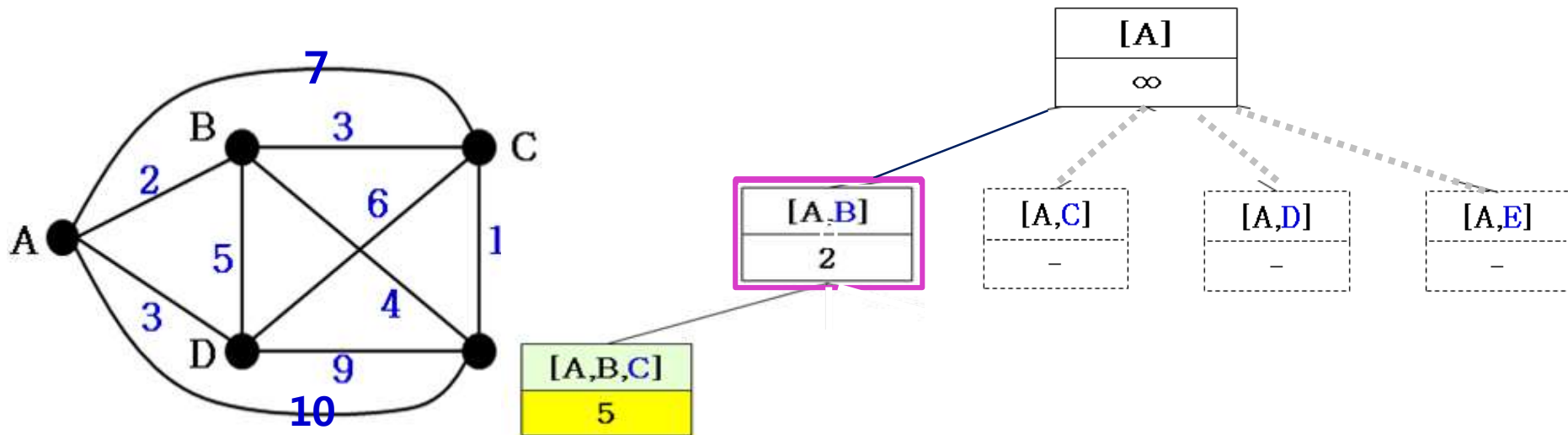
- 색깔 개수: m , 노드 개수: n
- State space tree 상의 노드의 총수 :

$$1 + m + m^2 + \dots + m^n = \frac{m^{n+1} - 1}{m - 1} \rightarrow m^n$$

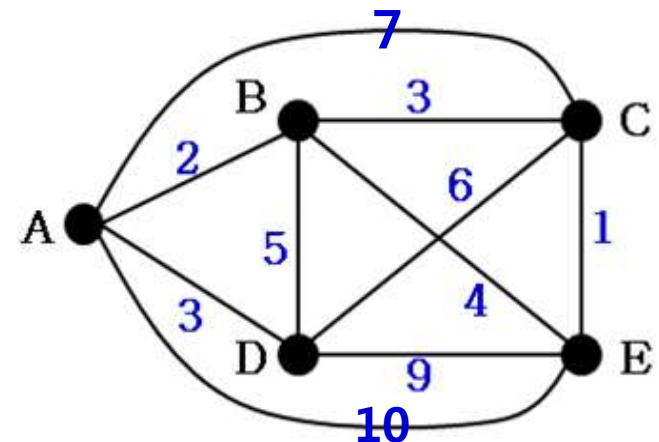
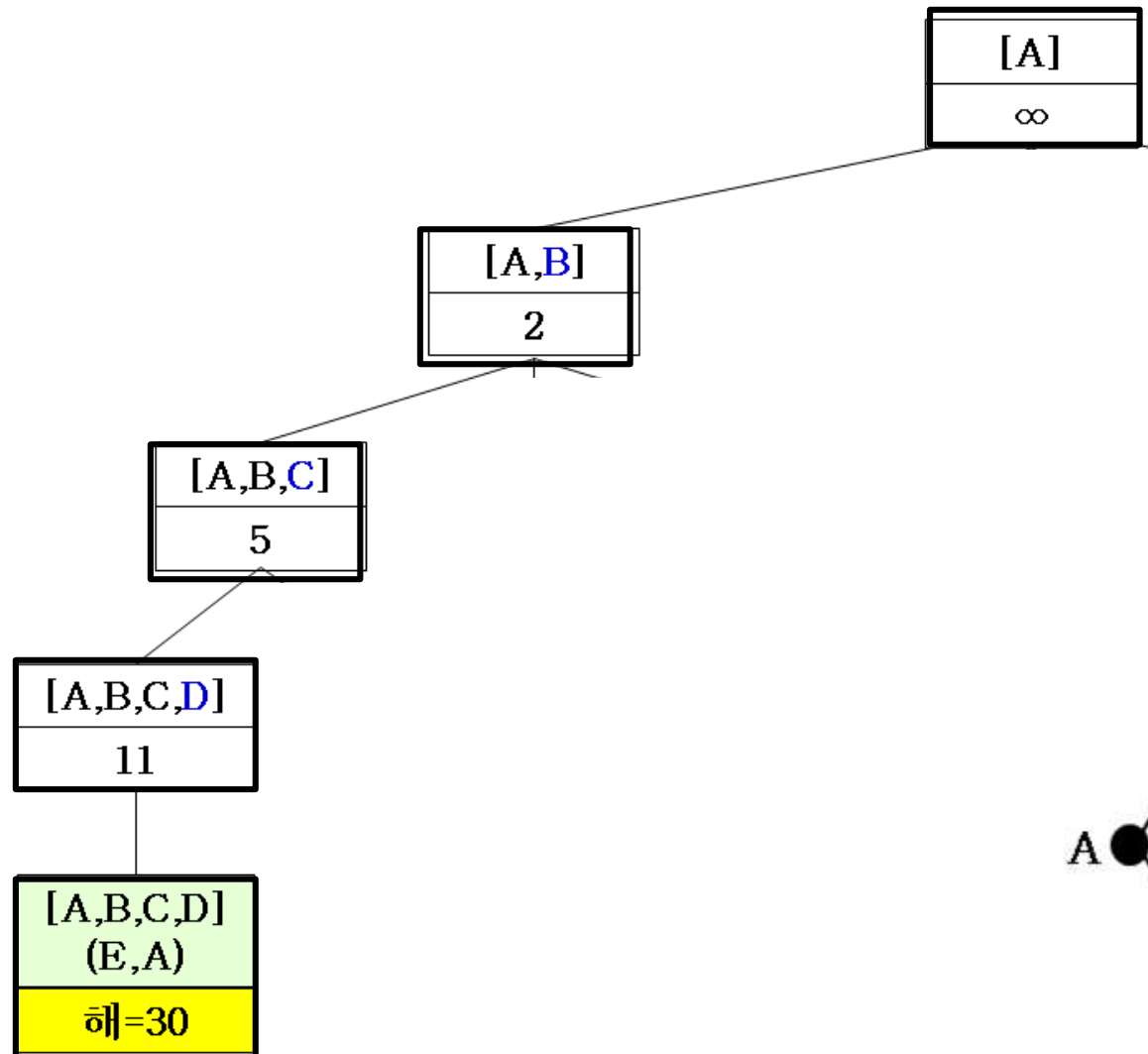
- 여기서도 Monte Carlo 기법을 사용하여 수행시간을 추정할 수 있다.

3) 외판원 문제 (TSP)

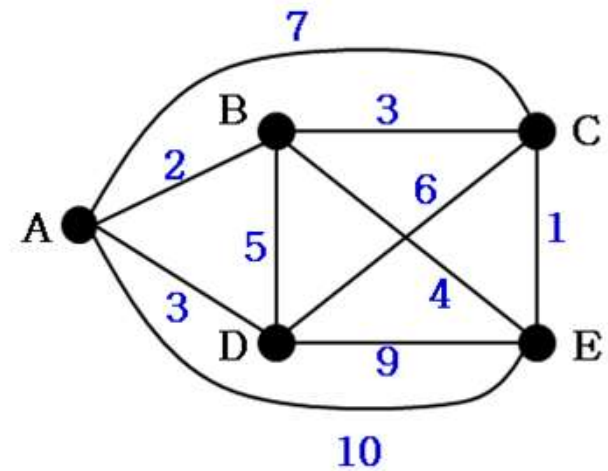
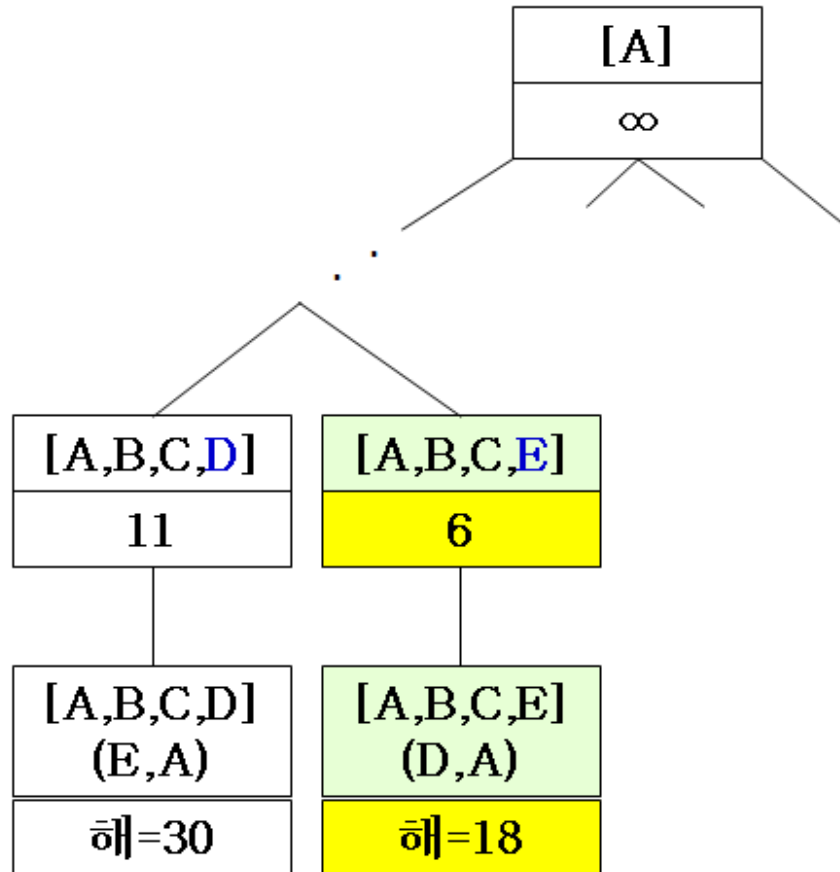
- 외판원 문제(TSP)를 위한 백트래킹 알고리즘



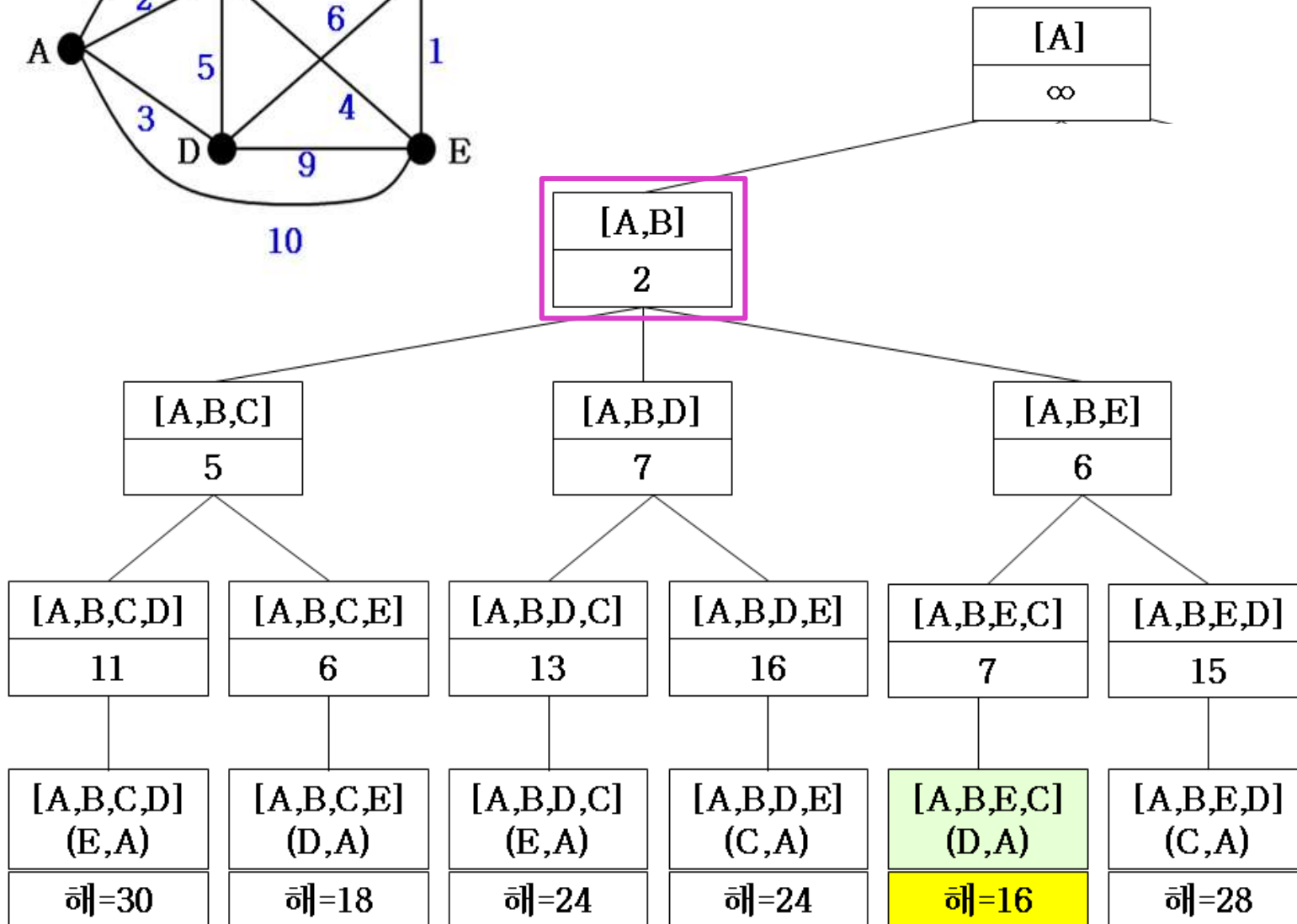
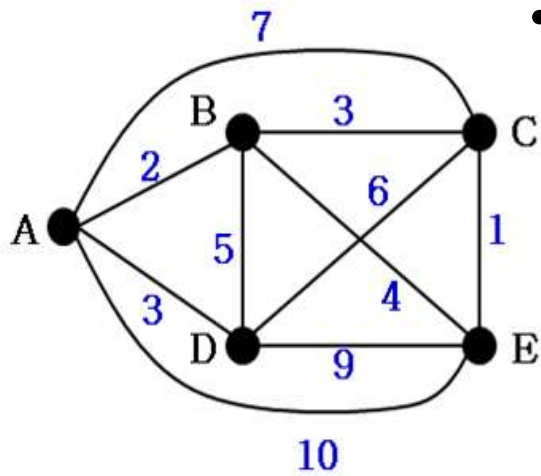
- 이와 같이 계속 탐색이 진행되면 다음과 같이 해를 찾는다. 이때 $\text{bestSolution} = ([A, B, C, D, E, A], 30)$ 이 된다.



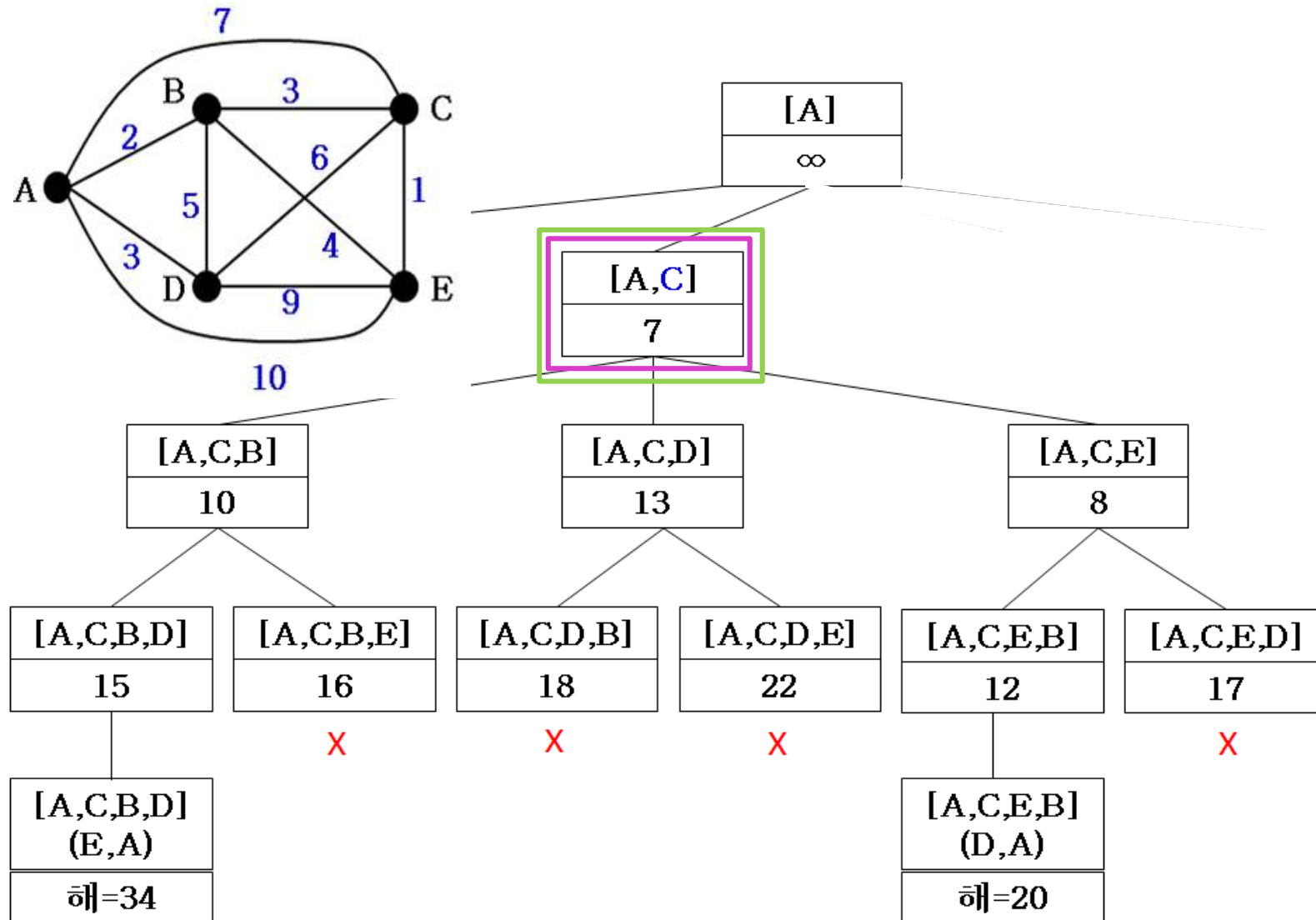
- 첫 번째 해를 찾은 후에는 다음과 같이 수행되며, 이때 더 짧은 해를 찾으므로 $\text{bestSolution} = ([A, B, C, E, D, A], 18)$ 이 된다.



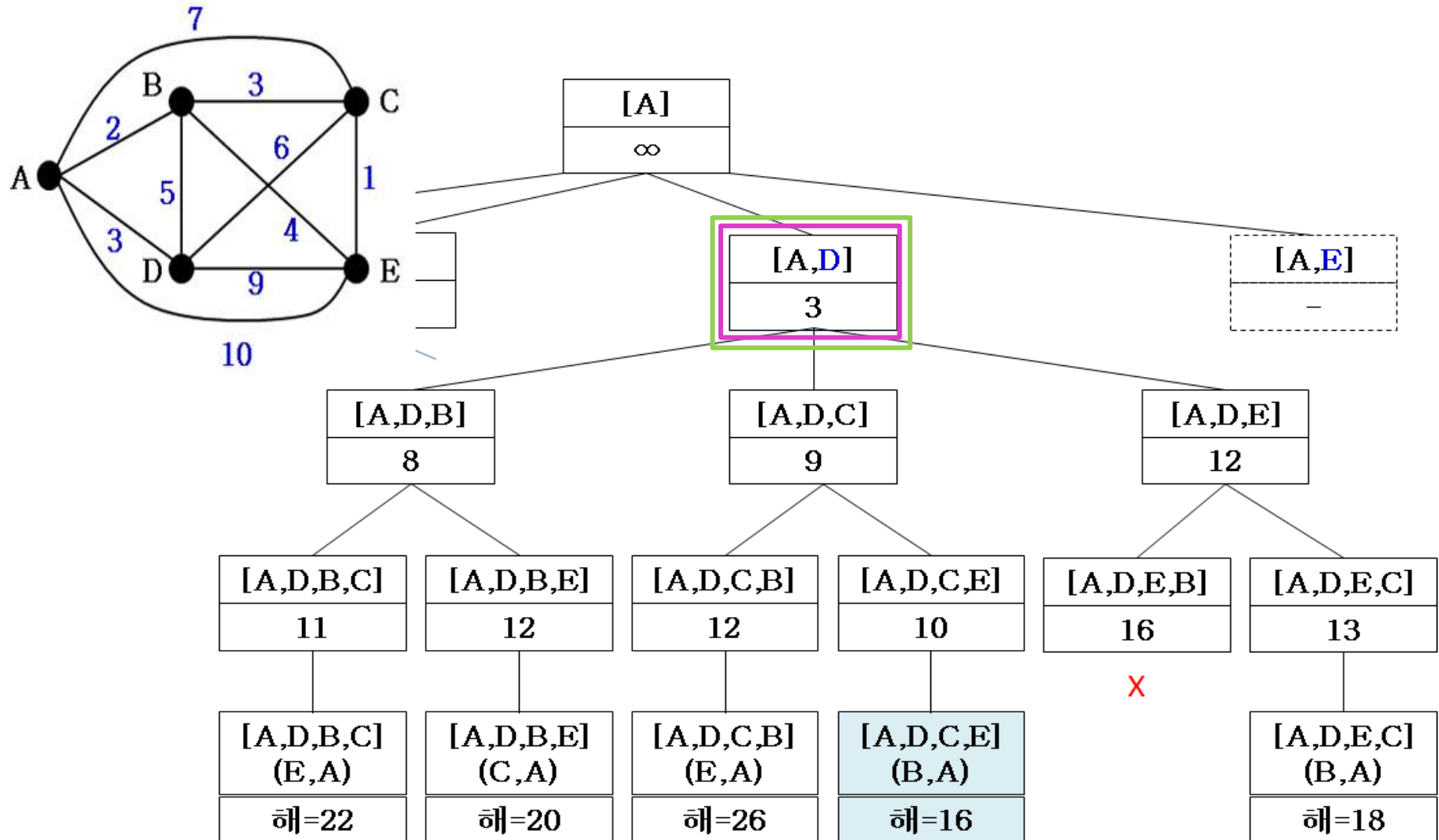
- 다음은 [A,B]에 대해서 모든 수행을 마친 결과로, bestSolution=([A,B,E,C,D,A], 16)이다



- 다음은 $\text{tour}=[A,C]$ 에 대해서 모든 수행을 마친 결과 bestSolution 보다 더 우수한 해는 탐색되지 않았고, \times 표시된 4개의 상태는 bestSolution 의 거리(16)보다 짧지 않아서 가지치기한 것임



- 다음은 [A,D]에 대해서 모든 수행을 마친 결과 bestSolution보다 더 우수한 해는 탐색되지 않았으나, 같은 거리의 해를 찾는데 이 해는 **bestSolution의 역순** 즉, [A,B,E,C,D,A]
- **x**로 표시된 1개 상태는 bestSolution과 같으므로 가지치기



- 따라서 최종해 = [A,B,E,C,D,A]이고, 거리=16이다.



5장 끝