

# Dynamic Sets

---

- 다음과 같은 연산을 효율적으로 처리할 수 있도록 지원하는 자료구조
  - Dynamic set  $S$  의 각 원소는 key 이외에 여러 개의 보조 데이터를 가지고 있다.
  - Dynamic set은 다음과 같은 쿼리(query)를 지원한다.
    - Search ( $S, k$ )
    - Minimum ( $S$ )
    - Maximum ( $S$ )
    - Successor ( $S, x$ )
    - Predecessor ( $S, x$ )
  - 또한, 다음과 같은 수정 연산자를 지원한다
    - Insert ( $S, x$ )
    - Delete ( $S, x$ )
  - 위의 모든 연산은  $O(\log n)$  시간에 처리 가능해야 함

# Dynamic Sets

- Dynamic Set 자료구조
    - Binary Search Tree
    - AVL Tree
    - 2-3 Tree
    - Red-Black Tree
    - Splay Tree
  - 추가적인 연산이 가능한 자료구조
    - Interval Tree
    - Range Tree
    - Segment Tree
    - Fenwick Tree(BIT)

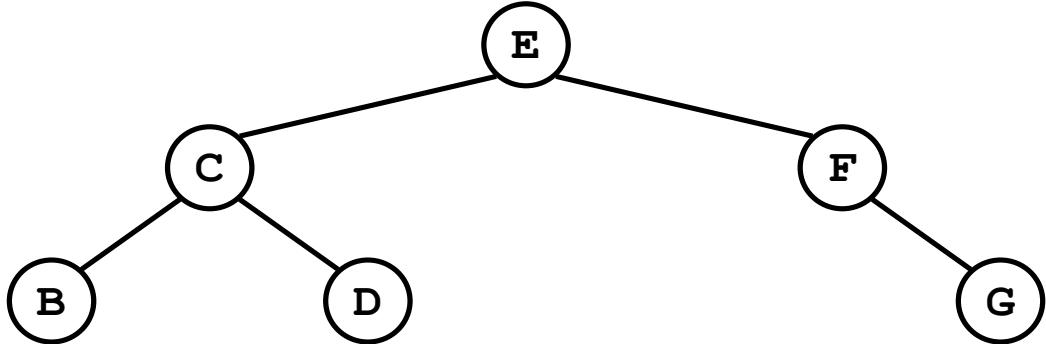
# Binary Search Tree (BST)

---

- Dynamic Set을 처리하는 가장 기본적인 자료구조
- Tree구조를 지원하기 위하여 다음과 같은 필드 데이터를 가진다.
  - key : 원소의 순서를 정하기 위한 자료
  - left : pointer to left child (혹은 NULL)
  - right : pointer to right child (혹은 NULL)
  - p : pointer to a parent node (root는 NULL 을 가짐)
- BST는 다음과 같은 성질을 만족한다
  - $\text{Key}[\text{leftSubtree}(x)] \leq \text{key}[x] \leq \text{key}[\text{rightSubtree}(x)]$

# Binary Search Tree (BST)

- BST의 예



- BST에서 각 원소를 정렬된 순서로 출력하는 함수 InorderTreeWalk()

```
InorderTreeWalk(x)
    inorderTreeWalk(x->left);
    print(x);
    inorderTreeWalk (x->right);
```

- 출력결과: B C D E F G

# Binary Search Tree (BST)

- `search(x, k)`: 노드  $x$ 를 루트로 하는 BST에서 주어진 key 값  $k$ 와 같은 key를 가지는 노드의 포인터를 리턴하는 함수

```
TreeSearch(x, k) // recursive
    if (x == NULL or k == x->key)
        return x;
    if (k < x->key)
        return TreeSearch(x->left, k);
    else
        return TreeSearch(x->right, k);
```

```
TreeSearch(x, k) // non-recursive
    while (x != NULL and k != x->key)
        if (k < x->key)
            x = x->left;
        else
            x = x->right;
    return x;
```

# Binary Search Tree (BST)

---

- TreeMinimum(x): 노드 x를 루트로 하는 BST에서 가장 작은 key를 찾는 함수
- TreeMaximum(x): 노드 x를 루트로 하는 BST에서 가장 큰 key를 찾는 함수

```
TreeMinimum(x)
```

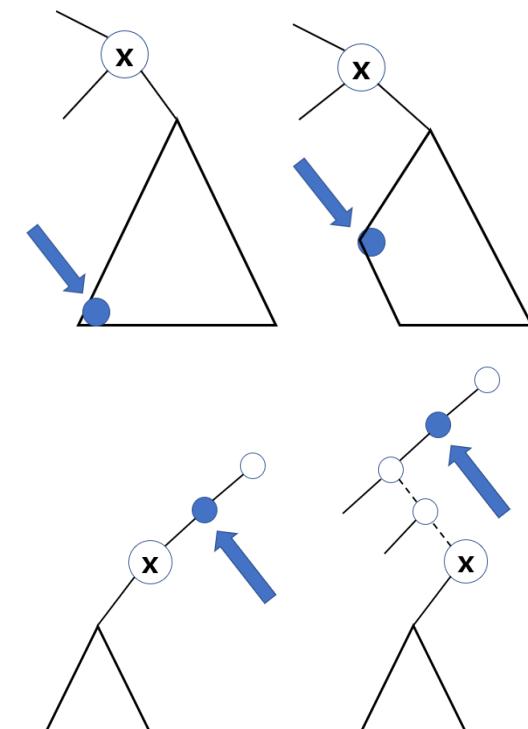
```
    while (x->left != NULL)  
        x = x->left;  
    return x;
```

```
TreeMaximum(x)
```

```
    while (x->right != NULL)  
        x = x->right;  
    return x;
```

# Binary Search Tree (BST)

- Successor(x): 주어진 노드 x의 key 보다 큰 key 중에서 가장 작은 key를 가지는 노드를 찾는 함수
- 다음과 같은 두 가지 경우
  - (Case 1) x의 right subtree가 있는 경우
    - x의 right subtree에서 가장 작은 노드



(Case 2) x의 right subtree가 없는 경우

- x의 가장 가까운 조상노드(ancestor) 중에서 그 조상 노드의 left child 가 또한 x의 조상 노드인 경우이다.

# Binary Search Tree (BST)

- Successor(x) 함수: 주어진 노드 x의 key 보다 큰 key 중에서 가장 작은 key를 가지는 노드를 찾는 함수

```
TreeSuccessor(x)
```

```
if (x->right != NULL)
    return TreeMinimum(x->right);
y = x->p;
while (y != NULL and x == y->right){
    x = y;
    y = y->p;
}
return y;
```

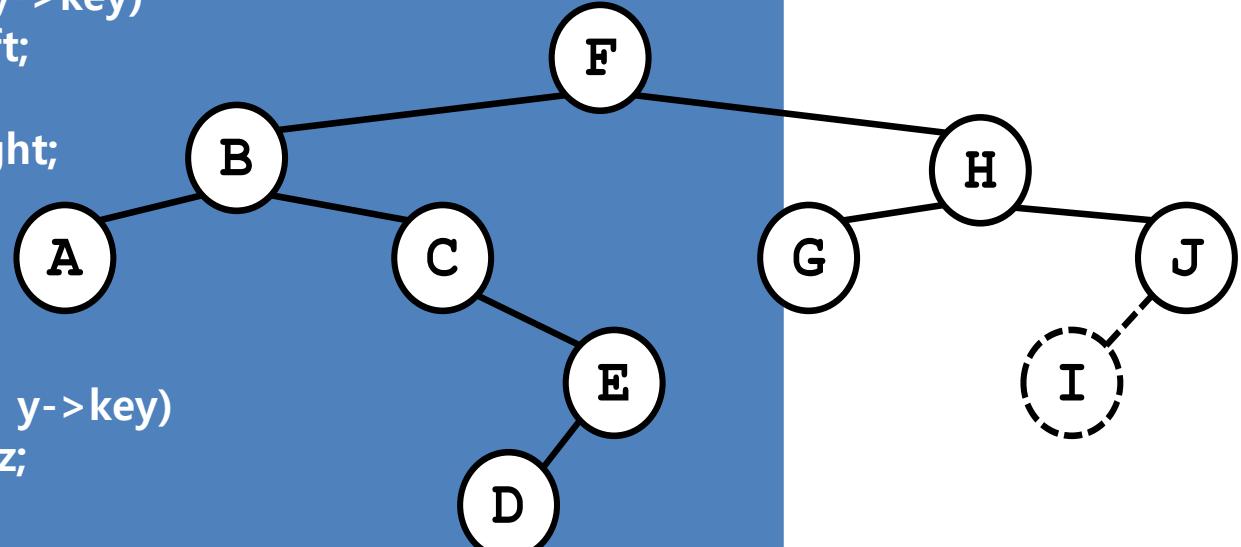
- Predecessor(x): 주어진 노드 x의 key 보다 작은 key 중에서 가장 큰 key를 가지는 노드를 찾는 함수 → Successor()와 유사하게 만들 수 있음

# Binary Search Tree (BST)

- TreeInsert( $T, z$ ) 함수: BST  $T$ 에 임의의 노드  $z$ 를 입력하는 함수

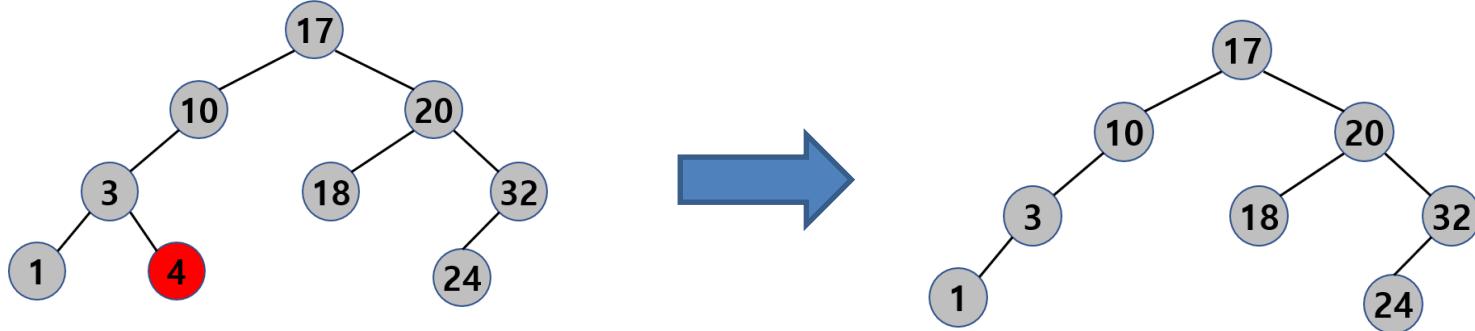
```
TreeInsert( $T, z$ )
```

```
     $y = \text{NULL};$ 
     $x = T.\text{root};$ 
    while ( $x \neq \text{NULL}$ ){
         $y = x;$ 
        if ( $z->\text{key} < y->\text{key}$ )
             $x = x->\text{left};$ 
        else
             $x = x->\text{right};$ 
    }
     $z->p = y;$ 
    if ( $y == \text{NULL}$ )
         $T.\text{root} = z;$ 
    else if ( $z->\text{key} < y->\text{key}$ )
         $y->\text{left} = z;$ 
    else
         $y->\text{right} = z;$ 
```



# Binary Search Tree (BST)

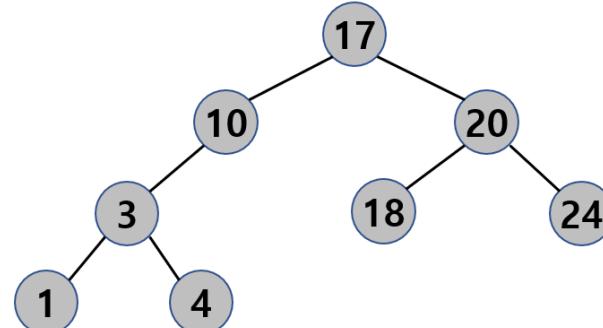
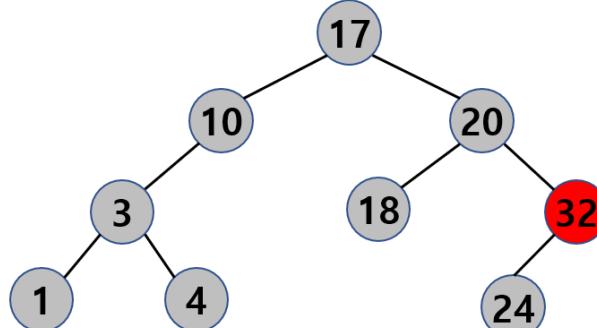
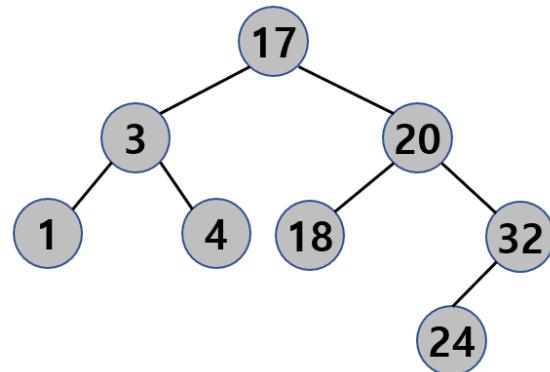
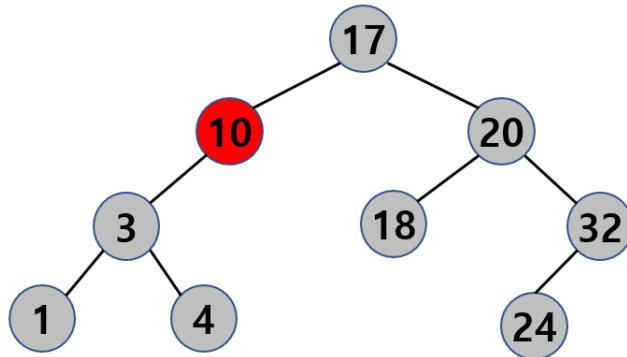
- TreeDelete( $T, x$ ) 함수: BST  $T$ 에 임의의 노드  $x$ 를 제거하는 함수
- 다음과 같은 세 가지 경우
  - (Case 1)  $x$ 가 child가 없는 경우  
(다음 그림에서 1, 4, 18, 24 처럼 단말 노드)
    - 단순히  $x$ 를 제거



# Binary Search Tree (BST)

(Case 2) x가 1개의 child를 가지는 경우  
(다음 그림에서 10, 32)

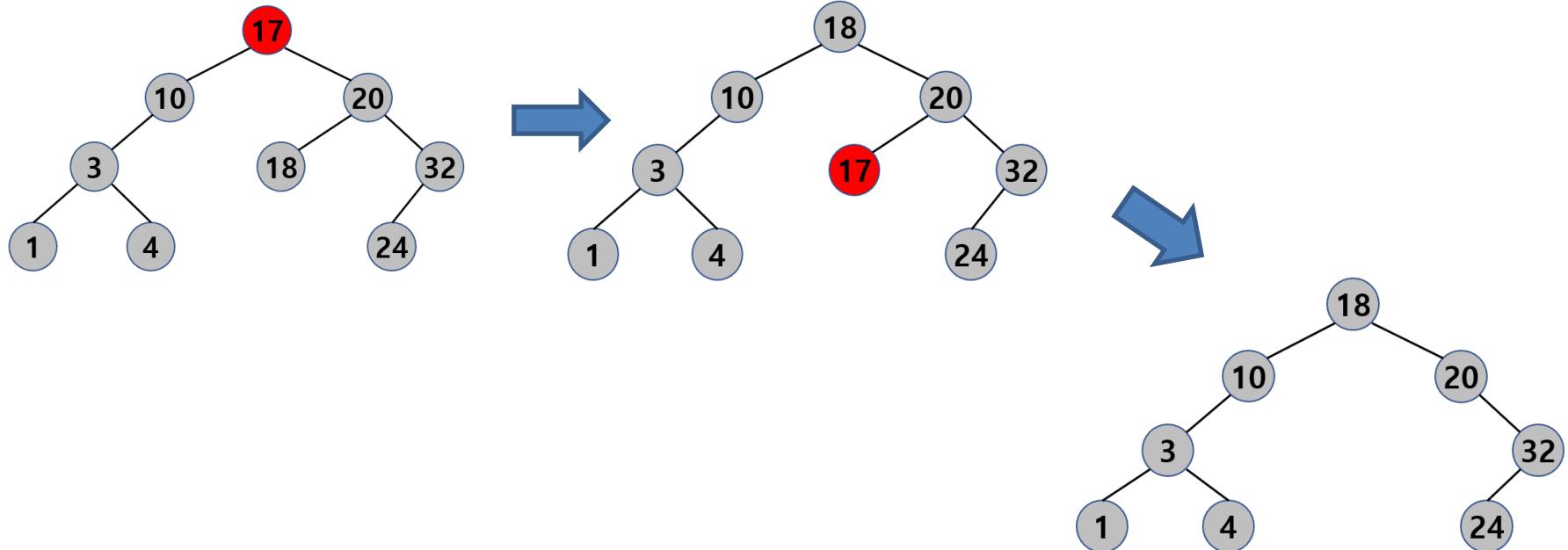
- x의 자식 노드를 x의 부모노드의 자식노드로 만든 후 x를 제거



# Binary Search Tree (BST)

(Case 3) x가 2개의 child를 가지는 경우  
(다음 그림에서 3, 17, 20)

- x를 x의 successor와 그 위치를 맞바꾸고, x에 대하여 위 (case 1), (case 2) 경우를 적용하여 x를 제거한다.



# Binary Search Tree (BST)

```
TreeDelete(T, z)
    if (z->left == NULL or z->right == NULL)
        y = z; // z has 0 or 1 child
    else
        y = TreeSuccessor(z); // z has 2 children

    // now, y has 0 or 1 child, set x as one child of y
    if (y->left != NULL)
        x = y->left;
    else
        x = y->right;

    if (x != NULL) // delete y
        x->p = y->p;

    if (y->p == NULL)
        S.root = x;
    else if (y == y->p->left)
        y->p->left = x;
    else
        y->p->right = x;

    if (y != z)
        z->key = y->key;

return y;
```

# Binary Search Tree (BST)

---

- Tree 높이가  $h$ 인 BST에서 Search(), Minimum(), Maximum(), Predecessor(), Successor(), Insert(), Delete() 는 모두  $O(h)$  시간 복잡도를 가진다.
- 원소의 개수가  $n$ 인 BST의 높이는 최악의 경우  $(n-1)$ 이다.
- 따라서, 위 연산 함수의 시간복잡도는  $O(n)$ 이다.

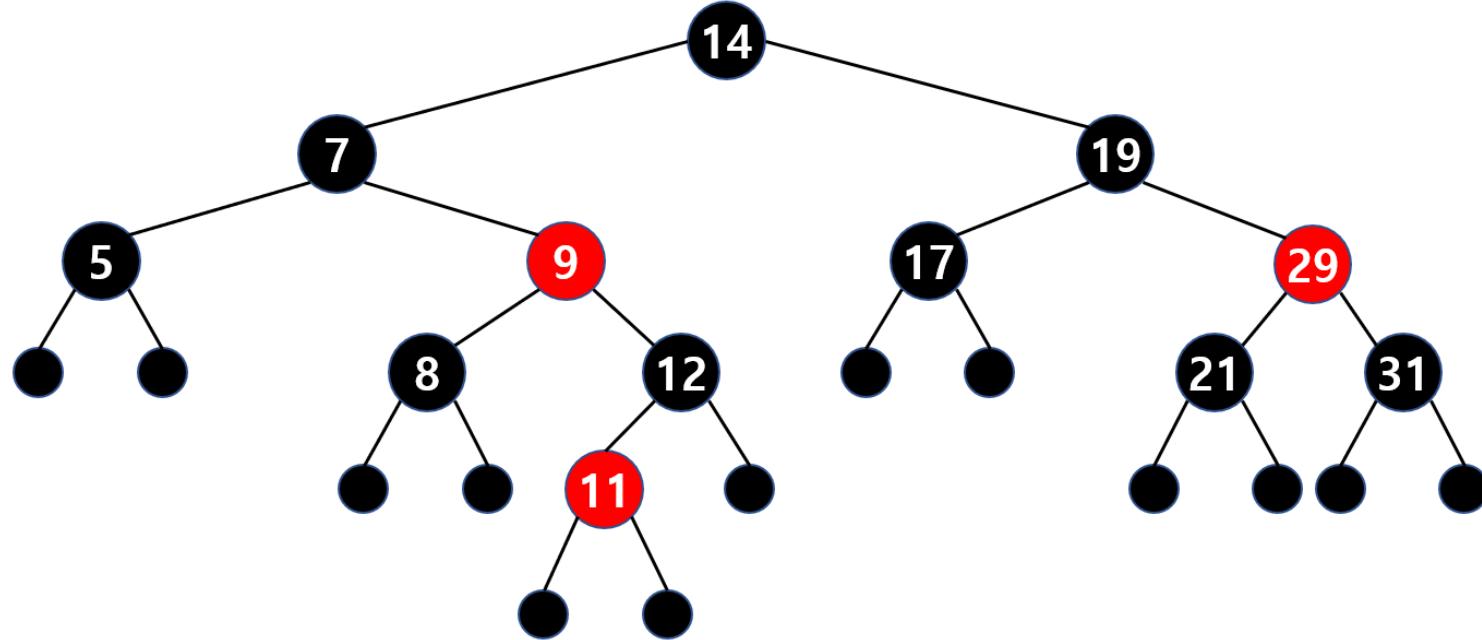
# Red-Black Tree (RBT)

---

- 연산자들의 시간복잡도가  $O(\log n)$ 이 되도록 균형 있게 만들어진 tree
- RBT는 기본적으로 BST이면서 다음과 같은 성질을 만족한다.
  - (성질 1) RBT의 각 노드는 Red 혹은 Black 색깔 중의 한 가지 색을 가진다.
  - (성질 2) NULL로 표시되는 모든 단말노드는 Black 색을 가진다.
  - (성질 3) 어떤 노드가 Red 색이면, 이 노드의 두 child는 모두 Black 색이다.
  - (성질 4) 어떤 노드로부터 이 노드의 모든 단말노드 까지의 경로는 모두 같은 개수의 Black 노드를 가진다.
  - (성질 5) 루트노드는 Black이다.

# Red-Black Tree (RBT)

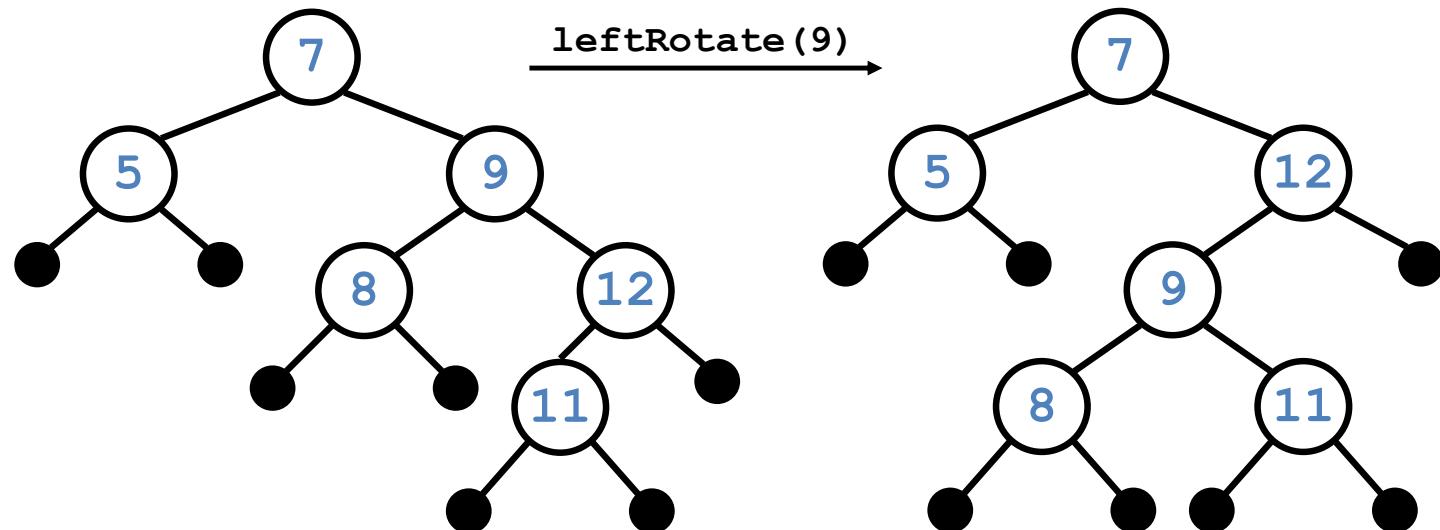
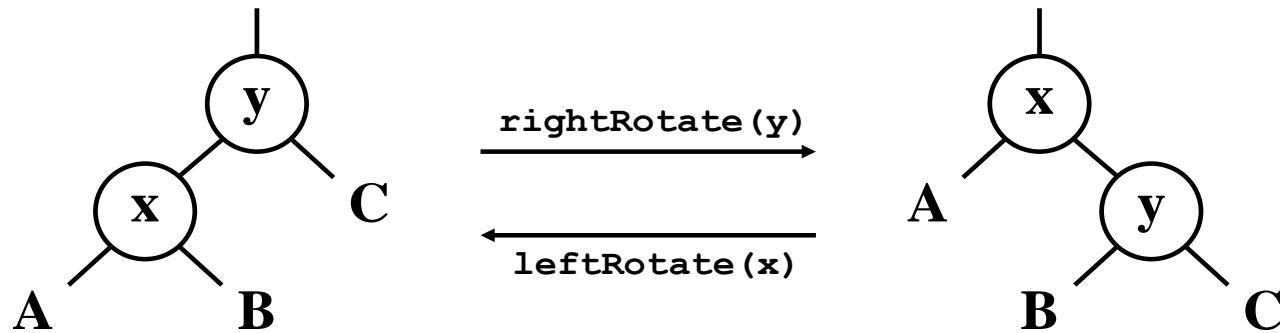
- RBT의 한 예



- 정리 1: n개의 내부노드(internal node)를 가지는 RBT의 높이(height)는 최대  $2\log(n+1)$  이다

# RBT - Rotation

---

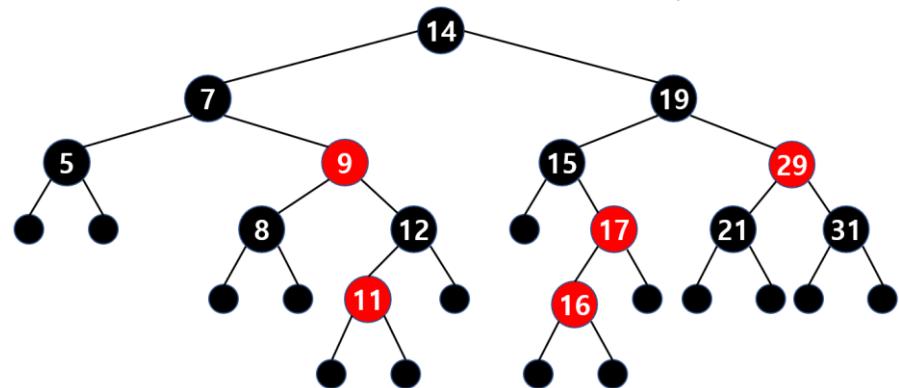
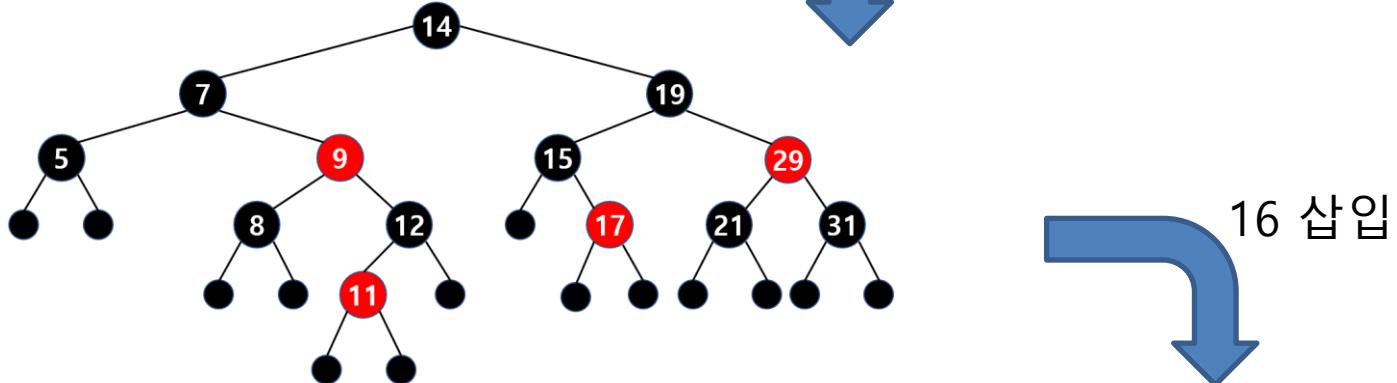
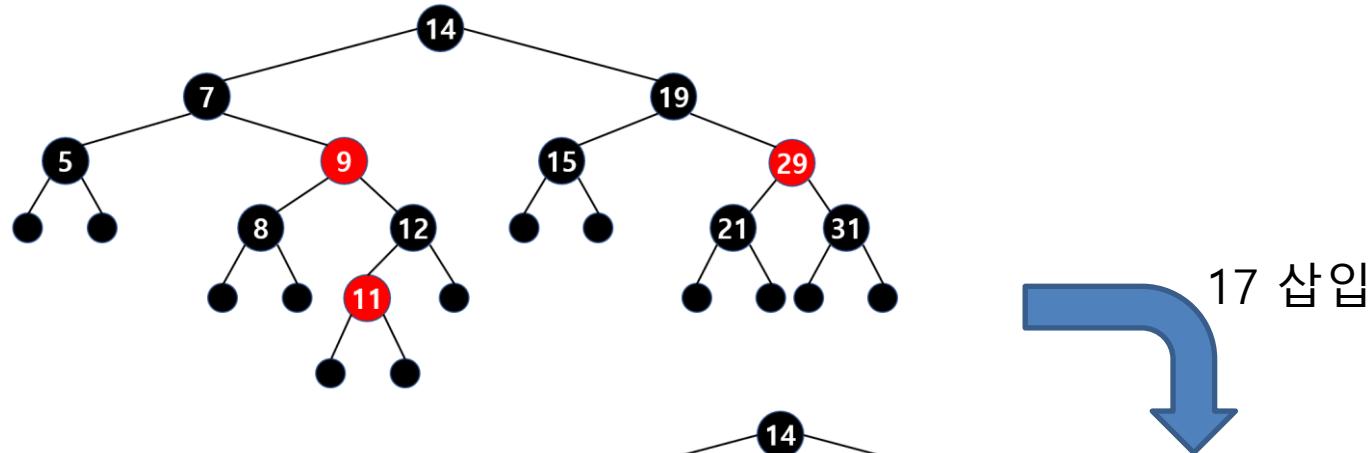


# RBT - Insertion

---

- RBT에 임의의 노드를 입력하는 과정의 스케치
  - (Step 1) x를 RBT에 삽입하고, x의 색을 red로 둠  
이 경우에는 x의 parent의 색이 red인 경우에 RBT의 (성질 3)을 만족하지 않을 수 있다. 그 이 외의 RBT 성질은 모두 만족한다.
  - (Step 2) RBT의 (성질 3)을 만족하지 않는 경우에는,  
이 성질을 만족하지 않는 상태가 되는 노드의 위치를 트리의 위쪽으로 계속 옮기고, 최종적으로 루트노드의 색이 red가 되면, 루트노드의 색을 black으로 바꾼다.

# RBT - Insertion



# RBT - Insertion

```
rbInsert(T, x)
TreeInsert(T, x);
x->color = RED;

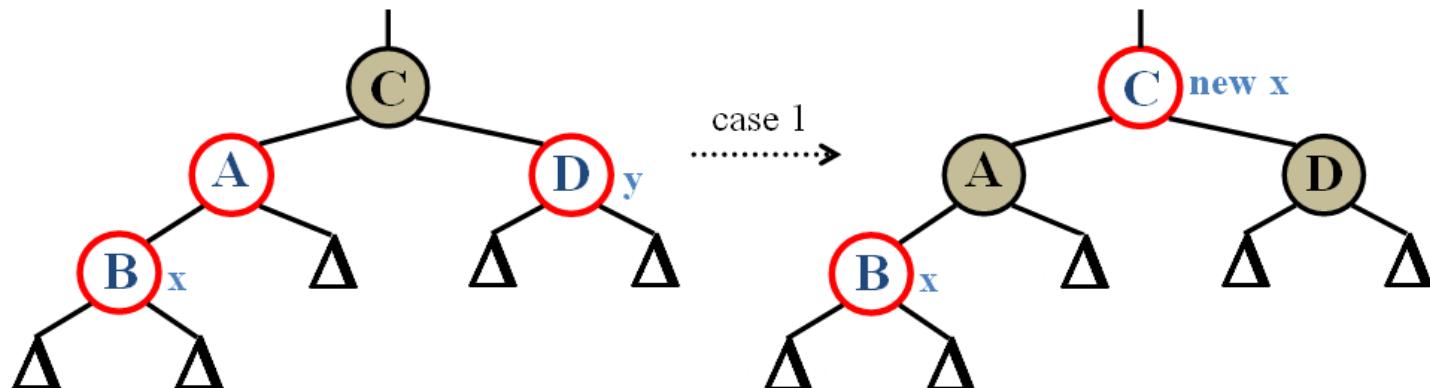
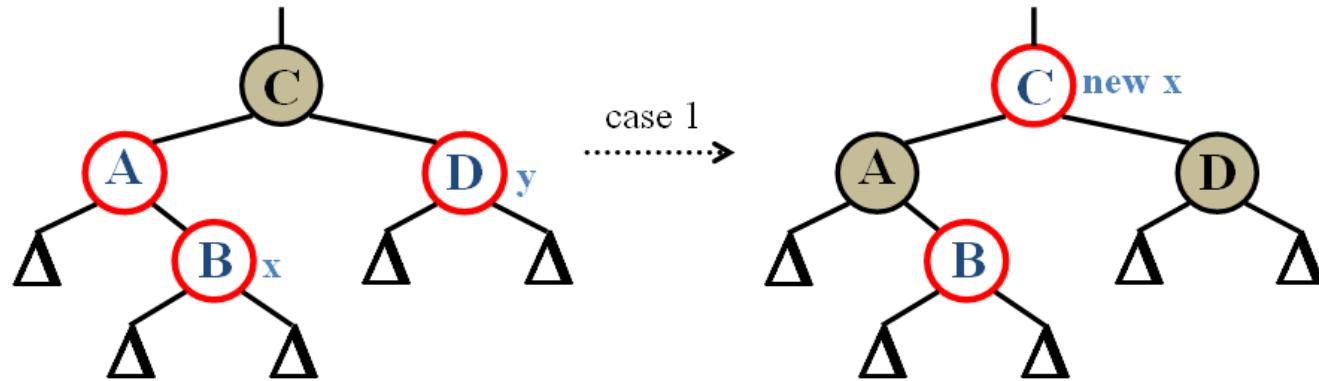
while (x!=root && x->p->color == RED)
    if (x->p == x->p->p->left)
        y = x->p->p->right;
        if (y->color == RED)
            x->p->color = BLACK;      // case 1
            y->color = BLACK;        // case 1
            x->p->p->color = RED;  // case 1
            x = x->p->p;           // case 1
        else // y->color == BLACK
            if (x == x->p->right)
                x = x->p;             // case 2
                leftRotate(T, x);       // case 2
                x->p->color = BLACK;  // case 3
                x->p->p->color = RED; // case 3
                rightRotate(T, x->p->p); // case 3
        else // x->p == x->p->p->right
            (same as above, but with
             "right" & "left" exchanged)

T.root->color = BLACK;
```

- 자료에서 보인 함수에서는 x의 부모노드가 left child인 경우만을 표시
- x의 부모노드가 right child인 경우는 유사하게 구현할 수 있음
- 여기서 x와 x의 부모 노드의 색은 red임에 유의
- 위 함수에서 각 경우 1, 2, 3의 예는 다음과 같다.

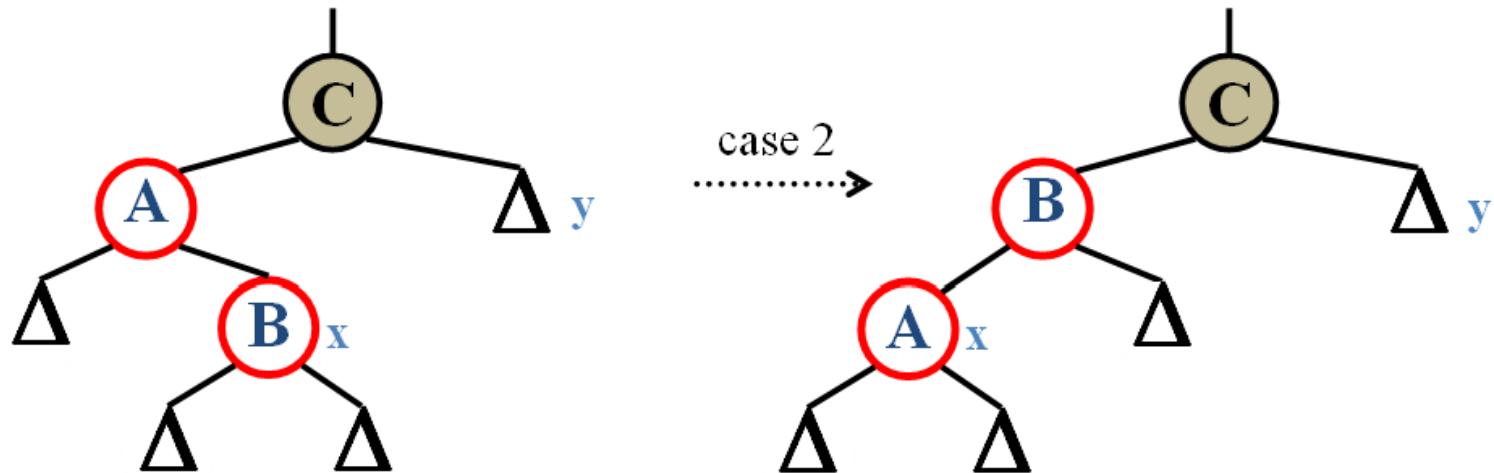
# RBT - Insertion

- (Case 1) x의 uncle(parent 의 형제노드)의 색이 red인 경우



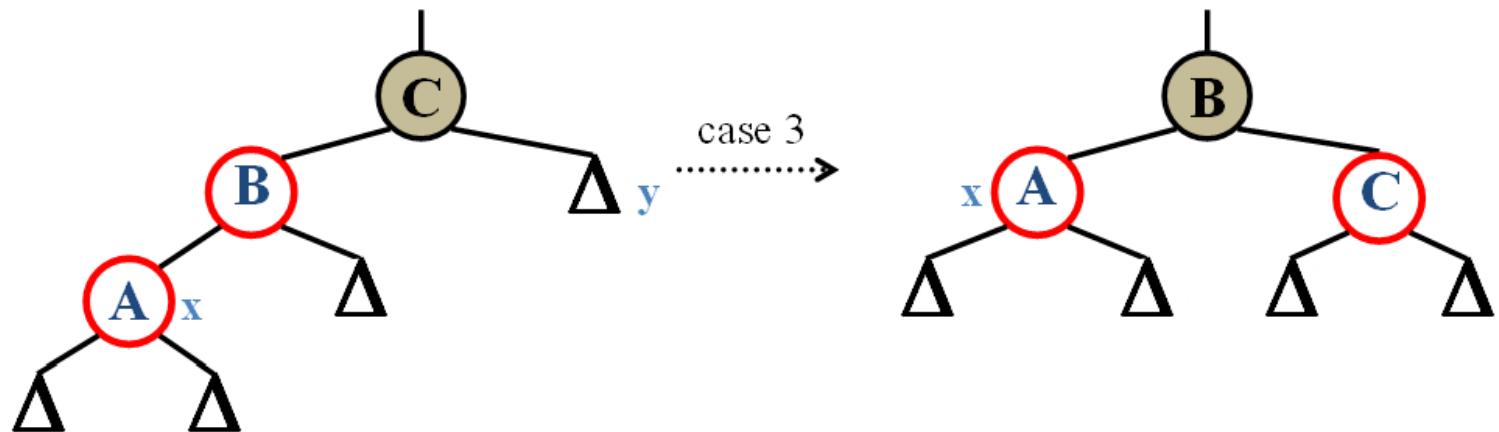
# RBT - Insertion

- (Case 2) x의 uncle (parent의 형제노드)의 색이 black이면서, x가 parent의 오른쪽 child인 경우 x의 부모노드에 대하여 leftRotate() 연산 후 (Case 3) 에서 처리하게 한다.



# RBT - Insertion

- (Case 3) x의 uncle(parent 의 형제노드)의 색이 black이면서, x가 parent의 왼쪽child 인 경우
  - x의 조부모노드에서 rightRotate() 연산 후, 노드의 색을 바꾼다.
  - (Case 3)를 수행한 이후에도 BST의 모든 성질을 만족한다.



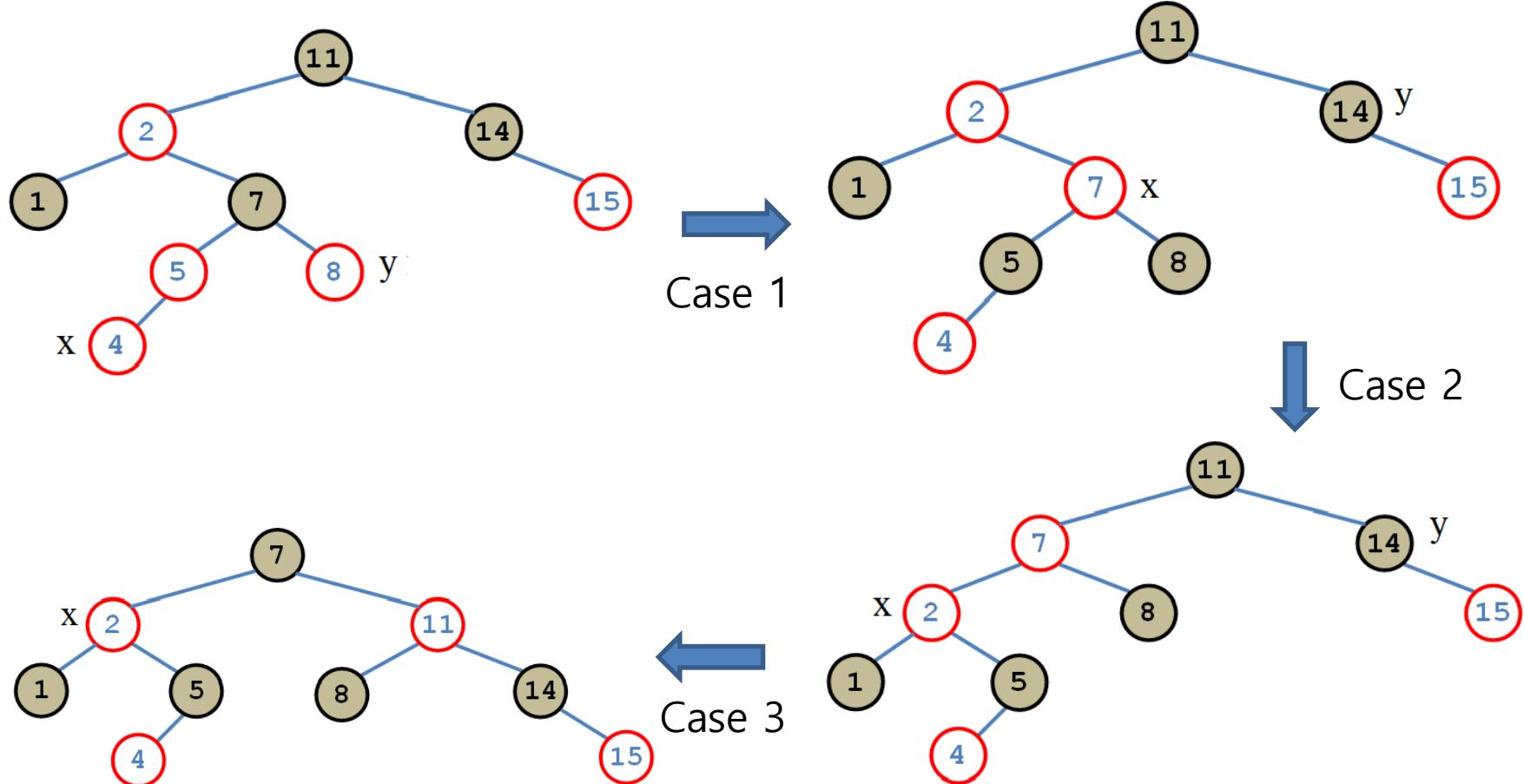
# RBT - Insertion

---

- insert 연산의 case 2, 3에서 각 노드의 색 변화는 상수 번 변하며, 노드의 회전 연산은 최대 2번
- 그러나, case 1에서는 while 루프를 통하여 이중의 red 색을 가지는 노드를 계속 루트노드까지 올리게 된다.
- 따라서, insert 연산의 수행시간은  $O(\lg n)$

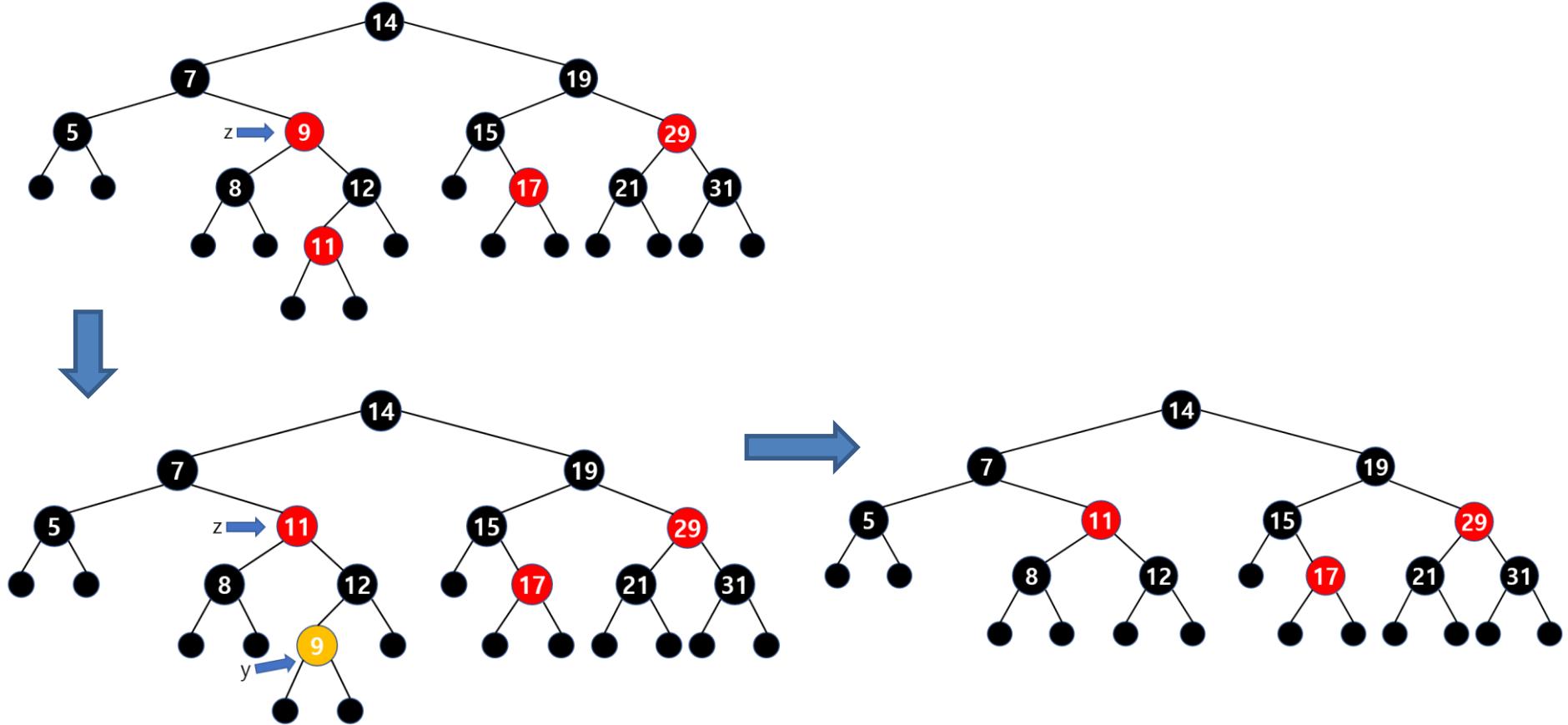
# RBT - Insertion

- Key가 4인 노드를 BST에 삽입하는 예



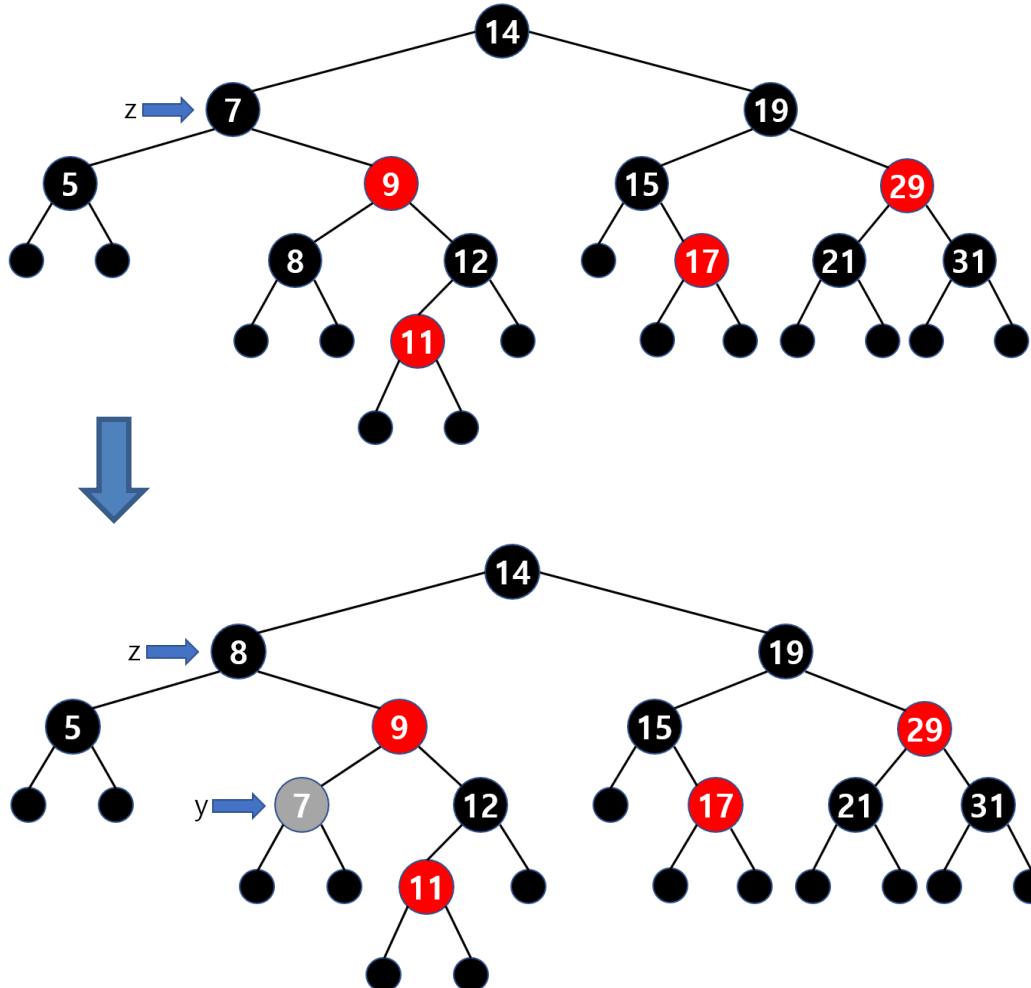
# RBT - Deletion

- RBT에서 노드 z를 삭제하는 과정의 스케치



# RBT - Deletion

- RBT에서 노드 z를 삭제하는 과정의 스케치



# RBT - Deletion

---

- RBT에서 노드 z를 삭제하는 과정의 스케치
  - (Step 1) BST에서 노드 z를 제거하는 방법과 동일하게 노드 z를 제거한다.
    - 이때, 실제로 제거된 노드는 z 자체이거나 (z가 단말노드이거나, 한 개의 child만을 가지는 경우) 혹은 z의 successor 노드이다. 실제로 제거된 노드를 y라 하자.
  - (Step 2) 위에서 제거된 노드 y의 색이 red인 경우에는 RBT의 모든 성질을 만족하므로, 그냥 종료한다. 노드 y의 색이 black인 경우에는 RBT의 (성질 4)를 만족하지 못하므로, RBT의 노드를 회전시켜 RBT의 모든 성질이 만족되도록 tree 구조를 변경한다.

# RBT - Deletion

```
rbDelete(T, z)
    if (z->left == NULL or z->right == NULL)
        y = z; // z has 0 or 1 child
    else
        y = TreeSuccessor(z); // z has 2 children

    // now, y has 0 or 1 child, set x as one child of y
    if (y->left != NULL)
        x = y->left;
    else
        x = y->right;

    if (x != NULL) // delete y
        x->p = y->p;

    if (y->p == NULL)
        T.root = x;
    else if (y == y->p->left)
        y->p->left = x;
    else
        y->p->right = x;

    if (y != z)
        z->key = y->key;

    if (y->color == BLACK)
        rbDeleteFixup(T, x);

    return y;
```

```
rbDeleteFixup(T, x)
    while (x != T.root && x->color == BLACK)
        if (x == x->p->left)
            w = x->p->right
            if (w->color == RED)
                w->color = BLACK;      // case 1
                x->p->color = RED;  // case 1
                leftRotate(T,x->p); // case 1
                w = x->p->right;   // case 1
            if (w->left->color == BLACK &&
                w->right->color == BLACK)
                w->color == RED;      // case 2
                x = x->p;           // case 2
            else if w->right->color == BLACK)
                w->left->color = BLACK; // case 3
                w->color = RED;       // case 3
                rightRotate(S, x);   // case 3
                w = x->p->right;   // case 3
            w->color = x->p->color; // case 4
            x->p->color = BLACK;  // case 4
            w->right->color = BLACK; // case 4
            leftRotate(T, x->p); // case 4
            x->T.root;
        else // x == x->p->right
            (same as above, but with
             "right" & "left" exchanged)

    x->color = BLACK;
```

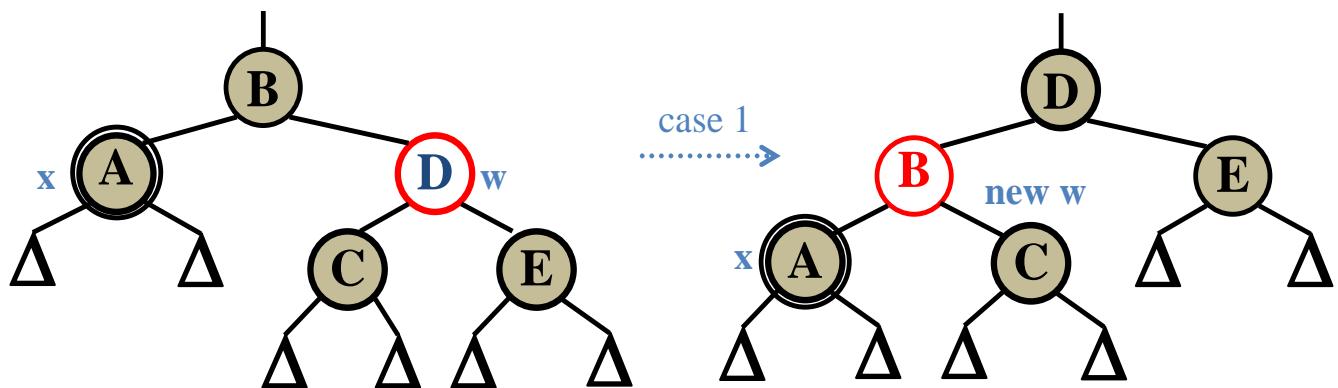
# RBT - Deletion

---

- 함수에서 x는 실제로 삭제된 노드y의 유일한 child.
- y가 삭제되고, 노드 x가 노드 y의 위치를 차지함
- 이 경우에 제거된 노드 y의 black 색을 노드 x에 이전시켜서 문제를 해결한다.
- 노드 x의 색이 red인 경우에는 색을 black으로 바꾸면 문제가 쉽게 해결되어 그냥 종료하면 된다.
- 그러나, 노드 x의 색이 black 인 경우에는 x는 y의 black 색을 넘겨받아 이중의 black 색을 가진다고 가정하고, 여분의 black을 노드 x부터 root 사이의 경로에 존재하는 red 색의 노드로 이전시켜서 이 노드를 black 색으로 바꾸어 RBT의 (성질 4)를 만족하게 한다.
- 함수에서는 노드 x를 x 부모노드의 left child로 가정한다. x가 부모노드의 right child 인 경우에는 유사한 방법으로 처리할 수 있다.

# RBT - Deletion

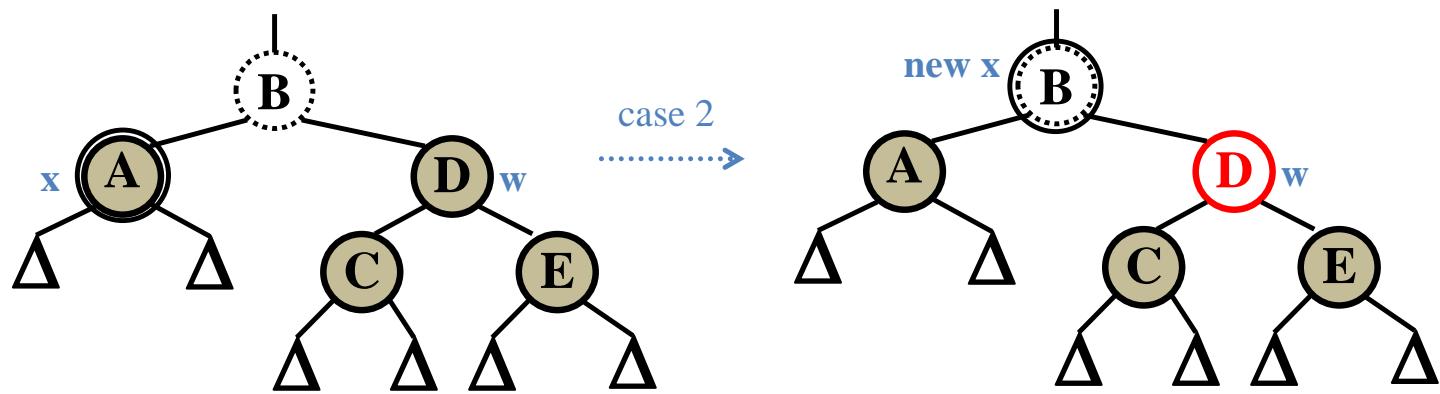
- (Case 1) x의 형제노드 w의 색이 red인 경우 (x의 부모는 반드시 black이다)
  - w를 black으로, x의 부모를 red로 바꾼 다음, leftRotate() 수행한 후 w를 다시 x의 형제 노드가 되도록 한다.
  - 이렇게 RBT의 구조를 바꾼 다음에, Case 1을 Case 2, 3, 4에 적용시킨다. 아래 그림에서 노드 x를 이중 원으로 표시 한 것은 x가 여분의 black을 가지고 있음을 나타낸다.



- 처리된 후 w의 색은 반드시 black. 이제 w의 색에 따라 처리함

# RBT - Deletion

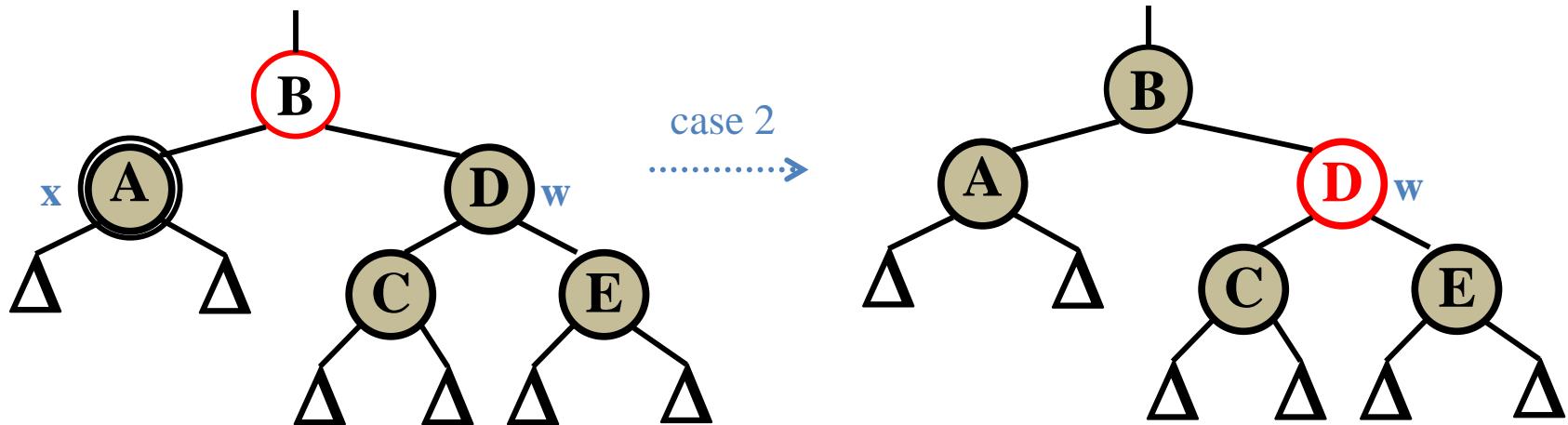
- (Case 2) w의 left, right child 모두 black인 경우
  - w의 색을 red로 바꾸고, x가 가지고 있던 여분의 black 을 x의 부모노드로 옮긴다.



- 이 경우에는 x의 부모노드의 색에 따라 두 가지 경우가 발생한다

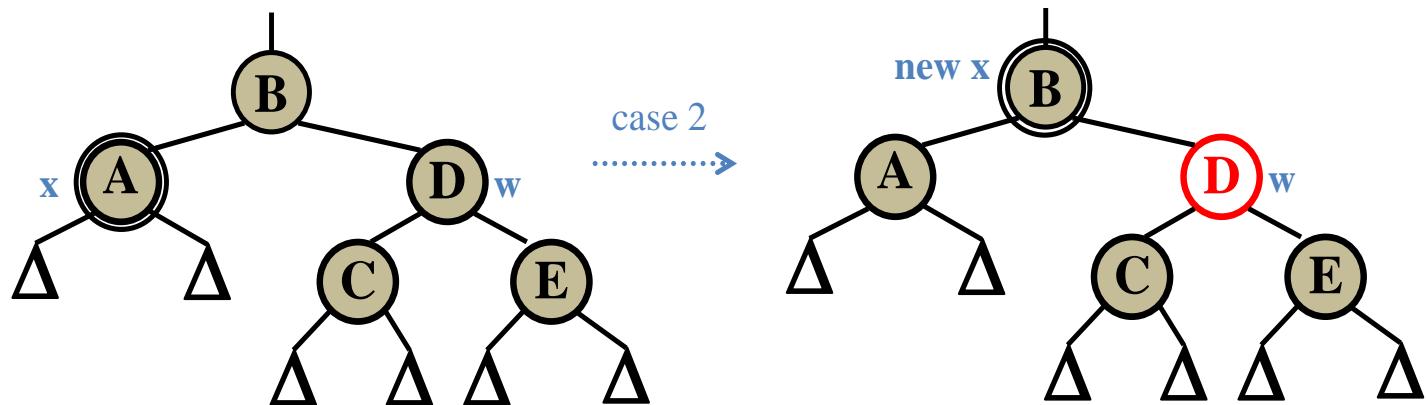
# RBT - Deletion

- (Case 2-1) x의 부모노드의 색이 red 인 경우
  - x의 부모노드를 red에서 x로부터 전달받은 black으로 바꾸고, rbDeleteFixup() 루틴을 종료한다.



# RBT - Deletion

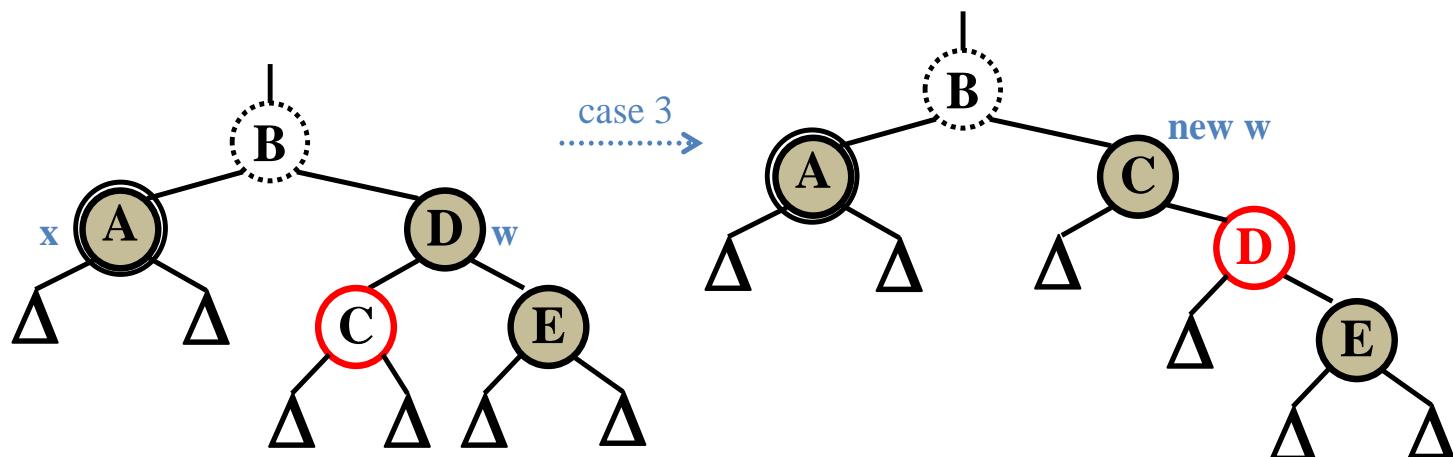
- (Case 2-2) x의 부모노드의 색이 black인 경우
  - x의 부모노드가 x로부터 black으로 전달받아 여분의 black을 가지게 된다.
  - 이제 이 부모노드를 x로 정하고, 계속 loop를 수행.



- 나머지 경우인 Case 3, 4에서는 w의 색이 black이며, w의 자식노드 중에서 적어도 한 개의 자식노드가 red인 경우를 처리한다.

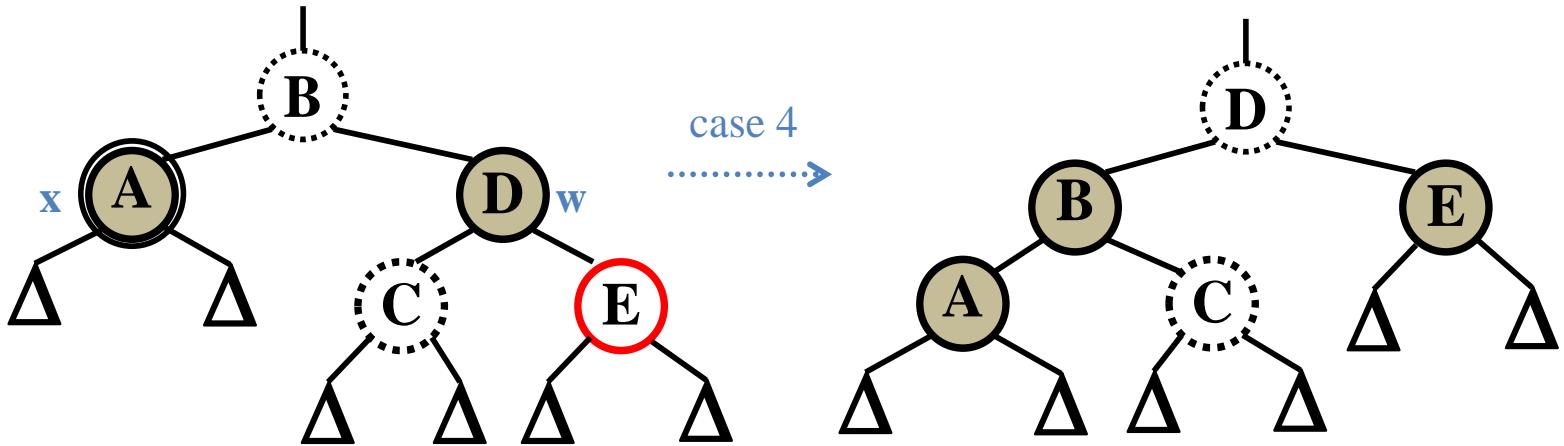
# RBT - Deletion

- (Case 3) w의 오른쪽 child가 black인 경우. (따라서, 자동적으로 왼쪽 child는 red이다)
  - w의 right child가 red가 되게 하여 Case 4에서 처리하도록 한다.



# RBT - Deletion

- (Case 4) w의 오른쪽 child가 red인 경우. (따라서, 왼쪽 child는 red 또는 black일 수 있다.)
  - x의 부모노드를 중심으로 왼쪽회전한 후, x가 가지고 있던 여분의 black을 위로 전달한다.



- 이 작업을 마친 이후에는 RBT의 모든 성질을 만족하므로 바로 rbDeleteFixup()를 종료시키게 된다.

## RBT - Deletion

---

- delete 연산의 case 1, 3, 4에서 각 노드의 색 변화는 상수 번 변하며, 노드의 회전연산은 최대 3 번 일어나게 된다.
- 그러나, case 2에서는 while 루프를 통하여 이중의 black 색을 가지는 노드를 계속 루트노드까지 올리게 된다.
- 따라서, delete 연산의 수행시간은  $O(\lg n)$ 이다.

# Splay Tree

---

- 기본적으로 BST (Binary Search Tree)이면서, AVL tree, Red-Black Tree와 같은 균형트리(Balanced Tree)처럼 Search, Insert, Delete 연산을  $O(\log n)$  시간에 처리
- Splay Tree가 기존의 균형트리와 다른 점은, 먼저 트리의 균형을 이루기 위한 추가적인 정보 (Red-Black Tree에서는 노드의 색)를 필요로 하지 않다는 점
- 이러한 추가적인 정보 없이 Search, Insert, Delete 연산을 효율적으로 수행하기 위해 매 연산마다 트리의 구조를 재구성
- 이런 특징 때문에 Splay Tree를 Self-Reconstructing, Self-Adjusting, 혹은 Self-Organizing (자체 조정, 자체 재구성) Tree라 부른다.

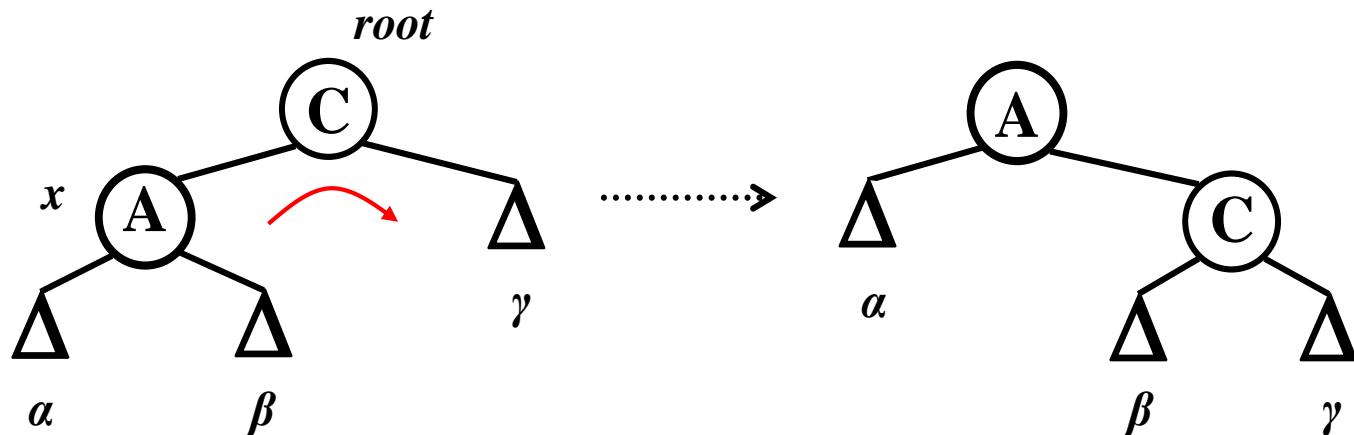
# Splay Tree

---

- 트리구조를 재구성하는 원칙:
  - 검색 혹은 삽입되는 노드가 루트가 되도록 재구성
  - 삭제되는 노드에 대해서는 이 노드에 인접한 노드(실제로 삭제되는 노드의 부모노드)를 루트가 되도록 재구성
- 이런 재구성 작업을 통하여 전체 트리가 균형 있게 만들어져 감
- 이와 같이 특정 노드를 회전시켜 루트까지 올리는 작업을 “splaying”이라고 함

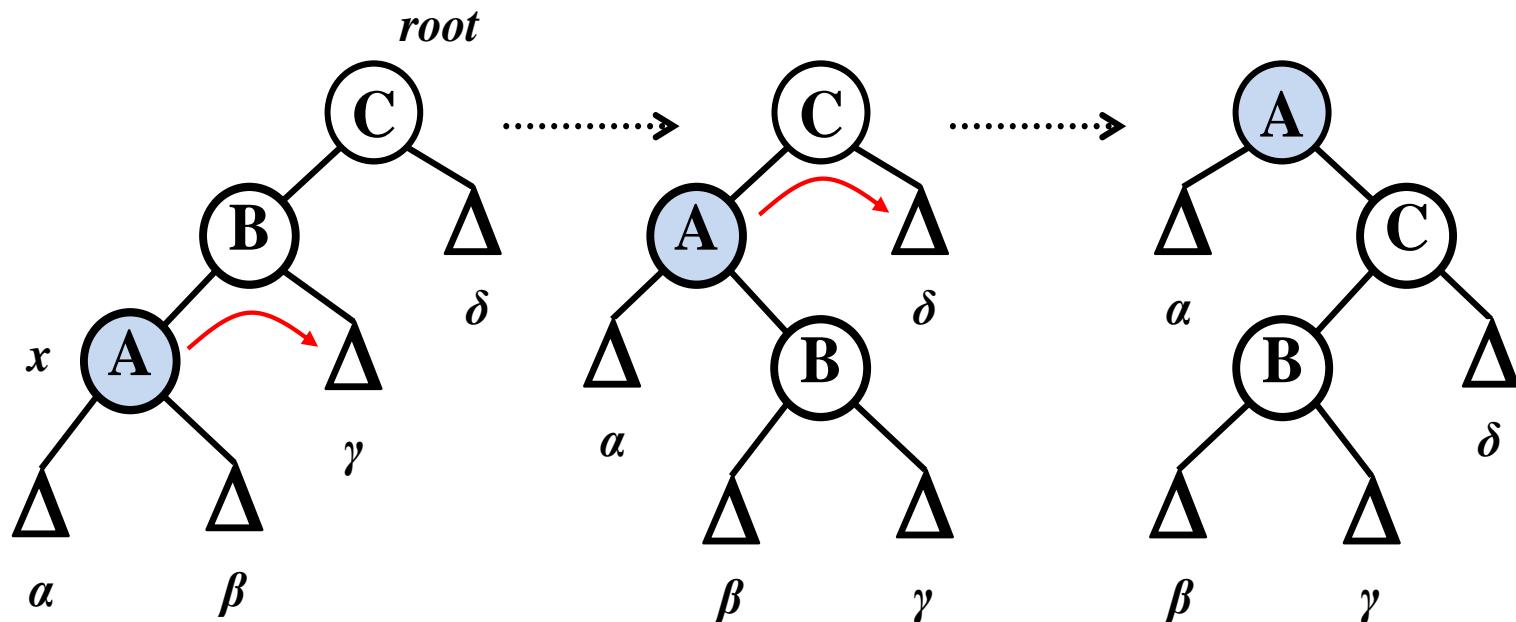
# Splay Tree – 자체 조정방법

- 검색하는 노드를 트리의 루트노드로 올리는 방법은 연속적인 회전 연산을 적용시켜, 그 노드가 루트가 될 때까지 수행하면 된다.
- 예를 들어, 노드  $x$ 의 부모노드가 루트인 경우에 는 아래와 같이 한 번의 회전을 통하여  $x$ 를 루트 노드로 만들 수 있다.



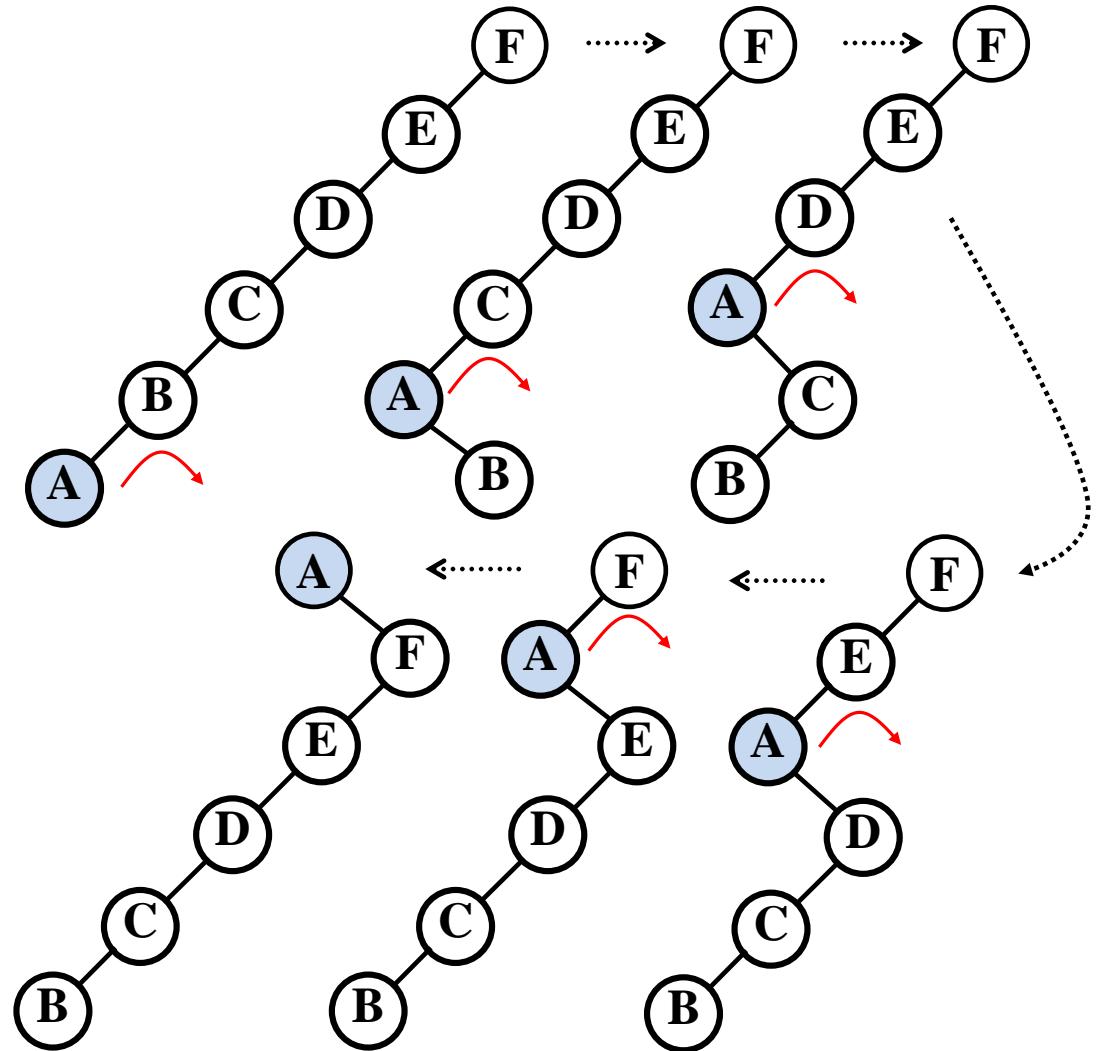
# Splay Tree – 자체 조정방법

- 노드  $x$ 의 부모노드가 루트가 아닌 경우 한 번 이상의 연속적인 회전이 필요



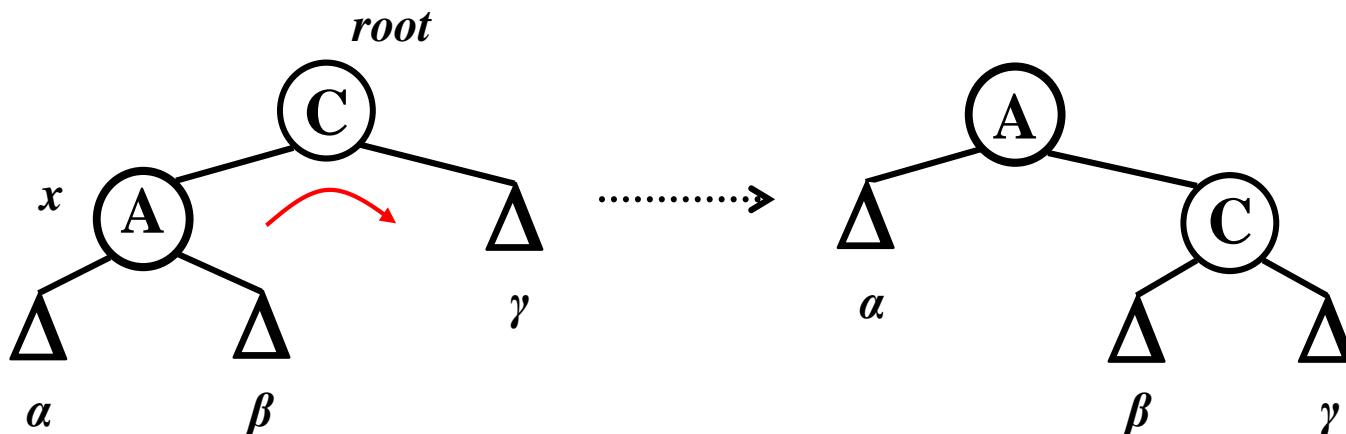
# Splay Tree – 자체 조정방법

- 특정 노드  $x$ 를 연속적으로 회전시키면서 루트로 올리는 작업의 단점
  - 자체조정된 트리가 균형잡힌 모양이 되지 않을 수 있다



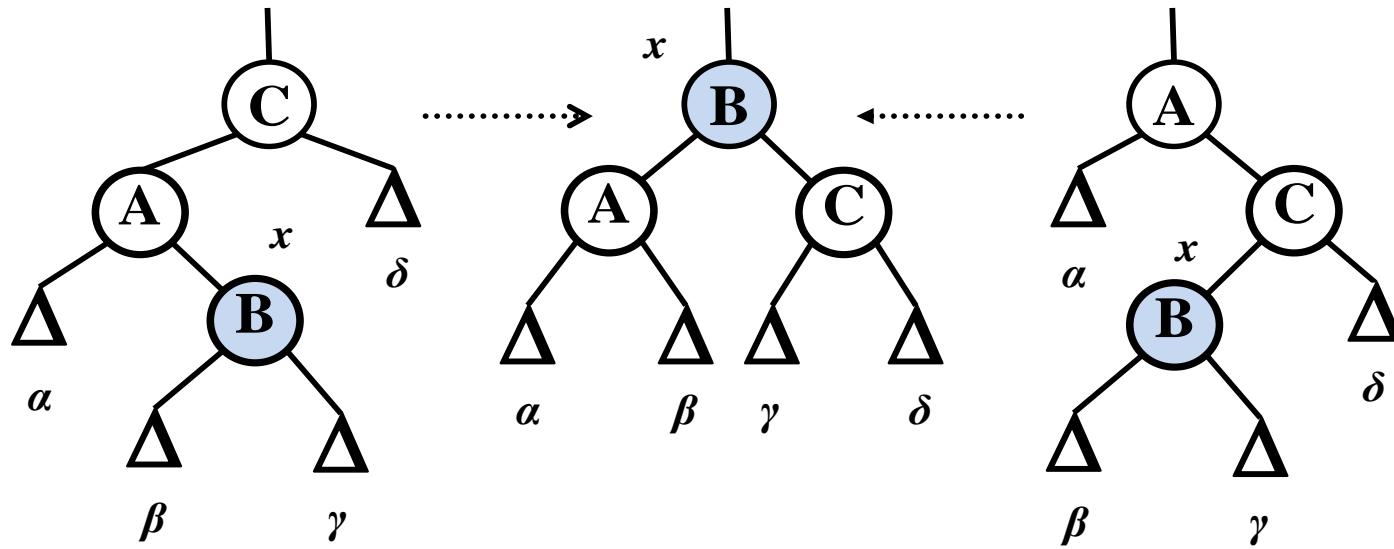
# Splay Tree – 자체 조정방법

- (Case 1) Zig step
  - 노드  $x$ 의 부모노드가 루트인 경우에는 한 번의 회전을 통하여  $x$ 를 루트노드로 만들 수 있다.
  - 이 경우를 Zig step 이라 한다.
  - 이 경우에는 왼쪽 또는 오른쪽 회전을 하게 된다..



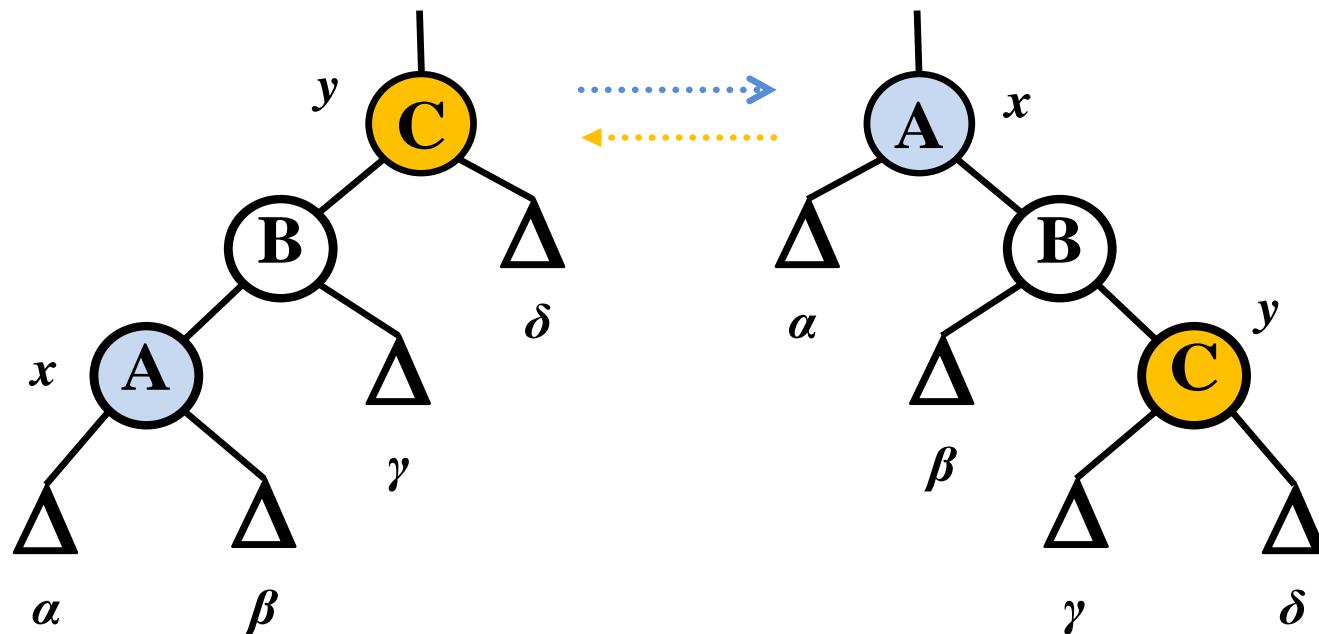
# Splay Tree – 자체 조정방법

- (Case 2) Zig-Zag step
  - $x$ 의 부모노드가 루트가 아니고  $x$ 와  $x$ 의 부모노드가 서로 다른 방향의 자식인 경우
  - 두 번의 서로 다른 방향의 회전을 통하여  $x$ 를 트리의 위쪽으로 옮긴다.



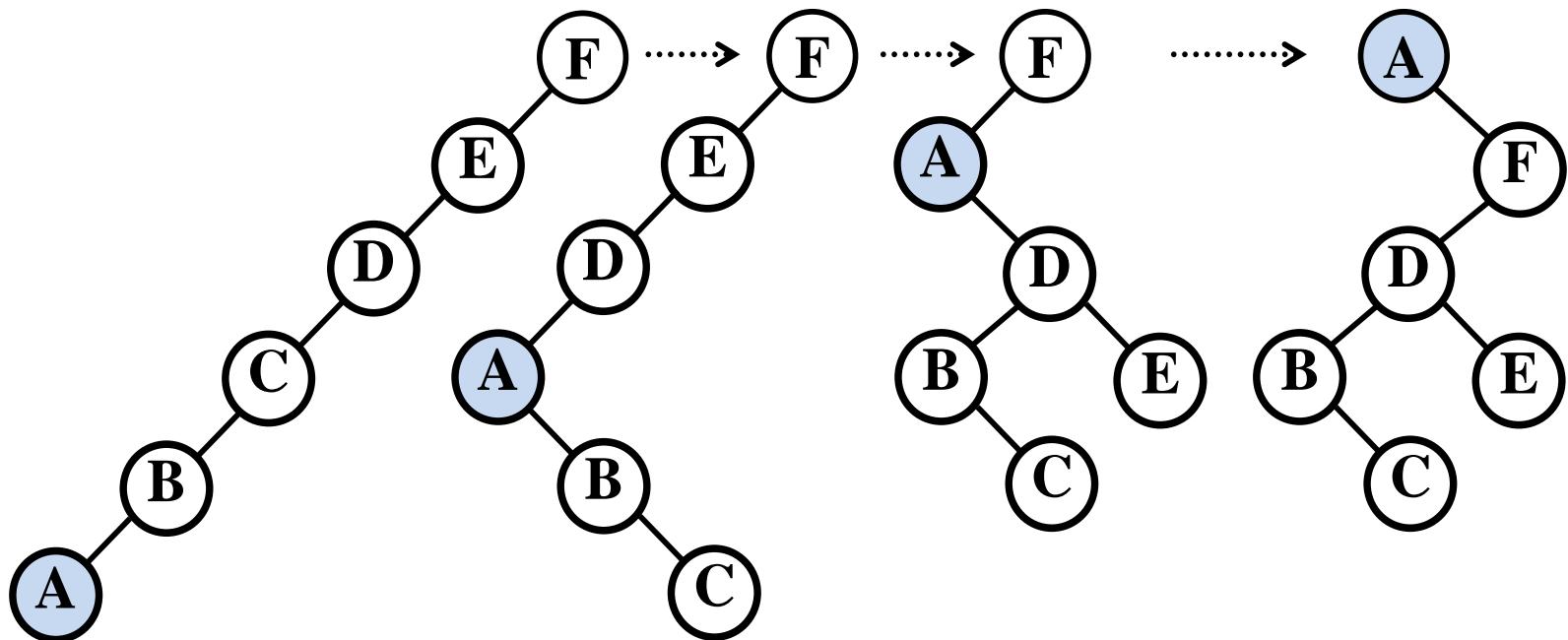
# Splay Tree – 자체 조정방법

- (Case 3) Zig-Zig step
  - x와 y의 부모노드 모두가 같은 방향의 자식인 경우
  - 세 노드를 같은 방향으로 동시에 회전



# Splay Tree – 자체 조정방법

- 위의 세 단계를 한쪽으로 치우친 tree에 적용하면 다음과 같은 작업이 이루어짐
- 트리가 원래의 트리보다 조금 균형잡힌 모양으로 변함을 알 수 있다.



# Splay Tree – Search, Insert, Delete

---

- Splay 작업은 BST에 적용되는 검색, 삽입, 삭제 연산을 수행한 이후에 매번 노드 적용
  - Search( $T, x$ ) : 트리  $T$ 에  $x$ 가 존재하는 경우에는 key  $x$ 를 가지는 노드에 대하여 splay 작업이 이루어지며,  $x$ 가 트리에 존재하지 않는 경우에는  $x$ 를 찾기 위하여 가장 마지막에 접근한 노드에 대하여 splay 작업을 적용
  - Insert( $T, x$ ) : 트리  $T$ 에 key  $x$ 를 insert 한 이후에, insert된 노드에 splay 작업을 적용
  - Delete( $T, x$ ): 트리  $T$ 에서 key  $x$ 를 가진 노드를 delete 한 후, 실제로 delete 된 노드의 부모 노드에 splay 작업을 적용
- worst time complexity:  $O(n)$
- 전체 연산을 수행하는 시간을 고려하면 (amortized time complexity):  $O(m \log n)$

# Dynamic Order Statistic (동적 순서 통계데이터)

---

- 통계학에서  $k$ -th order statistic ( $k$ -번째 순서 통계데이터)란  $k$ -번째로 작은 데이터를 말함 →  $O(n)$  시간에 가능
- RBT와 같은 균형트리에 저장하게 되면,  $k$ -번째로 작은 데이터는  $O(\lg n)$  시간에 가능
- 또한, RBT를 이용하면, 데이터의 집합에 데이터를 추가/제거하는 동적인 작업을 통해서도,  $k$ -번째 작은 데이터를  $O(\lg n)$  시간에 가능
- 또한, 주어진 데이터가 전체 데이터에서 크기가 몇 번째, 즉, 순위(rank)를  $O(\lg n)$  시간에 찾을 수 있음

# Order-Statistic Tree(OST)

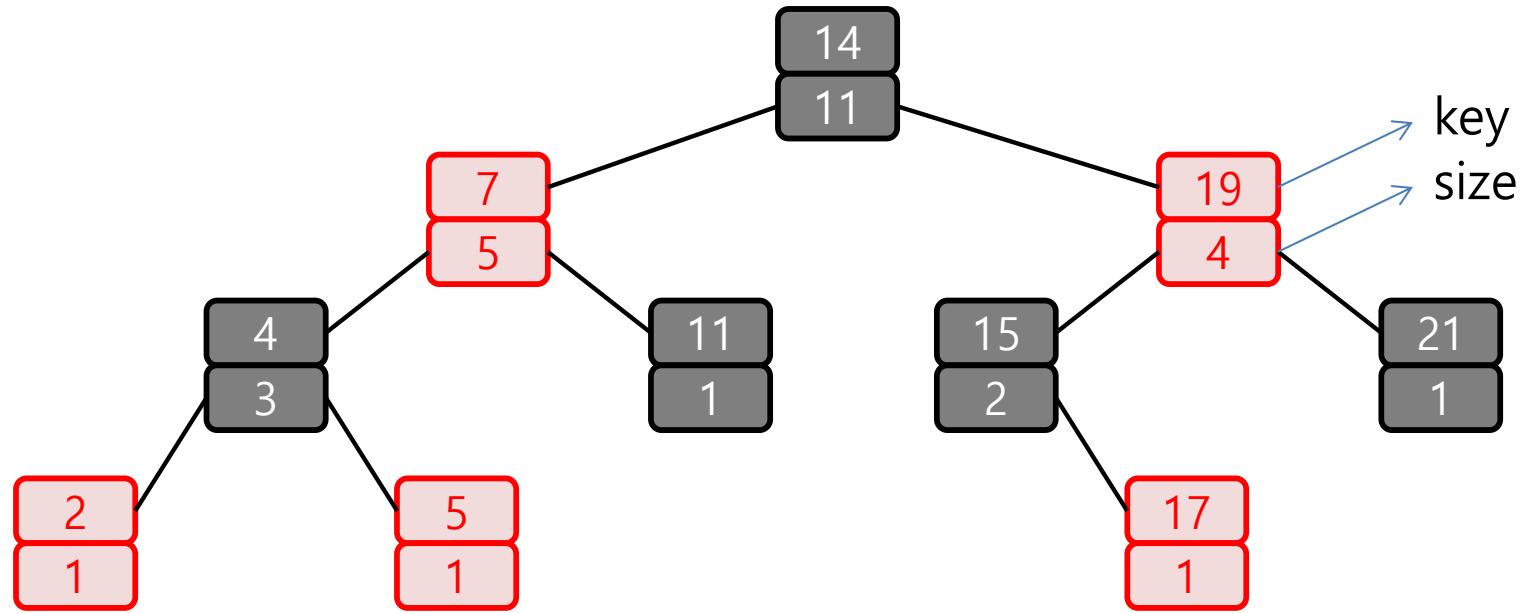
---

- order-statistic tree(OST) : 동적 순서 통계데이터 (dynamic order statistic)를 처리하기 하기 위한 자료구조
- OST는 기본적으로 RBT로 만듬
- RBT의 각 노드가 가지는 필드에는 기본적으로 key, color, p(부모노드로의 포인터), left(left child로의 포인터), right 이외에도 size를 가진다.
- 필드 size는 이 노드를 루트노드로 하는 subtree의 모든 노드의 개수를 나타낸다.
- 노드 x의 size는 다음과 같이 정의된다

$$x->size = x->left->size + x->right->size + 1$$

# Order-Statistic Tree(OST)

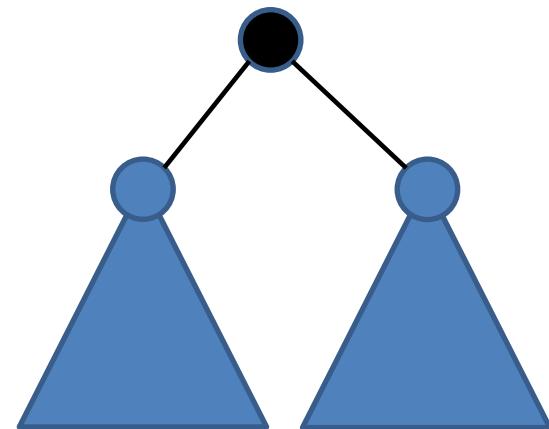
- OST의 예



# Order-Statistic Tree(OST)

- OST T에서 순위 k의 데이터(즉 k-번째 작은 데이터)를 검색하는 OSselect() 함수
- 이 함수는 OSselect(T.root, k)로 처음 호출됨

```
OSselect(x, k)
    r = x->left->size + 1;
    if (r == k)
        return x;
    else if (r > k)
        return OSselect(x->left, k);
    else
        return OSselect(x->right, k-r);
```



# Order-Statistic Tree(OST)

- OST T에서 주어진 데이터의 순위를 계산하는 OSrank() 함수

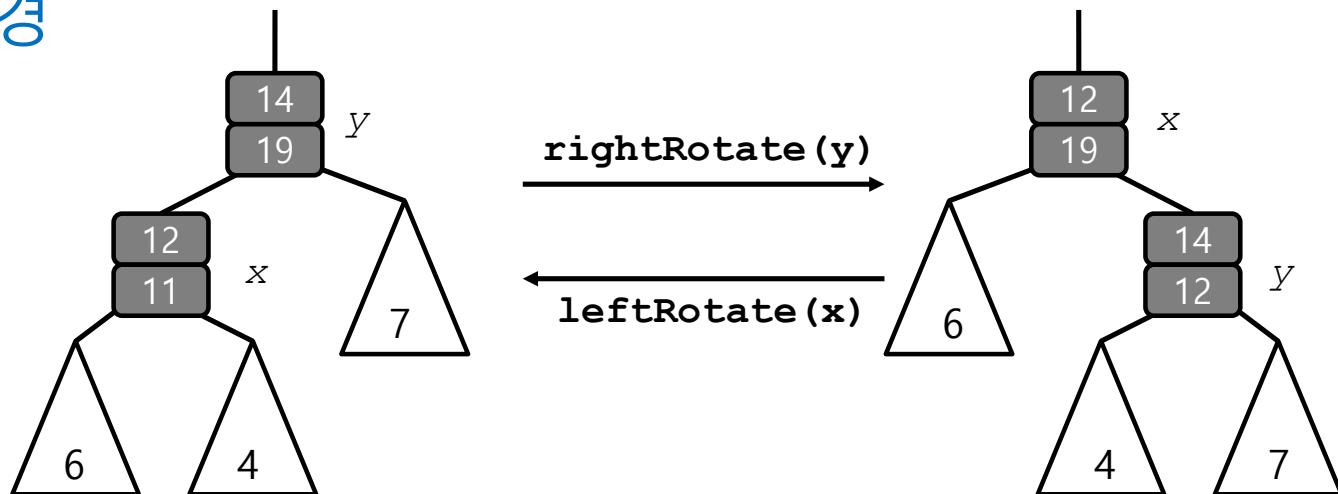
```
OSrank(T, x)
```

```
    r = x->left->size + 1;  
    y = x;  
    while (y != T.root)  
        if (y == y->p->right)  
            r += y->p->right->size + 1;  
        y = y->p;  
    return r;
```

- OSselect(), OSrank() :  $O(\lg n)$  시간

# Order-Statistic Tree(OST)

- T에 insert하는 경우 size 계산
  - 입력된 데이터는 T의 루트 노드에서 시작하여 단말노드로 내려가게 되는데, 이 때 지나가는 모든 노드의 size 값을 1 증가시키고, 입력된 데이터를 저장하는 단말노드의 size 값을 1로 만든다.
  - 그 다음으로는 RBT를 회전을 통하여 트리의 구조를 바꾸게 되는데, 각 회전 연산에 따라 각 노드의 size값 변경



# Order-Statistic Tree(OST)

---

- T에서 delete하는 경우 size 계산도 유사
  - RBT에서와 같이 노드를 삭제한다. 실제로 delete 되는 노드의 부모노드를 y라 하면, 노드 y부터 시작하여 T의 루트노트까지 올라가면서 모든 노드의 size 값을 1 감소시킨다.
  - 그 다음으로는 RBT를 회전을 통하여 트리의 구조를 바꾸게 되는데, 각 회전 연산에 따라 각 노드의 size값 변경

# Range Tree

---

- 1차원 직선상에  $n$ 개의 실수  $S = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ 이 주어졌을 때, 주어진 폐구간(query interval)  $I = [b_1, b_2]$ 에 포함되는  $S$ 의 모든 원소에 대해 계산하는 문제를 Range query라고 부름
- Range query에는 두 종류의 문제
  - 모든 점을 계산(또는 reporting)하는 range reporting 문제
  - 점의 개수 만을 계산하는 range counting 문제
- 이러한 range query 문제에서는 집합  $S$ 의 모든 원소가 동적으로 insert, delete 될 수 있으며, 주어진 많은 수의 range query를 효율적으로 처리할 수 있는 자료구조가 필요
- 이러한 자료구조를 range tree라고 함

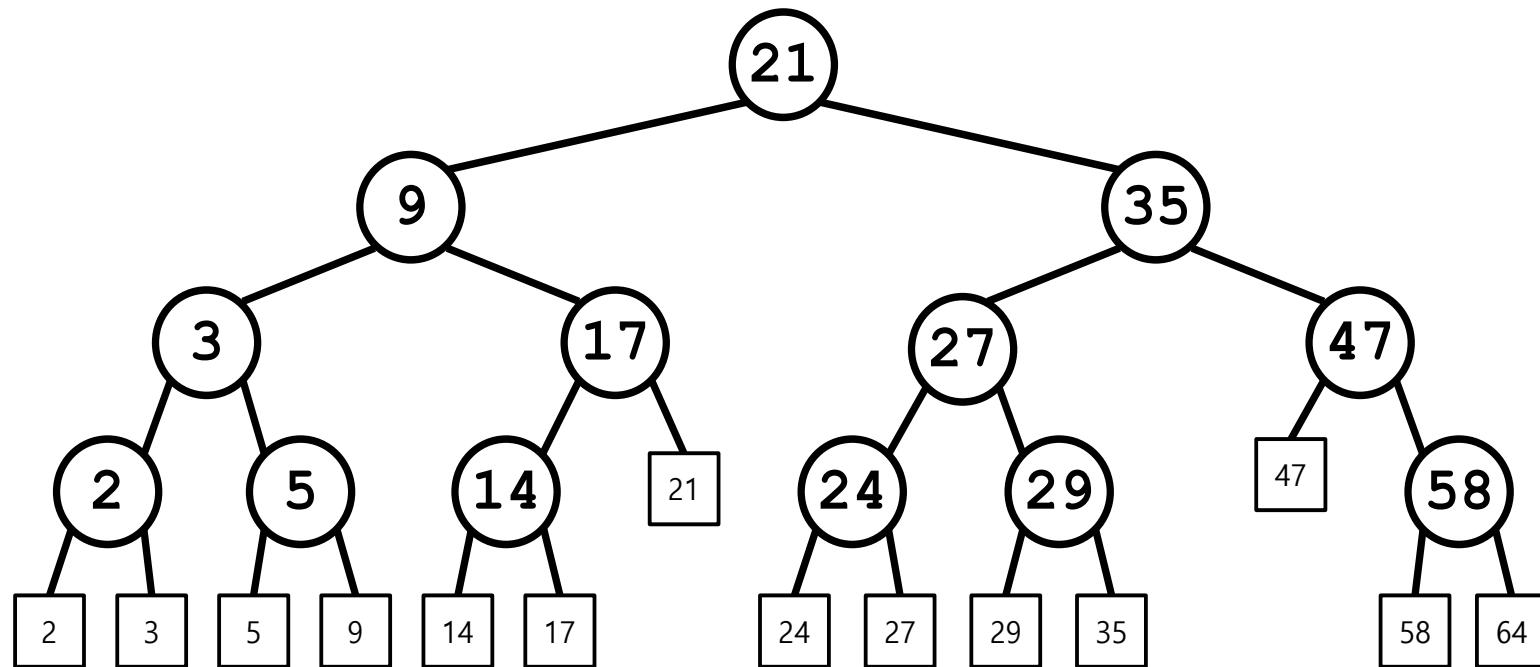
# 1차원 Range Tree

---

- 1차원 Range Tree는 RBT와 같은 균형트리를 근간으로 다음과 같이 만듬
  - Range Tree의 단말노드는  $n$ 개의 실수  $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ 를 원소로 한다.
  - Range Tree는 내부노드는  $(n-1)$ 개의 실수  $\{a_1, a_2, \dots, a_{n-1}\}$ 를 원소로 한다.

# 1차원 Range Tree

- 예:  $S = \{2, 3, 5, 9, 14, 17, 21, 24, 27, 29, 35, 47, 58, 64\}$  를 원소로 하는 range tree



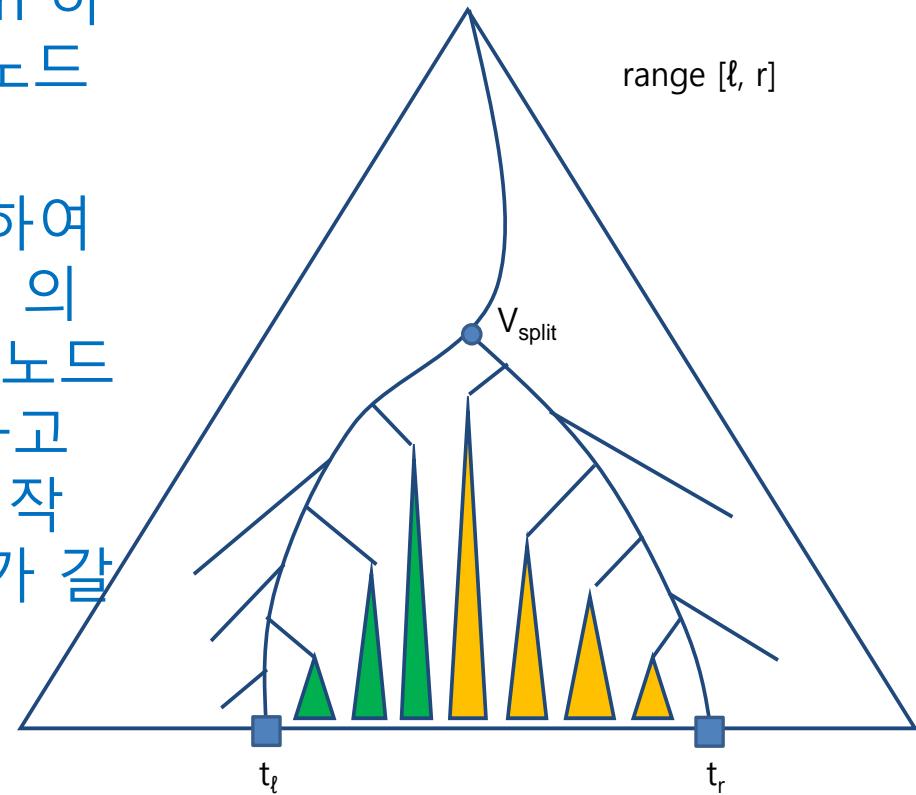
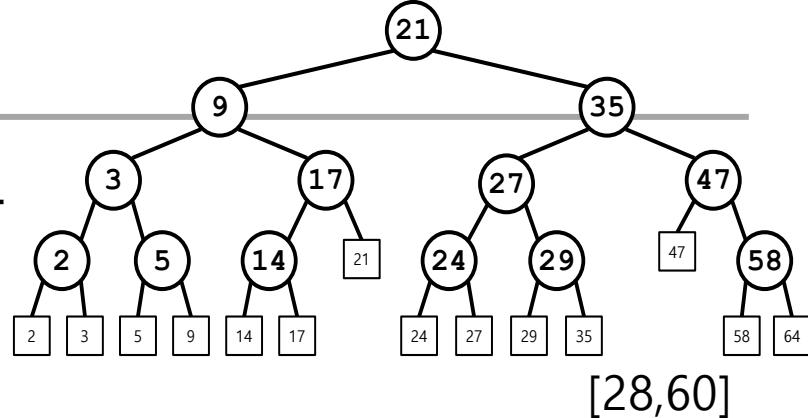
각 내부 노드는 왼쪽 서브트리에 있는 단말노드 중 가장 값이 큰 것을 저장함

# 1차원 Range Tree

- range  $[l, r]$  에 포함되는 모든 점들을 구하기 위한 range reporting query의 실행

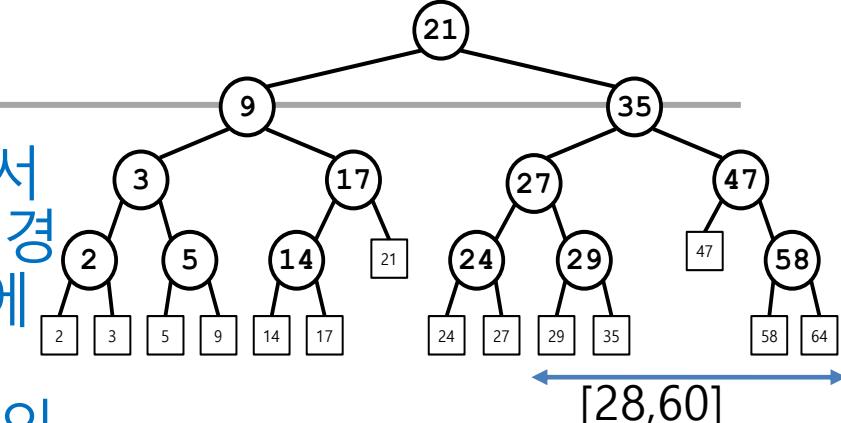
(step 1)  $l, r$ 에 대해 각각 search하면서 최종적으로 도달한 단말노드를 각각  $t_l, t_r$ 로 둠

(step 2) 루트노드로부터 시작하여 단말노드로 내려가면서 노드  $x$ 의 key 값이  $[l, r]$ 에 포함되는 첫 노드를 구한다. 이 노드를  $v_{split}$ 이라고 부르자. 이 노드는 루트에서 시작하여 단말노드  $t_l, t_r$ 로의 경로가 갈라지는 노드임

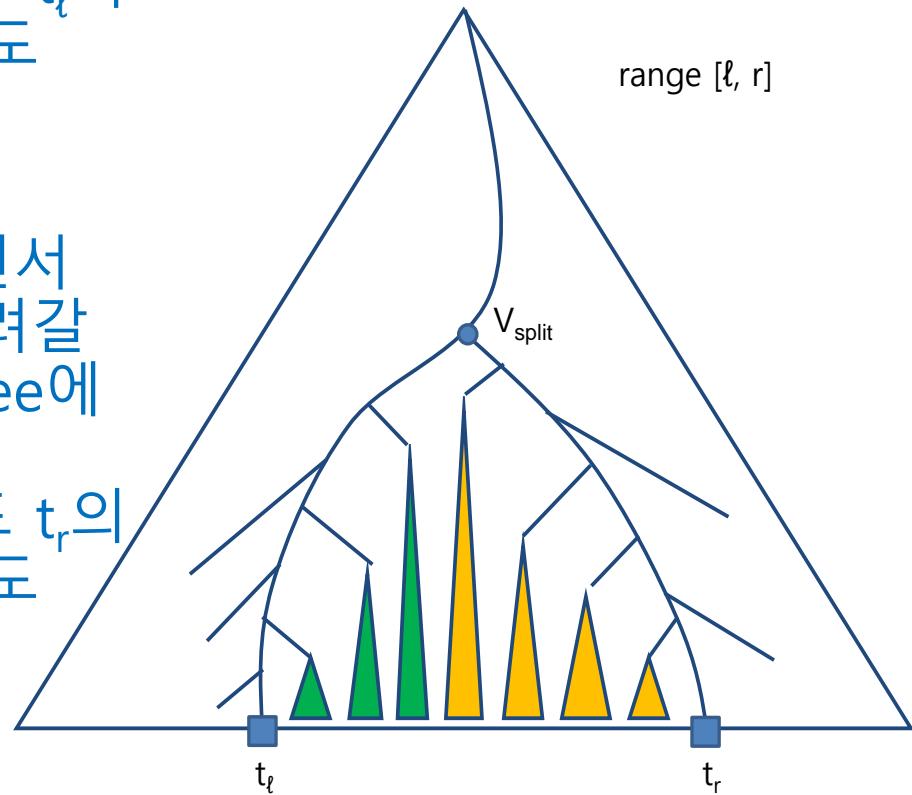


# 1차원 Range Tree

(step 3)  $v_{split}$  으로부터  $t_l$ 로 내려가면서 어떤 노드  $x$ 의 왼쪽 child로 내려갈 경우에는 이 노드  $x$ 의 오른쪽 subtree에 속하는 모든 단말노드의 점들을 report 한다. 최종적으로 단말노드  $t_l$ 의 key가 range에 포함되면 이 노드도 report 한다.

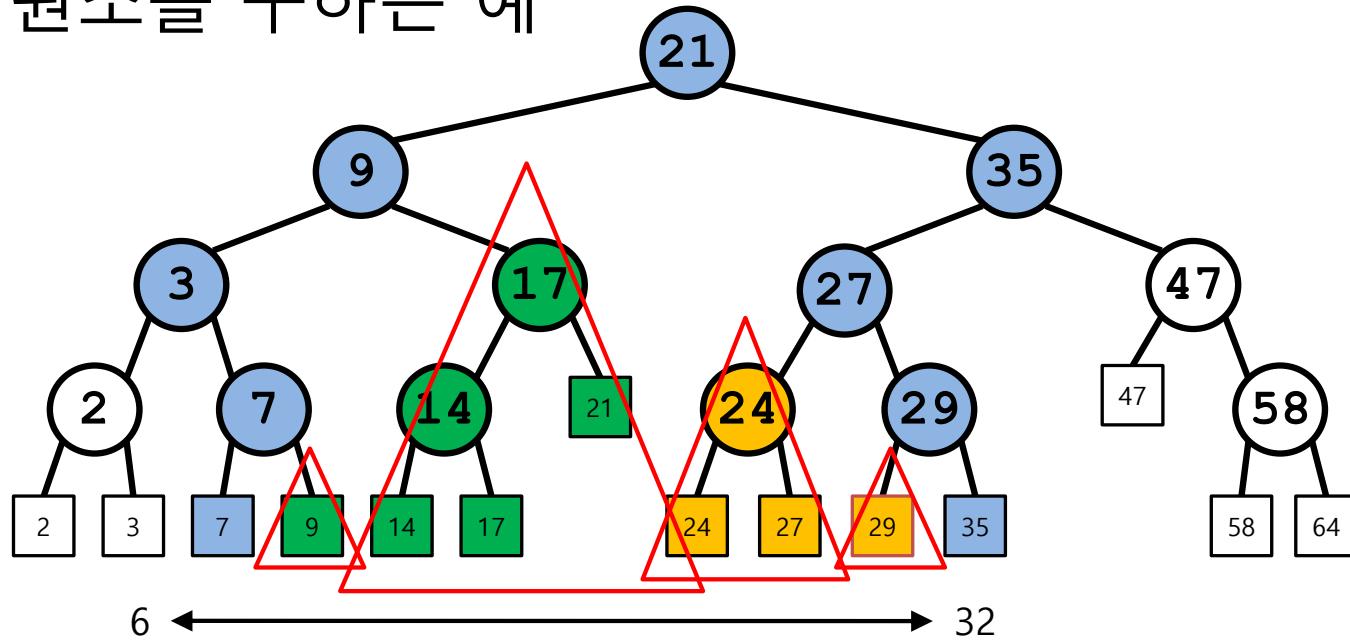


(step 4) 마찬가지로  $t_r$ 로 내려가면서 어떤 노드  $x$ 의 오른쪽 child로 내려갈 경우에는 이 노드  $x$ 의 왼쪽 subtree에 속하는 모든 단말노드의 점들을 report 한다. 최종적으로 단말노드  $t_r$ 의 key가 range에 포함되면 이 노드도 report 한다.



# 1차원 Range Tree

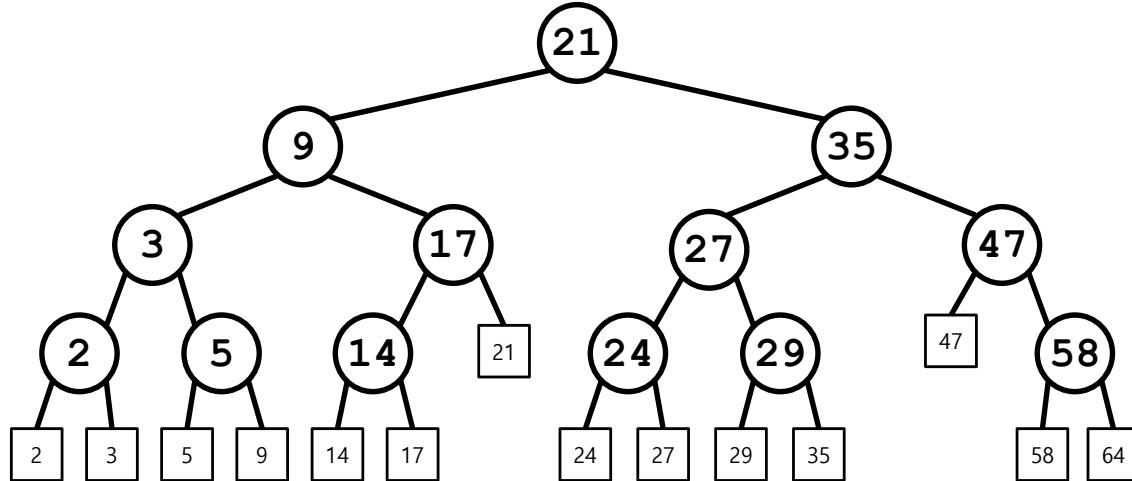
- $S = \{2, 3, 5, 9, 14, 17, 21, 24, 27, 29, 35, 47, 58, 64\}$ 를 원소로 하는 range tree에서 구간 [6, 32]에 속하는 원소를 구하는 예



- Range Query Report:  $O(\log n + k)$  여기서,  $k$ 는 report 되는 원소의 개수

# 1차원 Range Tree

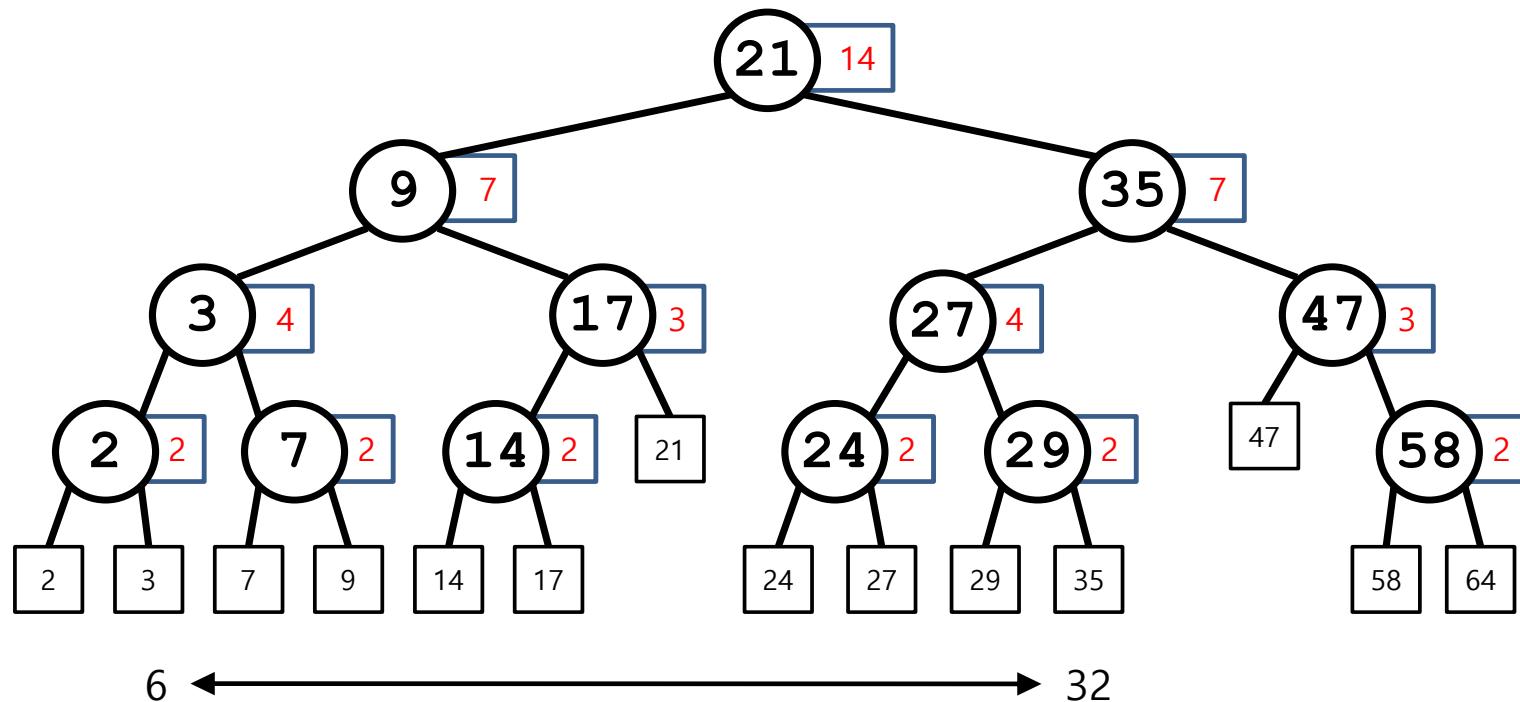
- 주어진 range tree



- 새로운 원소 23, 80, 19, 40이 차례로 추가되면?
- 기존의 원소 9, 27, ... 삭제되면?

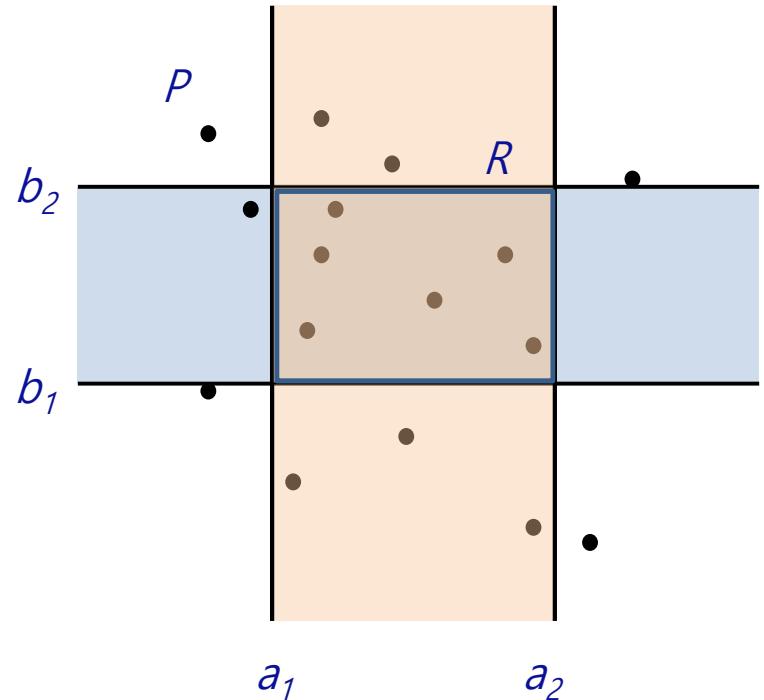
# 1차원 Range Tree

- Range Counting Query는 Range Tree의 각 내부 노드에 그 노드를 루트로 하는 subtree의 단말노드 개수를 저장하면 됨
- Range Counting Query :  $O(\log n)$



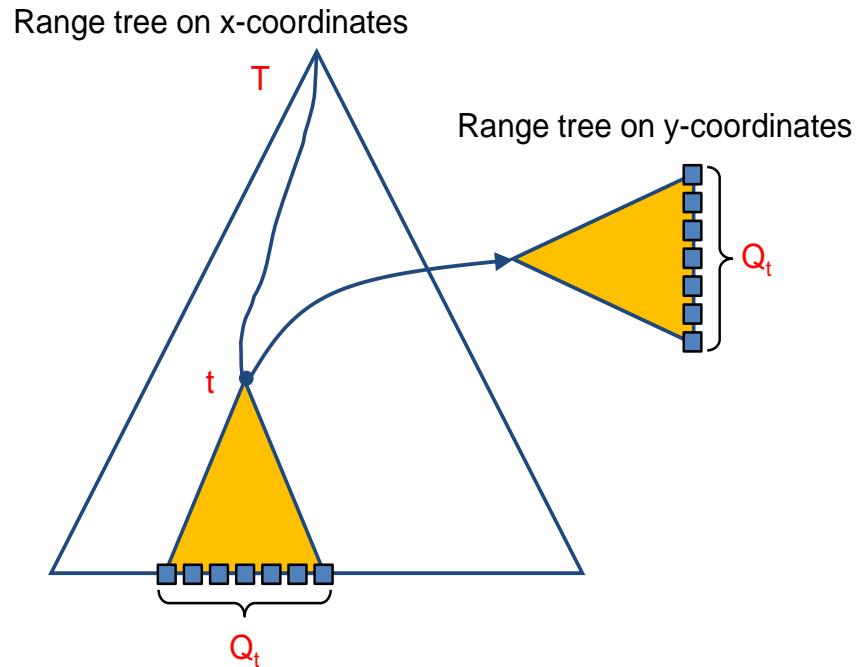
# 2차원 Range Tree

- 2차원 평면 상에  $n$  개의 점  $P = \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$  이 주어졌을 때, 주어진 직사각형  $R = [a_1, a_2] \times [b_1, b_2]$  에 포함되는  $P$  의 모든 점을 계산하는 문제
- 집합  $P$  의 모든 점이 동적으로 insert, delete 될 수 있음



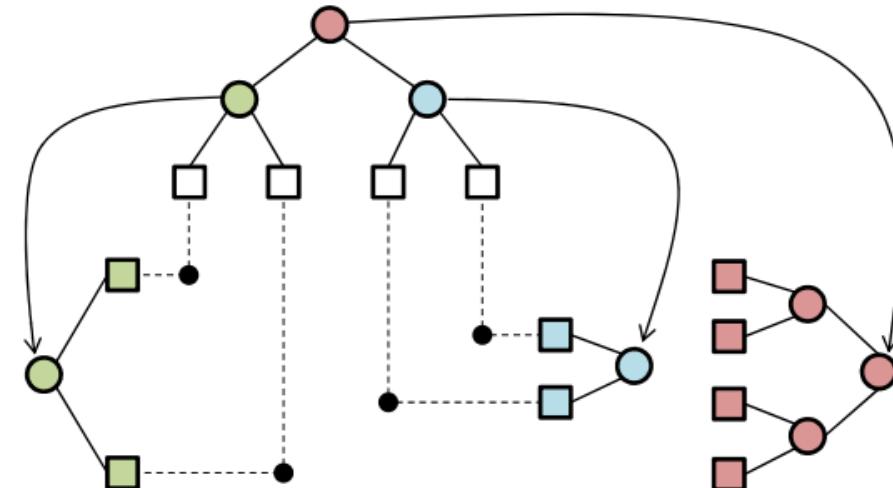
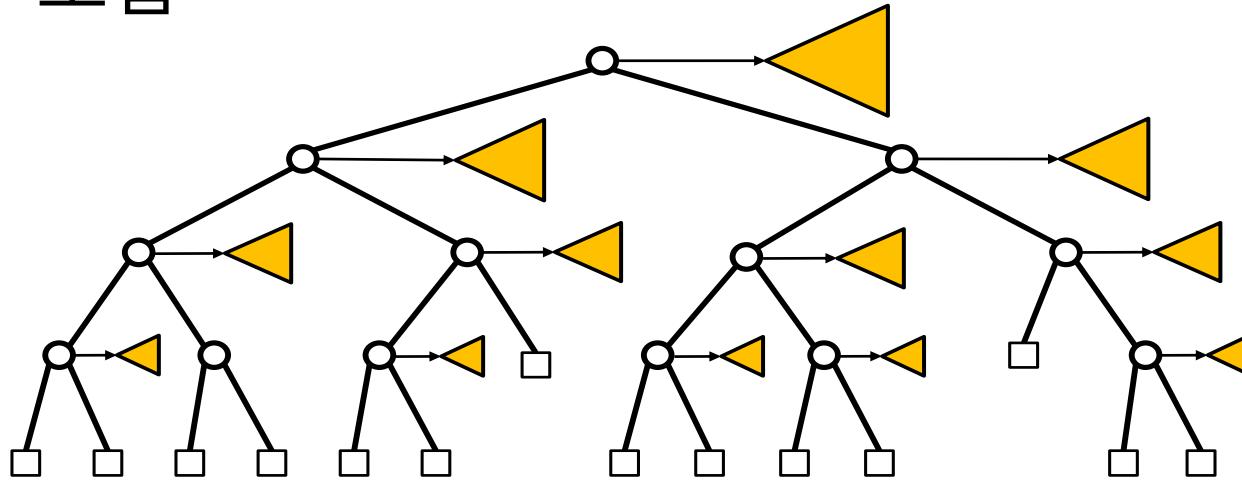
# 2차원 Range Tree

- 2차원 range tree 구성
  - 먼저  $P$ 에 속하는 모든 점들의  $x$ -좌표를 기준으로 1차원 range tree  $T$ 를 만든다. 이 트리에서는 그림에서와 같이  $x$ -좌표가  $[a_1, a_2]$ 인 수직구간에 포함되는 모든 점을 계산하는 query 를 처리할 수 있다.
  - 그 다음에 위에서 만든 트리  $T$ 의 모든 내부 노드  $t$ 마다,  $t$ 를 루트로 하는  $T$ 의 모든 단말노드에 속하는 점들의 집합  $Q_t$ 를 정의할 수 있다. 이 때,  $Q_t$ 에 속하는 모든 점들에 대하여  $y$ -좌표를 기준으로 1차원 range tree를 만들어 이 트리를 노드  $t$ 에 연결한다.



# 2차원 Range Tree

- 위의 방법으로 구성된 2차원 range tree의 개략적인 모습



# 2차원 Range Tree

- 2차원 Range Tree 알고리즘

**Build2dRangeTree(P)**

Ty = P에 속하는 점들의 y-좌표를 기준으로 만든 1차원 range tree  
if (P에 한 개의 점만 있는 경우)

    한 점으로 이루어진 leaf 노드를 만들고, Ty를 이 노드에 연결

else

    P에 속하는 점들을 x좌표의 가장 중앙에 있는 점  $p_m$ 을 기준으로  
    그 왼쪽에 있는 점들의 집합  $P_l$  와 오른쪽에 있는 점들의 집합  
     $P_r$ 로 나눈다.

    점  $p_m$  을 원소로 하는 노드 v 를 만들고, Ty를 이 노드에 연결

    v->left = Build2dRangeTree( $P_l$ );

    v->right = Build2dRangeTree( $P_r$ );

    return v;

# 2차원 Range Tree

- 알고리즘 시간 복잡도 분석

- If t is a node of x-tree:
  - t.val: cut value
  - t.left, t.right: child
  - t.ytree: y-tree
- If t is a leaf of x-tree:
  - t.pt: point
  - t.ytree: a y-tree with a single point

$$T(n) = O(n) + 2T(n/2) \\ = O(n \log n)$$

O(n)

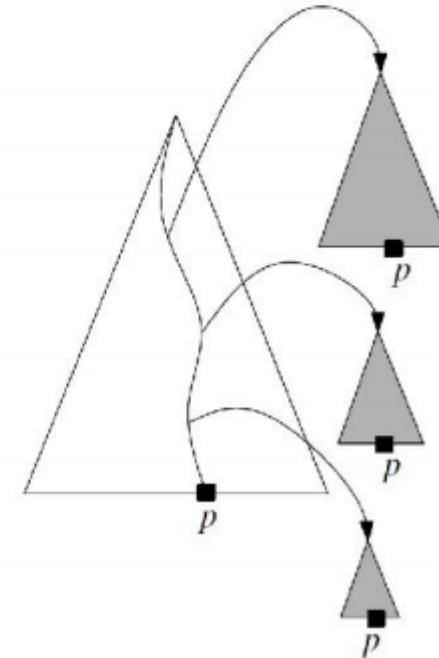
2T(n/2)

O(n)

```
BuildXTree (S) //S: point set
1. If |S|=1, return leaf t where
   1. t.pt and t.ytree are the point of S
2. x be median of X coordinates of all
   points in S
3. L (R) be subset of S whose X
   coordinates are no greater than
   (greater than) x
4. Return node t where
   1. t.val = x
   2. t.left = BuildXTree (L)
   3. t.right = BuildXTree (R)
   4. t.ytree = MergeYTree (t.left.ytree,
                           t.right.ytree)
```

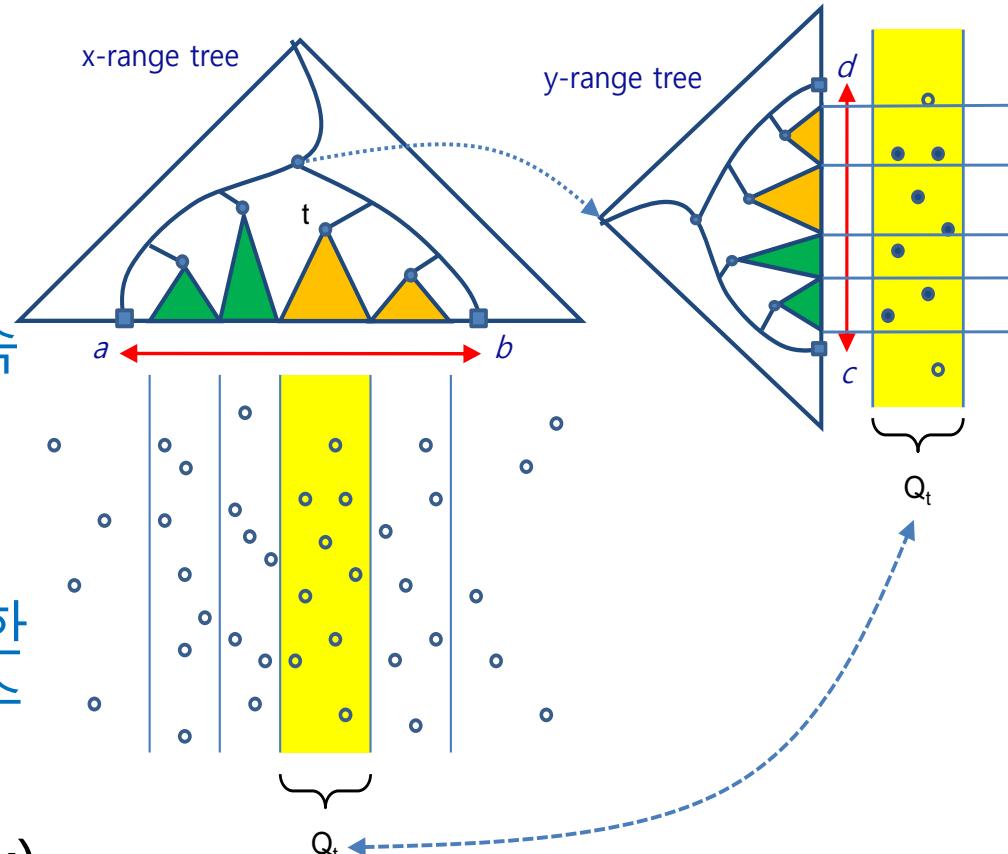
# 2차원 Range Tree

- Space complexity:
  - Size of each tree (x- or y-) is linear to # of leaves
  - Let  $T_i$  be # of trees of which  $p_i$  is a leaf, total space is  $n$ 
$$O\left(\sum_{i=1}^n T_i\right)$$
  - $T_i = O(\log n)$
  - Total space is  $O(n \log n)$



# 2차원 Range Tree

- 2차원 range query가 1 차원 range query와 다른 점:  
1차원 range query에서 어떤 노드  $x$ 의 각 subtree에 속하는 원소를 report 하는 부분 대신에, 노드  $x$ 에 연결된 y-좌표로 만들어진 1차원 range tree에 대하여 다시 한번 더 1차원 range tree를 수행하는 것이다.
- 시간복잡도:  $O(\log^2 n + k)$



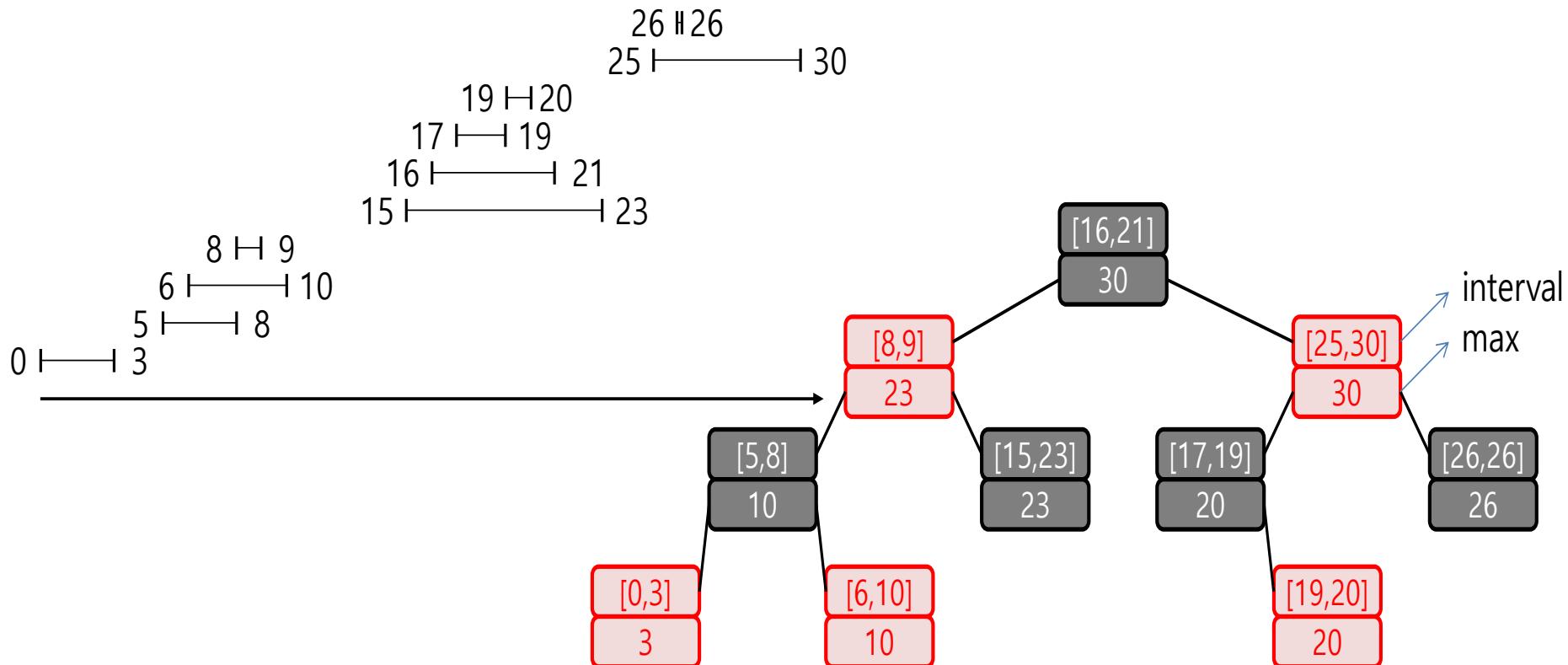
# Interval Tree

---

- 1차원 직선상에서 폐구간(closed interval)  $[a, b]$   
두 실수  $a, b (a \leq b)$  에 대하여 두 실수 사이( $a, b$ 를 포함하여)의 모든 실수 집합을 나타냄
- 두 구간  $[a, b], [c, d]$ 가 서로 겹치는 경우  
 $(a \leq d) \text{ AND } (c \leq b)$  인 경우
- Interval tree는 아래 연산을 지원하는 자료구조
  - `IntervalInsert(T,x)` : Interval 트리 T에 폐구간을 저장하는 노드 x를 추가한다.
  - `IntervalDelete(T,x)` : Interval 트리 T에서 노드 x를 제거한다.
  - `IntervalSearch(T,i)` : 폐구간 i 와 서로 겹치는 모든 구간을 계산한다.
- Interval Tree는 기본적으로 RBT와 같은 균형트리를 기반으로 만들어 짐

# Interval Tree

- 아래와 같은 10개의 구간에 대한 Interval Tree
- 각 구간  $[low, high]$ 의 low 값을 키 값으로 사용

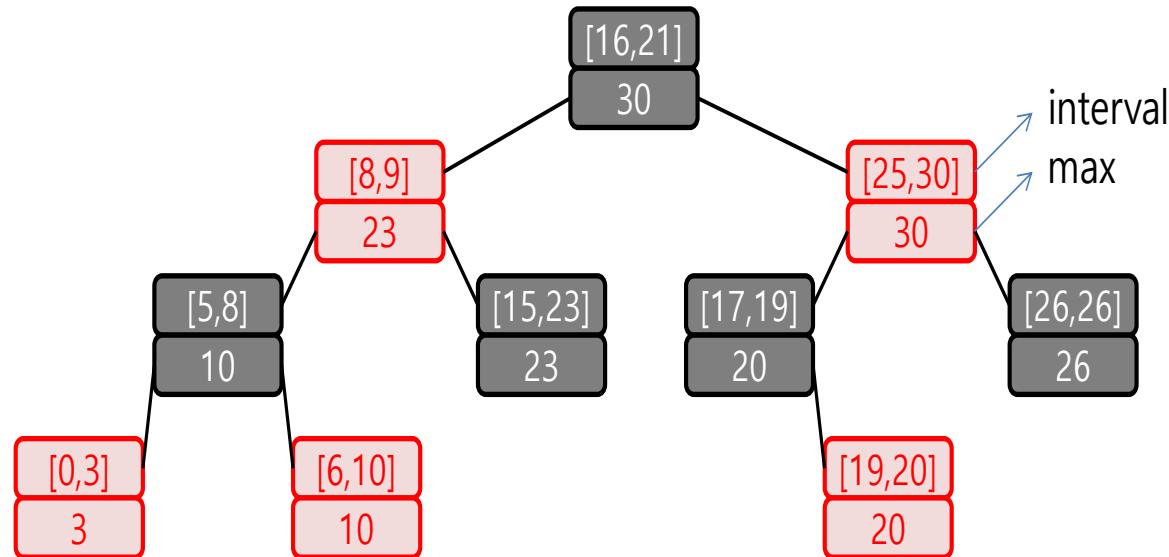


# Interval Tree

- IntervalInsert(), IntervalDelete() 연산
  - $O(\log n)$  시간에 가능
- IntervalSearch()
  - 구간  $i$  와 겹치는 어떤 구간을 찾는 연산
  - $O(\log n)$  시간에 가능

– Ex:

- [11,13]
- [20,24]
- [31,32]
- [11,15]
- [24,24]



# Interval Tree for Point Querying

- 여러 개의 폐구간이 이미 주어지고, 한 개의 query 점이 주어졌을 때, 이 점을 포함하는 모든 폐구간을 구하는 문제
  - 앞에서 제시한 interval tree와는 구조가 다른 종류의 interval tree를 만들어 해결한다.
- $n$ 개의 폐구간  $I = \{[a_1, b_1], [a_2, b_2], \dots, [a_n, b_n]\}$  주어졌을 때,  $x_{mid}$ 를  $2n$ 개의 폐구간의 끝점의 가장 중앙 점이라고 정의하자. 그러면,  $n$ 개의 폐구간은  $x_{mid}$  와의 관계에 의하여 다음과 같은 3개의 집합으로 나눌 수 있다.
  - $I_{left} : x_{mid}$  보다 왼쪽에 위치한 폐구간의 집합
  - $I_{right} : x_{mid}$  보다 오른쪽에 위치한 폐구간의 집합
  - $I_{mid} : x_{mid}$ 를 포함하는 폐구간의 집합

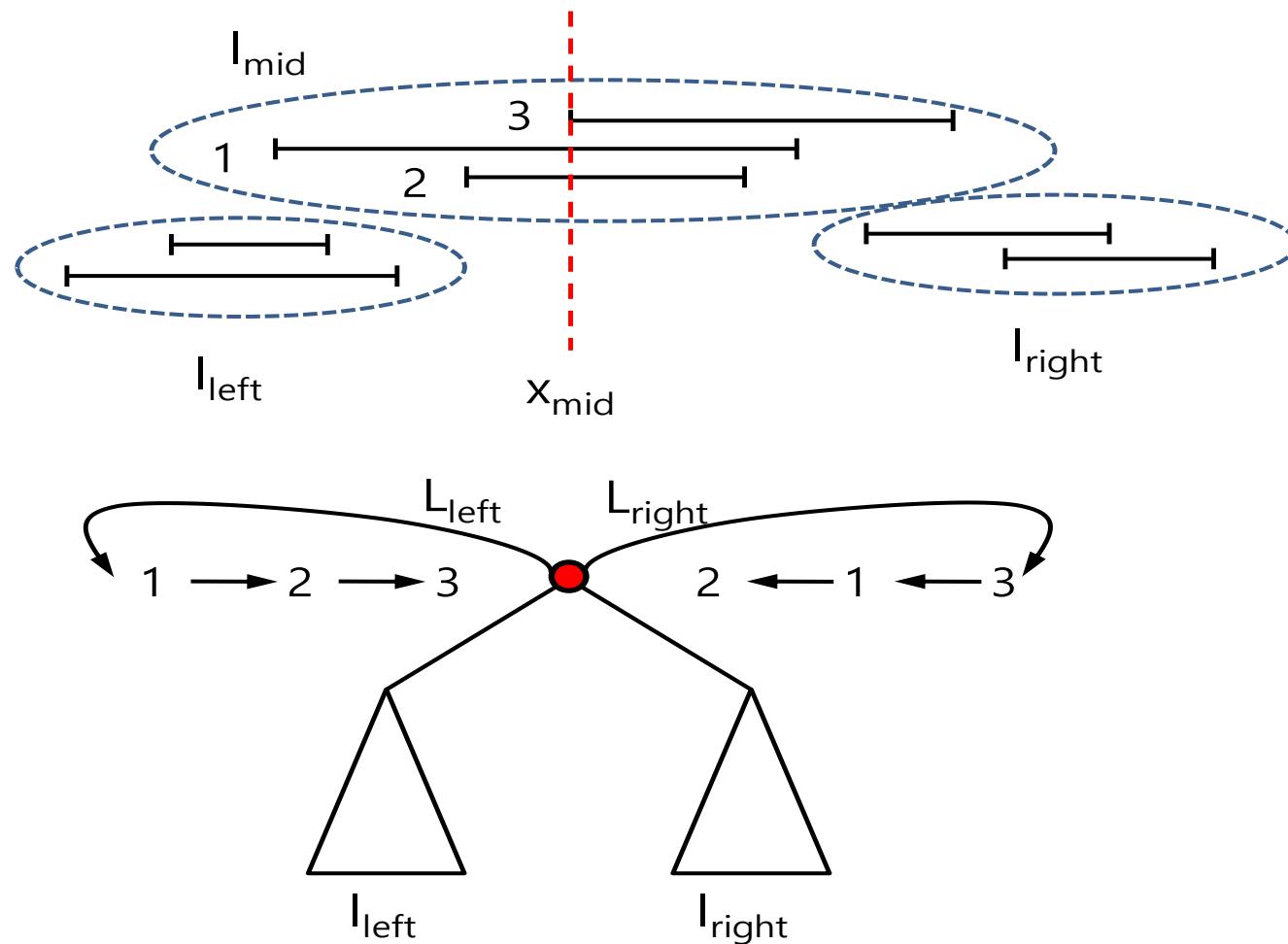
# Interval Tree for Point Querying

---

- 앞선 조건에 따라 Interval Tree를 다음과 같이 구성
  - (1) 만약  $I = \emptyset$  이면, Interval Tree는 단말노드만 가짐
  - (2) 그렇지 않으면,  $x_{mid}$  값을 가지는 루트노드  $v$ 를 만들고, 아래와 같이 재귀적으로 루트노드의 subtree를 만듬
    - (2.1)  $I_{left}$  를 이용하여 재귀적으로 Interval Tree를 만들고, 이 트리를  $v$ 의 left subtree로 한다.
    - (2.2)  $I_{right}$  를 이용하여 재귀적으로 Interval Tree 를 만들고, 이 트리를  $v$ 의 right subtree로 한다.
    - (2.3) 루트노드  $v$  는  $I_{mid}$  에 속하는 모든 폐구간을 가지는 두 개의 리스트  $L_{left}(v)$ ,  $L_{right}(v)$ 를 가진다.  $L_{left}(v)$  에는  $I_{mid}$  에 속하는 모든 폐구간이 왼쪽 끝점의 오름차순으로 정렬되어 있으며,  $L_{right}(v)$  에는  $I_{mid}$  에 속하는 모든 폐구간이 오른쪽 끝점의 내림차순으로 정렬되어 있다.

# Interval Tree for Point Querying

- 7개의 폐구간으로 만들어진 Interval Tree의 예



# Interval Tree for Point Querying

- Query point  $q_x$ 를 포함하는 모든 폐구간을 찾는 연산

```
QueryIntervalTree(v, qx)
```

```
if v is not a leaf
```

```
    if ( $qx < v->xmid$ )
```

$v->Lleft$ 에 연결된 interval을 따라가면서  $qx$ 를 포함하는 모든 interval을 출력하고,  $qx$ 를 포함하지 않는 interval을 만나자마자  $Lleft$ 를 탐색하는 것을 종료한다.

```
        QueryIntervalTree( $v->left$ , qx)
```

```
    else
```

$v->Lright$ 에 연결된 interval을 따라가면서  $qx$ 를 포함하는 모든 interval을 출력하고,  $qx$ 를 포함하지 않는 interval을 만나자마자  $Lright$ 를 탐색하는 것을 종료한다.

```
        QueryIntervalTree( $v->right$ , qx)
```

- 수행시간 :  $O(\log n + k)$

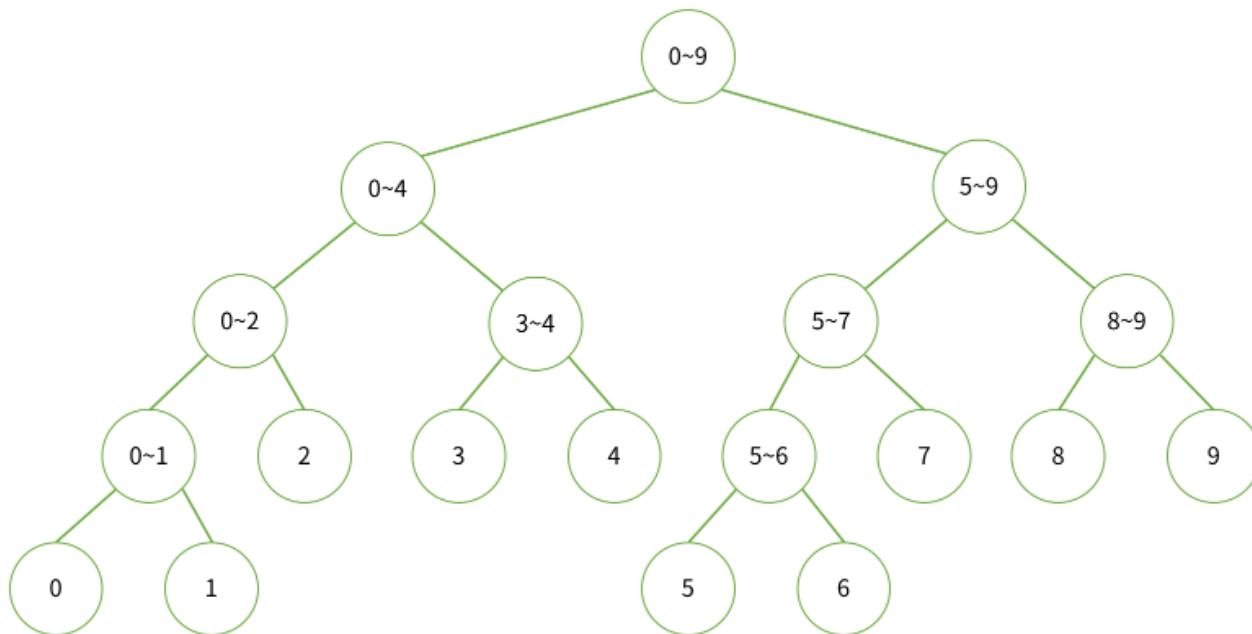
# Segment Tree for Array

---

- 배열 A가 있고, 다음과 같은 두 연산을 각각 최대 M번 수행해야 하는 문제를 생각해 보자.
  - 1) 구간  $l, r$  ( $l \leq r$ )이 주어졌을 때,  
 $A[l] + A[l+1] + \dots + A[r-1] + A[r]$  구하기
  - 2) i 번째 수를 v로 바꾸기.  $A[i] = v$
- 배열에서만 풀면
  - 1번 연산)  $O(N) \rightarrow O(NM)$
  - 2번 연산)  $O(1) \rightarrow O(M)$ 
    - 총 시간 복잡도:  $O(NM)$
- 세그먼트 트리를 이용하면
  - 1번, 2번 연산을 각각  $O(\log N)$   
→ 총 시간복잡도:  $O(M \log N)$

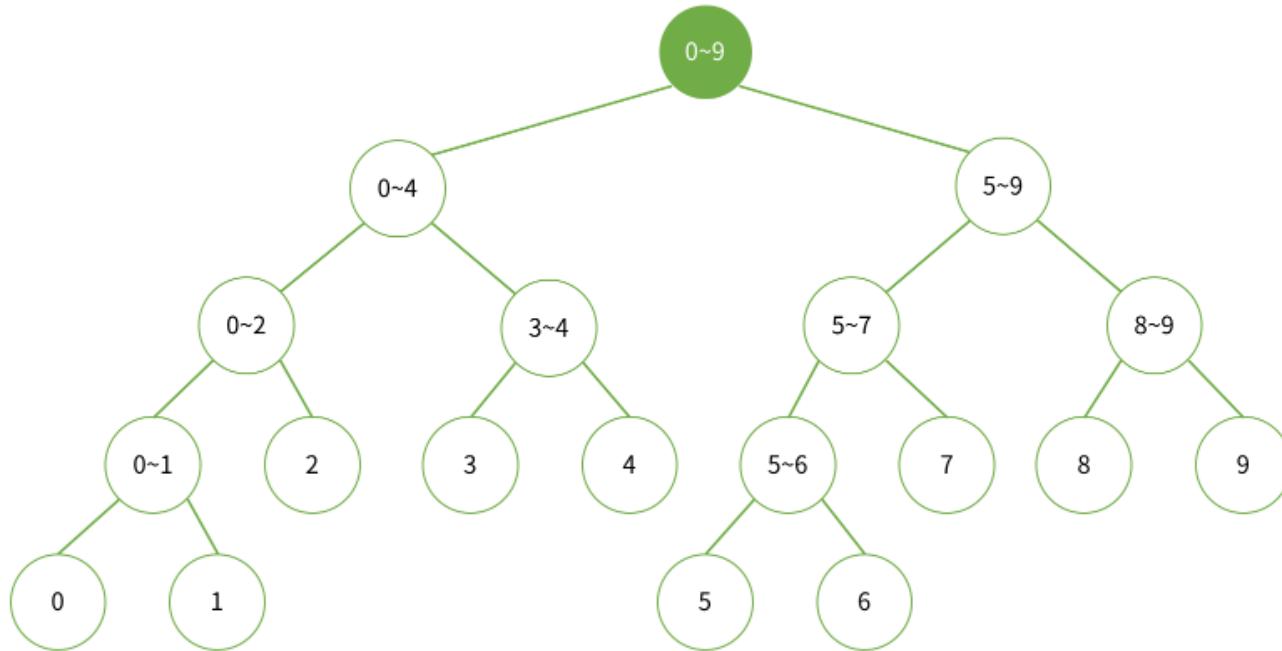
# Segment Tree for Array

- 세그먼트 트리에서 단말노드와 리프노드의 의미
  - 리프 노드: 배열의 그 수 자체
  - 내부 노드: 왼쪽 자식과 오른쪽 자식의 합을 저장함
- N=10인 세그먼트 트리의 예



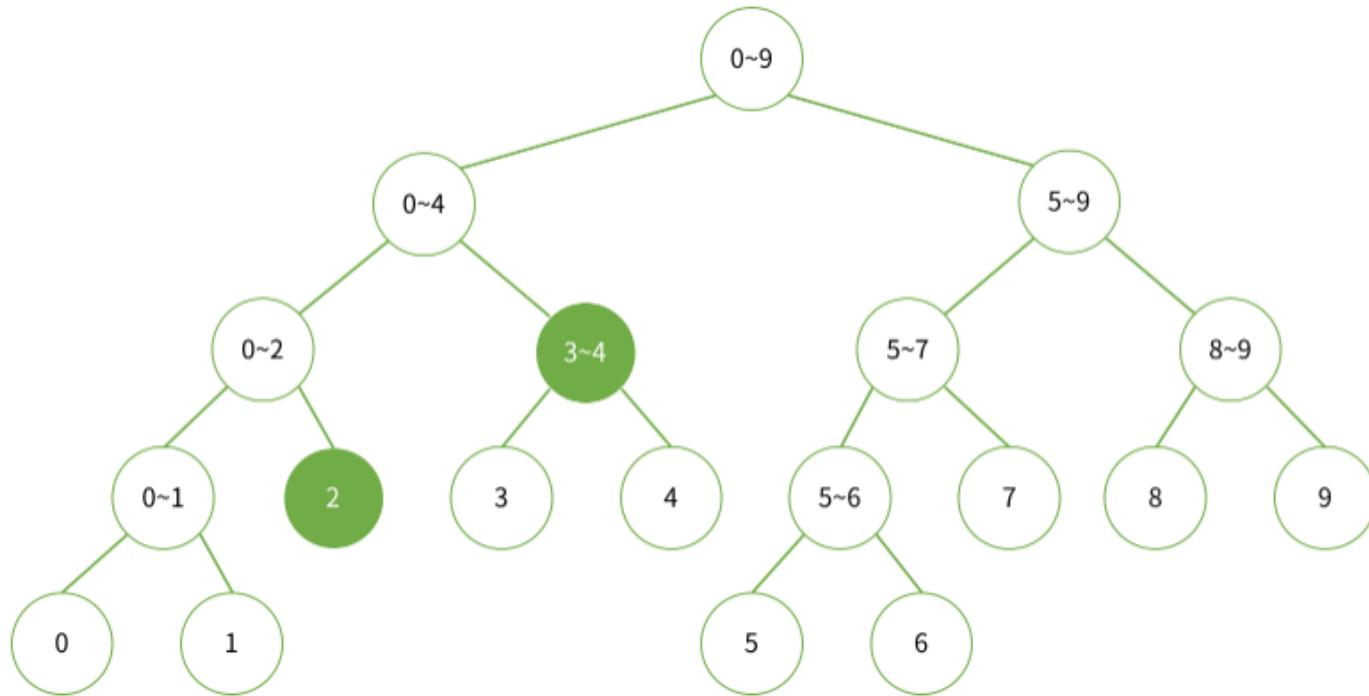
# Segment Tree에서 배열의 합 찾기

- 구간 left, right가 주어졌을 때 합 구하기
- 0~9까지 합을 구하는 경우는 루트 노드 하나만으로 합을 알 수 있다.



# Segment Tree에서 배열의 합 찾기

- 2~4까지 합을 구하는 예



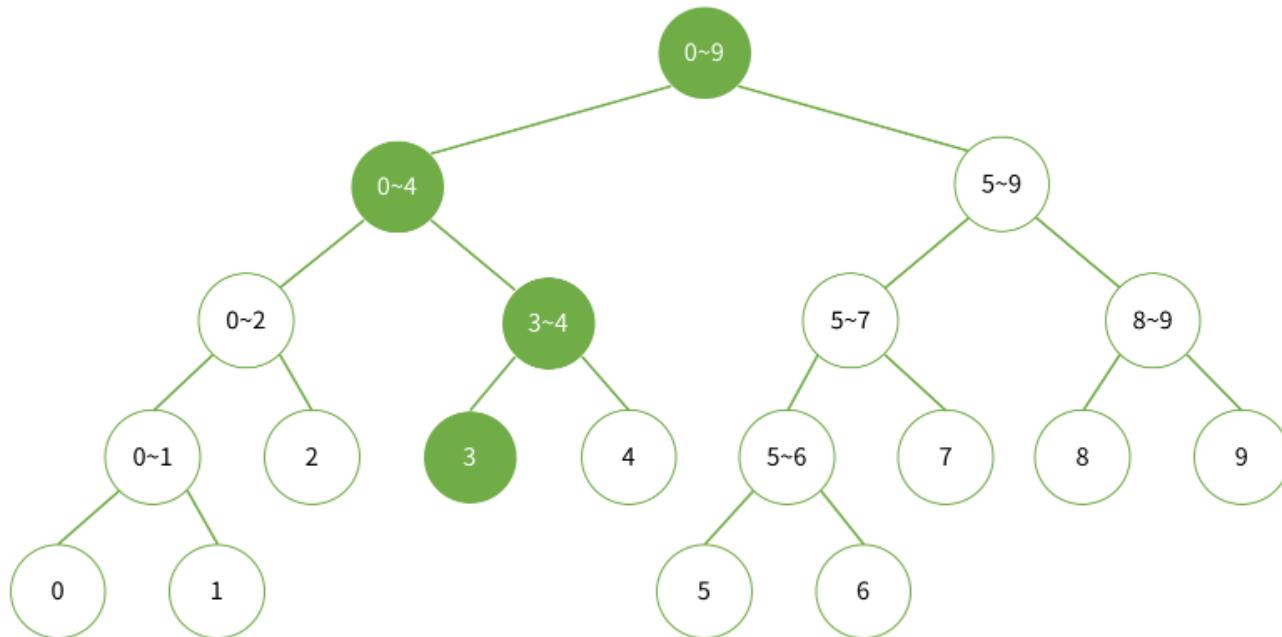
# Segment Tree에서 배열의 합 찾기

---

- node가 담당하고 있는 구간이 [start,end]
- 합을 구해야 하는 구간이 [left,right]
- 다음과 같이 4가지 경우로 나누어질 수 있다
  1. [left,right]와 [start,end]가 겹치지 않는 경우
    - 더 이상 탐색할 필요 없음. 0을 리턴
  2. [left,right]가 [start,end]를 완전히 포함하는 경우
    - 더 이상 탐색할 필요 없음. 그 노드의 값을 리턴
  3. [start,end]가 [left,right]를 완전히 포함하는 경우
    - 자식 트리에서 탐색을 계속해 함
  4. [left,right]와 [start,end]가 겹쳐져 있는 경우 (1,2,3 제외한 나머지 경우)
    - 자식 트리에서 탐색을 계속해 함

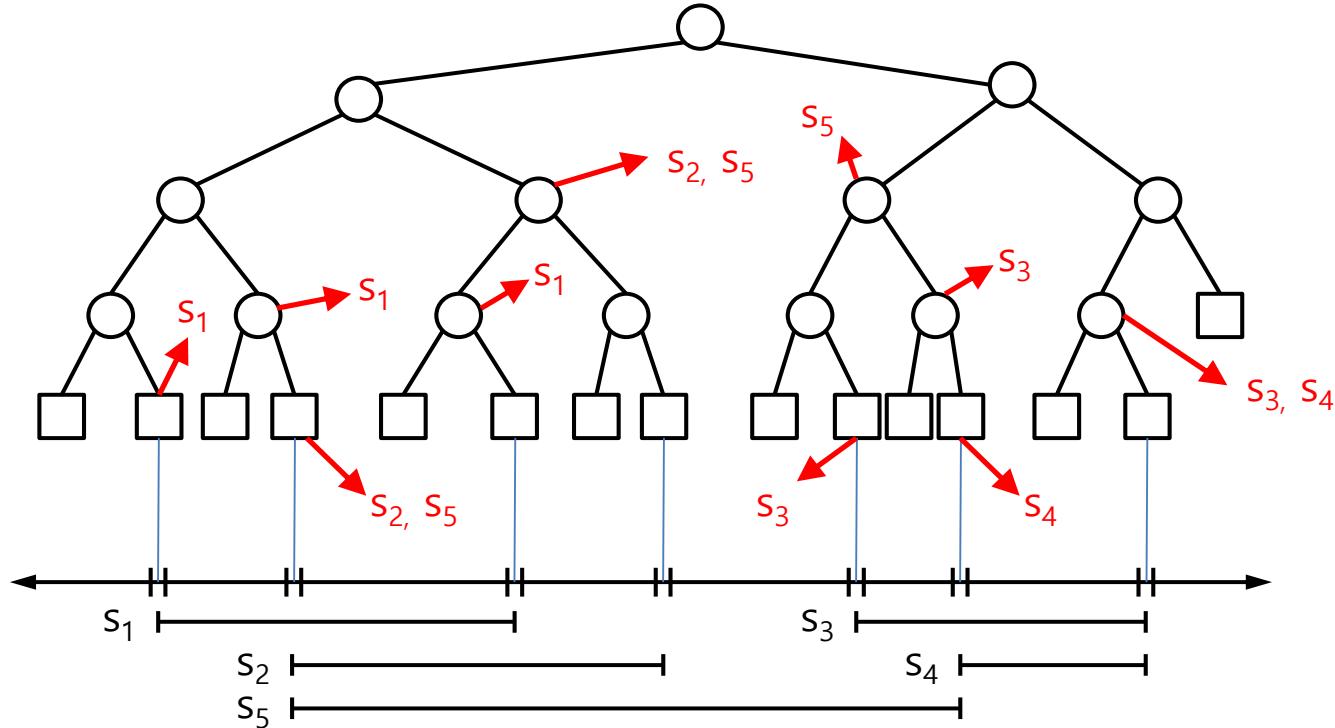
# Segment Tree에서 수 변경하기

- 배열의 한 값을 변경하면, 그 숫자가 포함된 구간을 담당하는 노드를 모두 변경해줘야 한다.
- 3번째 수를 변경할 때, 변경해야 하는 구간을 나타내는 예



# Segment Tree for Intervals

- 5개의 interval에 대한 segment tree의 예



- $O(n \log n)$  공간,  $O(n \log n)$  시간에 구성 가능

# Segment Tree for Intervals

---

- Segment tree는 Interval Tree와 같이 다음과 같은 연산을 지원하는 자료구조
  - `IntervalInsert(T, x)` : Interval 트리 T에 폐구간을 저장하는 노드 x를 추가한다.
  - `IntervalDelete(T, x)` : Interval 트리 T에서 노드 x를 제거한다.
  - `IntervalSearch(T, i)` : 폐구간 i와 서로 겹치는 모든 구간을 계산한다.
  - `IntervalPointQuery(T, q)` : 점 q를 포함하는 모든 구간을 계산한다.

# Segment Tree for Intervals

---

- IntervalPointQuery를 효율적으로 처리하는 Segment Tree의 구성에 대하여 설명.
- IntervalPointQuery는  $n$ 개의 폐구간  $I = \{[a_1, b_1], [a_2, b_2], \dots, [a_n, b_n]\}$  주어졌을 때, query point  $q$ 를 포함하는 모든 구간을 계산함
- Segment tree는 일반적으로 반-동적(semi-dynamic) 연산이 필요한 응용분야에 많이 활용된다.
- 반동적 연산이라 함은 segment tree에 insert되고, delete되는 interval 이  $I$  (이미 정의된)의 폐구간의 끝점으로만 이루어진 interval 이라는 점이다.

# Segment Tree for Intervals

---

- 점  $p_1, p_2, \dots, p_m$  을 폐구간 I에 속하는 구간들의 끝점을 오름차순으로 나열한 점이라고 하자.
- 그러면, 1차원 직선을 아래와 같이 점  $p_1, p_2, \dots, p_m$  를 이용하여 여러 개의 구간으로 나눌 수 있다.

$(-\infty, p_1), [p_1, p_1], (p_1, p_2), [p_2, p_2], (p_2, p_2), \dots, (p_{m-1}, p_m), [p_m, p_m], (p_m, +\infty)$

- 위 구간을 기본구간(elementary interval)라고 부르자.

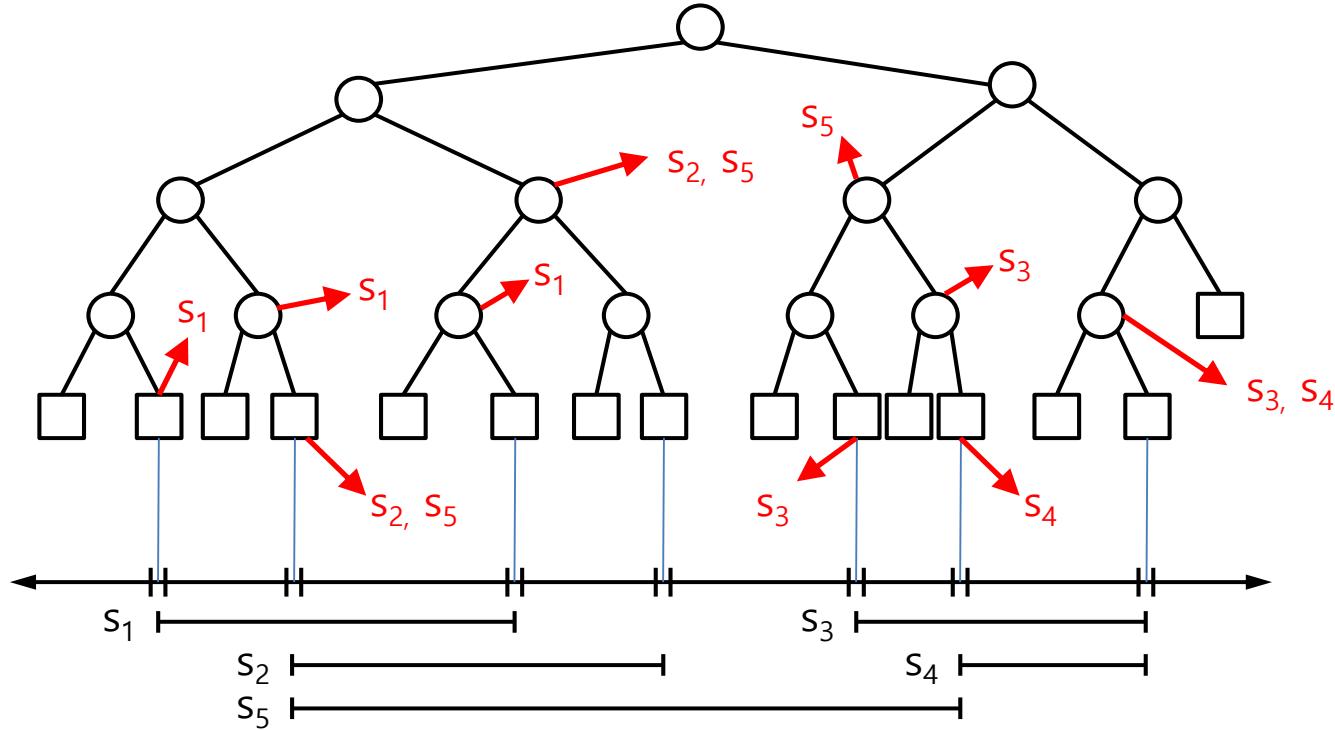
# Segment Tree (ST) for Intervals

---

- 기본구간을 이용하여 다음과 같이 트리를 만듬
  - ST는 균형트리를 근간으로 만들며, 하나의 기본구간마다 대응되는 tree의 단말노드를 만든다. 이 때, 단말노드의 inoder 순서는 기본구간 순서와 일치하게 만든다.
  - ST의 각 내부노드는 그 노드를 루트노드로 하는 모든 단 말트리에 대응하는 기본구간의 합에 해당하는 구간을 가진다. 즉, 어떤 내부노드에 대응하는 구간은 그 노드의 두 자식노드에 대응하는 구간의 합이다. 따라서, 루트노드에 대응하는 구간은 1차원 전체구간이 된다.
  - ST의 각 단말노드, 내부노드  $v$ 는 다음 두 정보를 저장한다.
    - $\text{Int}(v)$  : 노드  $v$ 에 대응되는 interval
    - $I(v)$ :  $I$ 에 속하는 interval 중에서  $\text{Int}(v) \subseteq [a,b]$ 이며  $\text{Int}(\text{parent}(v)) \not\subseteq [a,b]$ 를 만족하는 모든 interval  $[a, b]$ 들을 리스트로 저장

# Segment Tree for Intervals

- 5개의 interval에 대한 segment tree의 예



- $O(n \log n)$  공간,  $O(n \log n)$  시간에 구성 가능

# Segment Tree for Intervals

- 주어진 점 qx를 포함하는 모든 interval을 계산하는 함수

```
QuerySegmentTree(v, qx)
```

I(v)에 속하는 interval 을 report 한다.

```
if (v is not a leaf)
```

```
    if (qx ∈ Int(v->left))
```

```
        QuerySegmentTree(v->left, qx);
```

```
    else
```

```
        QuerySegmentTree(v->right, qx);
```

- 수행시간:  $O(\log n + k)$

# Binary Indexed Tree (BIT)

---

- Fenwick Tree라고도 불림
- BIT (Binary Indexed Tree)는 다음과 같은 1차원, 2차원 혹은 다차원의 Query 를 처리하는데 사용 될 수 있는 매우 효율적인 (다른 자료구조로도 처리할 수 있으나, 코드가 상대적으로 매우 간략하여 사용하기 쉬움) 자료구조
  - 1차원 Query (배열  $a[MAX]$ 에서)
    - Update  $a[i]$
    - Query sum of  $a[i]$  to  $a[k]$  ( $0 \leq i \leq k < MAX$ )
  - 2차원 Query (배열  $a[MAX][MAX]$ )
    - Update  $a[i][j]$
    - Query sum of elements in rectangle bound by rows  $r1$  and  $r2$  and by columns  $c1$  and  $c2$

# 2진수에서 마지막 bit-1 계산

---

- 어떤 자연수  $N$  를 이진수로 표현하였을 때, 가장 마지막 bit 1의 위치를  $\ell(N)$  이라고 하자.
- $N$ 으로부터 마지막 bit-1을 추출하는 방법
  - $N \& (-N)$  여기서 &는 bitwise-AND
  - $N \& (N^{\wedge}(N-1))$  여기서 ^는 Exclusive OR
- 정수  $N$ 에서 마지막 bit-1 을 제거하는 방법
  - $N - (N \& -N)$
  - $N \& (N-1)$

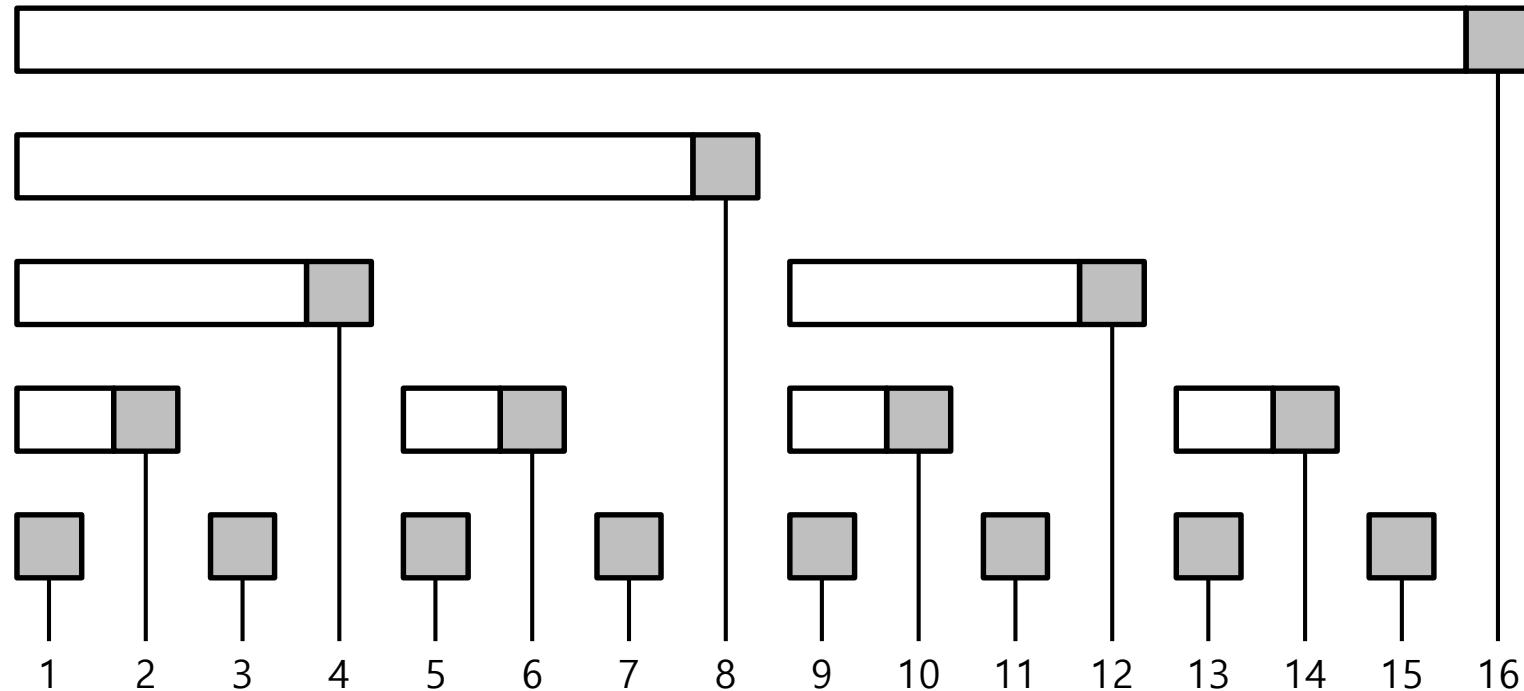
예  $N: 00110100$

$-N: 11001100$      $N \& (-N): 00000100$

$N - (N \& -N) : 00110000$

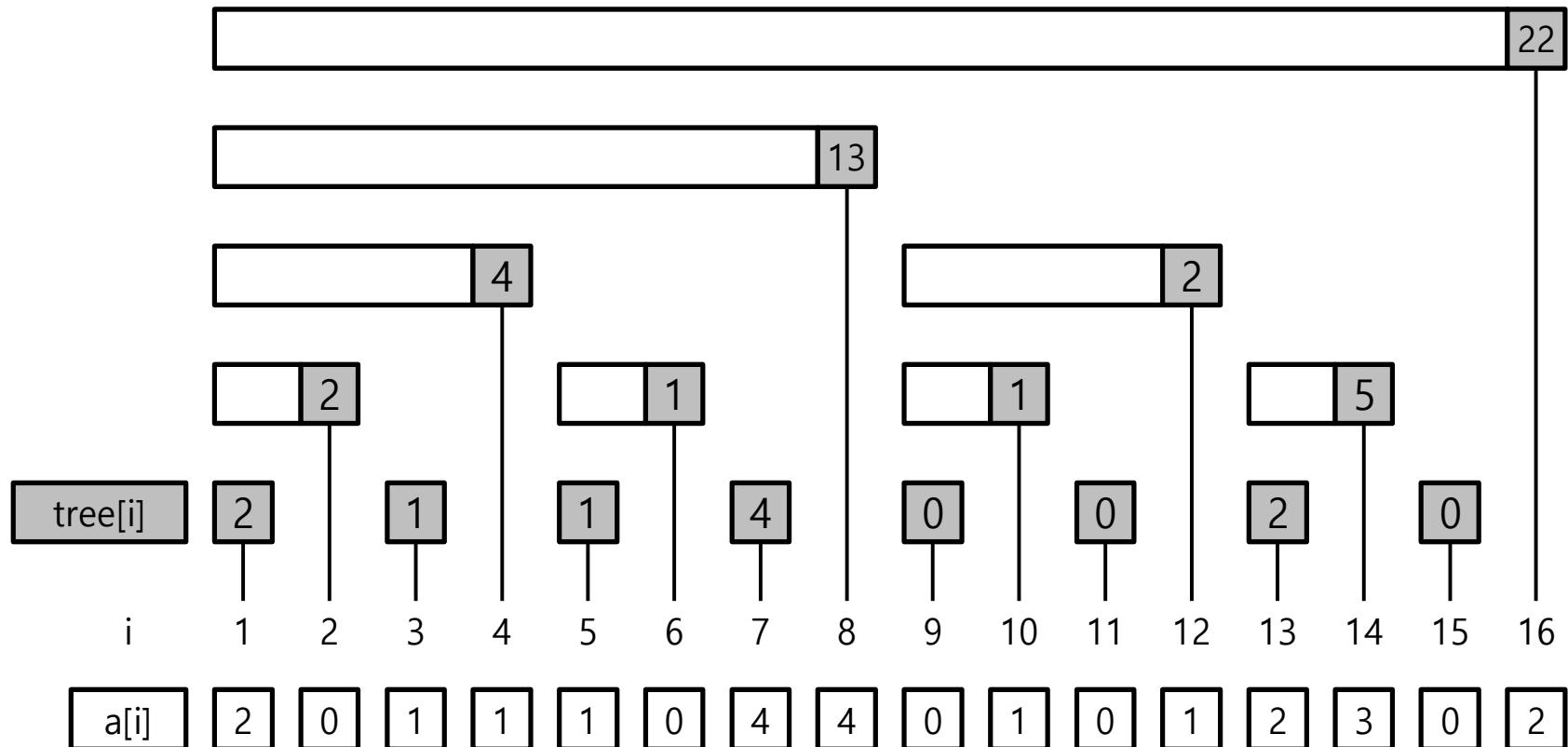
# Binary Indexed Tree

- BIT의 예



# BIT 초기화

- 자연수 배열  $a[0 \dots MAX]$  ( $a[0]$ 는 0으로 가정)에 대하여 다음과 같이 BIT에서 각 정수가 대표하는 그룹에 속하는 정수를 index로 하는 배열값의 부분 누적합 (Cumulative Sum)이 저장된 배열  $tree[]$ 을 정의



# BIT 초기화

---

- BIT를 사용하여 부분누적합 계산 예

tree[N] = tree[N] + tree[N-1] + tree[마지막 1제거] + ...

예 : N =  $a100000_2$  이라 하자

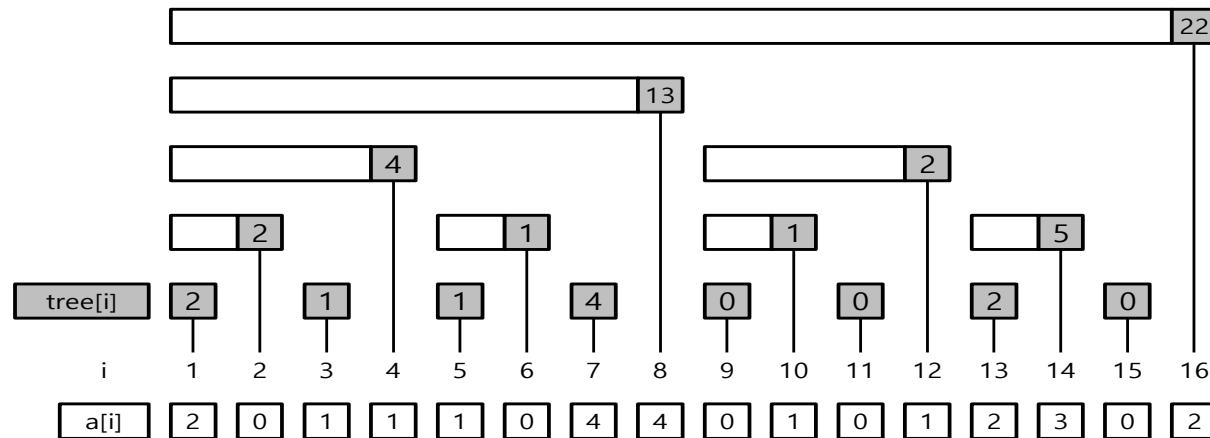
tree[N] = tree[a100000] + tree[a011111] + tree[a011110]  
+ tree[a011100] + tree[a011000] + tree[a010000]

# BIT 초기화

- BIT를 사용하여 부분누적합 계산

$$\begin{aligned} \text{tree}[12] &= \text{tree}[1100] + \text{tree}[1011] + \text{tree}[1010] = \\ &\quad \text{tree}[12] + \text{tree}[11] + \text{tree}[10] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{tree}[16] &= \text{tree}[10000] + \text{tree}[01111] + \text{tree}[01110] + \\ &\quad \text{tree}[01100] + \text{tree}[01000] \\ &= \text{tree}[16] + \text{tree}[15] + \text{tree}[14] + \text{tree}[12] + \text{tree}[8] \end{aligned}$$



# BIT 초기화

```
#define GET_LAST_ONE(N) ((N)^(-(N)))
void initCumulativeSum(int a[], int tree[], int size)
{
    int i, sum, index;
    int lastOne, removeLastOne;
    for(i=1; i<=size; i++)
    {
        lastOne = GET_LAST_ONE(i);
        removeLastOne = i - lastOne;
        sum = a[i];
        index = lastOne-1;

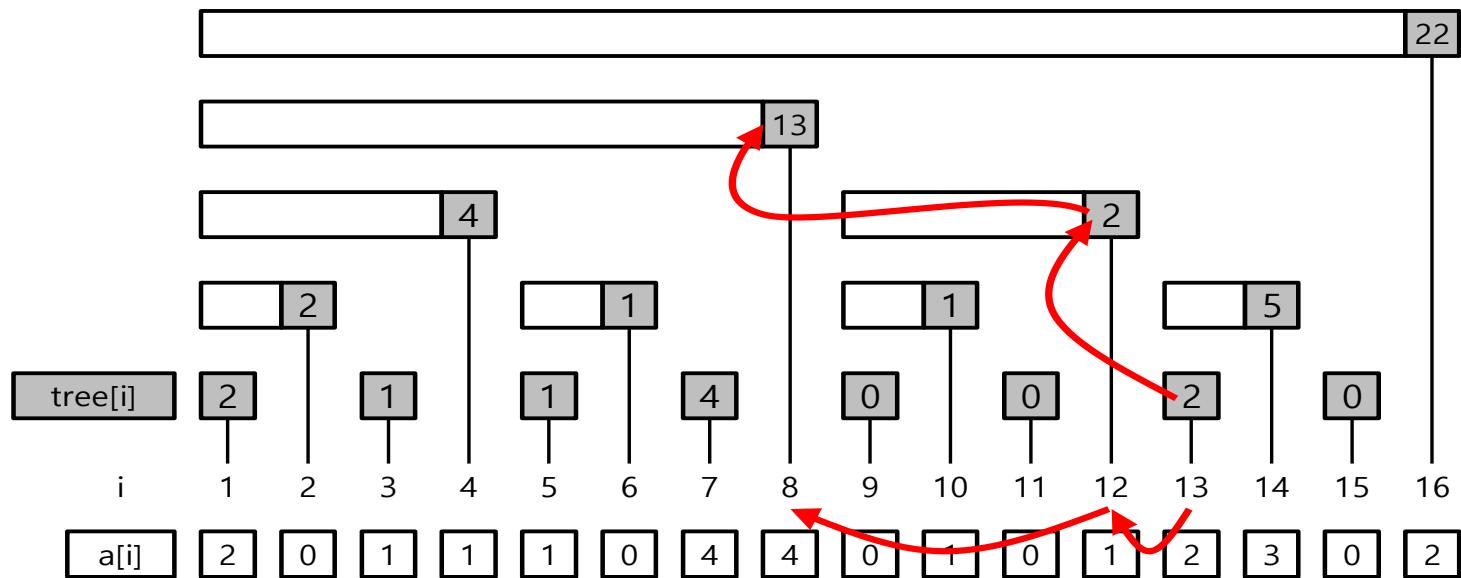
        while (index > 0)
        {
            sum += tree[removeLastOne + index];
            index -= GET_LAST_ONE(index);

        }
        tree[i] = sum;
    }
}
```

# BIT - 누적 합

- 예를 들어,  $\text{index} = k = 13$ 인 경우

Iteration	index	Position of the last bit 1	index & - index	sum
1	$13 = 1101$	0	$0001 (2^0)$	2
2	$12 = 1100$	2	$0100 (2^2)$	4
3	$8 = 1000$	3	$1000 (2^3)$	17
4	0	-	-	-



# BIT - 누적 합

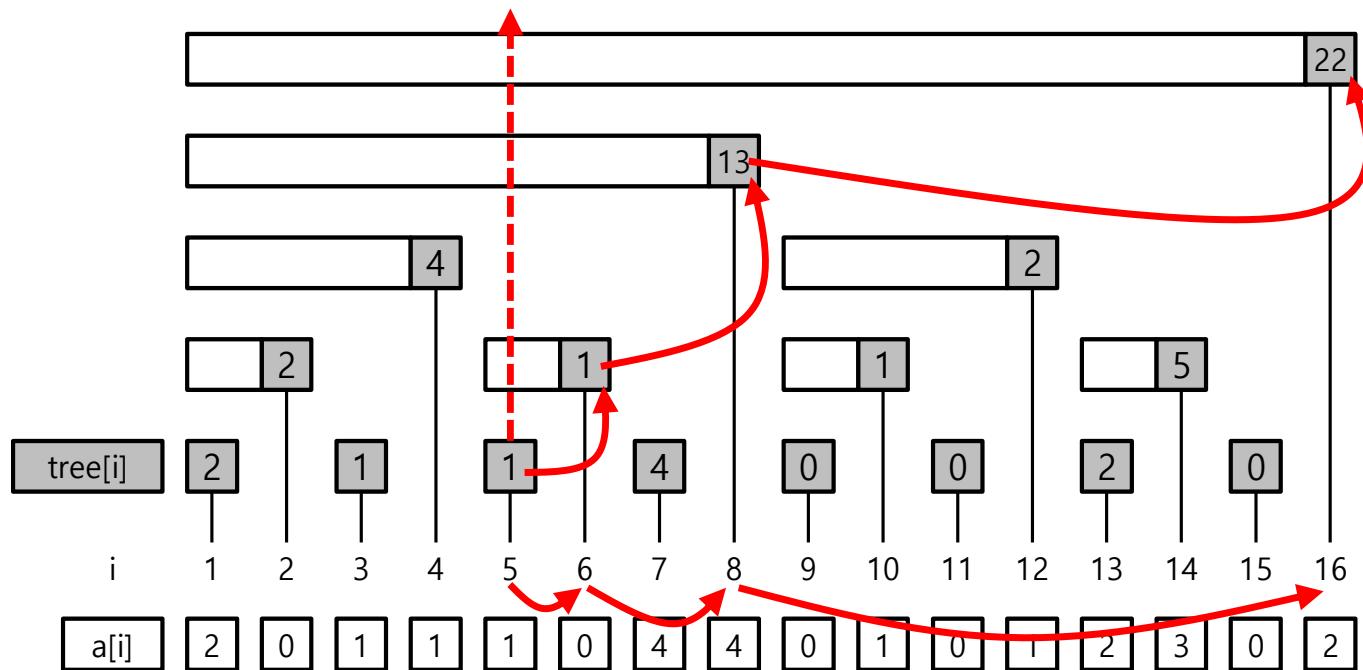
---

```
int tree[];  
  
int getCumulativeSum(int k)  
{  
    int sum, index;  
  
    sum = 0;  
    index = k;  
  
    while (index > 0)  
    {  
        sum += tree[index];  
        index -= GET_LAST_ONE(index);  
    }  
  
    return sum;  
}
```

# BIT - Update

- 예를 들어, index = k = 5인 경우

Iteration	index	Position of the last bit 1	Idx + idx & -idx	sum
1	5 = 0101	0	0101 + 0001	
2	6 = 0110	1	0110 + 0010	
3	8 = 1000	3	1000 + 1000	
4	16 = 10000	4	10000	



# BIT - Update

---

```
int tree[];
int size;    // size of tree

void update(int k, int value)
{
    int index;

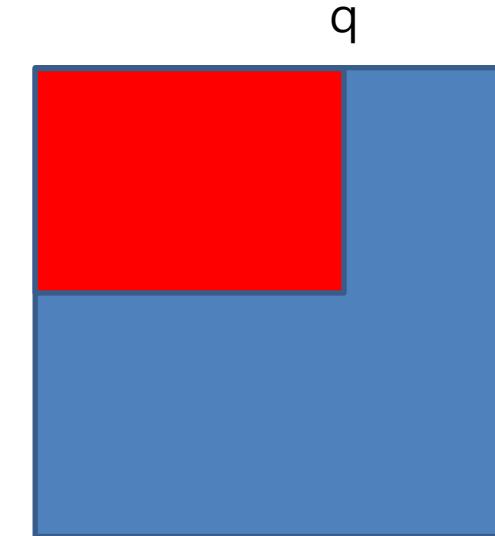
    index = k;

    while (index <= size)
    {
        tree[index] += value;
        index += GET_LAST_ONE(index); //add last significant bit
    }
}
```

# 2차원 BIT

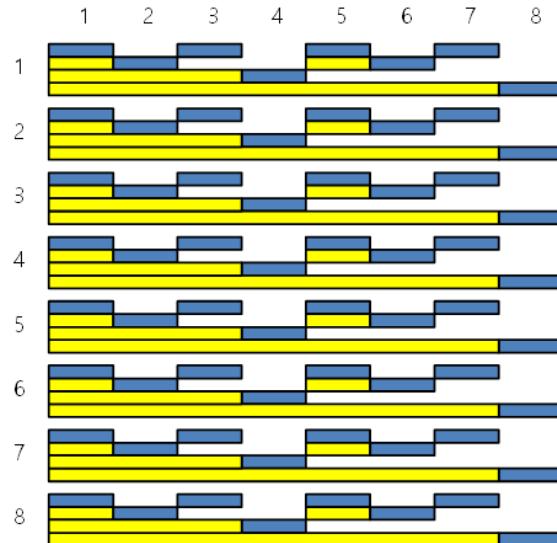
- 2차원 배열  $a[MAX][MAX]$ 에서 다음과 같은 query는 2차원 BIT를 통하여 연산
  - Update  $a[i][j]$
  - 2차원 배열에서 원소의 위치가  $(0, 0)$ 와  $(p, q)$ 에 의해 정의되는 사각형에 위치한 모든 원소의 합  $C(p, q)$ 을 구한다.

$$C = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^q a[i, j]$$



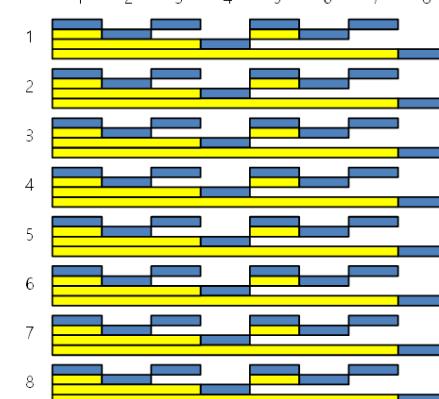
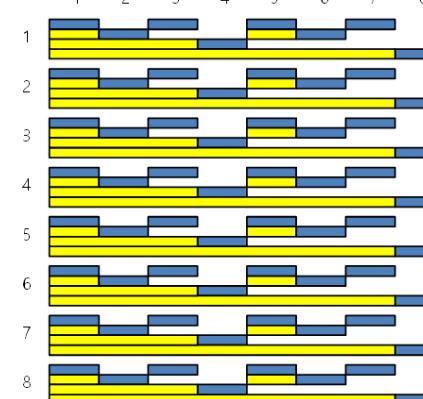
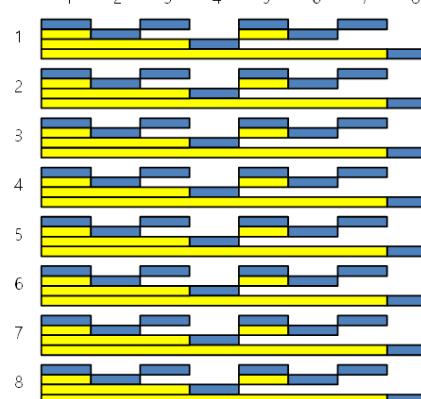
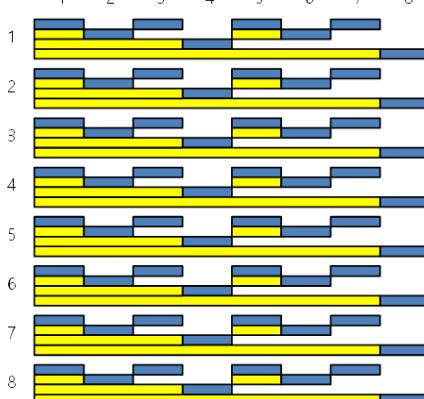
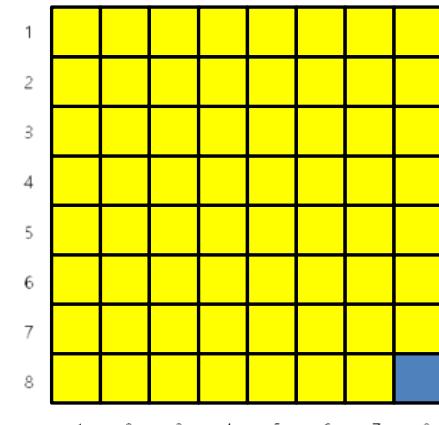
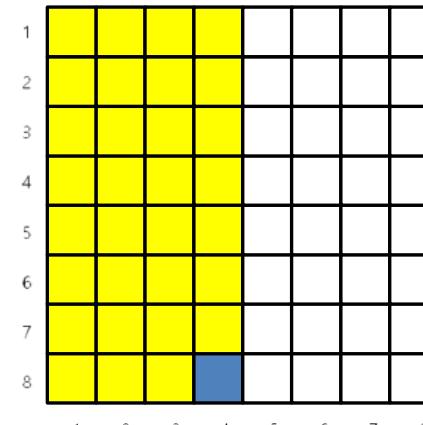
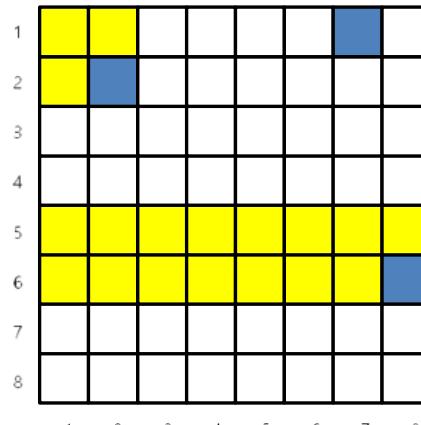
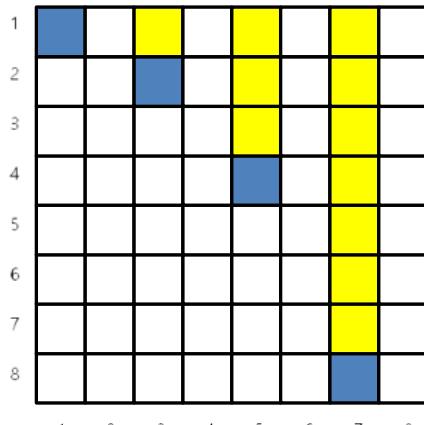
# 2차원 BIT

- 2차원 배열  $a[MAX][MAX]$ 에 대해 2차원 BIT 초기화
  - (Step 1) 배열  $a[][],$  모든 행에 대하여 1차원 BIT  $tree[][],$ 를 만든다(주어진 1차원 배열에 대하여 그 배열 자체에 1차원 BIT를 만들 수 있음에 유의한다).
  - (Step 2) 모든 행에 대하여 1차원 BIT가 만들어진 배열  $tree[][],$ 의 모든 열에 대하여 1차원 BIT를 만든다.



# 2차원 BIT

- $8 \times 8$ 인 배열을 2차원 BIT를 저장하는 배열  $a[][]$  (혹은  $tree[][][]$ )의 각 원소가 배열의 합을 만드는 예시

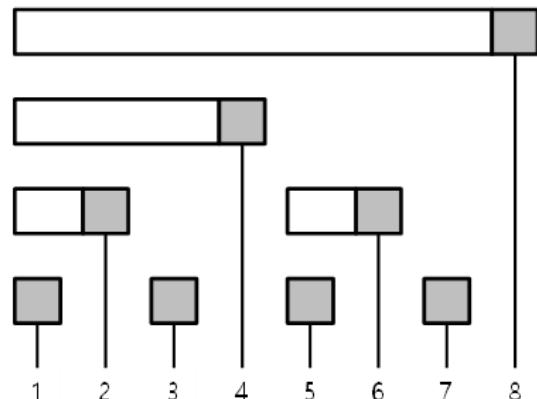


0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	0	3	1	-1	-3	1	2
2	-1	1	5	0	3	2	1	-2
3	2	0	-2	1	3	4	-2	0
4	3	4	3	1	3	0	-3	-2
5	0	3	2	-3	2	4	0	2
6	4	0	-2	4	2	1	2	4
7	0	1	2	3	1	-2	0	2
8	-2	-1	3	1	-3	4	5	2

원 data

Sum a[1][1]~a[8][8] ?

Sum a[1][1]~a[4][4] ?



0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	1	3	5	-1	-4	1	4
2	-1	0	5	5	3	5	1	9
3	2	2	-2	1	3	7	-2	6
4	3	7	3	11	3	3	-3	9
5	0	3	2	2	2	6	0	10
6	4	4	-2	6	2	3	2	15
7	0	1	2	6	1	-1	0	7
8	-2	-3	3	1	-3	1	5	9

각 행에 대해 1차원 BIT 구한 결과

최종 2차원 BIT

0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	1	3	5	-1	-4	1	4
2	0	1	8	10	2	1	2	13
3	2	2	-2	1	3	7	-2	6
4	5	10	9	22	8	11	-3	28
5	0	3	2	2	2	6	0	10
6	4	7	0	8	4	9	2	25
7	0	1	2	6	1	-1	0	7
8	7	15	14	37	10	20	4	69

104

0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	0	3	1	-1	-3	1	2
2	-1	1	5	0	3	2	1	-2
3	2	0	-2	1	3	4	-2	0
4	3	4	3	1	3	0	-3	-2
5	0	3	2	-3	2	4	0	2
6	4	0	-2	4	2	1	2	4
7	0	1	2	3	1	-2	0	2
8	-2	-1	3	1	-3	4	5	2

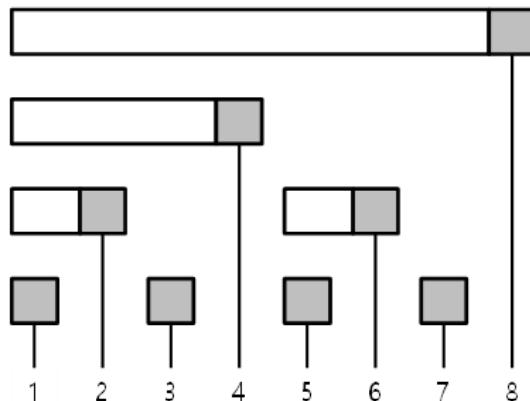
원 data

0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	1	3	5	-1	-4	1	4
2	-1	0	5	5	3	5	1	9
3	2	2	-2	1	3	7	-2	6
4	3	7	3	11	3	3	-3	9
5	0	3	2	2	2	6	0	10
6	4	4	-2	6	2	3	2	15
7	0	1	2	6	1	-1	0	7
8	-2	-3	3	1	-3	1	5	9

각 행에 대해 1차원 BIT 구한 결과

최종 2차원 BIT

Sum a[1][1]~a[6][5] ?



0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	1	3	5	-1	-4	1	4
2	0	1	8	10	2	1	2	13
3	2	2	-2	1	3	7	-2	6
4	5	10	9	22	8	11	-3	28
5	0	3	2	2	2	6	0	10
6	4	7	0	8	4	9	2	25
7	0	1	2	6	1	-1	0	7
8	7	15	14	37	10	20	4	69

0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	0	3	1	-1	-3	1	2
2	-1	1	5	0	3	2	1	-2
3	2	0	-2	1	3	4	-2	0
4	3	4	3	1	3	0	-3	-2
5	0	3	2	-3	2	4	0	2
6	4	0	-2	4	2	1	2	4
7	0	1	2	3	1	-2	0	2
8	-2	-1	3	1	-3	4	5	2

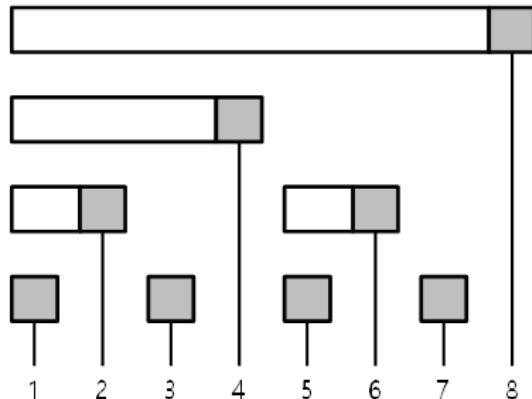
원 data

0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	1	3	5	-1	-4	1	4
2	-1	0	5	5	3	5	1	9
3	2	2	-2	1	3	7	-2	6
4	3	7	3	11	3	3	-3	9
5	0	3	2	2	2	6	0	10
6	4	4	-2	6	2	3	2	15
7	0	1	2	6	1	-1	0	7
8	-2	-3	3	1	-3	1	5	9

각 행에 대해 1차원 BIT 구한 결과

최종 2차원 BIT

Sum a[1][1]~a[3][7] ?



0	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	1	3	5	-1	-4	1	4
2	0	1	8	10	2	1	2	13
3	2	2	-2	1	3	7	-2	6
4	5	10	9	22	8	11	-3	28
5	0	3	2	2	2	6	0	10
6	4	7	0	8	4	9	2	25
7	0	1	2	6	1	-1	0	7
8	7	15	14	37	10	20	4	69

## 2차원 BIT

- 누적합을 이용하면, 임의의 index  $p_1, p_2, q_1, q_2$  의하여 정의된 직사각형 내에 포함된 모든 원소의 값은 다음과 같이 구할 수 있다

$$\sum_{i=p_1}^{p_2} \sum_{j=q_1}^{q_2} a[i][j] = C(p_2, q_2) - C(p_2, q_1 - 1) - C(p_1 - 1, q_2) + C(p_1 - 1, q_1 - 1)$$

