

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

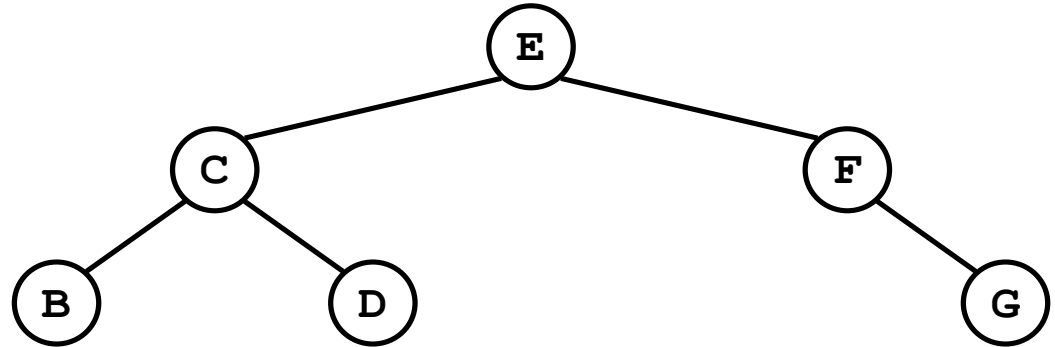
- Dynamic Set 자료구조
 - Binary Search Tree - AVL Tree
 - 2-3 Tree - Red-Black Tree
 - Splay Tree
- 추가적인 연산이 가능한 자료구조
 - Interval Tree - Range Tree
 - Segment Tree - Fenwick Tree(BIT)

Binary Search Tree (BST)

- Dynamic Set을 처리하는 가장 기본적인 자료구조
- Tree구조를 지원하기 위하여 다음과 같은 필드 데이터어를 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;
```

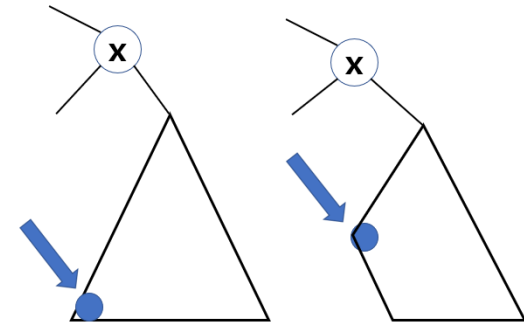
```
TreeMaximum(x)
    while (x->right != NULL)
        x = x->right;
    return x;
```

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

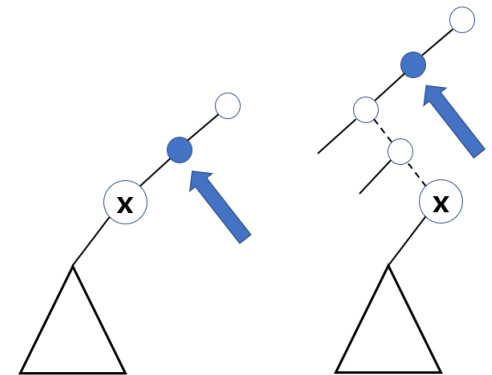
(Case 1) x의 right subtree가 있는 경우

- 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

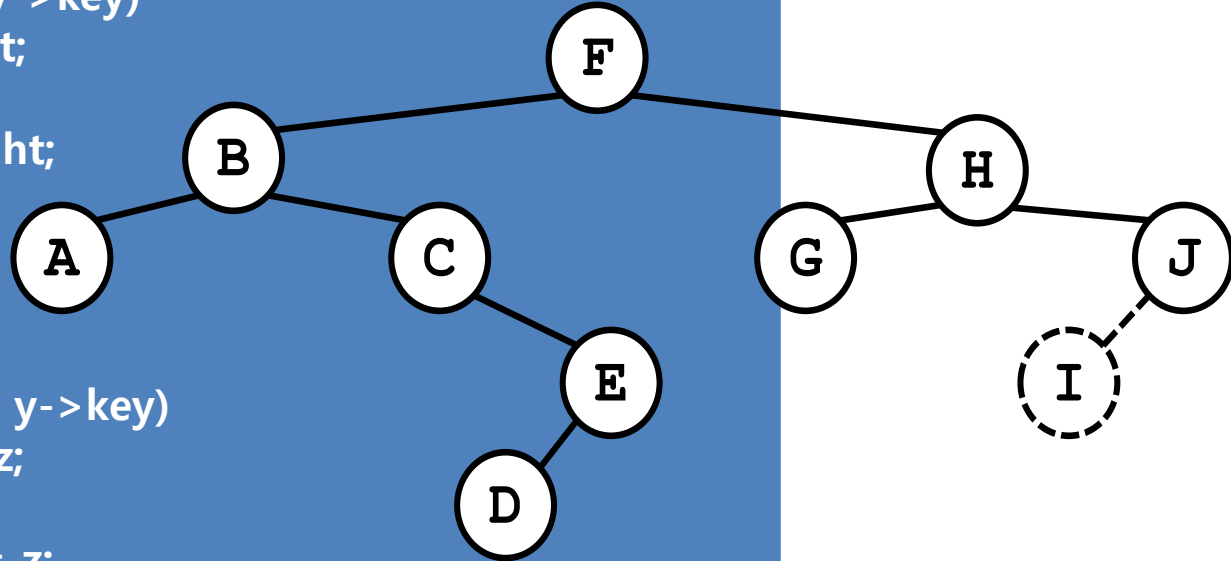
```
TreeSuccessor(x)
    if (x->right != NULL)
        return TreeMinimum(x->right);
    y = x->p;
    while (y != NULL and x == y->right){
        x = y;
        y = y->p;
    }
    return y;
```

- 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 T에 임의의 노드 z를 입력하는 함수

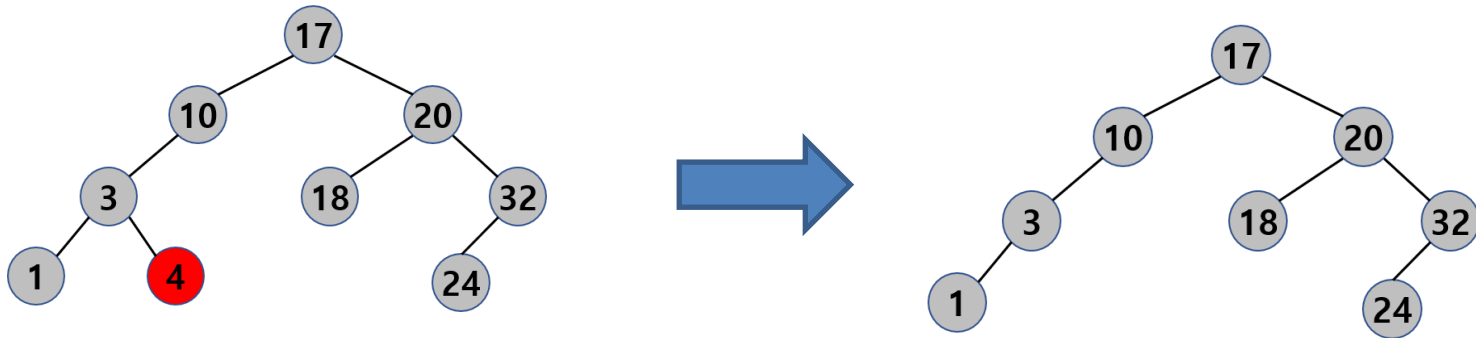
```
TreeInsert(T, z)
  y = NULL;
  x = T.root;
  while (x != NULL){
    y = x;
    if (z->key < y->key)
      x = x->left;
    else
      x = x->right;
  }
  z->p = y;
  if (y == NULL)
    T.root = z;
  else if (z->key < y->key)
    y->left = z;
  else
    y->right = z;
```



Binary Search Tree (BST)

- $\text{TreeDelete}(T, x)$ 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)

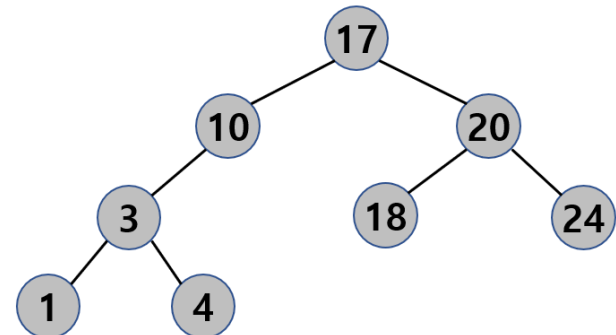
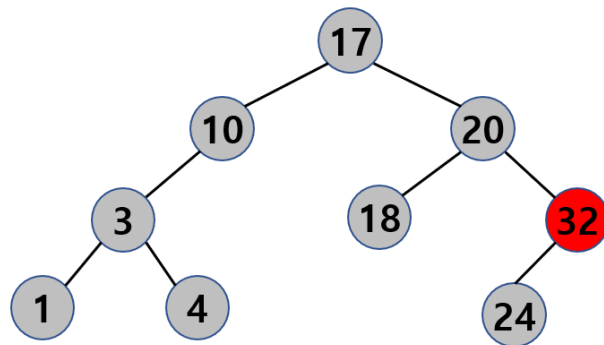
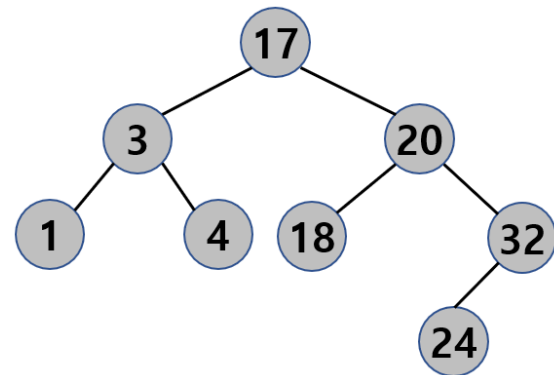
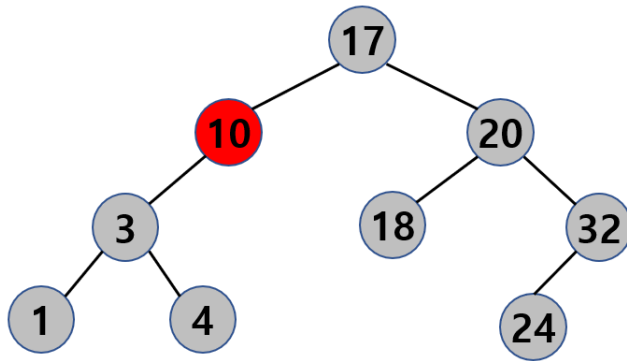
- 단순히 x 를 제거



Binary Search Tree (BST)

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

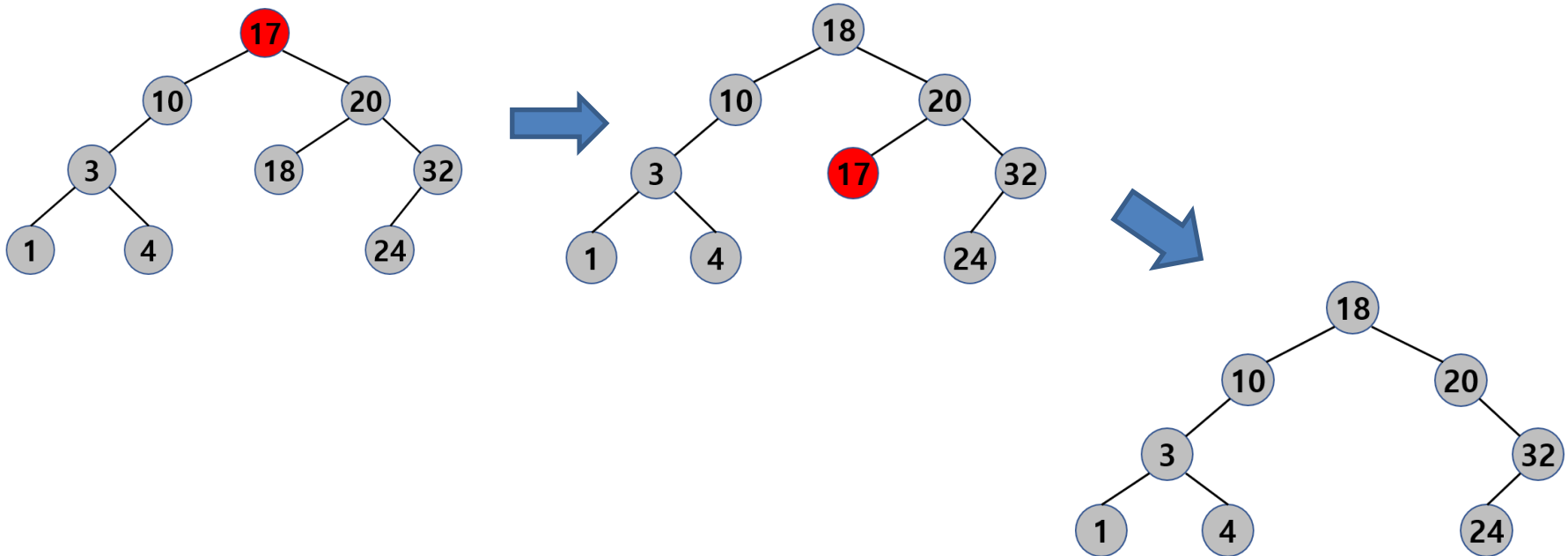
- x의 자식 노드를 x의 부모노드의 자식노드로 만든 후 x를 제거



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)

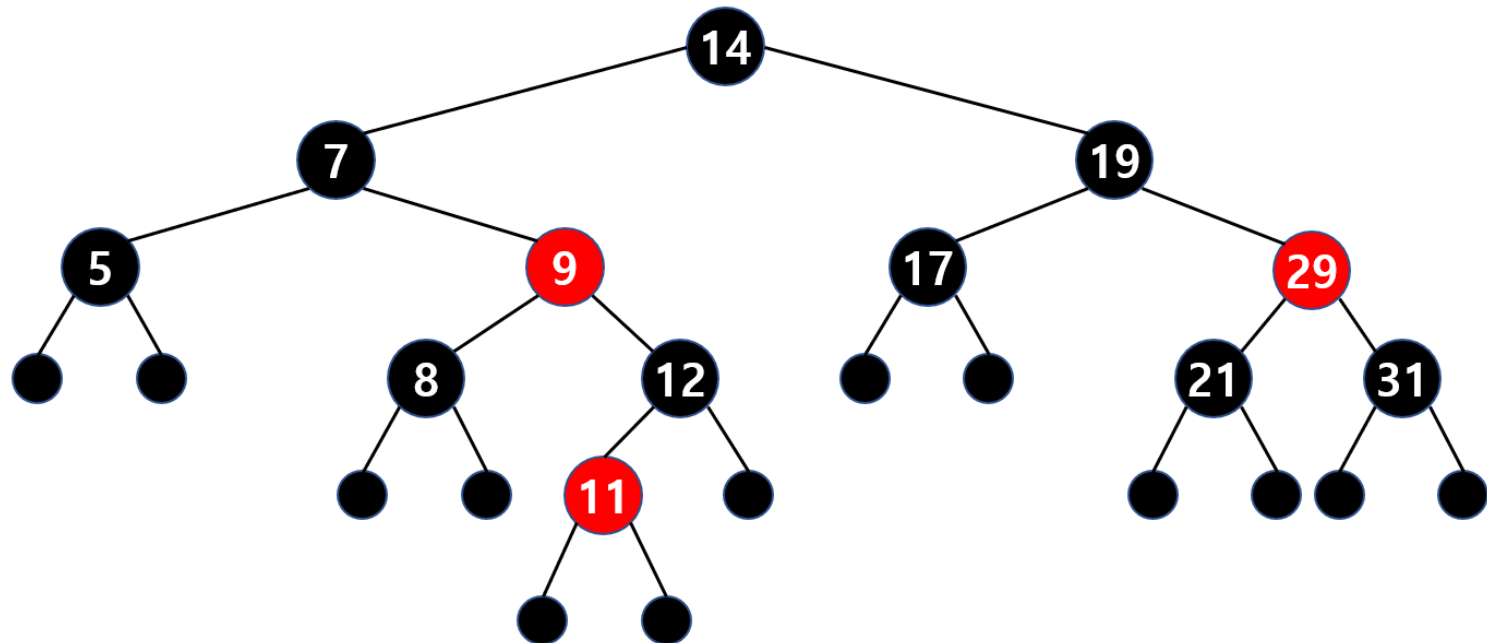
- Tree 높이가 h 인 BST에서 Search(), Minimum(), Maximum(), Predecessor(), Successor(), Insert(), Delete() 는 모두 $O(h)$ 시간 복잡도를 가진다.
- 원소의 개수가 n 인 BST의 높이는 최악의 경우 $(n-1)$ 이다.
- 따라서, 위 연산 함수의 시간복잡도는 $O(n)$ 이다.

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 child 는 모두 Black 색이다.
 - (성질 4) 어떤 노드로부터 이 노드의 모든 단말노드 까지의 경로는 모두 같은 개수의 Black 노드를 가진다.
 - (성질 5) 루트노드는 Black이다.

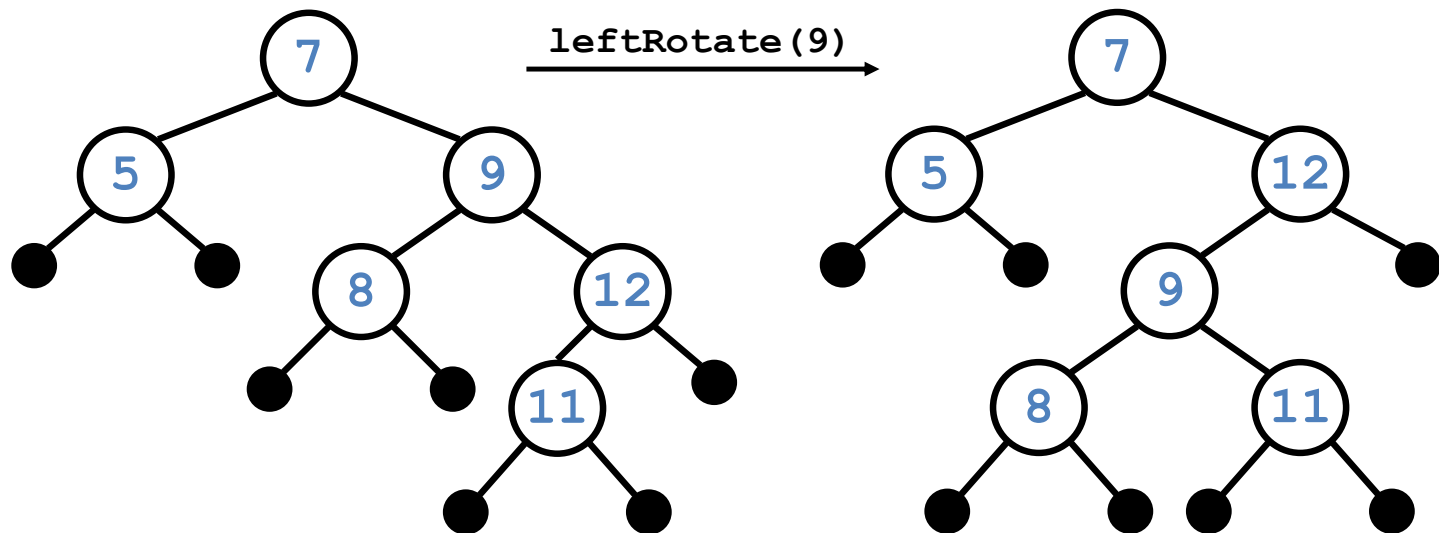
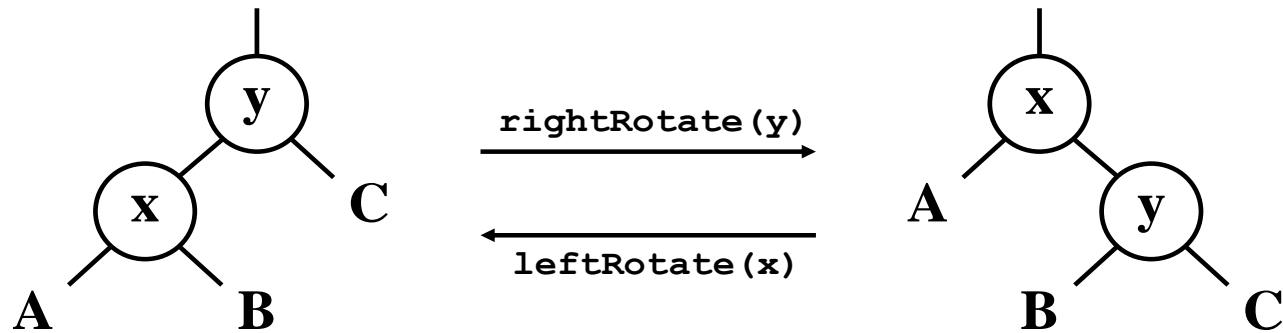
Red-Black Tree (RBT)

- RBT의 한 예



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

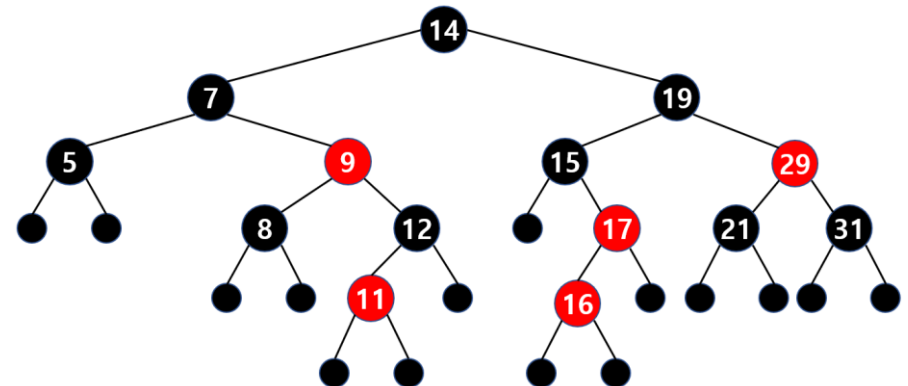
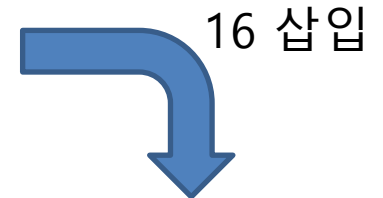
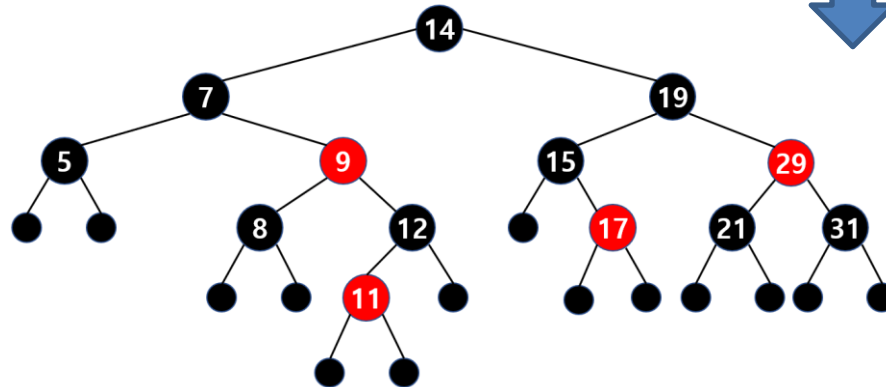
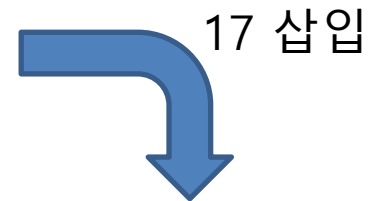
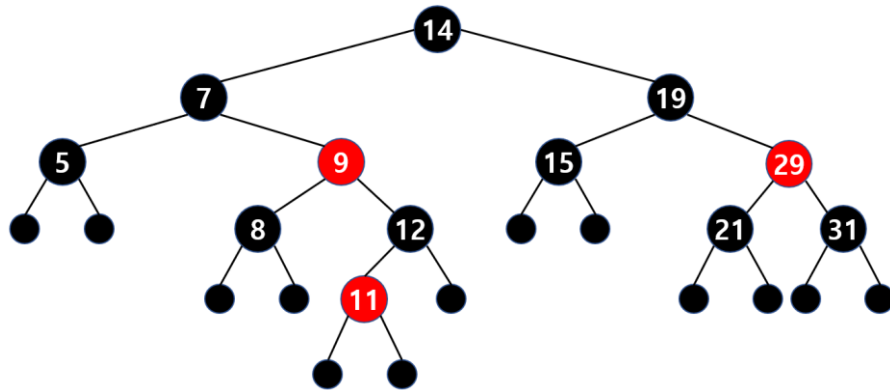
RBT - Rotation



RBT - Insertion

- RBT에 임의의 노드를 입력하는 과정의 스케치
 - (Step 1) x 를 RBT에 삽입하고, x 의 색을 red로 둠
 - 이 경우에는 x 의 parent의 색이 red인 경우에 RBT의 (성질 3)을 만족하지 않을 수 있다. 그 이외의 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;

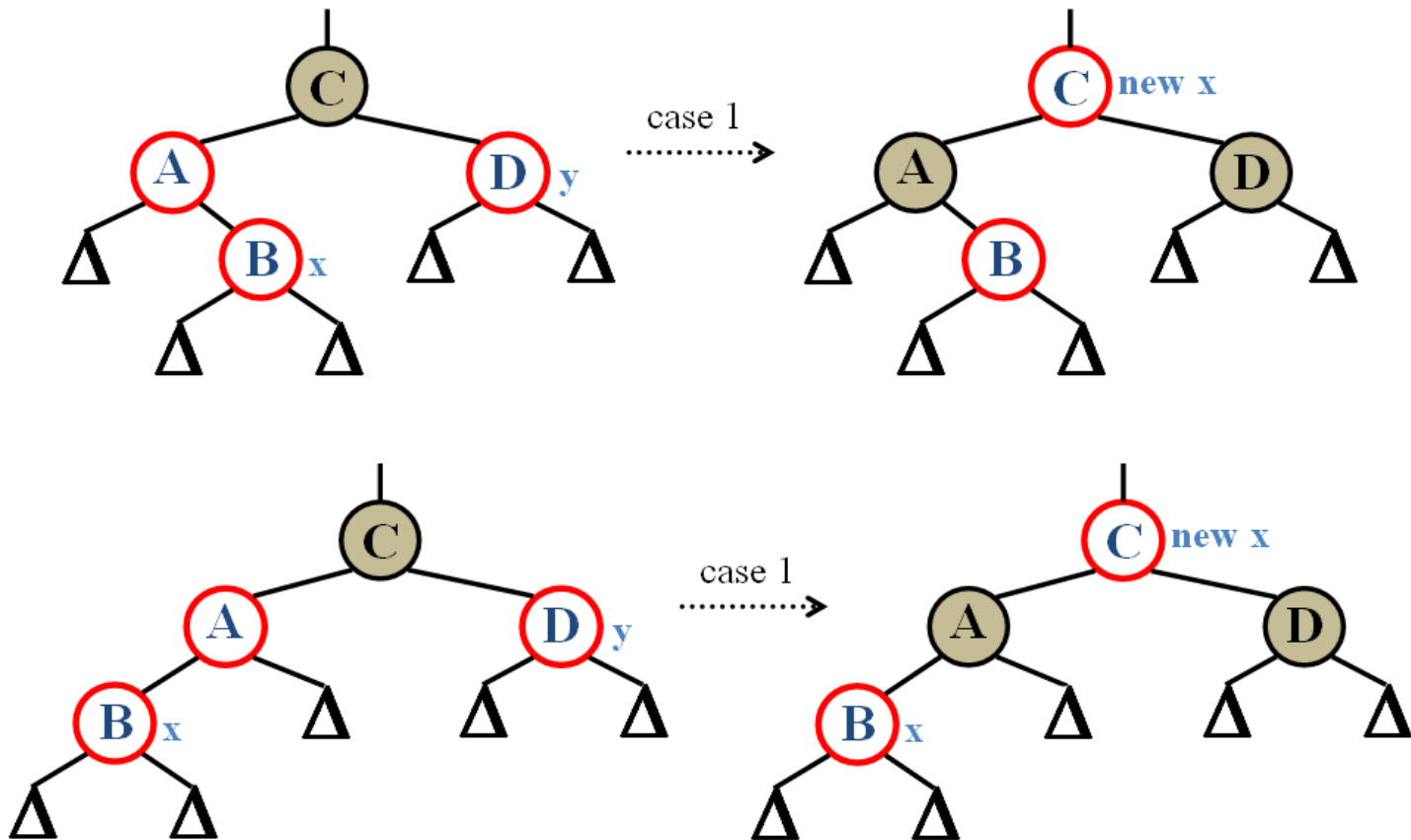
  while (x!=root && x->p->color == RED)
    if (x->p == x->p->p->left)
      y = x->p->p->right;
      if (y->color == RED)
        x->p->color = BLACK;    // case 1
        y->color = BLACK;      // case 1
        x->p->p->color = RED;    // case 1
        x = x->p->p;            // case 1
      else // 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 red**임에 유의
- 위 함수에서 각 경우 1, 2, 3의 예는 다음과 같다.

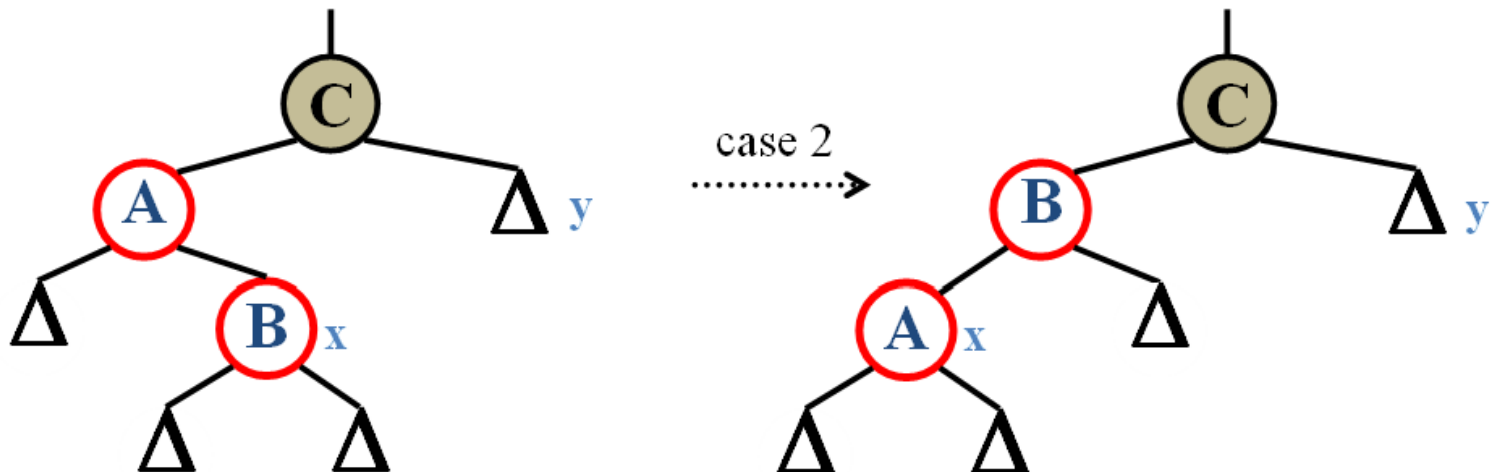
RBT - Insertion

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



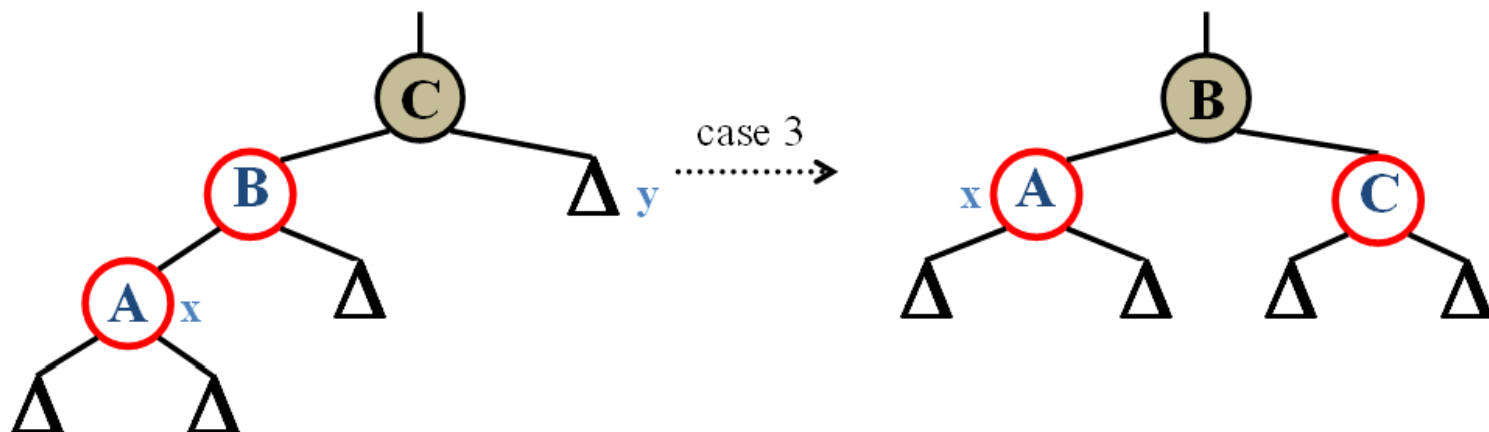
RBT - Insertion

- (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(parent의 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.

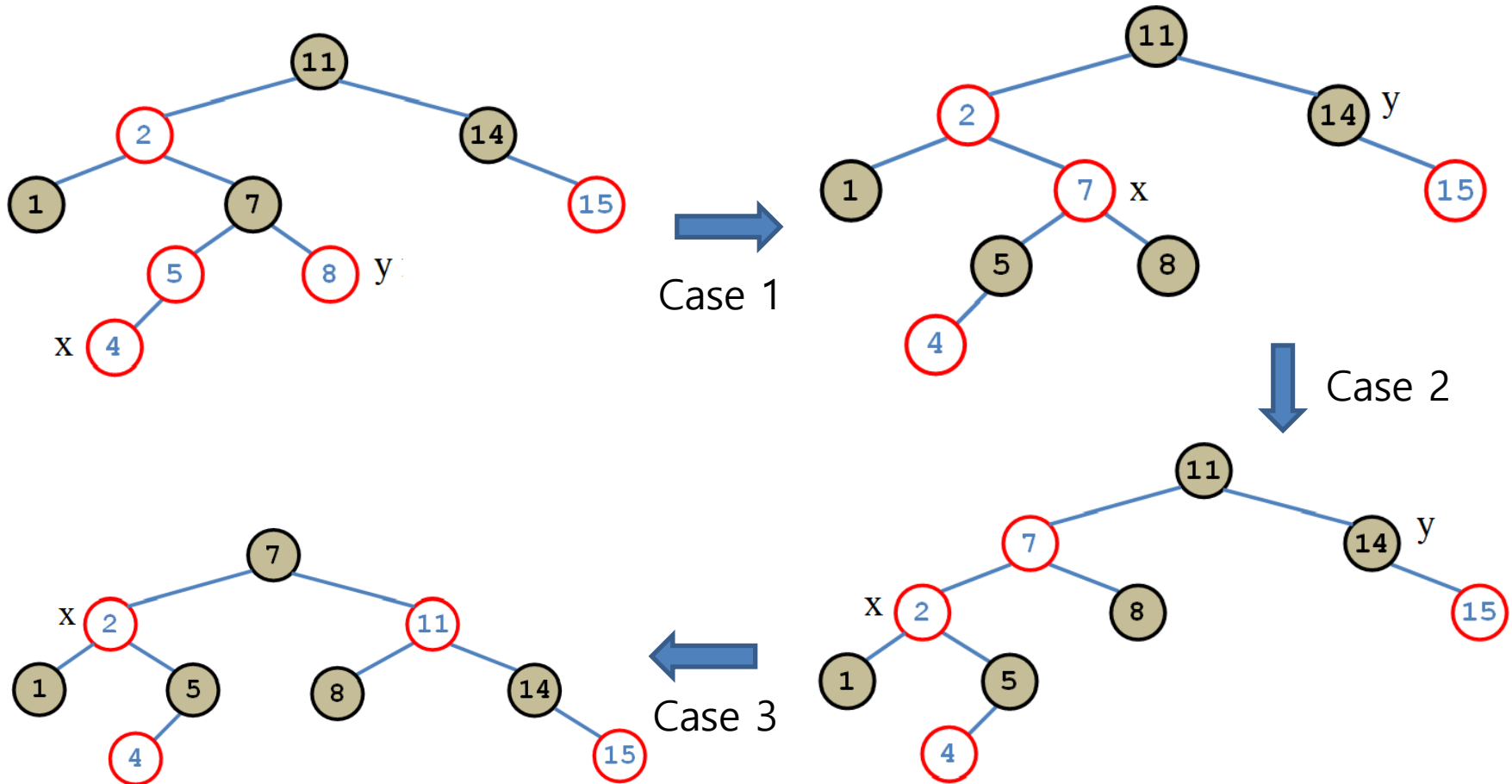


RBT - Insertion

- 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 $O(\lg n)$

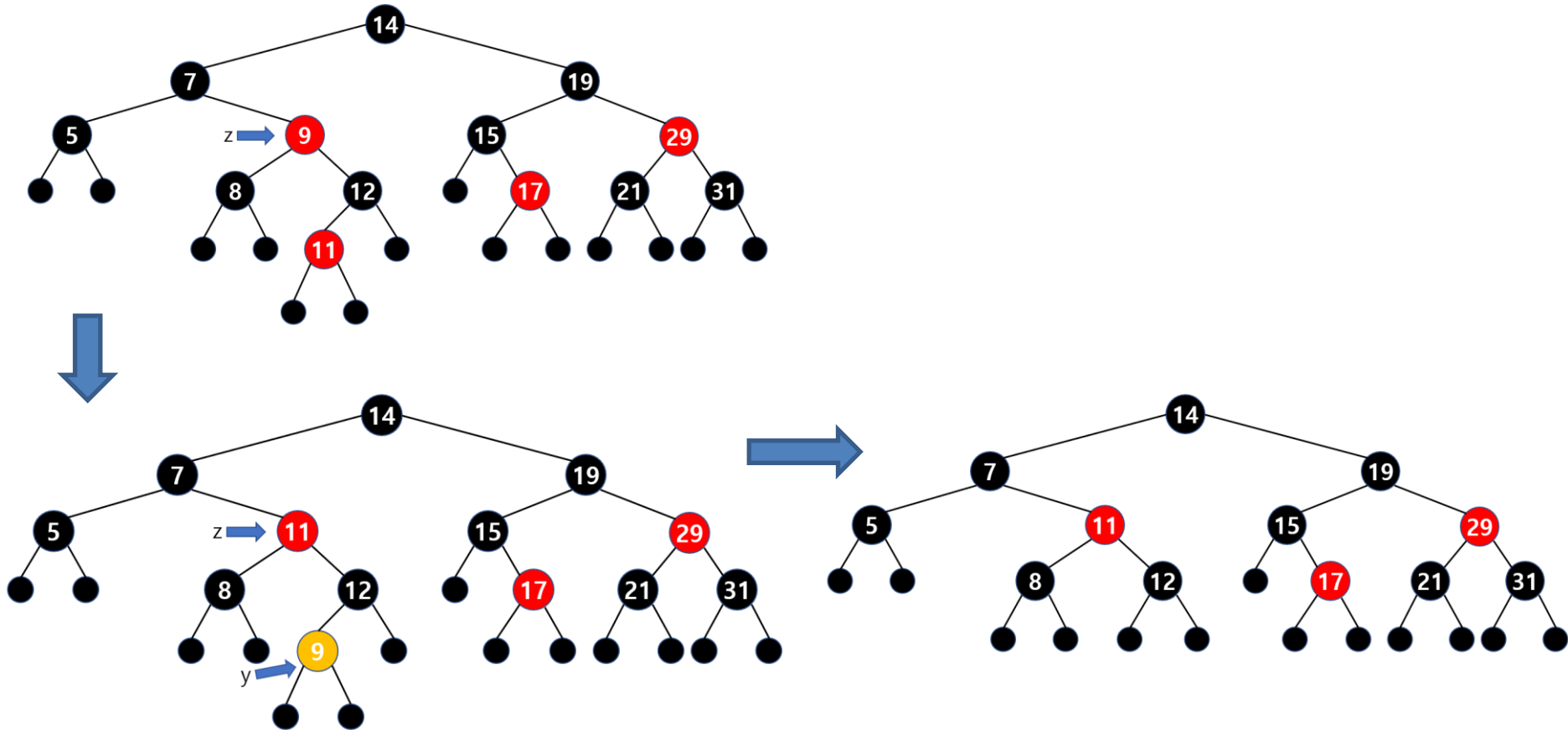
RBT - Insertion

- Key가 4인 노드를 BST에 삽입하는 예



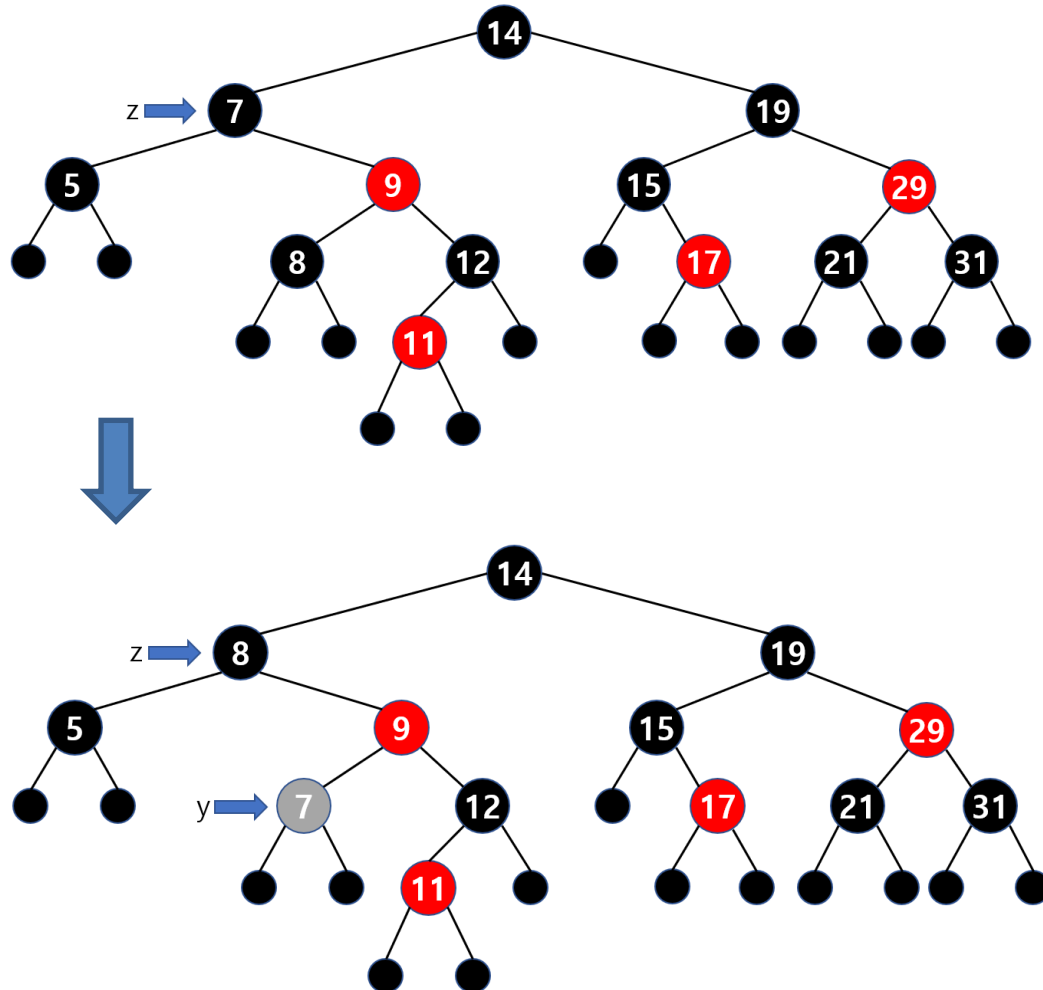
RBT - Deletion

- RBT에서 노드 z 를 삭제하는 과정의 스케치



RBT - Deletion

- RBT에서 노드 z 를 삭제하는 과정의 스케치



RBT - Deletion

- RBT에서 노드 z 를 삭제하는 과정의 스케치

(Step 1) BST에서 노드 z 를 제거하는 방법과 동일하게 노드 z 를 제거한다.

- 이때, 실제로 제거된 노드는 z 자체이거나 (z 가 단말노드이거나, 한 개의 child 만을 가지는 경우) 혹은 z 의 successor 노드이다. 실제로 제거된 노드를 y 라 하자.

(Step 2) 위에서 제거된 노드 y 의 색이 red인 경우에는 RBT의 모든 성질을 만족하므로, 그냥 종료한다. 노드 y 의 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)

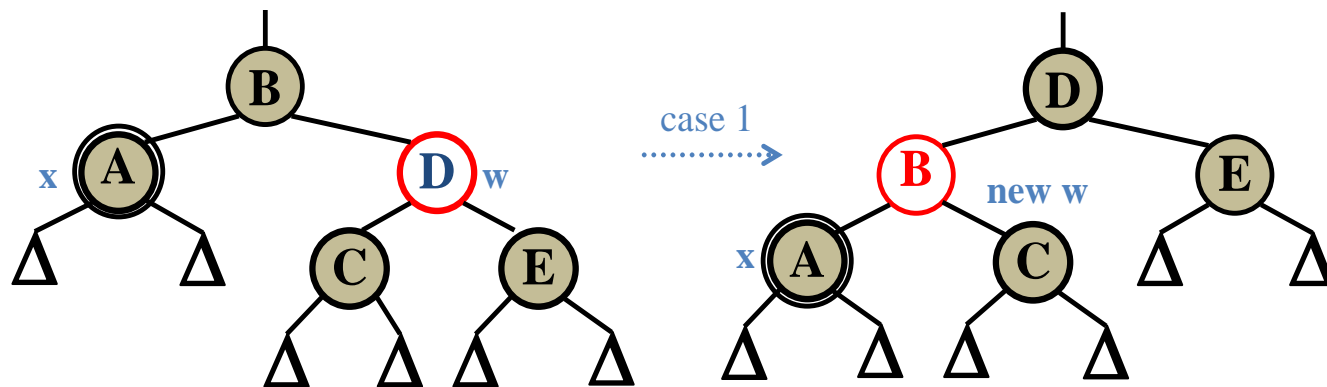
    x->color = BLACK;
```

RBT - Deletion

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

RBT - Deletion

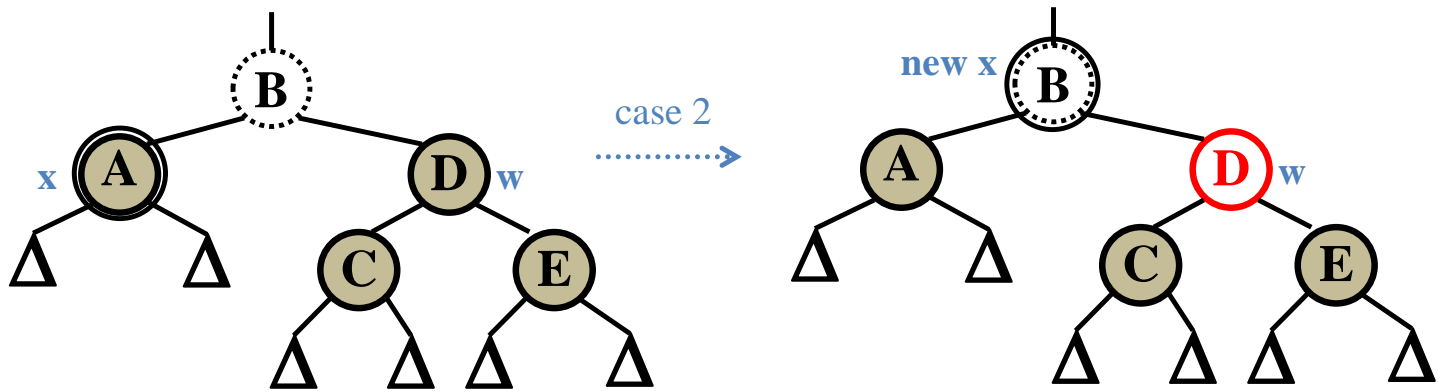
- (Case 1) x의 형제노드 w의 색이 red인 경우 (x의 부모는 반드시 black이다)
 - w를 black으로, x의 부모를 red로 바꾼 다음, leftRotate() 수행한 후 w를 다시 x의 형제 노드가 되도록 한다.
 - 이렇게 RBT의 구조를 바꾼 다음에, Case 1을 Case 2, 3, 4에 적용시킨다. 아래 그림에서 노드 x를 이중 원으로 표시한 것은 x가 여분의 black을 가지고 있음을 나타낸다.



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

RBT - Deletion

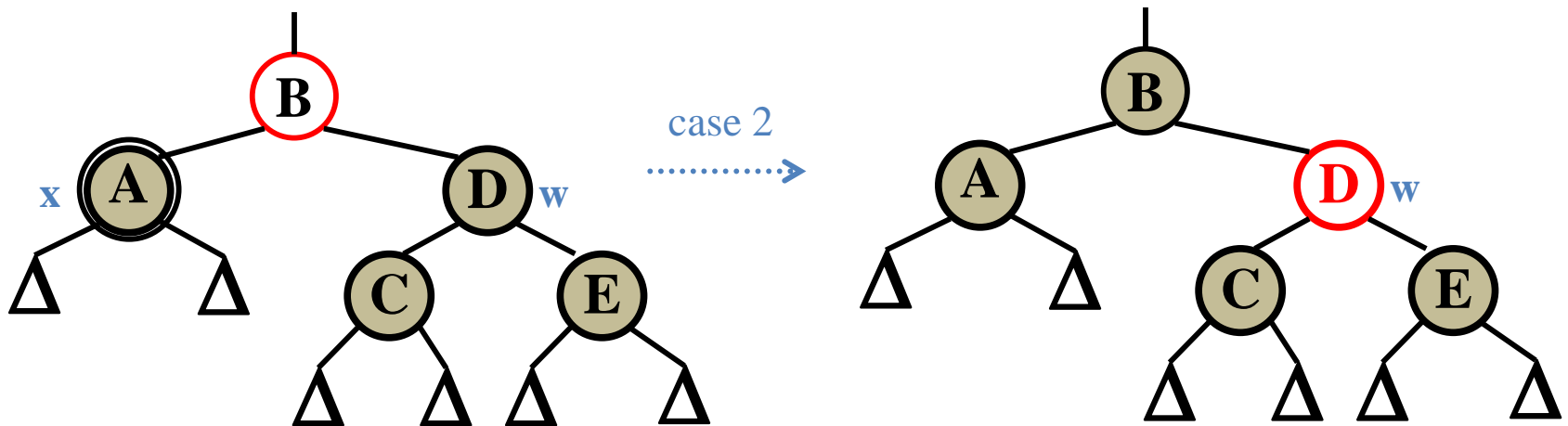
- (Case 2) w 의 left, right child 모두 black인 경우
 - w 의 색을 red로 바꾸고, x 가 가지고 있던 여분의 black 을 x 의 부모노드로 옮긴다.



- 이 경우에는 x 의 부모노드의 색에 따라 두 가지 경우가 발생한다

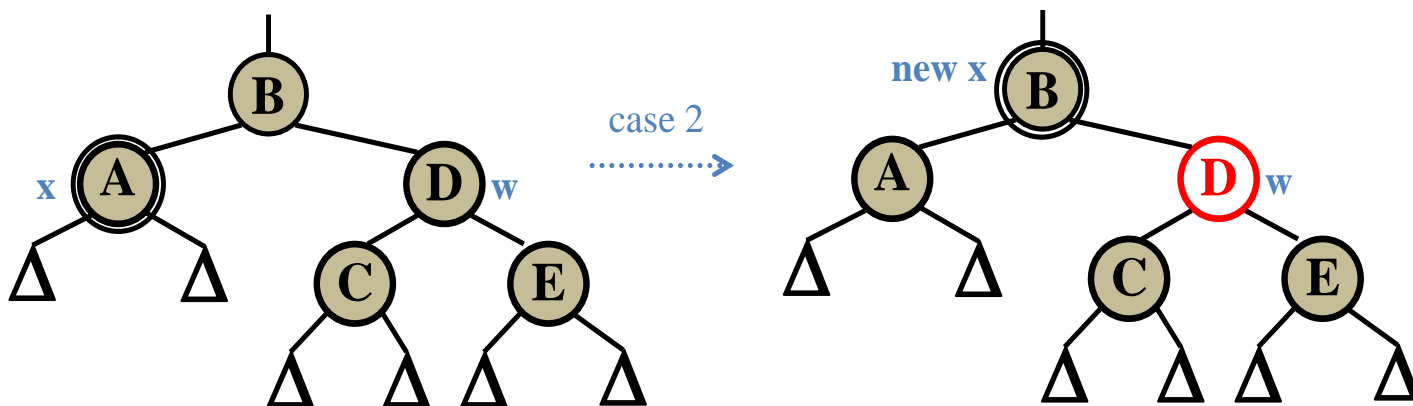
RBT - Deletion

- (Case 2-1) x 의 부모노드의 색이 red 인 경우
 - x 의 부모노드를 red에서 x 로부터 전달받은 black으로 바꾸고, `rbDeleteFixup()` 루틴을 종료한다.



RBT - Deletion

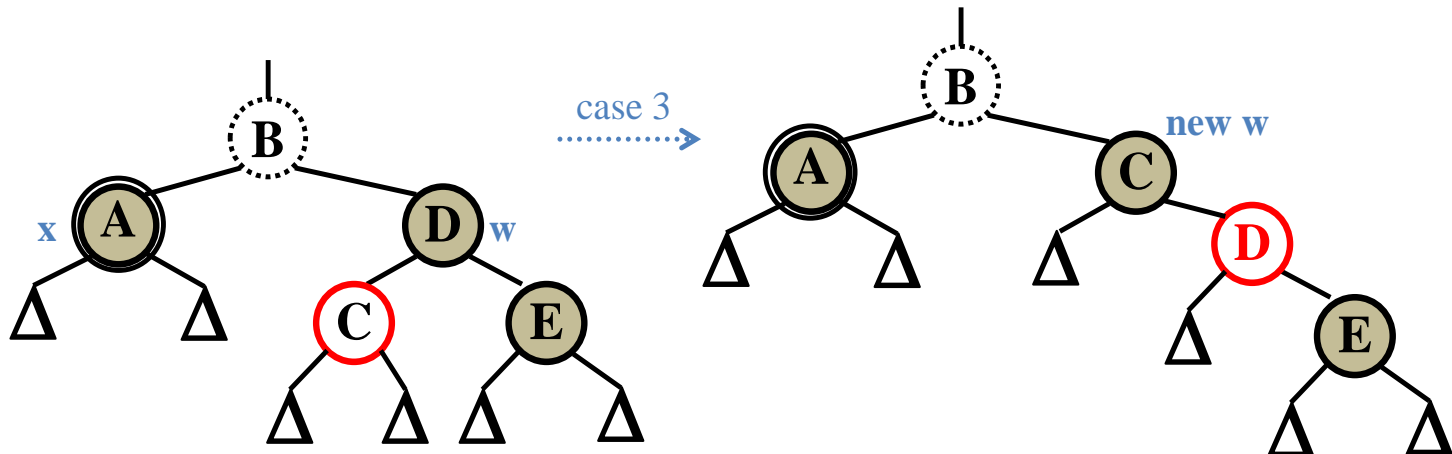
- (Case 2-2) x 의 부모노드의 색이 black 인 경우
 - x 의 부모노드가 x 로부터 black으로 전달받아 여분의 black을 가지게 된다.
 - 이제 이 부모노드를 x 로 정하고, 계속 loop를 수행.



- 나머지 경우인 Case 3, 4에서는 w 의 색이 black이며, w 의 자식노드 중에서 적어도 한 개의 자식노드가 red 인 경우를 처리한다.

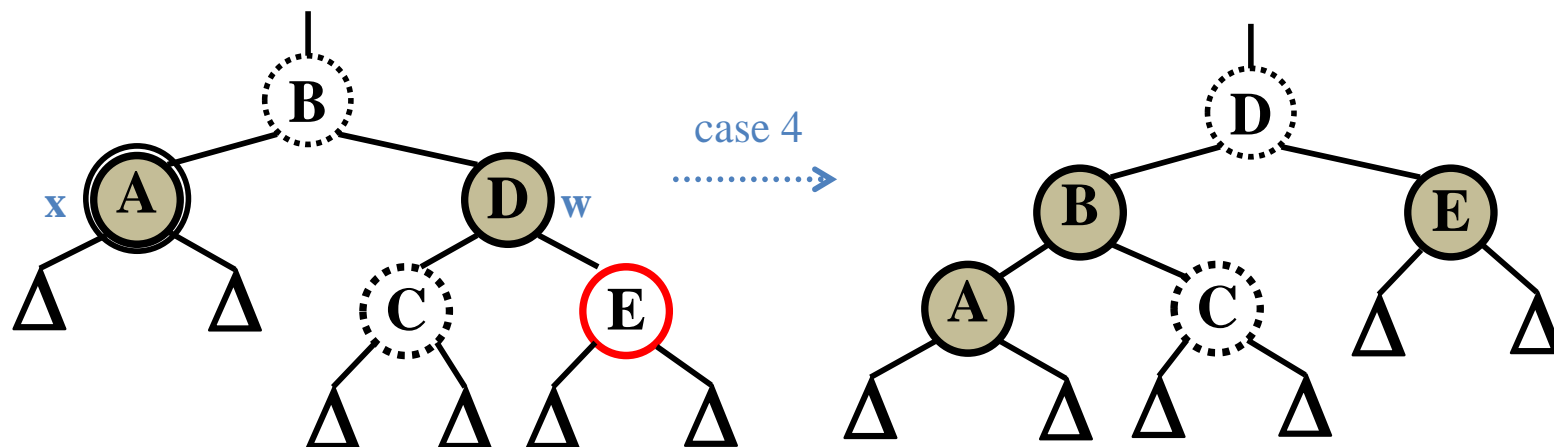
RBT - Deletion

- (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 child 는 red 또는 black 일 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 3번 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

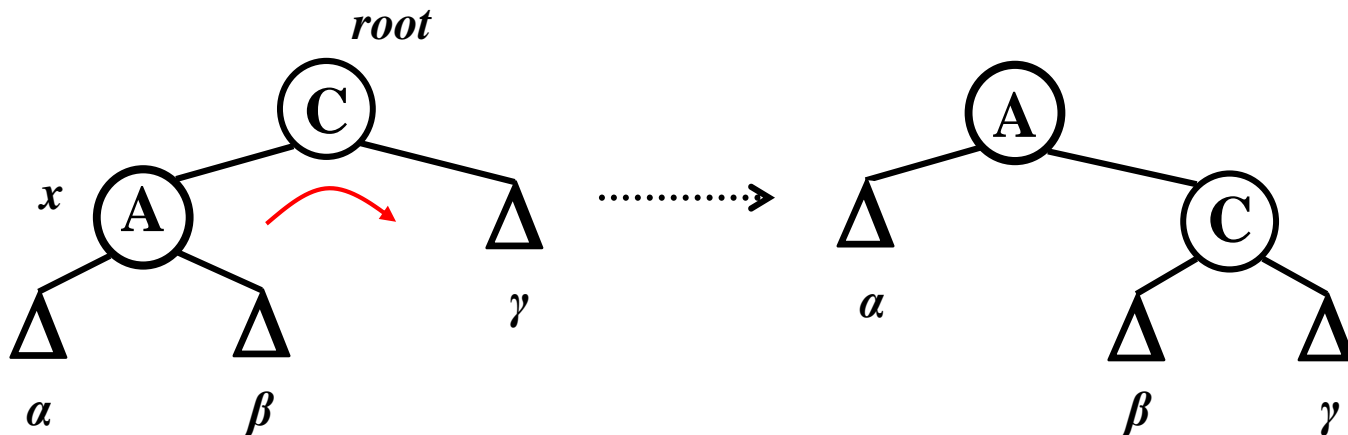
- 기본적으로 BST (Binary Search Tree)이면서, AVL tree, Red-Black Tree와 같은 균형트리(Balanced Tree) 처럼 Search, Insert, Delete 연산을 $O(\log n)$ 시간에 처리
- Splay Tree가 기존의 균형트리와 다른 점은, 먼저 트리의 균형을 이루기 위한 추가적인 정보 (Red-Black Tree에서는 노드의 색)를 필요로 하지 않는 점
- 이러한 추가적인 정보 없이 Search, Insert, Delete 연산을 효율적으로 수행하기 위해 매 연산마다 트리의 구조를 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

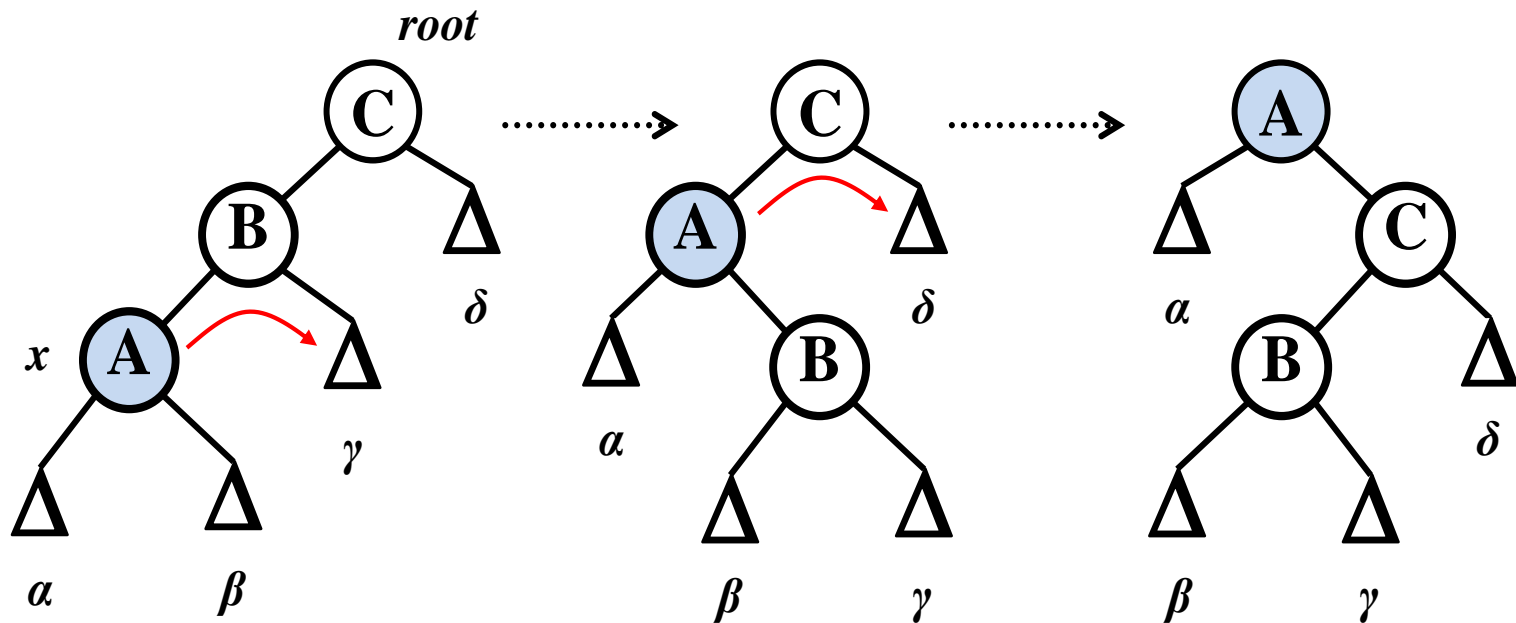
Splay Tree – 자체 조정방법

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



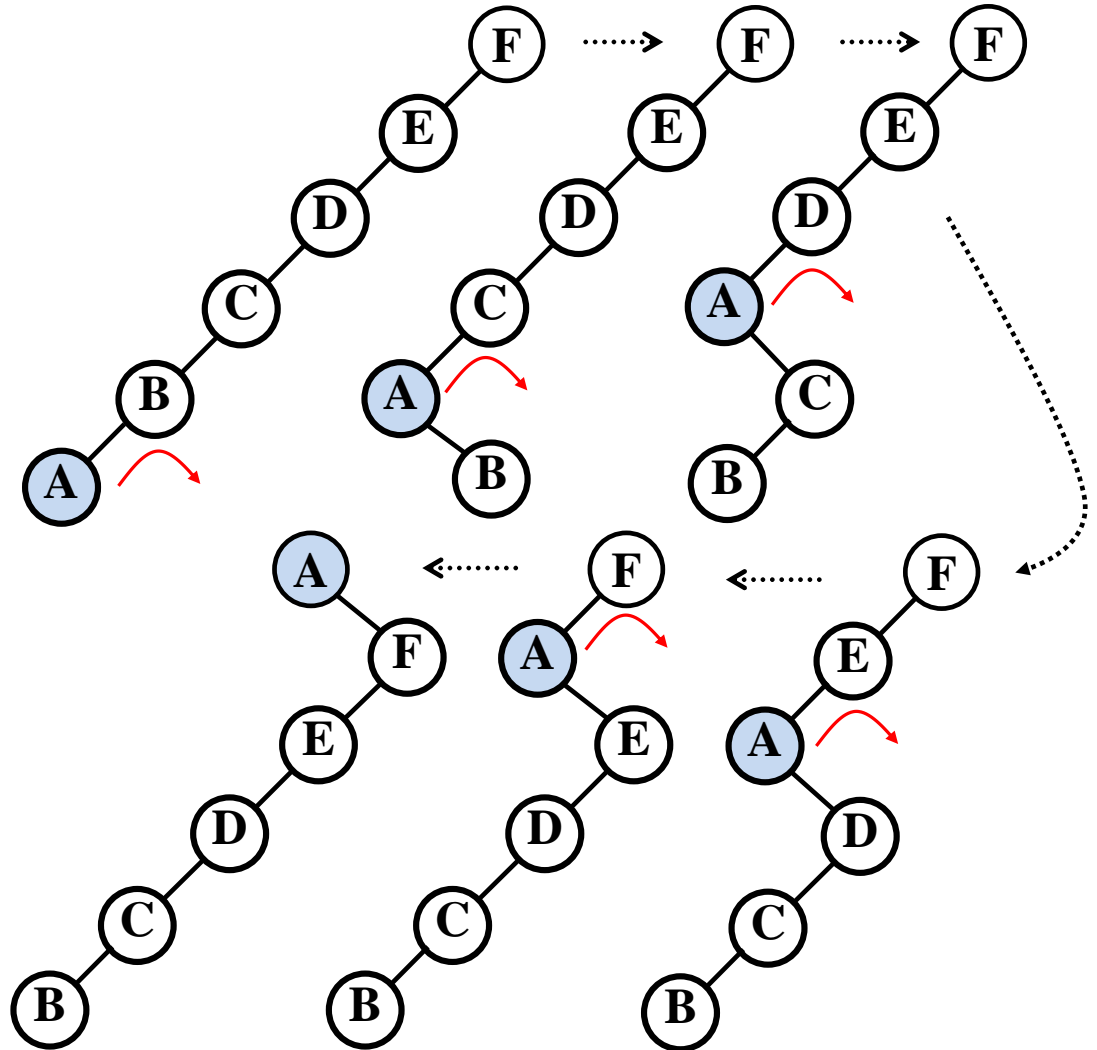
Splay Tree – 자체 조정방법

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



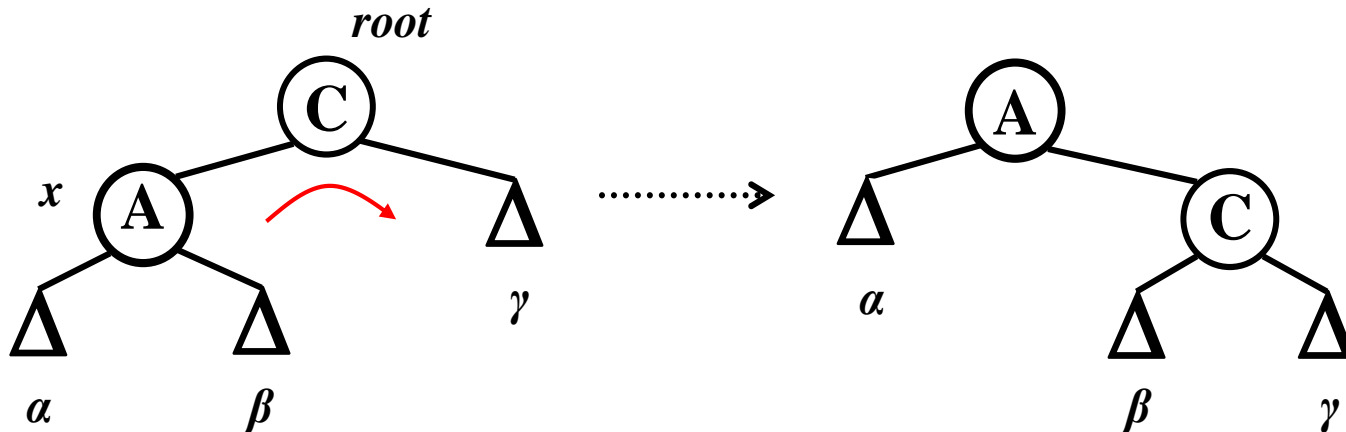
Splay Tree – 자체 조정방법

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



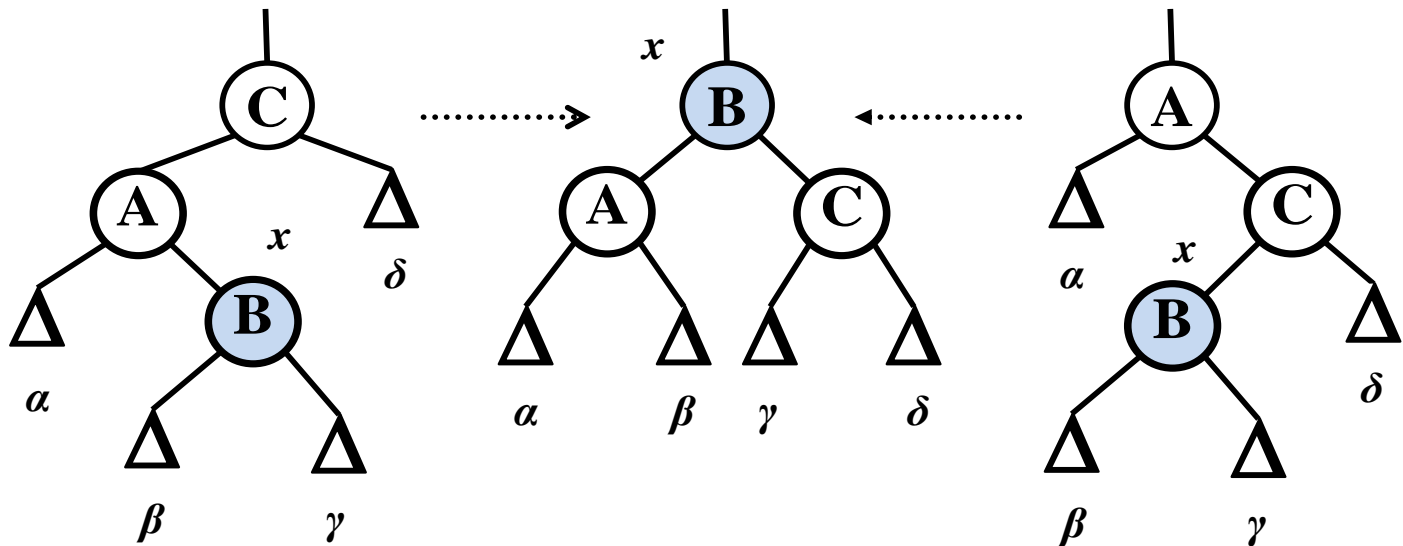
Splay Tree – 자체 조정방법

- (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..



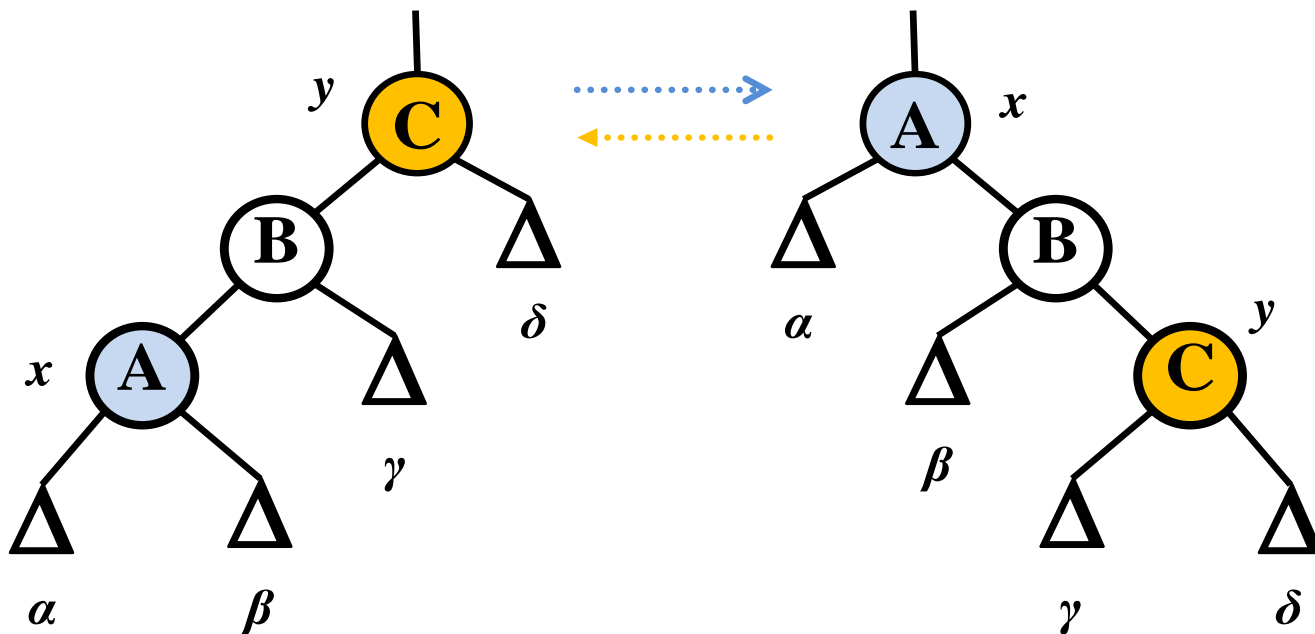
Splay Tree – 자체 조정방법

- (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.



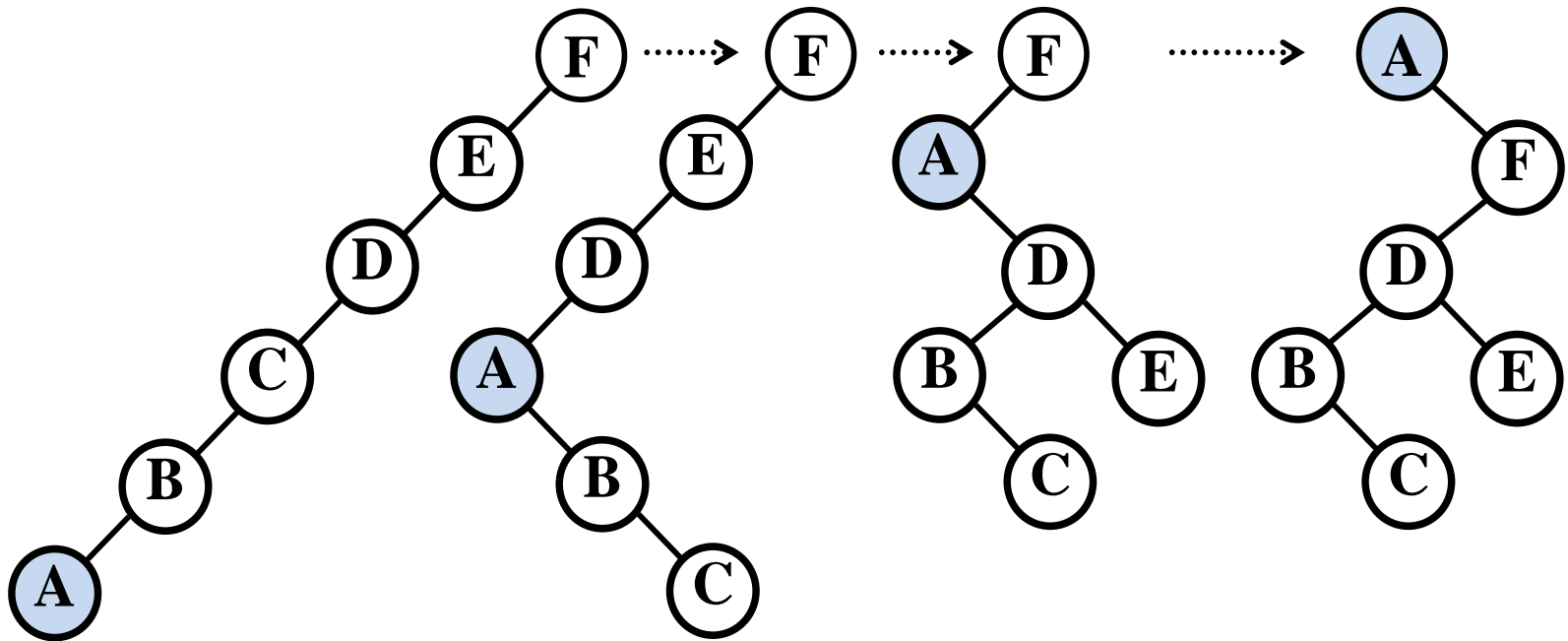
Splay Tree – 자체 조정방법

- (Case 3) Zig-Zig step
 - x 와 x 의 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)

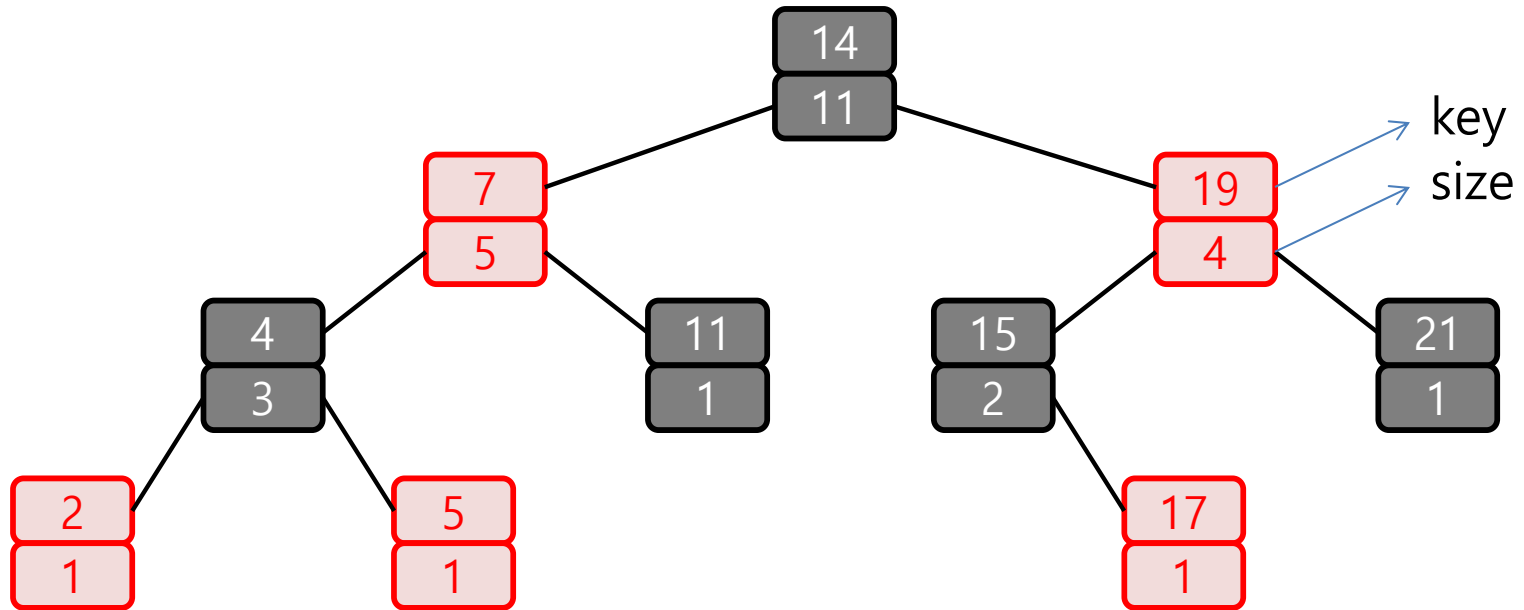
- 통계학에서 k -th order statistic (k -번째 순서 통계데이터)란 k -번째로 작은 데이터를 말함 → $O(n)$ 시간에 가능
- RBT와 같은 균형트리에 저장하게 되면, k -번째로 작은 데이터는 $O(\lg n)$ 시간에 가능
- 또한, RBT를 이용하면, 데이터의 집합에 데이터를 추가/제거하는 동적인 작업을 통해서도, k -번째 작은 데이터를 $O(\lg n)$ 시간에 가능
- 또한, 주어진 데이터가 전체 데이터에서 크기가 몇 번째, 즉, 순위(rank)를 $O(\lg n)$ 시간에 찾을 수 있음

Order-Statistic Tree(OST)

- order-statistic tree(OST) : 동적 순서 통계데이터 (dynamic order statistic)를 처리하기 하기 위한 자료구조
- OST는 기본적으로 RBT로 만듦
- RBT의 각 노드가 가지는 필드에는 기본적으로 key, color, p(부모노드로의 포인터), left(left child 로의 포인터), right 이외에도 size를 가진다.
- 필드 size는 이 노드를 루트노드로 하는 subtree 의 모든 노드의 개수를 나타낸다.
- 노드 x의 size는 다음과 같이 정의된다
$$x \rightarrow \text{size} = x \rightarrow \text{left} \rightarrow \text{size} + x \rightarrow \text{right} \rightarrow \text{size} + 1$$

Order-Statistic Tree(OST)

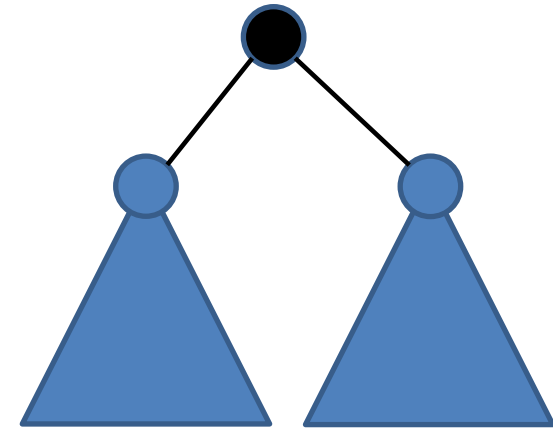
- OST의 예



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)

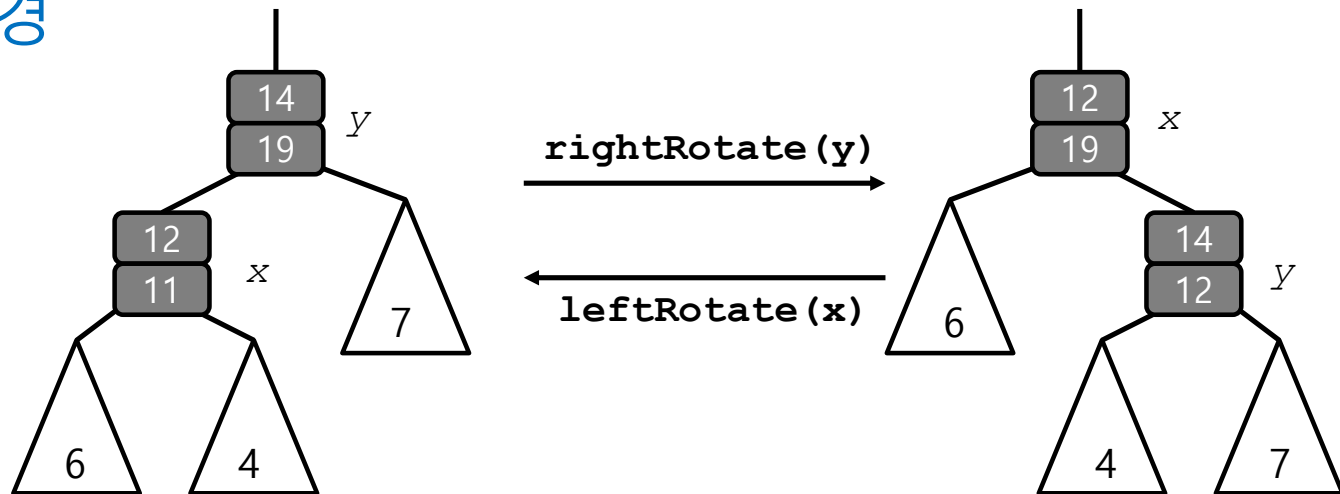
- OST T 에서 주어진 데이터의 순위를 계산하는 OSrank() 함수

```
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 y 라 하면, 노드 y 부터 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

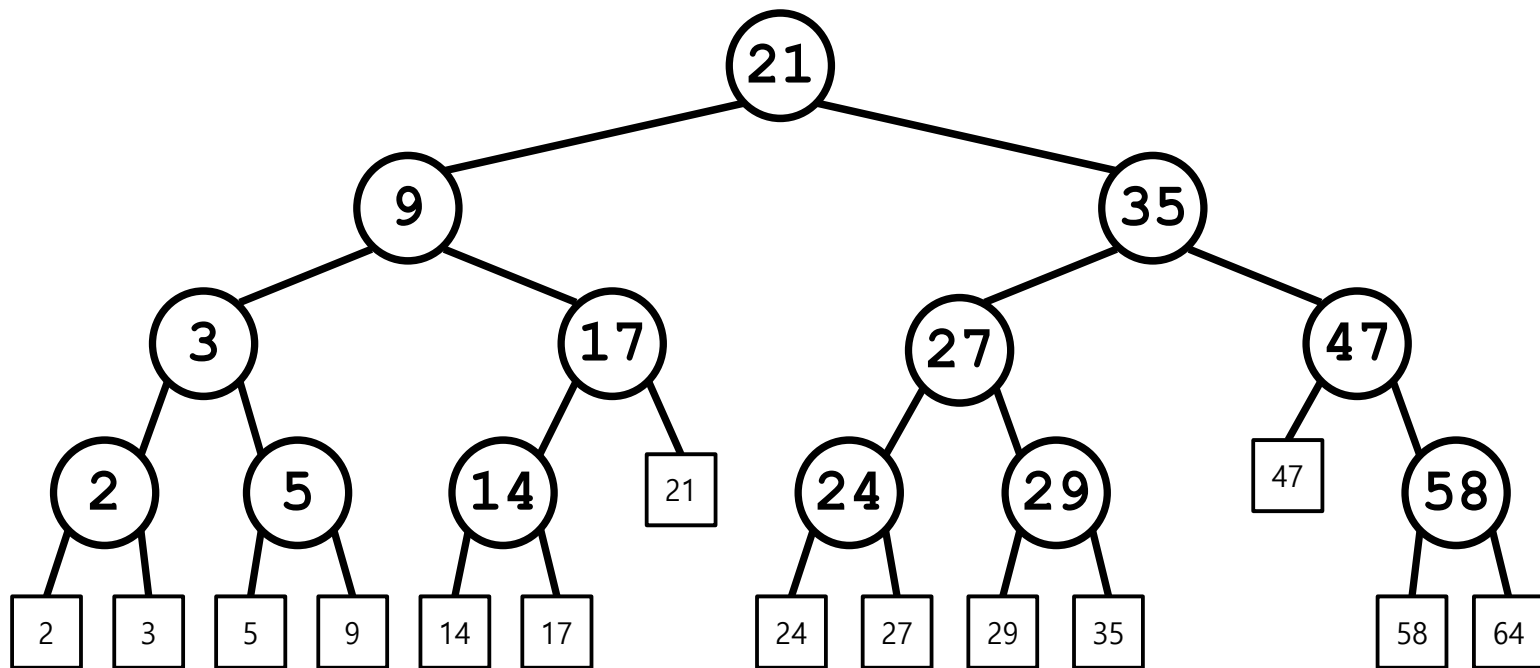
- 1차원 직선상에 n 개의 실수 $S = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ 이 주어졌을 때, 주어진 폐구간(query interval) $I=[b_1, b_2]$ 에 포함되는 S 의 모든 원소에 관해 계산하는 문제를 Range query라고 부름
- Range query에는 두 종류의 문제
 - 모든 점을 계산(또는 reporting)하는 range reporting 문제
 - 점의 개수만을 계산하는 range counting 문제
- 이러한 range query 문제에서는 집합 S 의 모든 원소가 동적으로 insert, 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 만듦
 - 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



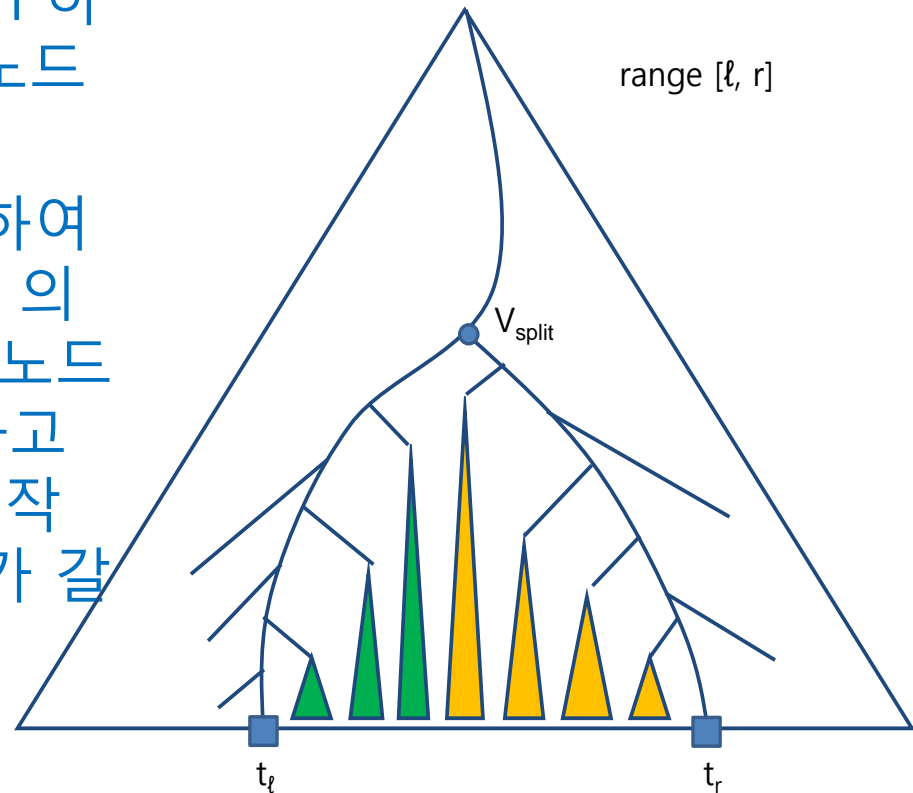
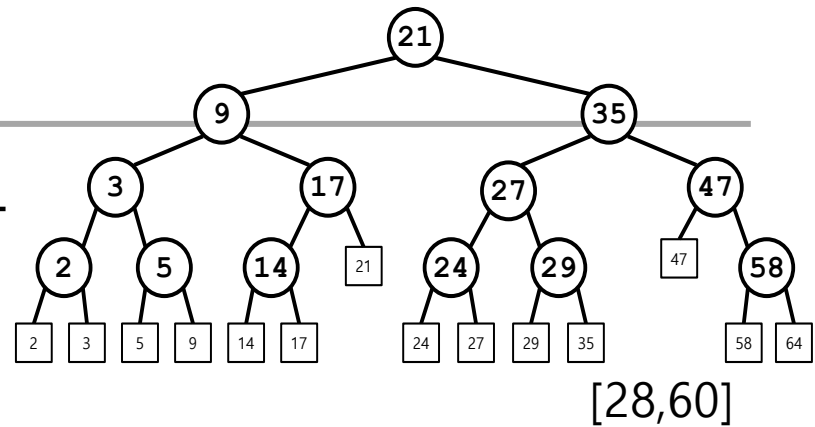
각 내부 노드는 왼쪽 서브트리에 있는 단말노드 중 가장 값이 큰 것을 저장함

1차원 Range Tree

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

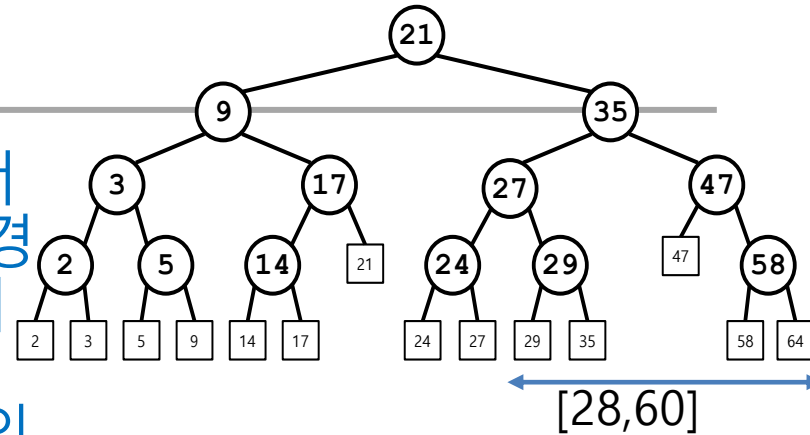
(step 1) ℓ, r 에 대해 각각 search 하면서 최종적으로 도달한 단말노드를 각각 t_ℓ, t_r 로 둬

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

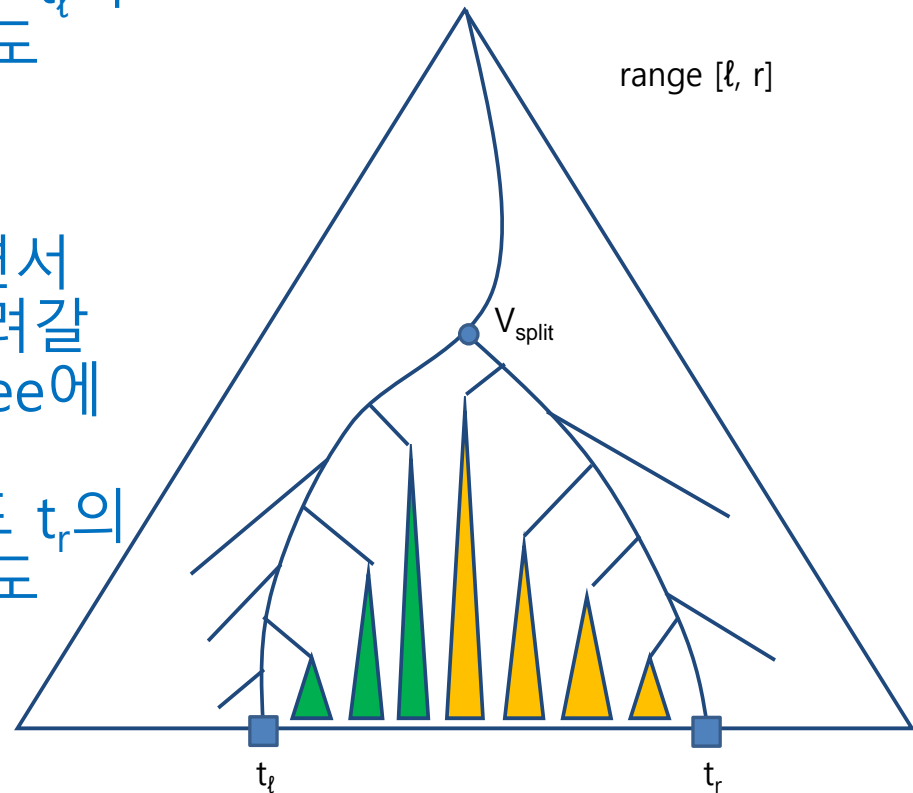


1차원 Range Tree

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

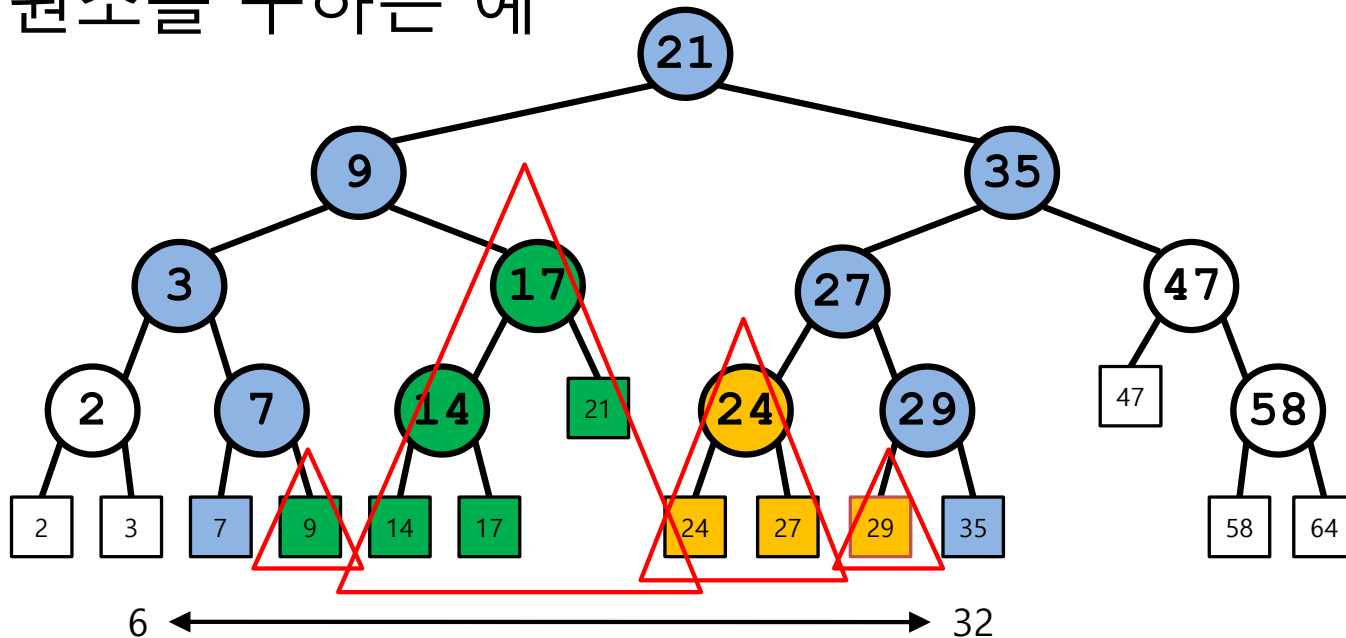


(step 4) 마찬가지로 t_r 로 내려가면서 어떤 노드 x 의 오른쪽 child 로 내려갈 경우에는 이 노드 x 의 왼쪽 subtree 에 속하는 모든 단말노드의 점들을 report 한다. 최종적으로 단말노드 t_r 의 key가 range 에 포함되면 이 노드도 report 한다.



1차원 Range Tree

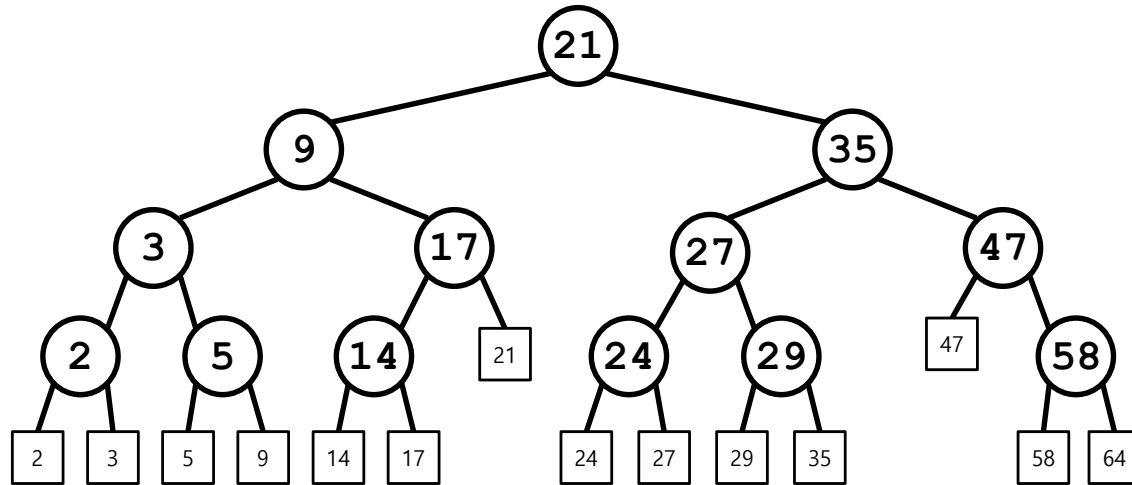
- $S = \{2, 3, 5, 9, 14, 17, 21, 24, 27, 29, 35, 47, 58, 64\}$ 를 원소로 하는 range tree에서 구간 $[6, 32]$ 에 속하는 원소를 구하는 예



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

1차원 Range Tree

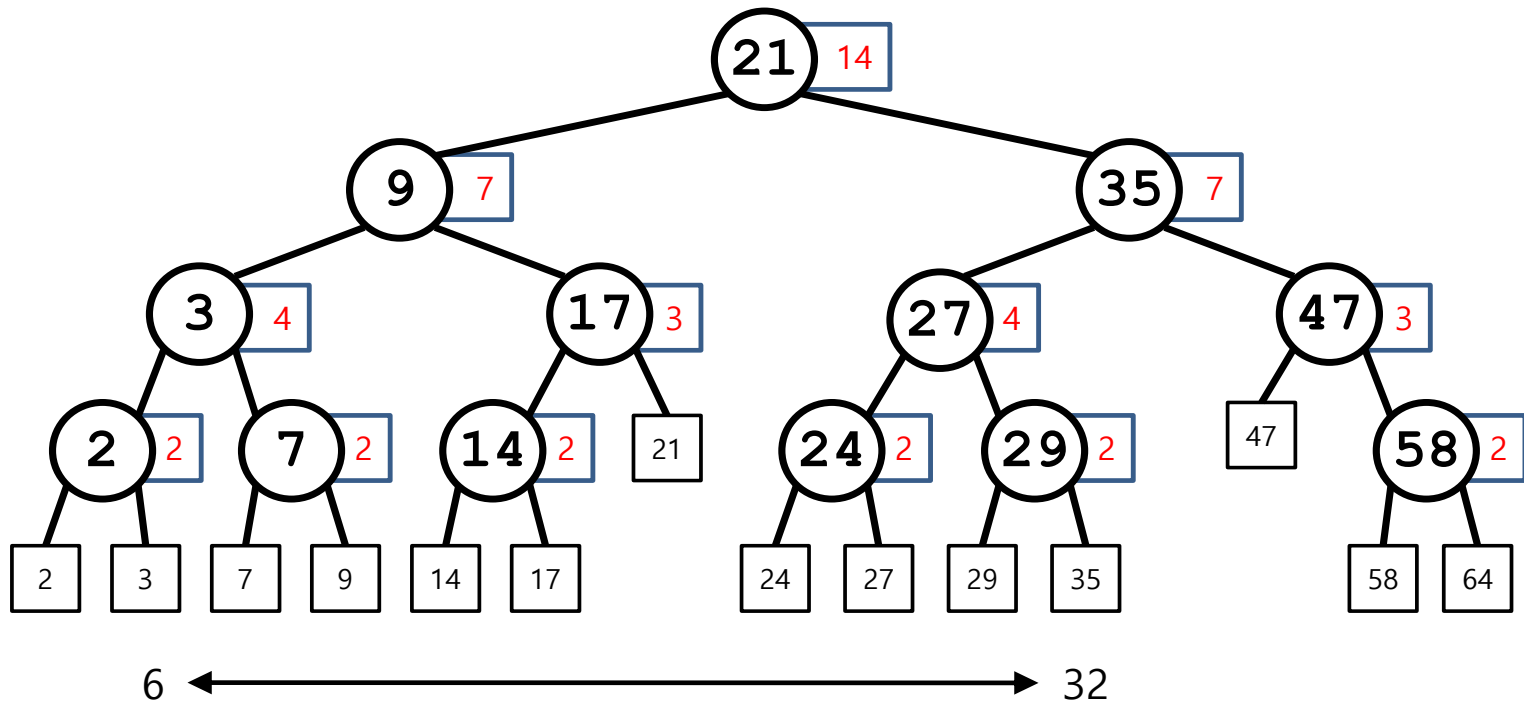
- 주어진 range tree



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

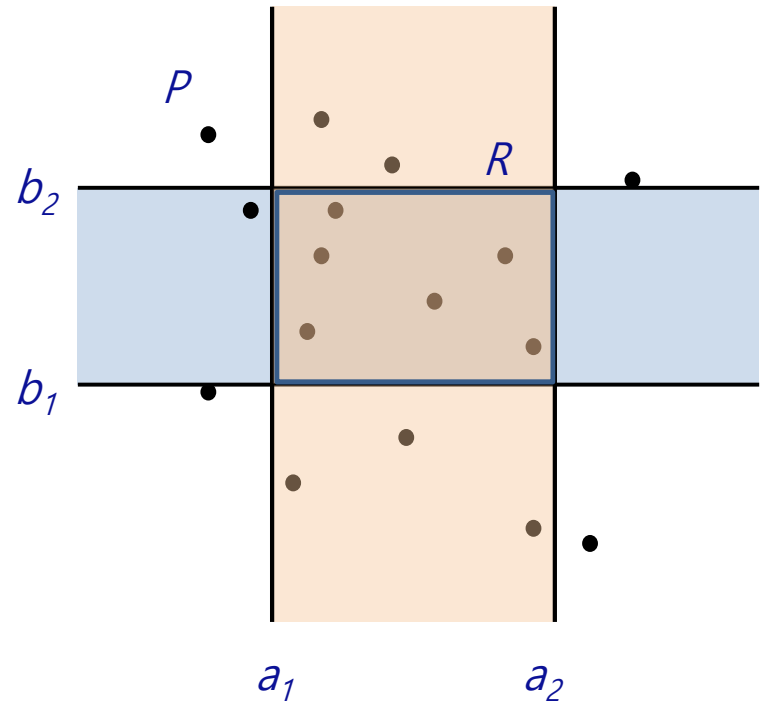
1차원 Range Tree

- 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

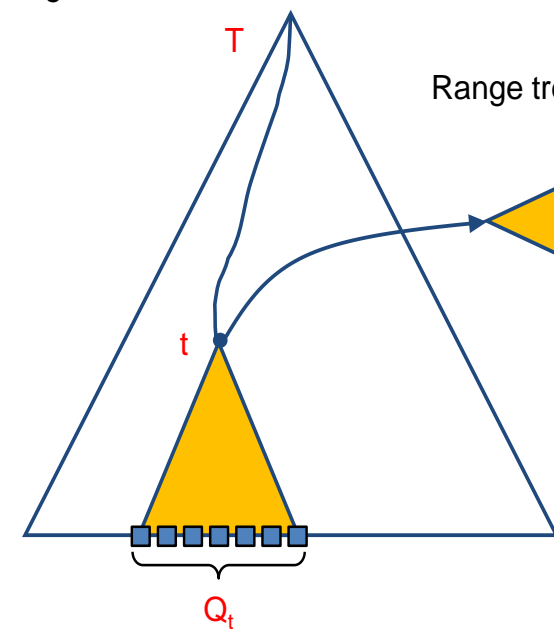
- 2차원 평면 상에 n 개의 점 $P = \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$ 이 주어졌을 때, 주어진 직사각형 $R = [a_1, a_2] \times [b_1, b_2]$ 에 포함되는 P 의 모든 점을 계산하는 문제
- 집합 P 의 모든 점이 동적으로 insert, delete 될 수 있음



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.

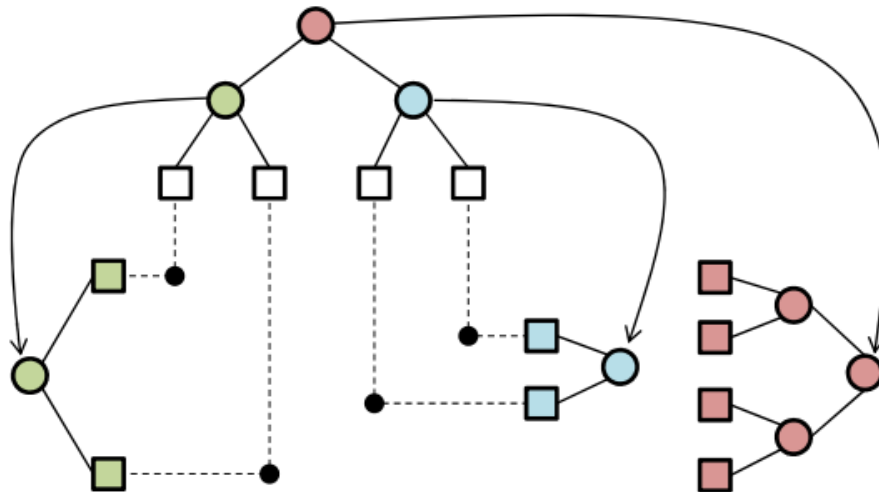
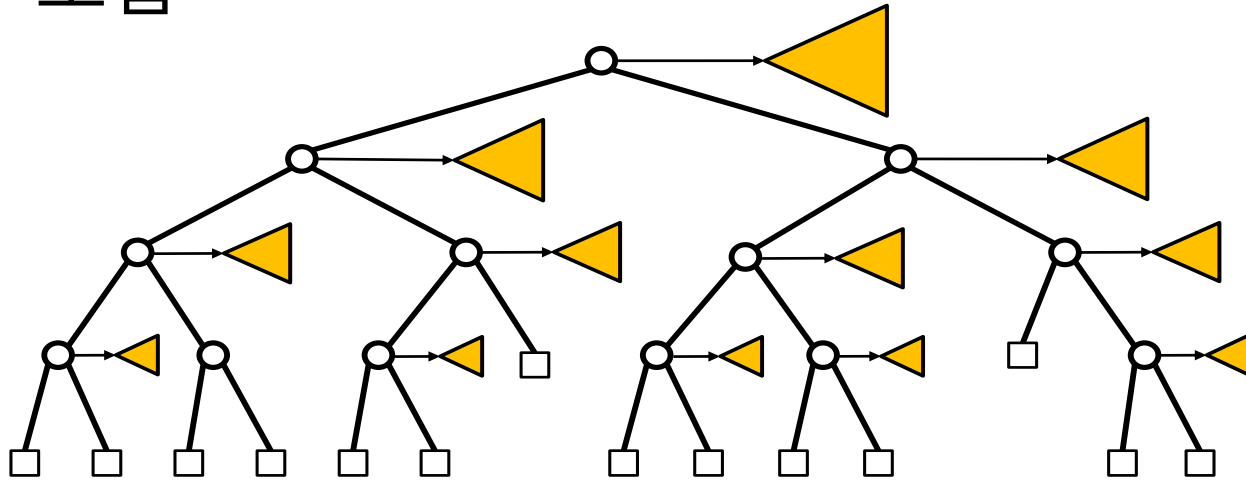
Range tree on x-coordinates



Range tree on y-coordinates

2차원 Range Tree

- 위의 방법으로 구성된 2차원 range tree의 개략적인 모습



2차원 Range Tree

- 2차원 Range Tree 알고리즘

Build2dRangeTree(P)

T_y = P에 속하는 점들의 y-좌표를 기준으로 만든 1차원 range tree

if (P에 한 개의 점만 있는 경우)

한 점으로 이루어진 leaf 노드를 만들고, T_y 를 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, T_y 를 이 노드에 연결

$v \rightarrow \text{left} = \text{Build2dRangeTree}(P_l);$

$v \rightarrow \text{right} = \text{Build2dRangeTree}(P_r);$

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

$$\begin{aligned} T(n) &= O(n) + 2T(n/2) \\ &= O(n \log n) \end{aligned}$$

$O(n)$

$2T(n/2)$

$O(n)$

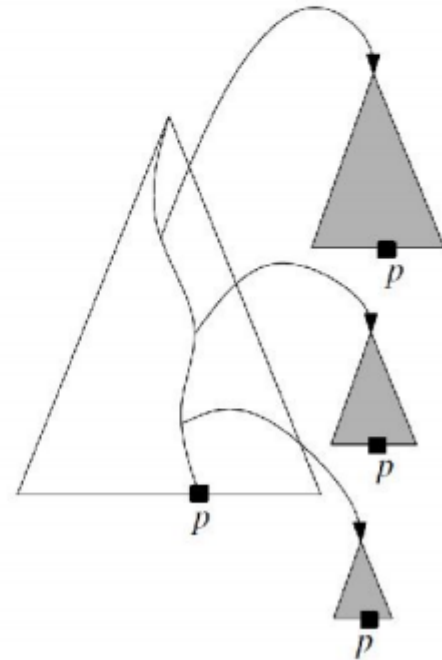
```
BuildXTree (S)    //S: point set
1.  If  $|S|=1$ , return leaf  $t$  where
    1.   $t.pt$  and  $t.ytree$  are the point of  $S$ 
2.   $x$  be median of  $X$  coordinates of all points in  $S$ 
3.   $L$  ( $R$ ) be subset of  $S$  whose  $X$  coordinates are no greater than (greater than)  $x$ 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

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

$$O\left(\sum_{i=1}^n T_i\right)$$

- $T_i = O(\log n)$
- Total space is $O(n \log n)$

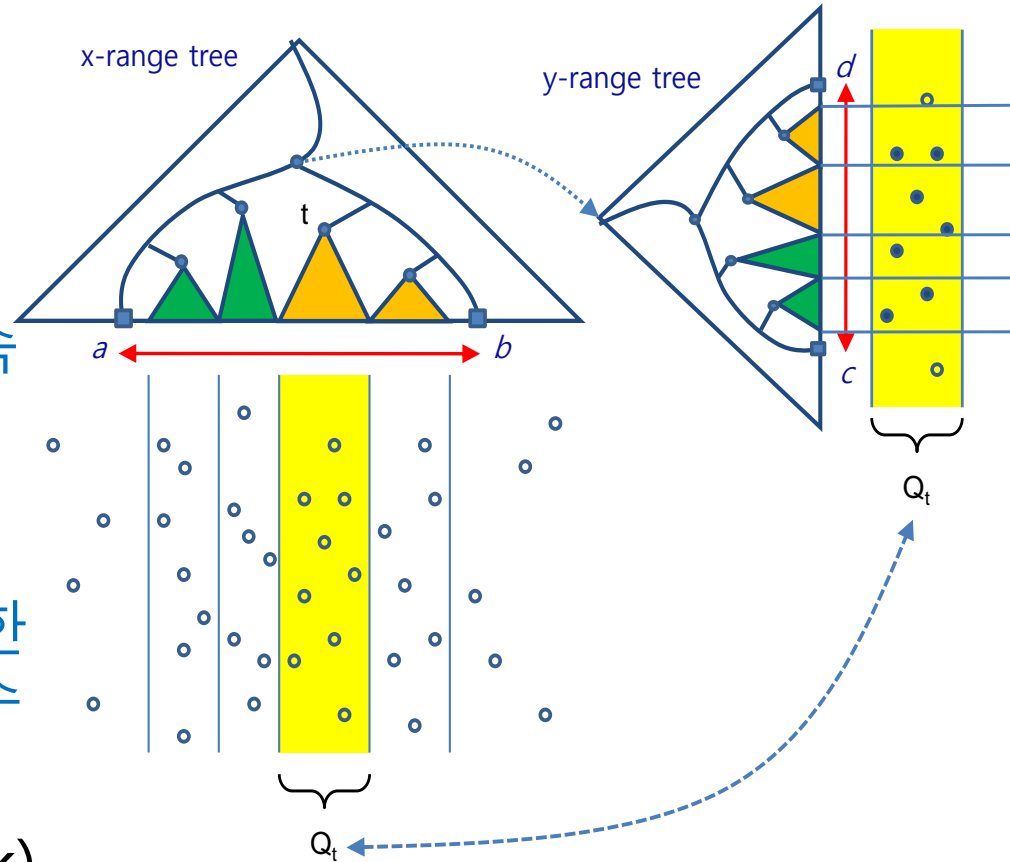


2차원 Range Tree

- 2차원 range query가 1차원 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
 - $\text{IntervalInsert}(T, x)$: Interval 트리 T 에 폐구간을 저장하는 노드 x 를 추가한다.
 - $\text{IntervalDelete}(T, x)$: Interval 트리 T 에서 노드 x 를 제거한다.
 - $\text{IntervalSearch}(T, i)$: 폐구간 i 와 서로 겹치는 모든 구간을 계산한다.
- Interval Tree는 기본적으로 RBT와 같은 균형트리를 기반으로 만들어 짐

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

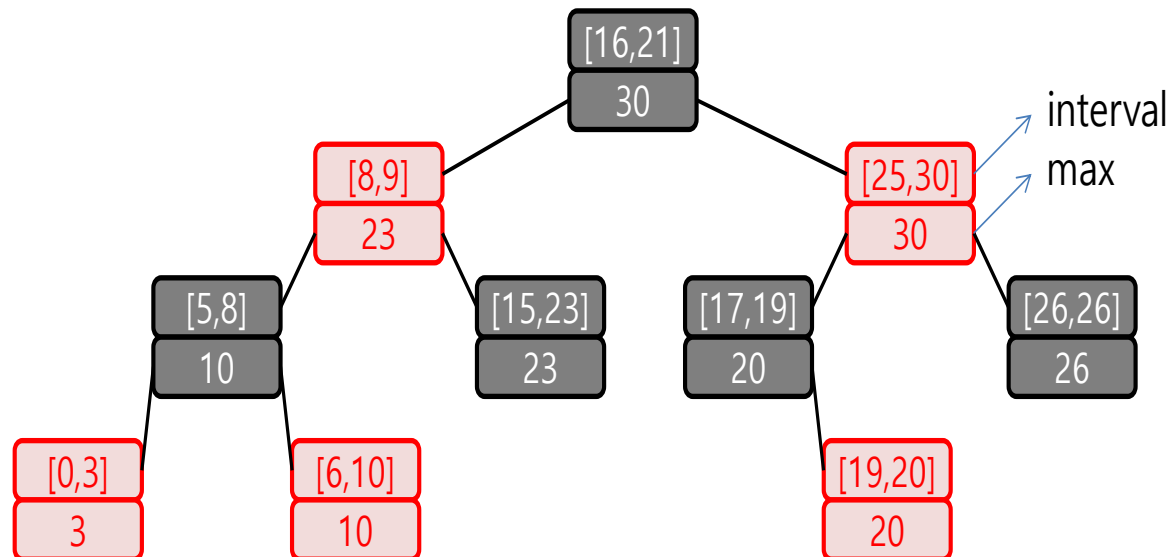


Interval Tree

- 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

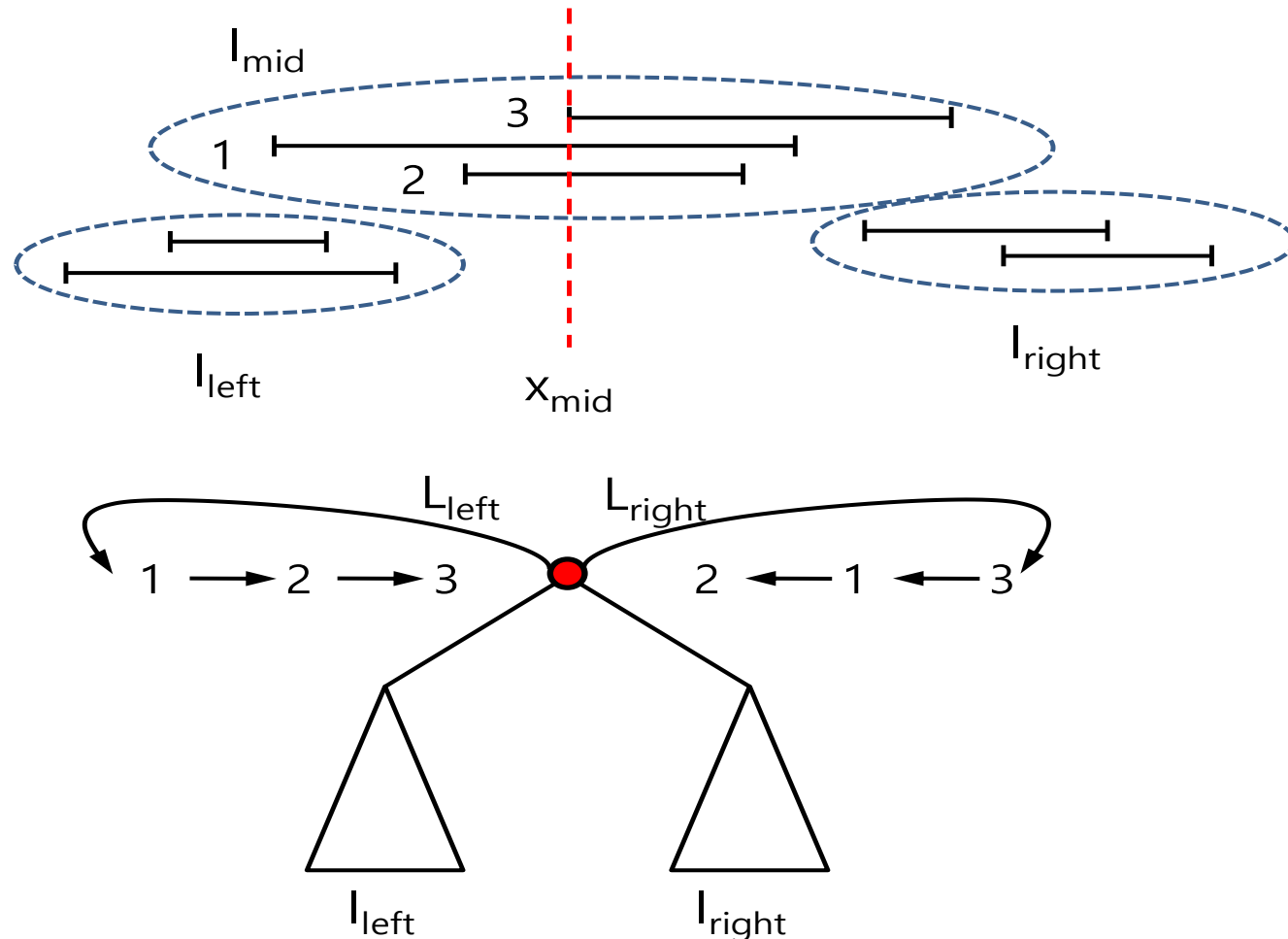
- 여러 개의 폐구간이 이미 주어지고, 한 개의 query 점이 주어졌을 때, 이 점을 포함하는 모든 폐구간을 구하는 문제
 - 앞에서 제시한 interval tree와는 구조가 다른 종류의 interval tree를 만들어 해결한다.
- n 개의 폐구간 $I = \{[a_1, b_1], [a_2, b_2], \dots, [a_n, b_n]\}$ 주어졌을 때, x_{mid} 를 $2n$ 개의 폐구간의 끝점의 가장 중앙인 점이라고 정의하자. 그러면, n 개의 폐구간은 x_{mid} 와의 관계에 의하여 다음과 같은 3개의 집합으로 나눌 수 있다.
 - $I_{left} : x_{mid}$ 보다 완전히 왼쪽에 위치한 폐구간의 집합
 - $I_{right} : x_{mid}$ 보다 완전히 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 Tree를 만들고, 이 트리를 v 의 right subtree로 한다.
 - (2.3) 루트노드 v 는 I_{mid} 에 속하는 모든 폐구간을 가지는 두 개의 리스트 $L_{\text{left}}(v)$, $L_{\text{right}}(v)$ 를 가진다. $L_{\text{left}}(v)$ 에는 I_{mid} 에 속하는 모든 폐구간이 왼쪽 끝점의 오름차순으로 정렬되어 있으며, $L_{\text{right}}(v)$ 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 ( $qx < v \rightarrow x_{mid}$ )
```

```
      v->Lleft에 연결된 interval을 따라가면서  $qx$ 를 포함하는 모든  
      interval을 출력하고,  $qx$ 를 포함하지 않는 interval을 만나자마  
      자 Lleft를 탐색하는 것을 종료한다.
```

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

```
    else
```

```
      v->Lright에 연결된 interval을 따라가면서  $qx$ 를 포함하는 모  
      든 interval을 출력하고,  $qx$ 를 포함하지 않는 interval을 만나  
      자마자 Lright를 탐색하는 것을 종료한다.
```

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

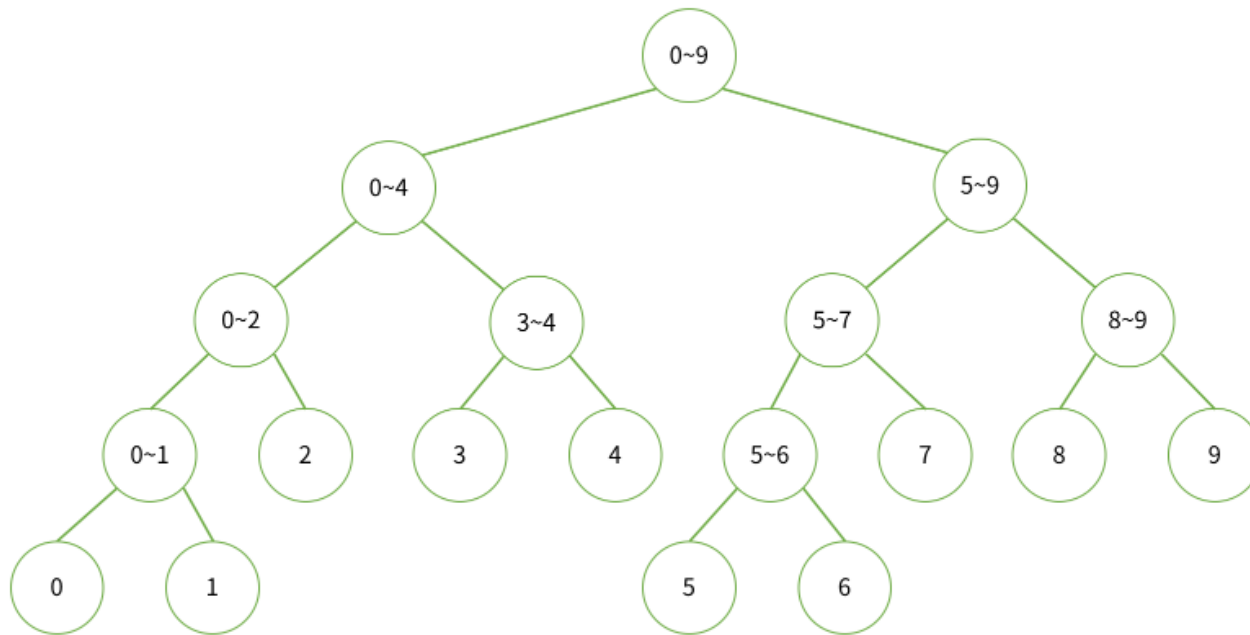
- 수행시간 : $O(\log n + k)$

Segment Tree for Array

- 배열 A 가 있고, 다음과 같은 두 연산을 각각 최대 M 번 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 v 로 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: $O(M \log N)$

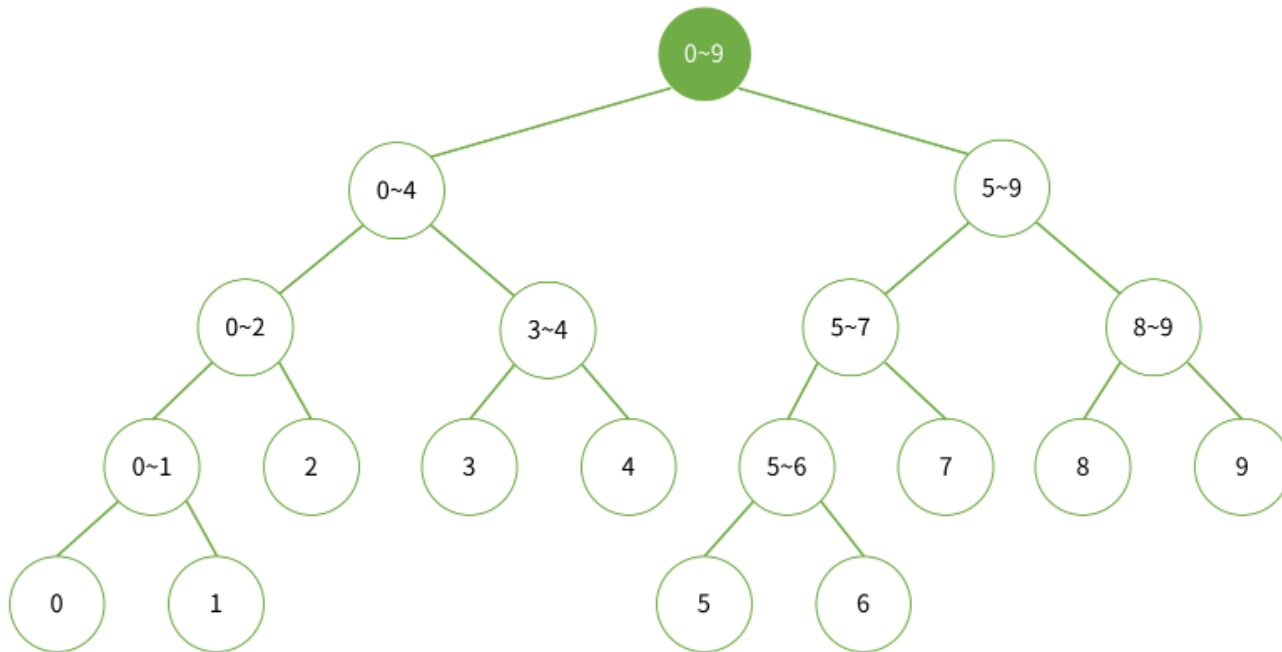
Segment Tree for Array

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



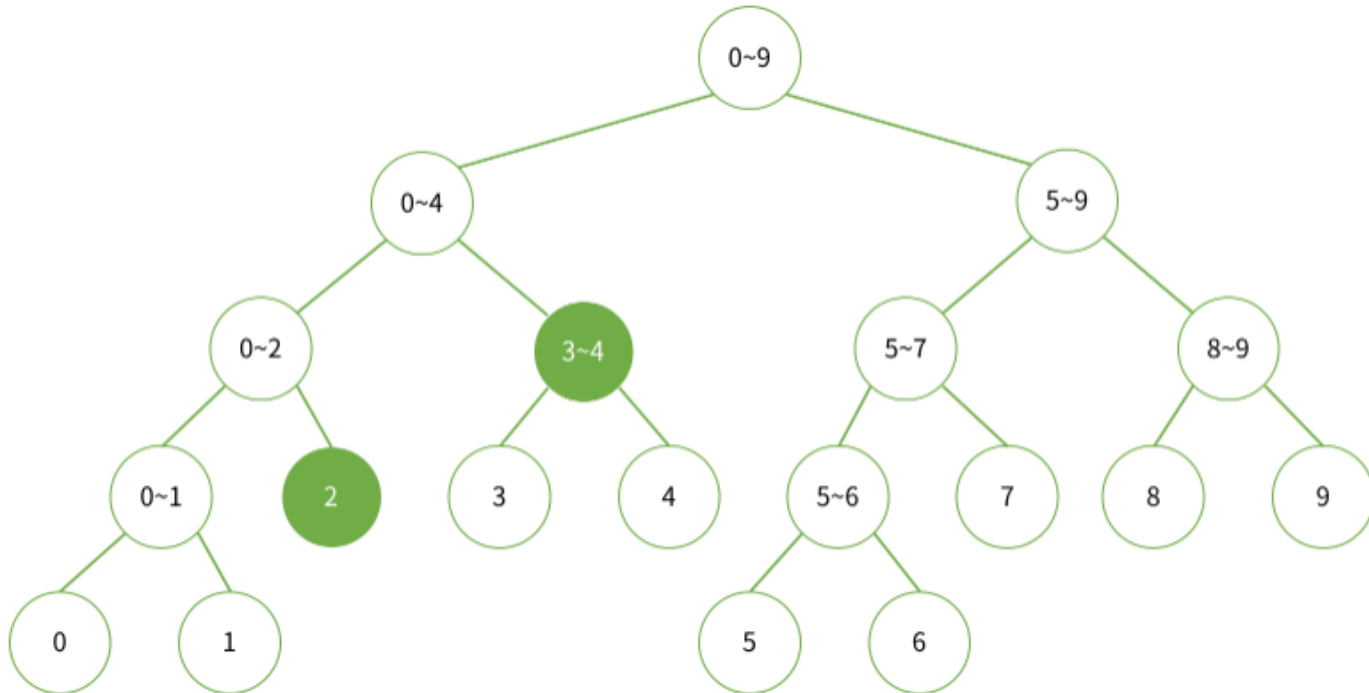
Segment Tree에서 배열의 합 찾기

- 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

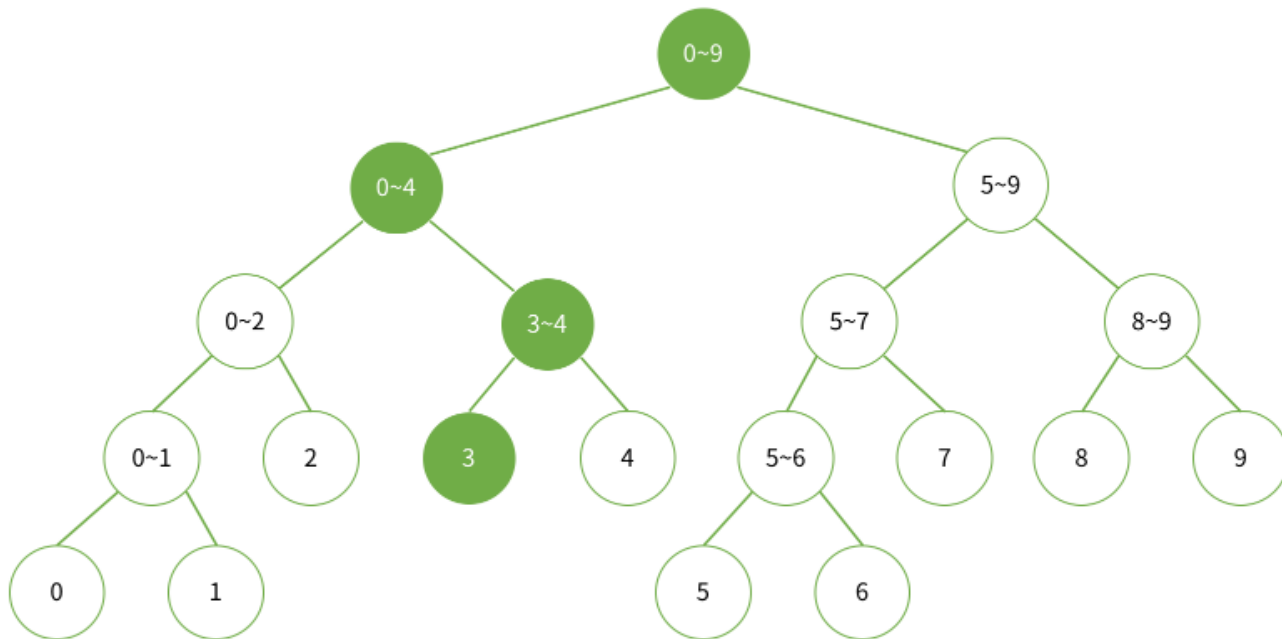


Segment Tree에서 배열의 합 찾기

- 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

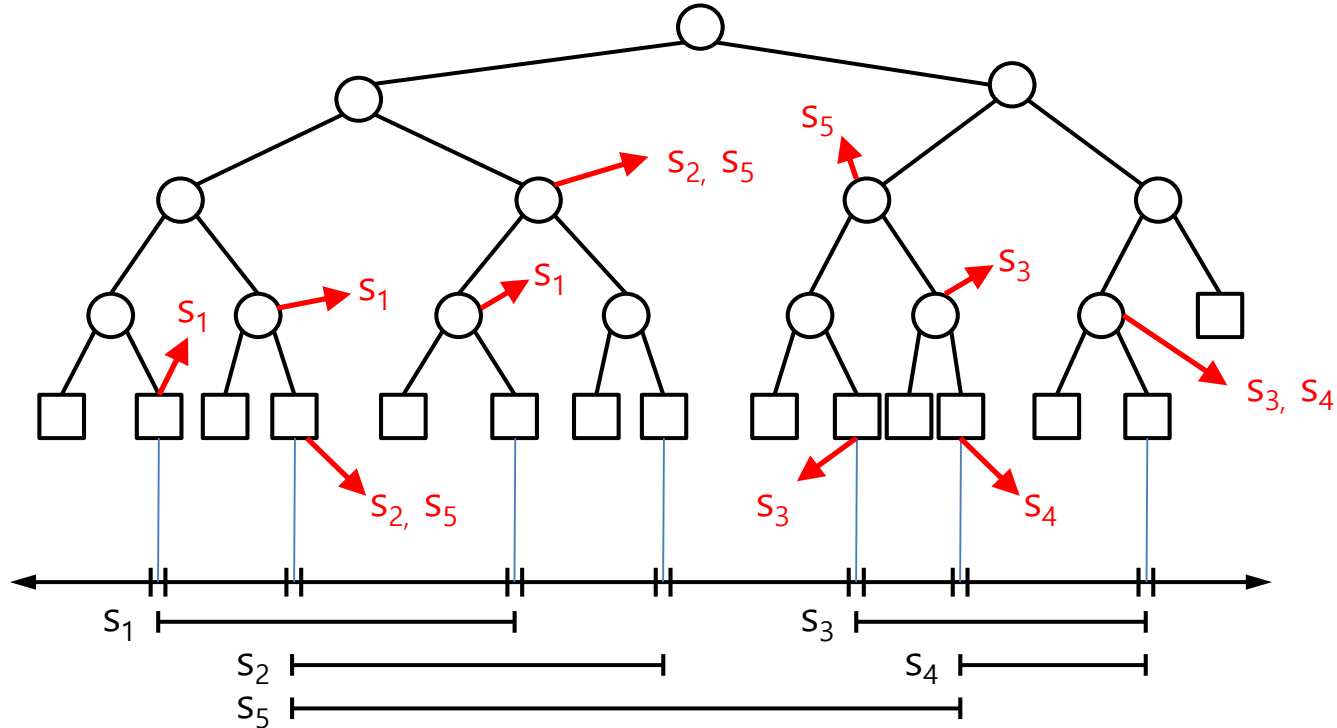
Segment Tree에서 수 변경하기

- 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
 - $\text{IntervalInsert}(T, x)$: Interval 트리 T 에 폐구간을 저장하는 노드 x 를 추가한다.
 - $\text{IntervalDelete}(T, x)$: Interval 트리 T 에서 노드 x 를 제거한다.
 - $\text{IntervalSearch}(T, i)$: 폐구간 i 와 서로 겹치는 모든 구간을 계산한다.
 - $\text{IntervalPointQuery}(T, q)$: 점 q 를 포함하는 모든 구간을 계산한다.

Segment Tree for Intervals

- IntervalPointQuery를 효율적으로 처리하는 Segment Tree의 구성에 대하여 설명.
- IntervalPointQuery는 n 개의 폐구간 $I = \{[a_1, b_1], [a_2, b_2], \dots, [a_n, b_n]\}$ 주어 졌을 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 I 에 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.

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

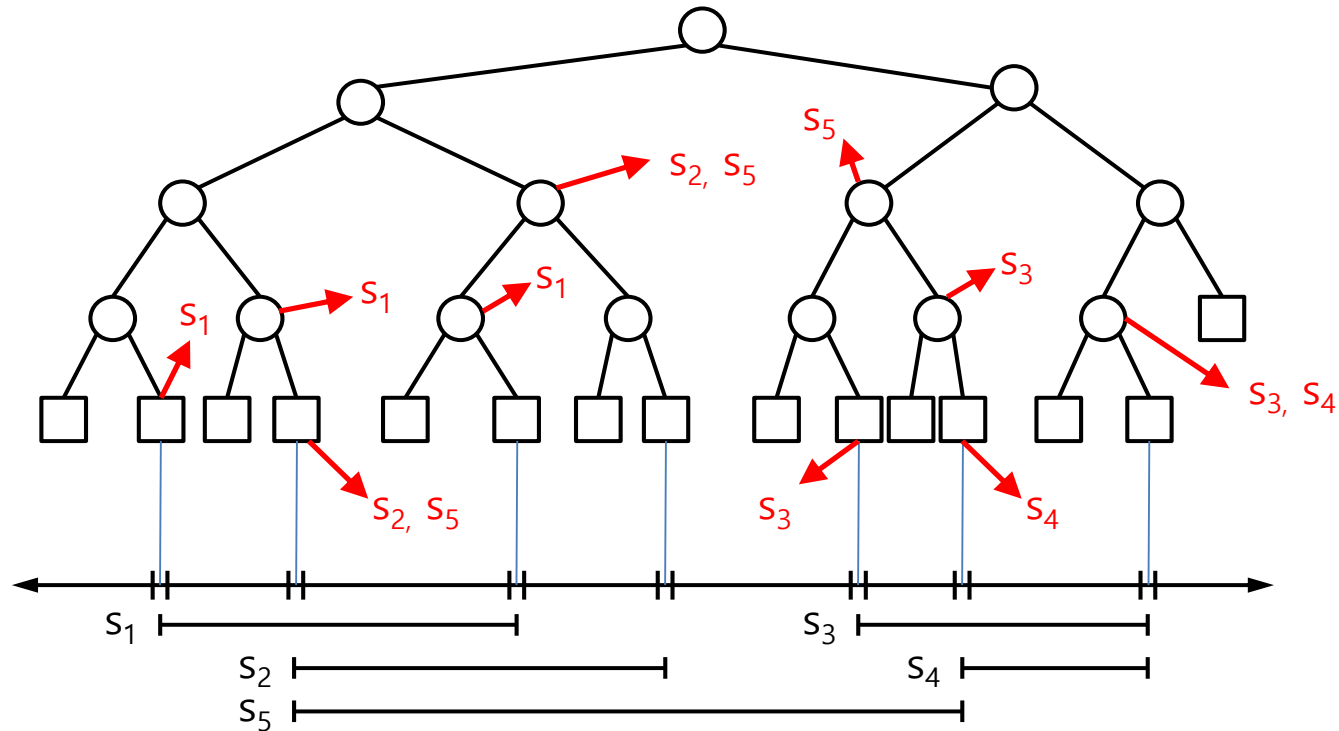
- 위 구간을 기본구간(elementary interval)라고 부르자.

Segment Tree (ST) for Intervals

- 기본구간을 이용하여 다음과 같이 트리를 만듦
 - 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 단말트리에 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 qx 를 포함하는 모든 interval을 계산하는 함수

```
QuerySegmentTree(v, qx)
    I(v)에 속하는 interval 을 report 한다.
    if (v is not a leaf)
        if ( $qx \in \text{Int}(v \rightarrow \text{left})$ )
            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 사용될 수 있는 매우 효율적인 (다른 자료구조로도 처리할 수 있으나, 코드가 상대적으로 매우 간략하여 사용하기 쉬움) 자료구조
 - 1차원 Query (배열 $a[\text{MAX}]$ 에서)
 - Update $a[i]$
 - Query sum of $a[i]$ to $a[k]$ ($0 \leq i \leq k < \text{MAX}$)
 - 2차원 Query (배열 $a[\text{MAX}][\text{MAX}]$)
 - 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 $l(N)$ 이라고 하자.
- N 으로부터 마지막 bit-1을 추출하는 방법
 - $N \& (-N)$ 여기서 $\&$ 는 bitwise-AND
 - $N \& (N \wedge (N-1))$ 여기서 \wedge 는 Exclusive OR
- 정수 N 에서 마지막 bit-1 을 제거하는 방법
 - $N - (N \& -N)$
 - $N \& (N-1)$

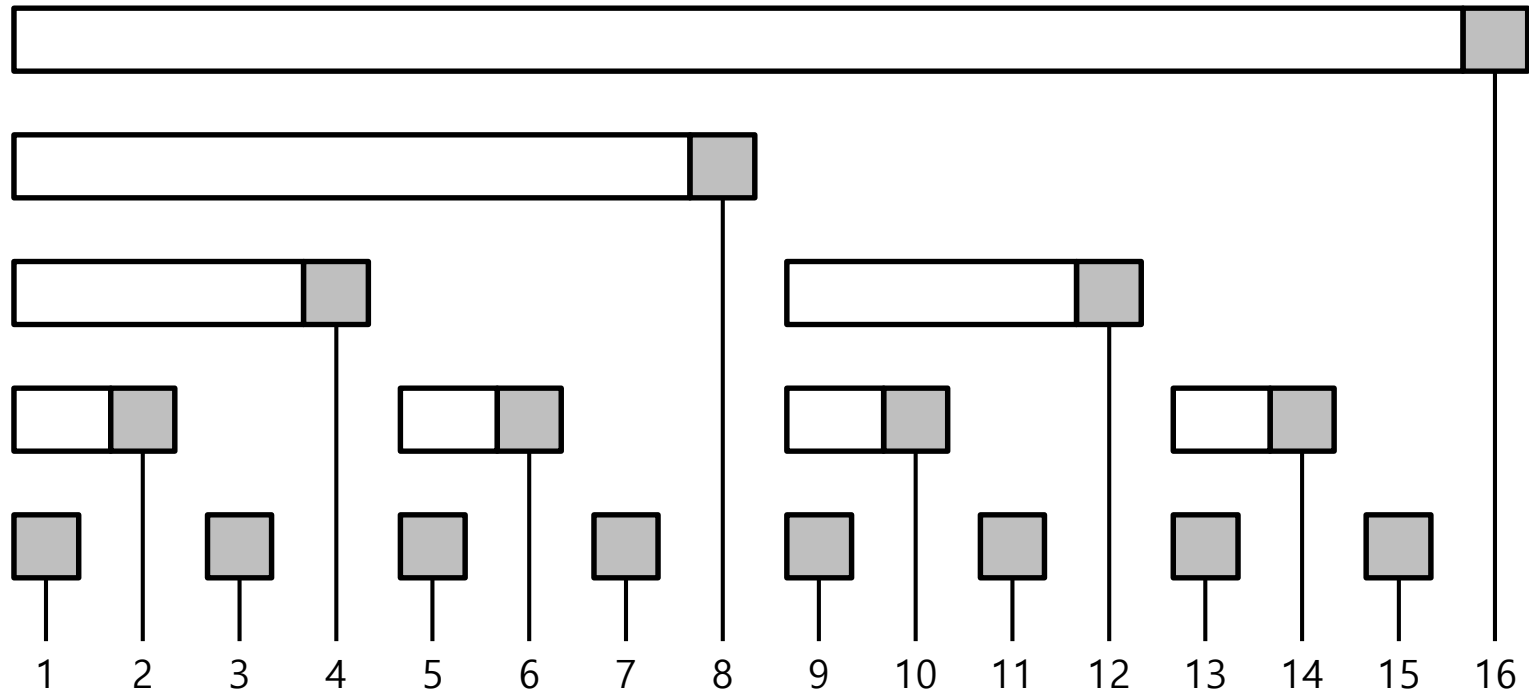
예 N : 00110100

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

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

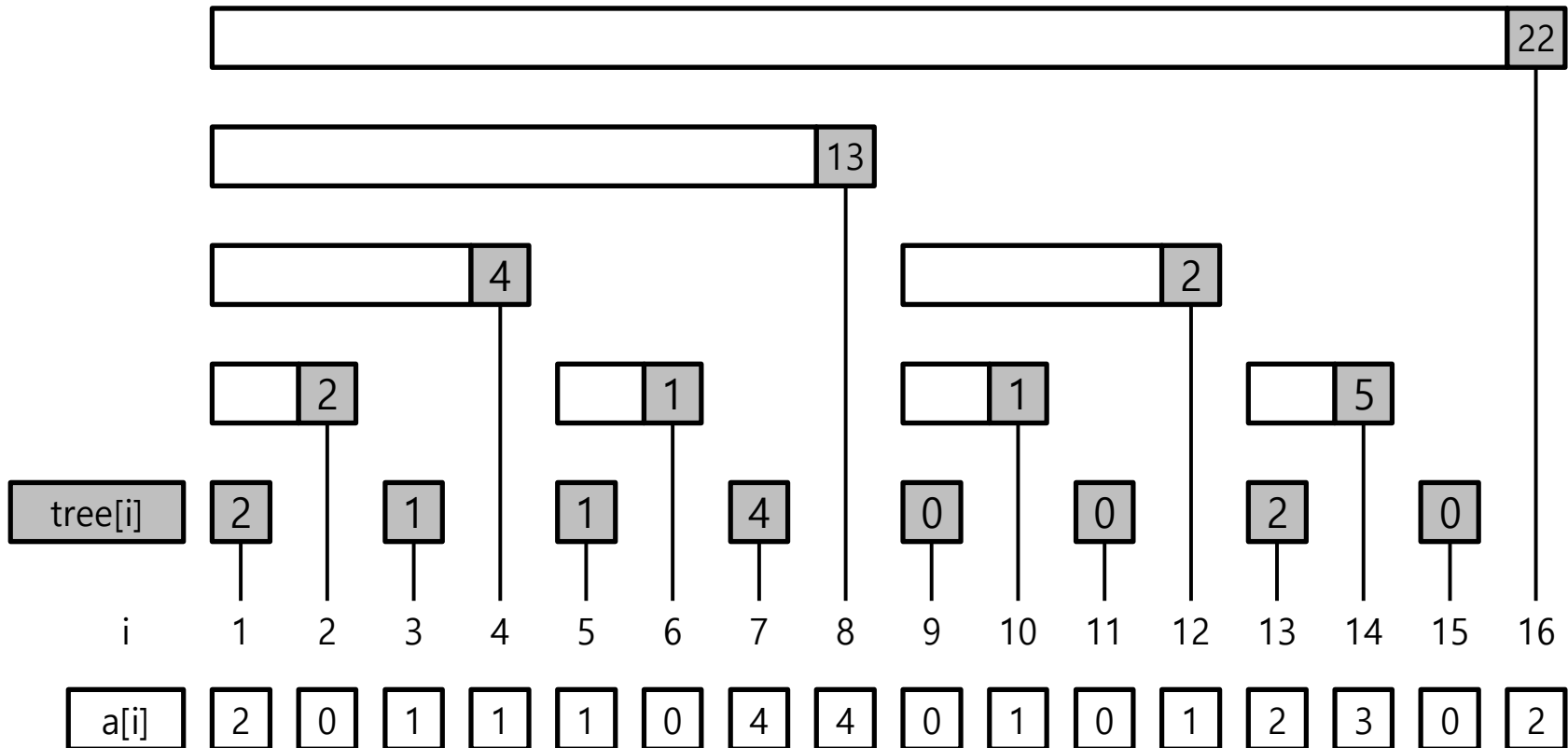
Binary Indexed Tree

- BIT의 예



BIT 초기화

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



BIT 초기화

- BIT를 사용하여 부분누적합 계산 예

$$\text{tree}[N] = \text{tree}[N] + \text{tree}[N-1] + \text{tree}[\text{마지막 1제거}] + \dots$$

예 : $N = a100000_2$ 이라 하자

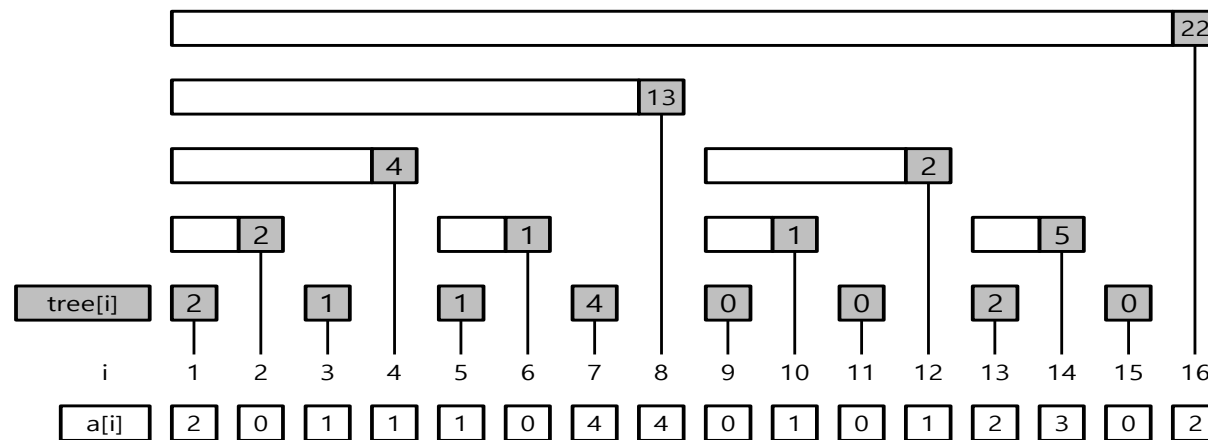
$$\begin{aligned} \text{tree}[N] = & \text{tree}[a100000] + \text{tree}[a011111] + \text{tree}[a011110] \\ & + \text{tree}[a011100] + \text{tree}[a011000] + \text{tree}[a010000] \end{aligned}$$

BIT 초기화

- BIT를 사용하여 부분누적합 계산

$$\text{tree}[12] = \text{tree}[1100] + \text{tree}[1011] + \text{tree}[1010] = \\ \text{tree}[12] + \text{tree}[11] + \text{tree}[10]$$

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



BIT 초기화

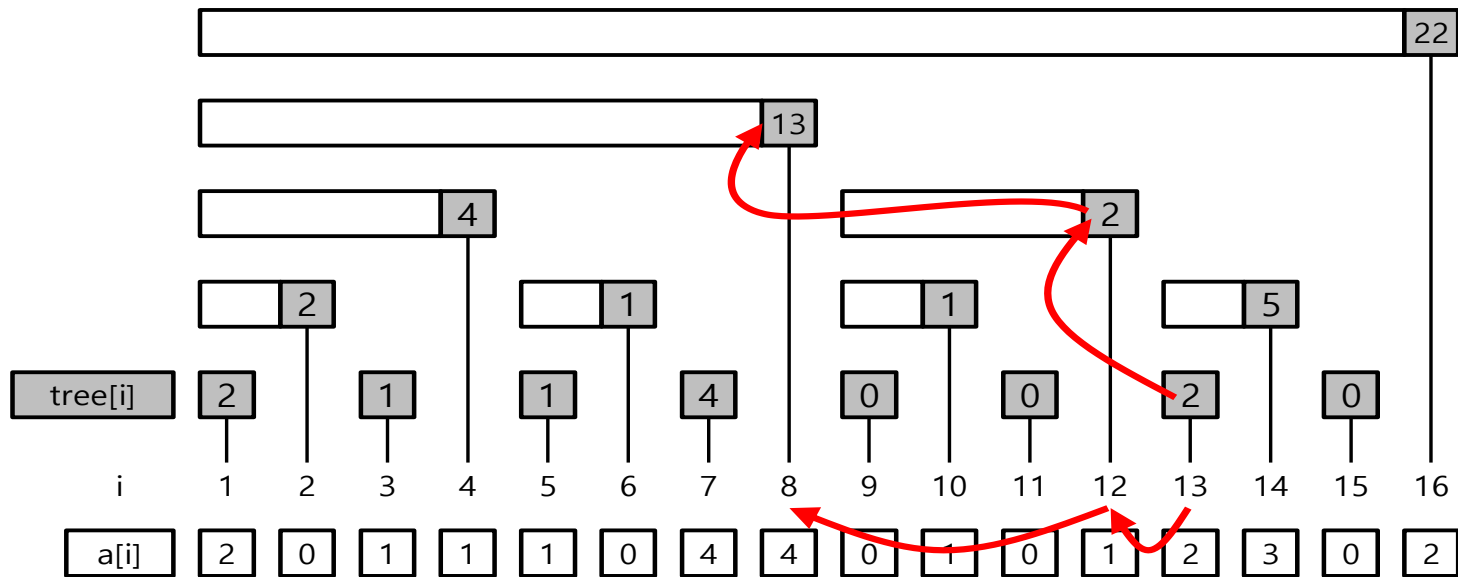
```
#define GET_LAST_ONE(N) ((N)^(-(N)))
void initCumulativeSum(int a[], int tree[], int size)
{
    int i, sum, index;
    int lastOne, removeLastOne;
    for(i=1; i<=size; i++)
    {
        lastOne = GET_LAST_ONE(i);
        removeLastOne = i - lastOne;
        sum = a[i];
        index = lastOne-1;

        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;

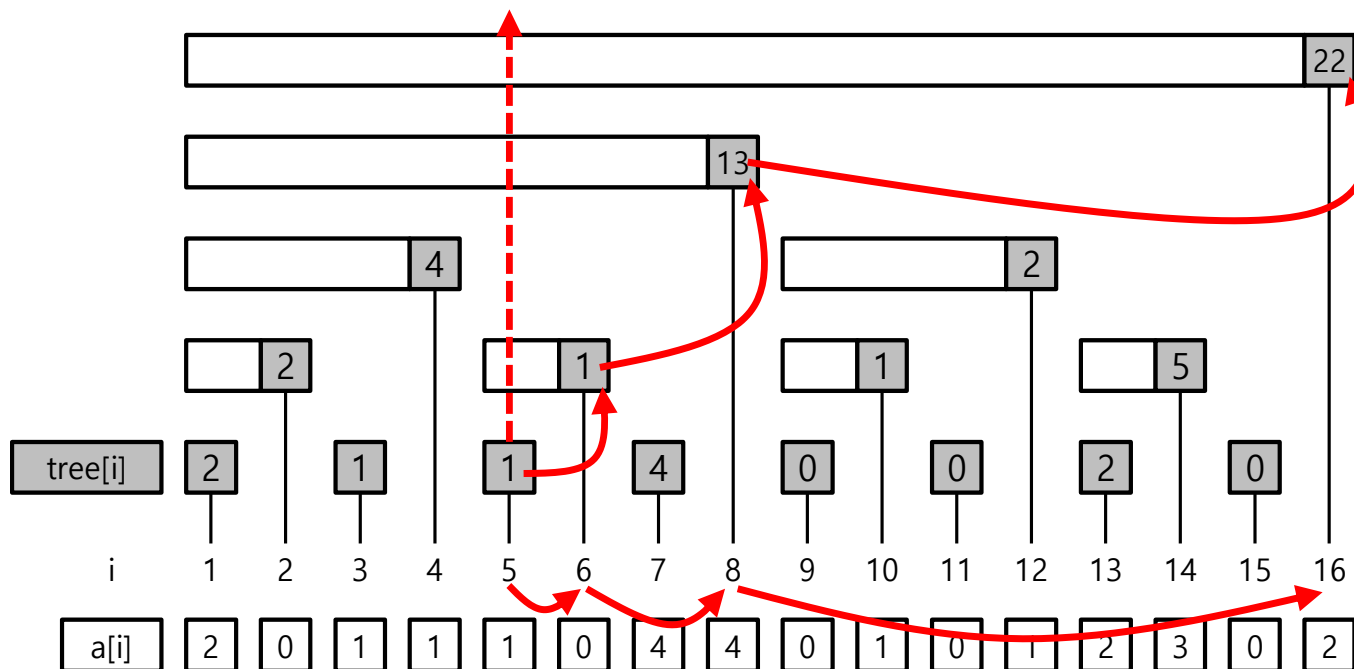
    while (index > 0)
    {
        sum += tree[index];
        index -= GET_LAST_ONE(index);
    }

    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;

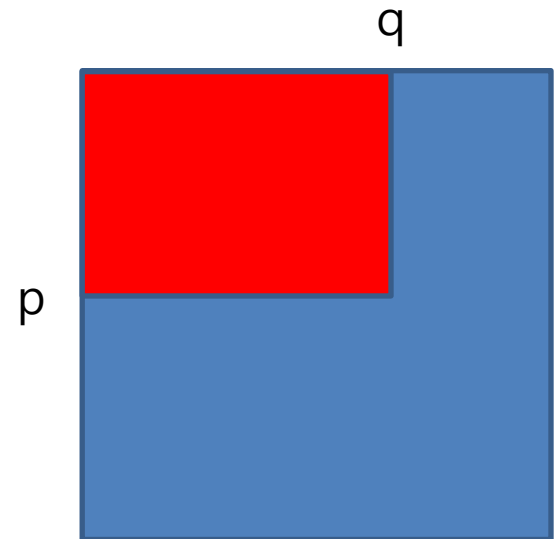
    index = k;

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

2차원 BIT

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

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

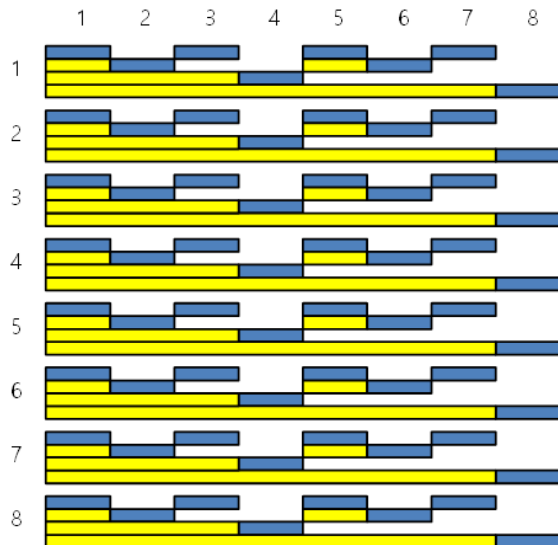


2차원 BIT

- 2차원 배열 $a[\text{MAX}][\text{MAX}]$ 에 대해 2차원 BIT 초기화

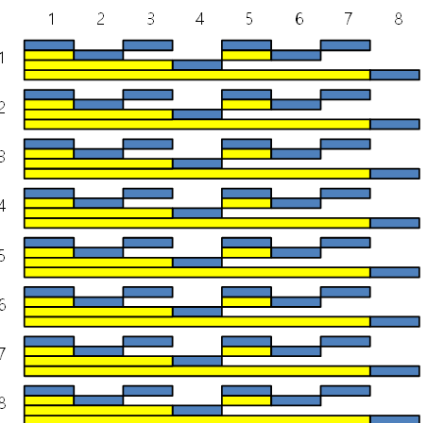
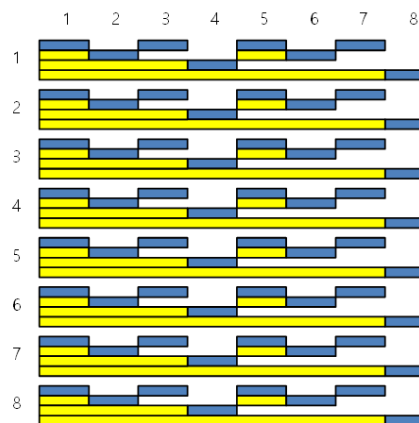
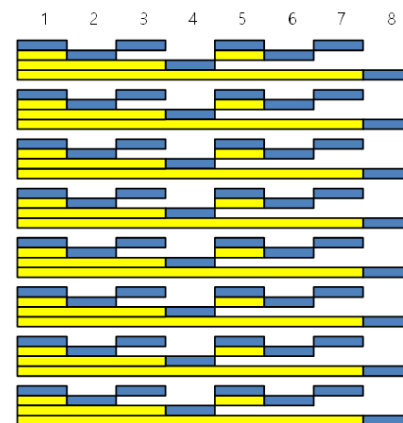
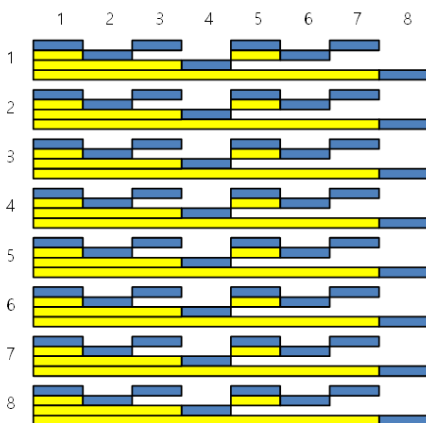
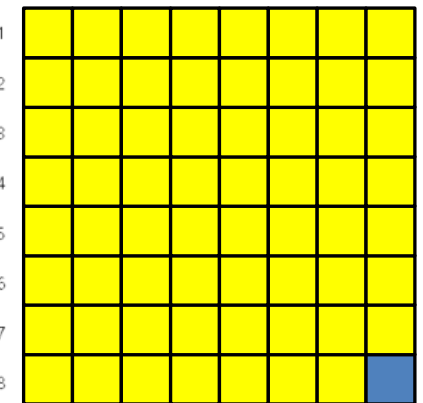
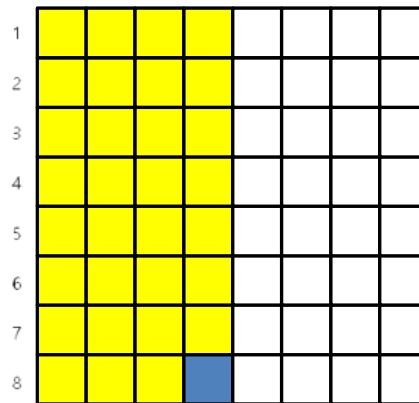
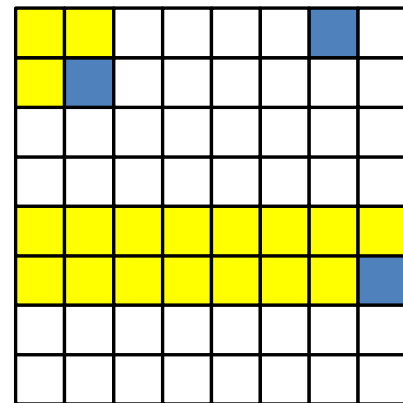
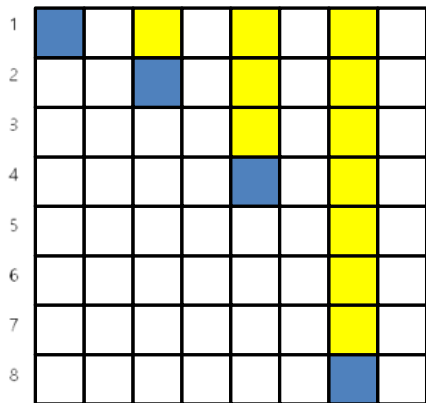
(Step 1) 배열 $a[][]$ 모든 행에 대하여 1차원 BIT $\text{tree}[][]$ 를 만든다(주어진 1차원 배열에 대하여 그 배열 자체에 1차원 BIT를 만들 수 있음에 유의한다).

(Step 2) 모든 행에 대하여 1차원 BIT가 만들어진 배열 $\text{tree}[][]$ 의 모든 열에 대하여 1차원 BIT를 만든다.



2차원 BIT

- 8×8인 배열을 2차원 BIT 를 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 |

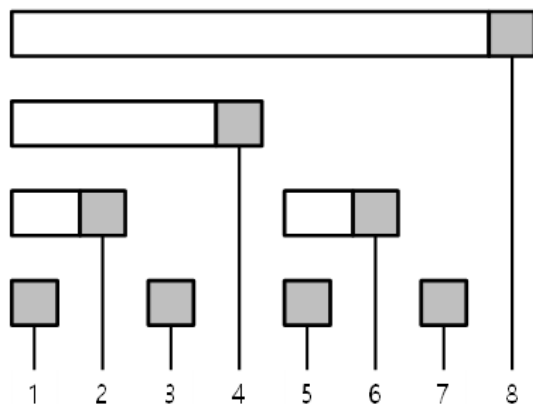
원 data

| 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

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

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



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 |

| 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

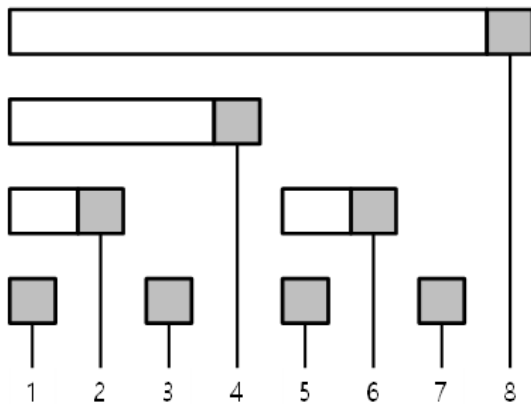
| 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 |
|---|----|----|----|----|----|----|----|----|
| 1 | 1 | 1 | 3 | 5 | -1 | -4 | 1 | 4 |
| 2 | -1 | 0 | 5 | 5 | 3 | 5 | 1 | 9 |
| 3 | 2 | 2 | -2 | 1 | 3 | 7 | -2 | 6 |
| 4 | 3 | 7 | 3 | 11 | 3 | 3 | -3 | 9 |
| 5 | 0 | 3 | 2 | 2 | 2 | 6 | 0 | 10 |
| 6 | 4 | 4 | -2 |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

| 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 |

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



| 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 |

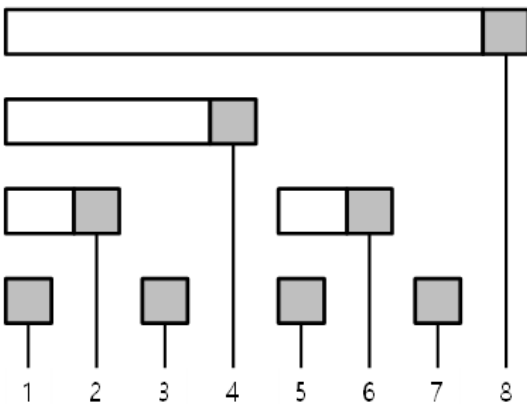
원 data

| 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 $a[1][1] \sim a[3][7]$?



| 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 $p1, p2, q1, q2$ 의하여 정의된 직사각형 내에 포함된 모든 원소의 값은 다음과 같이 구할 수 있다

$$\sum_{i=p1}^{p2} \sum_{j=q1}^{q2} a[i][j] = C(p2, q2) - C(p2, q1 - 1) - C(p1 - 1, q2) + C(p1 - 1, q1 - 1)$$

