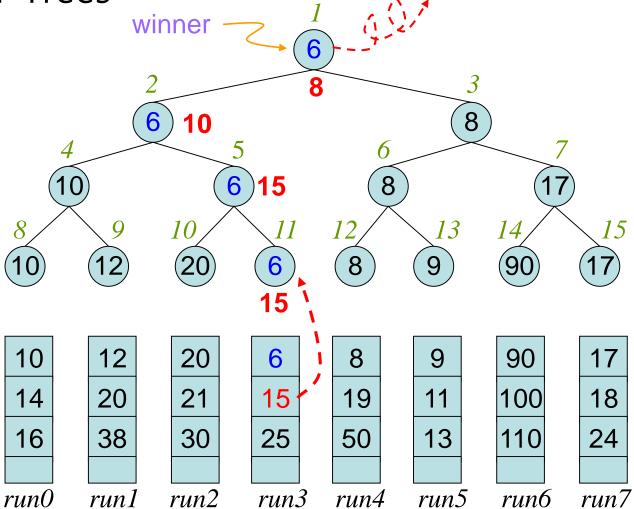


Selection Trees

Winner Trees Loser Trees

Selection Trees

Winner Trees

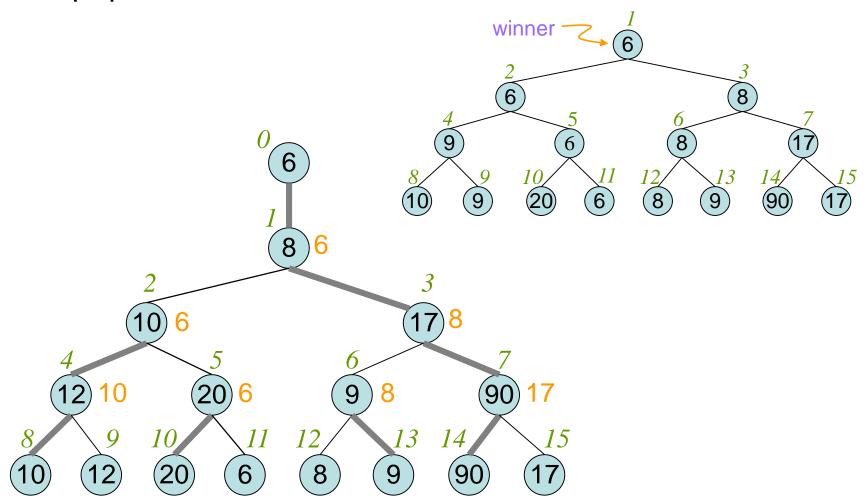


□ Winner Tree의 구현

0	1 2	3 4	5	6 7	8 9	10	11 12	13 14	15
	3 3	4 0	3	4 7	0 1	2	3 4	5 6	7
•									
	0	1	2	3	4	5	6	7	
	10	12	20	6	8	9	90	17	
					·				
	10	12	20	6	8	9	90	17	
	14	20	21	15	19	11	100	18	
	16	38	30	25	50	13	110	24	
	run0	run1	run2	run3	run4	run5	run6	run7	

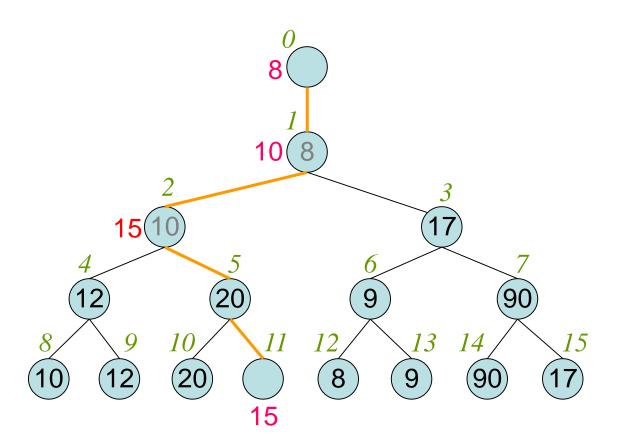
Loser Trees

▲초기화



Loser Tree

■ 비교는 부모노드와만 하면 된다.



Pair-wise Disjoint Sets & Union-Find Algorithm

Pair-wise Disjoint sets

- 어떠한 집합도 다른 집합과 겹치는 원소를 가지고 있지 않다. (pair-wise disjoint sets)
 - 따라서, 어떠한 원소도 단 하나의 집합에만 속해 있다.

Example:

- \bullet S1 = {0, 6, 7, 8}
- $S2 = \{1, 4, 9\}$
- $S3 = \{2, 3, 5\}$

□두 개의 기본 연산

- Union(Si, Sj): 겹치는 원소가 없는 두 집합을 합한다.
 - Union(S1, S2) = $\{0, 6, 7, 8, 1, 4, 9\}$

$$S1 = \{0, 6, 7, 8\}$$

$$S2 = \{1, 4, 9\}$$

•
$$Find(3) = S3$$

$$S3 = \{2, 3, 5\}$$

 \bullet Find(8) = S1

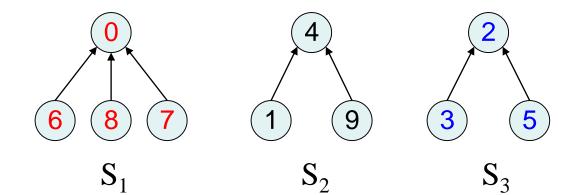
- 하나의 집합을 다른 집합과 구분할 수만 있으면 충분하다.
 - 집합의 이름은 중요하지 않다.
 - 집합 자체가 중요.

□ DisjointSets 의 공개함수

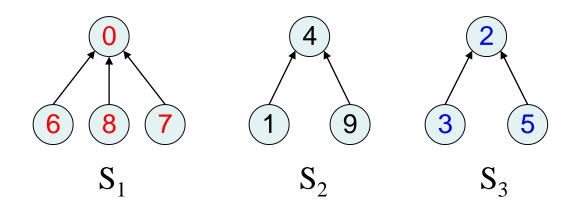
- DisjointSets (int numberOfElements) ; // 생성자
 - 원소의 개수가 주어진다.
 - 맨 처음에는 각각의 원소가 하나의 집합이다. 그러므로 초기에는 원소의 개수만큼 집합이 존재하게 된다.
- void union (SetID set1, SetID set2);
 - 두 집합을 하나의 집합으로 합한다.
- SetID find (Element e);
 - 주어진 원소를 갖는 집합을 찾는다.

Union-Find 알고리즘을 이용한 "DisjointSets" 의 구현

□ 가능한 표현 방법



□ 표현 방법:



- 배열을 사용
 - 각 원소는 부모 원소를 가리킨다.
 - 루트는 값으로 '-1'을 갖는다.
 - 루트의 레이블, 즉 루트 원소의 배열 인덱스는 집합의 이름으로 사용된다.

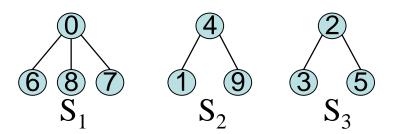
□ Class DisjointSets의 비공개 변수들

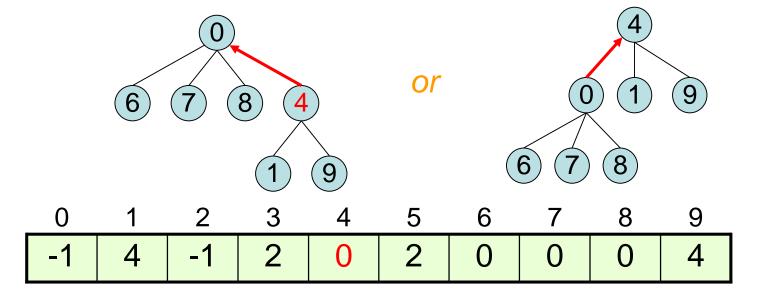
```
public class DisjointSets {
    // 비공개 인스턴스 변수
    private int _numberOfElements ;
        // DisjointSets 객체가 다룰 수 있는 원소의 개수
    private int _parent[] ;
        // 각 원소의 부모를 가리키는 정보를 저장하는 배열
        // _numberOfElements 크기로 생성되어야 한다.
```

□ 생성자

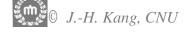
Union

Union(S₁, S₂)
= { 0, 6, 7, 8, 1, 4, 9 }





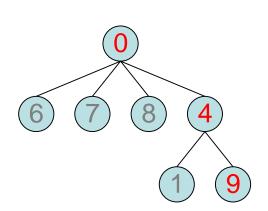
```
void union1 (int i, int j)
{
    this._parent[i] = j ; // or, this._parent[j] = i
}
```



Find

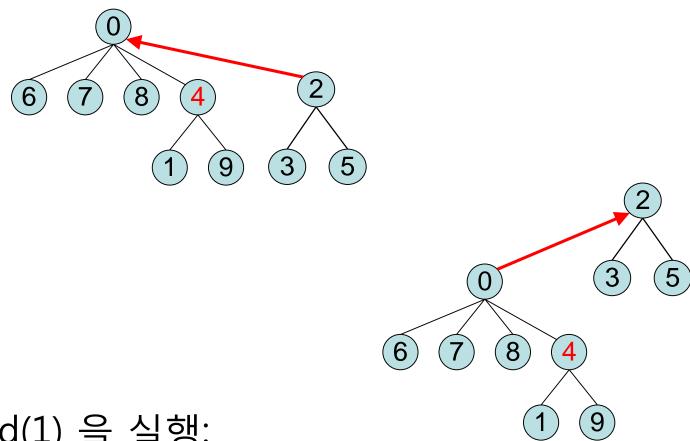
 \blacksquare Find (9) = 0

```
int find1 (int i)
{
    while (this._parent[i] >= 0 ) {
        i = this._parent[i];
    }
    return i;
}
```



									9
-1	4	-1	2	0	2	0	0	0	4

□ Union 한 후에 트리의 높이는?



- Find(1) 을 실행:
 - 어느 쪽의 결과가 더 좋은가?

□ 무엇이 문제인가?

- union1() and find1()의 분석
 - 초기화: s_i = { i }, 0 ≤ i < n.
 - 0
- 1
- 2
- 3
- -----
- (n-2)
- (n-1)

- 처리 순서:
 - Union(0,1), find(0),
 - $0 \longrightarrow 1$
- 2
- 3
- -----
- n-2
- n-1

- Union(1,2), find(0),
 - $0 \longrightarrow 1 \longrightarrow 2$
- 3
- -----
- n-2
- (n-1)

•••••

- Union(n-2, n-1), find(0)
 - $0 \longrightarrow 1 \longrightarrow 2 \longrightarrow 3 \longrightarrow \cdots \longrightarrow (n-2) \longrightarrow (n-1)$

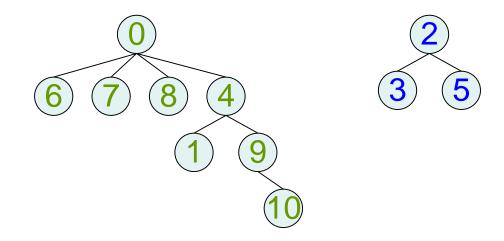
□ 단순한 방법의 비효율성

- ■분석
 - union1(i, i+1): $c_1 = O(1)$
 - find1(0): $c_2 \cdot i = O(i)$
 - Totally,

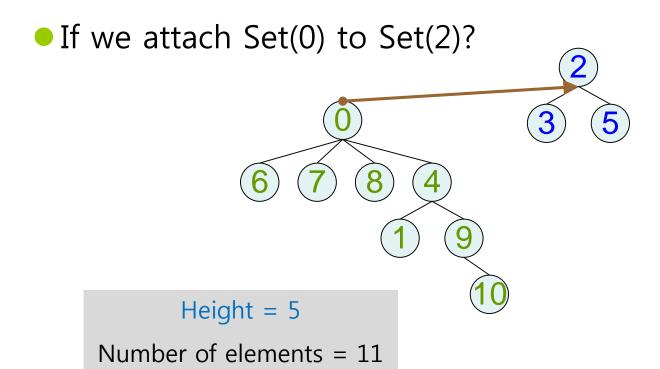
$$\sum_{i=1}^{n-1} (c_1 + c_2 \cdot i) = O(n^2)$$

■ find1()의 비효율성을 피할 방법은 ?

- 예:
 - Set(0): Height = 5, Number of elements = 8
 - Set(2): Height = 2, Number of elements = 3

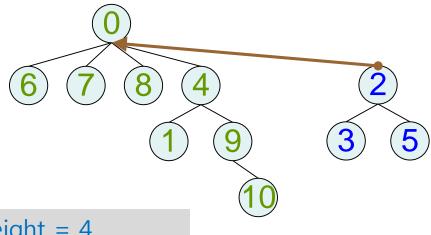


- 예:
 - Set(0): Height = 5, Number of elements = 8
 - Set(2): Height = 2, Number of elements = 3





- 예:
 - Set(0): Height = 5, Number of elements = 8
 - Set(2): Height = 2, Number of elements = 3
 - Set(2) 를 Set(1) 에 붙인다면?

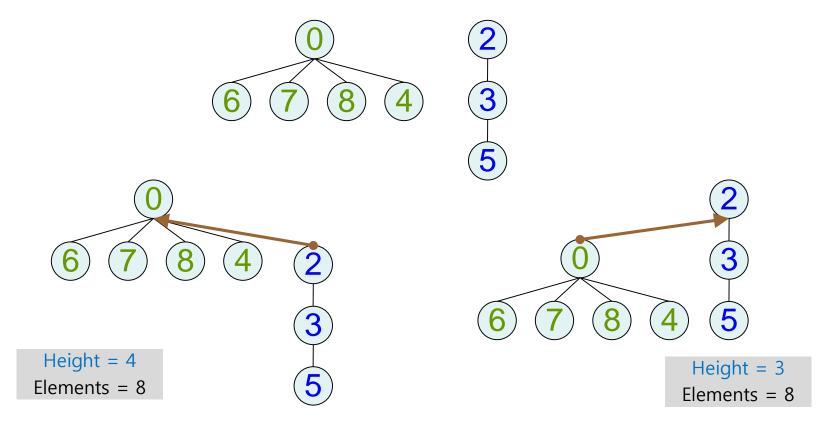


Height = 4

Number of elements = 11

□ 예외 상황?

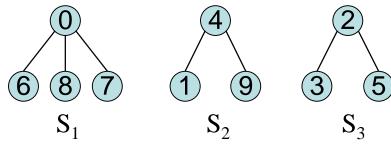
- ■통상적이지 않은 경우:
 - Set(0): Height = 2, Number of elements = 5
 - Set(2): Height = 3, Number of elements = 3



- 아이디어
 - set(i) 가 set(j) 보다 더 많은 원소를 가지고 있다면,
 set(i) 가 set(j) 보다 키가 더 클 것이다.
 - 두 집합을 union 한 후의 집합의 높이가 증가하지 않으면 좋을 것이다.
 - 그러므로, 개수가 작은 집합의 트리를 개수가 많은 집합의 트리에 붙이자.
- Weighting Rule:
 - If (#i < #j), then { j 를 i 의 부모로 만든다 }
 - If (#i ≥ #j), then { i 를 j 의 부모로 만든다 }
 - ◆ #i: 집합 i 의 원소의 개수
 - ◆ #j: 집합 j 의 원소의 개수

- 구현
 - 각 root i 는 -1 대신에 #i 의 음수 값을 갖게 한다.

[0]	[1]	[2]	[3]	[4]	[5]	[6]	[7]	[8]	[9]
-4	4	-3	2	-3	2	0	0	0	4



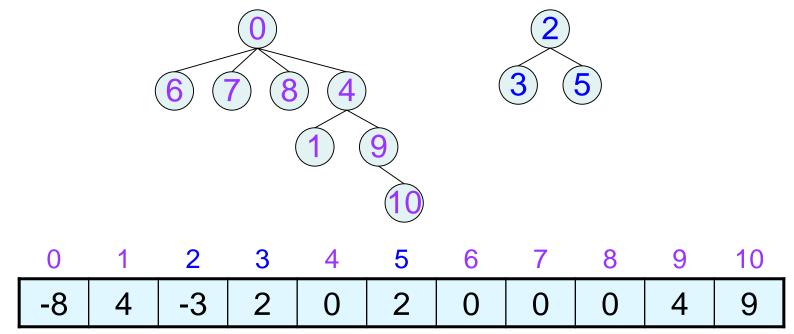
```
void union2 (int i, int j)
{
    if (this._parent[i] >= this._parent[j]) { // #i < #j
        this._parent[i] = j;
    }
    else { // #i >= #j
        this._ parent[j] = i;
    }
}
```

Union2()의 분석

- Lemma
 - T는 union2() 의 결과로 만들어진 노드의 개수가 n인 트리라고 하자.
 - 그러면, no node in T의 어떠한 노드도 그 레벨이 $(\log_2 n)$ + 1) 보다 크지 않다
- 분석
 - 최악의 경우
 - **♦** (*n*-1) unions
 - m finds
 - Totally, $O(n + m \cdot \log_2 n)$

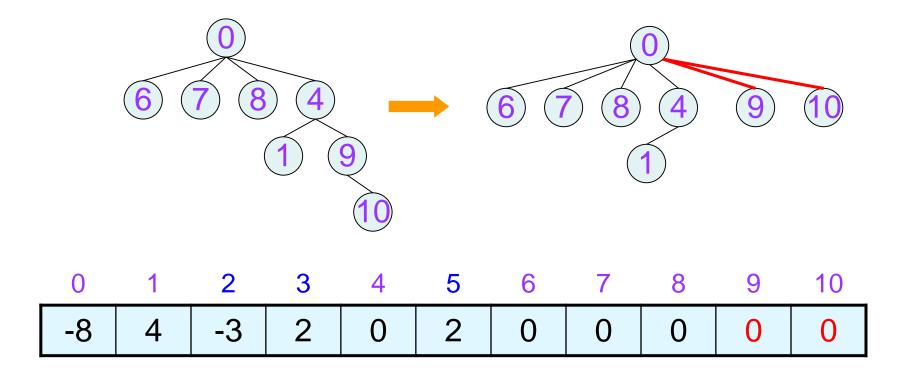
Collapsing Rule for find(i)

- 아이디어
 - 트리의 키를 될 수 있는대로 높지 않게 유지한다면 find() 할 때 유리할 것이다.
- Rule
 - j 가 노드 i 부터 루트까지의 경로 상의 노드라면, j 를 root의 자식 노드로 만든다.



□ find2(i) 의 구현

- 주어진 노드 i의 루트를 찾은 후에, i로부터 루트까지의 경로를 다시 스캔 하면서, 경로 상의 모든 노드를 루트의 자식노드로 만든다.
- **의**: find2(10) = 0



□분석

Lemma

- T(m,n) 은 m (≥ n)번의 find()와 (n 1) 번의 union()이 섞여서 실행될 때 요구되는 최대 시간이라고 하자. 그러면, 어떤 양의 상수 k₁ 과 k₂ 에 대해, k₁mα(m,n) ≤ T(m,n) ≤ k₂mα(m,n) 이 성립한다.
- 여기서, 모든 현실 상황에서는 $\alpha(m,n) = \Theta(1)$ 이라고 가정해도 무방하다.
- 따라서 위의 Lemma의 결과를 다음과 같이 말할 수 있다. $\Rightarrow \pi(m,n) = \Theta(m\alpha(m,n)) \approx \Theta(m)$
- 다시 말하면, 통상적으로 union()보다 find()를 많이 실행하게 될 것이며, 그 경우 전체적으로 요구되는 시간 7 (m,n) 은 결국 find()의 회수에 비례한다.

Ackerman's function

$$A(p,q) = \begin{cases} 2q & \text{if } p = 0 \\ 0 & \text{if } q = 0 \& p \ge 1 \\ 2 & \text{if } p \ge 1 \& q = 1 \\ A(p-1, A(p, q-1)) & \text{if } p \ge 1 \& q \ge 2 \end{cases}$$

- A(3,4) = ? $\alpha(m,n) = ?$



Ackerman's function

■ A(3,4) 는 매우 크다:

- 실제적인 목적으로, 임의의 n에 대해 A(3,4) > log₂n 이라고 가정해도 무방하다.
- 함수 $\alpha(m,n)$ 은 다음과 같이 정의된다. $\alpha(m,n) = \min\{z \ge 1 \mid A(z,4 \left\lceil \frac{m}{n} \right\rceil) > \log_2 n\}$
- 따라서, α(m,n) ≤ 3.
- Note:
 α(m,n) 이 매우 천천히 증가하는 함수이지만, 그렇다고 해서 그 복잡도 가 m 에 비례하는 것은 아니다.

"선택 트리" "Union-Find 알고리즘" [끝]