

Heap

출처

CLRS 6.1 - 6.5

https://ocw.mit.edu/courses/electrical-engineering-and-computer-science/6-006-introduction-to-algorithms-fall-2011/lecture-videos/MIT6_006F11_lec04.pdf

⊙(binary) heap : 이진 힙 자료구조란 거의 완전 이진 트리로 볼 수 있는 배열 객체로 추상 자료형(ADT)이다. An every visualized an a nearly(almost) complete binary tree.

완전 이진 트리(complete binary tree): 가장 낮은 레벨을 제외하고는 완전히 차 있고, 가장 낮은 레벨은 왼쪽부터 채워진 이진 트리. 이를 almost complete binary tree라고도 부름.

포화 이진 트리(perfect binary tree): 모든 내부 노드가 2개의 자식노드를 가지고, 모든 단말 노드가 동일한 깊이나 레벨을 가짐

⊙heap의 사용: 정렬 알고리즘(heap sort라고 함. insert sort, merge sort와 달리 좋은 성질을 가짐), 우선순위 큐(priority queue)

우선순위 큐(priority queue) : Implements a set S of elements s , each of elements associated with a key.

⊙heap 에서 연산

- $\text{insert}(S, x)$: insert element x into set S
- $\text{max}(S)$: return elements of S with the largest key
- $\text{extract_max}(S)$: return elements of S with the largest key and remove it from S
- $\text{increase_key}(S, x, k)$: increase the value of x 's key to the new value k

⊙heap on a tree (힙의 정의)

- root of tree: first element ($i=1$)
- $\text{parent}(i) = i/2$
- $\text{left}(i) = 2i$
- $\text{right}(i) = 2i+1$

⊙ max heap property, min heap property

max heap property($A[\text{parent}(i)] \geq A[i]$)

the key of a node is \geq the keys of its children

(\Rightarrow max heap에서 가장 큰 값은 루트에 저장되고, 서브 트리는 자신의 루트보다 크기 않은 값을 가진다.)

min heap property($A[\text{parent}(i)] \leq A[i]$)

the key of a node is \leq the keys of its children

(\Rightarrow min heap에서 가장 작은 값은 루트에 저장되고, 서브 트리는 자신의 루트보다 작지 않은 값을 가진다.)

(max heap property, min heap property 둘 다 재귀적으로 정의되어있다. 이 성질을 만족하는지 보려면 트리의 모든 노드에 대해 성립해야한다. 단, 단말노드는 자식노드가 없기 때문에 체크하지 않아도 된다)

◎ max heap에서 연산 생각해보기

max -> 쉽다. 루트 노드의 값만 알면된다. 이 때 변경할 것이 없기 때문에 여전히 max heap 이다. (일반적으로 자료구조를 말할 때 이전의 자료구조 형태를 유지해야한다.)

extract_max -> 상대적으로 어렵다. 루트 노드의 값만 알면 되는게 아니라 루트 노드를 제외시키고 다시 max heap property를 만족하게 만들어야하기 때문이다.

extract_max만 잘 설계하면 extract_max를 지속적으로 실행하면서 정렬 알고리즘을 얻을 수 있다.

◎ heap operations

build_max_heap: produced a max heap from an unordered array ($O(n)$)

max_heapify: correct a single violation of the heap property in a subtree at its root ($O(\log n)$)

insert

extract_max

heapsort

◎ Max_heapify

- Max_heapify(A, i)
- precondition: Assume that the trees rooted at left(i) and right(i) are max-heaps.
- 위에 가정을 만족하면서 $A[i]$ 가 max heap property를 어기는 경우, $A[i]$ 를 내려보내서 인덱스 i를 루트로 하는 서브 트리가 최대 힙이 되도록 한다.

(단말노드들은 정의에 의해 max heap이기 때문에 max_heapify를 하기 위한 가정을 만족시킨다. max_heapify를 아래에서부터 시행하면 max heap을 만들 수 있다.)

- **Max_Heapify Pseudocode**

l = left(i)

r = right(i)

if (l <= heap-size(A) and $A[l] > A[i]$)

 then largest = l else largest = i

if (r <= heap-size(A) and $A[r] > A[largest]$)

 then largest = r

if largest \neq i

 then exchange $A[i]$ and $A[largest]$

Max_Heapify(A, largest)

- time complexity: $O(\log n)$
이걸 계산할 때 중요한 사항: 1. 완전 이진트리이다. (트리의 높이가 $\log n$) 2. 전제조건으로 1개의 값만 위반한 상황이다

◎ build_max_heap

- build_max_heap(A)
- **Max_Heapify Pseudocode**
for i=n/2 downto 1

do Max_Heapify(A, i)

- Why start at $n/2$?

(Because elements $A[n/2 + 1 \dots n]$ are all leaves of the tree $2i > n$, for $i > n/2 + 1$)
max_heapify를 여러번 호출하는데 그때마다 전제조건을 만족해야한다.

모든 경우에 $n/2 + 1$ 부터 n 까지는 단말노드이므로 이미 max heap property를 만족하고 있다. 그러므로 노드 $n/2$ 부터 노드 1까지 살펴보면 된다.

- 복잡도는?

$O(n \log n)$: $n/2$ 개에 대해서 각 과정이 $\log n$ 인 것처럼 보임
더 정확한 시간을 구해보자.

$O(n)$: 높이 올라갈수록 작업량은 증가하고, 노드의 개수는 적어진다.

Observe however that Max_Heapify takes $O(1)$ for time for nodes that are one level above the leaves, and in general, $O(l)$ for the nodes that are l levels above the leaves. We have $n/4$ nodes with level 1, $n/8$ with level 2, and so on till we have one root node that is $\lg n$ levels above the leaves.

(단말노드: $n/2$ 개, \rightarrow 작업량 $O(1)$)

단말 노드의 1 level: $n/4$ 개, \rightarrow 작업량 $O(1)$

단말 노드의 2 level: $n/8$ 개, \rightarrow 작업량 $O(2)$

...

$\log n$ level: 1개 \rightarrow 작업량 $O(\log n)$

Total amount of work in the for loop can be summed as: 노드 $n/4$ 개 * (1 c) + $n/8$ (2 c) + $n/16$ (3 c) + ... + 1 ($\lg n$ c)

Setting $n/4 = 2^k$ and simplifying we get: $c \cdot 2^k (1/2^0 + 2/2^1 + 3/2^2 + \dots + (k+1)/2^k)$

The term in brackets is bounded by a constant(3)!

This means that Build_Max_Heap is $O(n)$

◎ Heap-Sort

1. Build Max Heap from unordered array;
2. Find maximum element $A[1]$;
3. Swap elements $A[n]$ and $A[1]$: now max element is at the end of the array!
4. Discard node n from heap (by decrementing heap-size variable)
5. New root may violate max heap property, but its children are max heaps. Run max_heapify to fix this.
6. Go to Step 2 unless heap is empty.

- **Heap-Sort Pseudocode**

Build_max_heap(A) $O(n)$

for $i = A.length$ downto 2

 exchange $A[1]$ with $A[i]$ $O(1)$

$A.heap-size = A.heap-size - 1$ $O(1)$

 Max_heapify(A, i) $O(\log n)$

- Heap-Sort time complexity : $O(n \log n)$

◎ Priority queues

- heap을 기반으로 우선순위 큐를 구현해보자. (다른 방식으로도 우선순위 큐를 구현할 수 있음)
- A priority queue is a data structure for maintaining a set S of elements, each with an associated value called a key

- max-priority queue operations

insert(S, x): $O(\log n)$, inserts the element x into the set S , which is equivalent to the operation $S = S \cup \{x\}$

maximum(S): $O(1)$, returns the element of S with the largest key.

extract_max(S): $O(\log n)$, removes and returns the element of S with the largest key.

increase_key(S, x, k): $O(\log n)$, increases the value of element x 's key to the new value k , which is assumed to be at least as large as x 's current key value

- min-priority queue operations

insert(S, x)

minimum(S)

extract_min(S)

decrease_key(S, x, k)

- max-priority queue 사용: 공유 컴퓨터에서 작업 순서를 계획하는 것.
- min-priority queue 사용

- **heap-maximum(A) $O(1)$**

return $A[1]$ $O(1)$

- **heap_extract_max(A) $O(\log n)$**

if $A.\text{heap-size} < 1$ $O(1)$

 then error 'heap underflow'

max = $A[1]$ $O(1)$

$A[1] = A[A.\text{heap-size}]$ $O(1)$

$A.\text{heap-size} = A.\text{heap-size} - 1$ $O(1)$

max_heapify($A, 1$) $O(\log n)$

return max

- **heap_increase_key(A, i, key) $O(\log n)$**

if $\text{key} < A[i]$

 error '새로운 키가 현재 키보다 작음'

$A[i] = \text{key}$

while $i > 1$ and $A[\text{parent}(i)] < A[i]$ $O(\log n)$

$A[i] \leftrightarrow A[\text{parent}(i)]$

$i = \text{parent}(i)$

- **max_heap_insert(A, key) $O(\log n)$**
A.heap-size = A.heap-size + 1
A[A.heap-size] = $-\infty$
heap_increase_key(A, A.heap-size, key)