3. Algorithm Analysis

2024학년도 가을학기

정보컴퓨터공학부 황원주 교수



강의내용

- 자료구조
- 시간복잡도
 - 자료구조와 알고리즘의 성능분석
 - 알고리즘의 시간복잡도
 - Big-Oh 표기법
 - 자주 사용되는 시간복잡도

자료구조

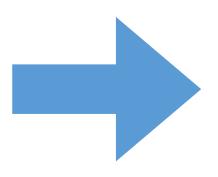
알고리즘 (Algorithm)

- 알고리즘은 문제의 입력(input)을 수학적이고 논리적으로 정의된 연산과정을 거쳐 원하는 출력(output)을 <u>계산</u>하는 절차
- 이 절차를 Python과 같은 언어로 표현한 것이 프로그램(program) 또는 코드(code)
 - 입력은 배열(list @Python), 연결리스트(linked list), 트리(tree), 해시테이블(hash table), 그래프(graph)와 같은 자료의 접근과 수정이 빠른 **자료구조**에 <u>저장</u>됨
 - 자료구조에 저장된 입력 값을 기본적인 연산(primitive operation)을 차례로 적용하여 원하는 출력을 계산

자료구조 (Data Structure)

- 컴퓨터에서 처리할 데이터를 효율적으로 관리하고 구조화시키기 위한 방법
- 프로그램에서 저장하는 데이터에 대해 **읽기, 쓰기,** 삽입, 삭제, 탐색 등의 연산을 효율적으로 수행하기 위해서 데이터를 구조화한다.

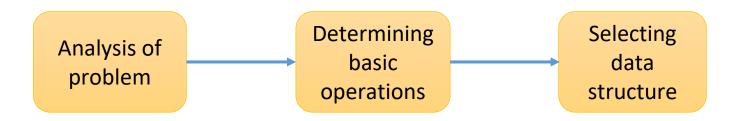






자료구조 선택

- 자료구조를 선택할 때 어떤 과정을 가질까?
 - 주어진 문제를 분석하여 솔루션이 만족해야 하는 자원(resource)의 제약조건(**수행 시간→time complexity, 사용 메모리 양→space** complexity)을 확인한다.
 - 솔루션이 사용해야하는 기본 연산을 결정하고, 각 기본 연산들이 자원을 얼마나 필요로 하는지 계산한다.
 - 이러한 제약조건을 가장 잘 충족하는 자료구조를 선택한다



시간복잡도

자료구조와 알고리즘의 성능분석

- 자료구조와 알고리즘의 성능(performance): 수행시간을 나타내는 시간복잡도(time complexity)와 알고리즘이 수행되는 동안 사용되는 메모리 공간의 크기를 나타내는 공간복잡도(space complexity)에 기반하여 분석
- 주어진 문제를 해결하기 위한 대부분의 알고리즘들이 비슷한 크기의 메모리 공간을 사용하므로 대부분의 경우 시간복잡도만을 사용하여 알고리즘의 성능을 분석
- 이를 위해, 실제 코드(C, Java, Python 등)로 구현하여 실제 컴퓨터에서 실행한 후, 수행시간을 측정할 수도 있지만, HW/SW 환경을 하나로 통일해야 하는 어려움이 있다
- 따라서, **가상언어**로 작성된 **가상코드**를 **가상컴퓨터**에서 시뮬레이션하여 HW/SW에 독립적인 계산 환경(computational model)에서 측정해야 한다

가상컴퓨터 (virtual machine)

- 현대 컴퓨터 구조는 Turing machine에 기초한 von Neumann 구조를 따른다
- 현재 가장 많이 사용하는 가상컴퓨터 모델은 (real) RAM (Random Access Machine) 모델이다
- (real) RAM 모델은 CPU + 메모리 + **기본연산**으로 정의된다
 - 연산(operation, command)을 수행하는 CPU
 - 임의의 크기의 실수도 저장할 수 있는 무한한 개수의 레지스터(register)로 구성된 메모리
 - 단위 시간에 수행할 수 있는 기본연산(primitive operation)의 집합
 - A = B (대입 또는 복사 연산: B의 값을 A 레지스터에 복사)
 - 산술연산: +, -, *, / (나머지 % 연산은 허용 안되나, 본 강의에서는 포함한다)
 - 비교연산: >, >=, <=, ==, !=
 - 논리연산: AND, OR, NOT
 - 비트연산: bit-AND, bit-OR, bit-NOT, bit-XOR, <<, >>

등교 시간 분석

- 집을 나와서 지하철역까지는 5분, 지하철을 타면 학교까지 30분, 강의실까지는 걸어서 10분 걸린다
- 최선경우분석(best-case analysis): 집을 나와서 5분 후 지하철역에 도착하고, 운이 좋게 바로 열차를 탄 경우를 의미한다. 따라서 최선경우 시간은 5 + 20 + 10 = **35**분
- 최악경우분석(worst-case analysis): 열차에 승차하려는 순간,
 열차의 문이 닫혀서 다음 열차를 기다려야 하고 다음 열차가 10분 후에 도착한다면, 최악경우는 5 + 10 + 20 + 10 = 45분
- **평균경우분석**(average-case analysis): 대략 최악과 최선의 중간이라고 가정했을 때, **40**분이 된다.

알고리즘의 시간복잡도

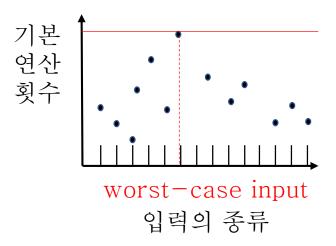
- 가상컴퓨터에서 가상언어로 작성된 가상코드를 실행(시뮬레이션)한다고 가정한다
- 특정 입력에 대해 수행되는 알고리즘의 기본연산의 횟수로 **수행시간**을 정의한다
- 문제는 **입력의 종류가 무한**하므로 모든 입력에 대해 수행시간을 측정하여 평균을 구하는 것은 **현실적으로 가능하지 않다**는 점이다
- 따라서 최악의 경우의 입력(worst-case input)을 가정하여, 최악의 경우의 입력에 대한 알고리즘의 수행시간을 측정한다

알고리즘의 수행시간 = 최악의 경우의 입력에 대한 기본연산의 수행 횟수

- 최악의 경우의 수행시간은 입력의 크기 n에 대한 함수 T(n)으로 표기된다
- T(n)의 수행시간을 갖는 알고리즘은 어떠한 입력에 대해서도 T(n) 시간 이내에 종료됨을 보장한다

예:n개의 정수 중 최대값

```
algorithm arrayMax(A, n)
input: n개의 정수를 저장한 배열 A
output: A의 수 중에서 최대값
currentMax = A[0]
for i = 1 to n-1 do
if currentMax < A[i]
currentMax = A[i]
return currentMax
```



- A=[3, -1, 9, 2, 12], n=5 인 경우
 → 기본연산 횟수: 7회 (for문 내부의 기본연산은 무시)
- 입력의 종류의 조합과 입력의 개수가 무한 : 최악의 경우의 입력을 고려

예:n개의 정수 중 최대값

```
algorithm arrayMax(A, n)
input: n개의 정수를 저장한 배열 A
output: A의 수 중에서 최대값
currentMax = A[0]
for i = 1 to n-1 do
if currentMax < A[i]
currentMax = A[i]
return currentMax
```

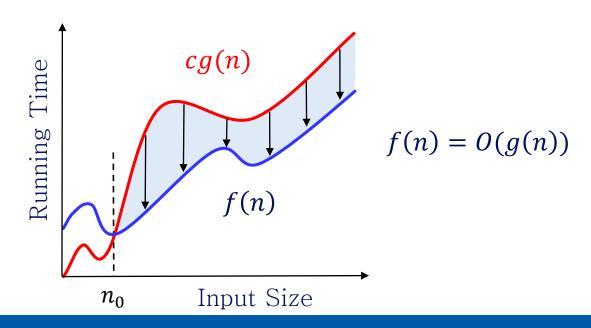
- if 문의 결과에 따라 currentMax = A[i]의 실행 여부가 결정
- 최악의 경우의 입력은 무조건 currentMax = A[i]을 실행해야 하므로 if 문을 계속 참(true)이 되도록 해야 함. 이 같은 입력은 A의 저장된 값이 오름차순으로 정렬된 경우이다. (A=[2, 5, 8, 12, 32], n=5 인 경우)
- 즉, 오름차순으로 정렬된 n개의 값이 저장된 배열 A가 최악의 경우의 입력임
- 최악의 입력에 대한 횟수 분석: T(n) = 2n-1
 - n = 10이면 T(10) = 19가 되어 19번 이내의 기본연산을 수행
 - n = 200이면, T(200) = 399번 이내의 기본연산을 수행한다는 의미

Big-Oh 표기법

- 최악의 입력에 대한 기본연산의 횟수를 정확히 세는 건 일반적으로 귀찮고 까다롭다
- 정확한 횟수보다는 입력의 크기 n이 커질 때, **수행시간의 증가하는 정도**(rate of the growth of T(n) as n goes big)가 훨씬 중요하다
- 수행시간 함수 T(n)이 n에 관한 여러 항(term)의 합으로 표현된다면, 함수 값의 증가율이 가장 큰 항 하나로 간략히 표기하는 게 시간 분석을 간단하게 하는 데 큰 도움이 된다
 - 예를 들어, T(n) = 2n + 5이면, 상수항보다는 n의 일차항이 T(n)의 값을 결정하게 되므로 상수항을 생략해도 큰 문제가 없다
 - $T(n) = 3n^2 + 12n 6$ 이면, n 값이 커짐에 따라 n^2 항이 T(n)의 값을 결정하게 되므로, 일차항과 상수항을 생략해도 큰 문제가 없다
- 이렇게 최고차 항(가장 빨리 증가하는 항)만을 남기고 나머지는 생략하는 식으로 수행시간을 간략히 표기하는 방법을 점근표기법(asymptotic notation)이라고 부르고, Big-Oh(대문자 O)를 이용하여 다음의 예처럼 표기한다
 - $T(n) = 2n + 5 \rightarrow T(n) = O(n)$
 - $T(n) = 3n^2 + 12n 6 \rightarrow T(n) = O(n^2)$

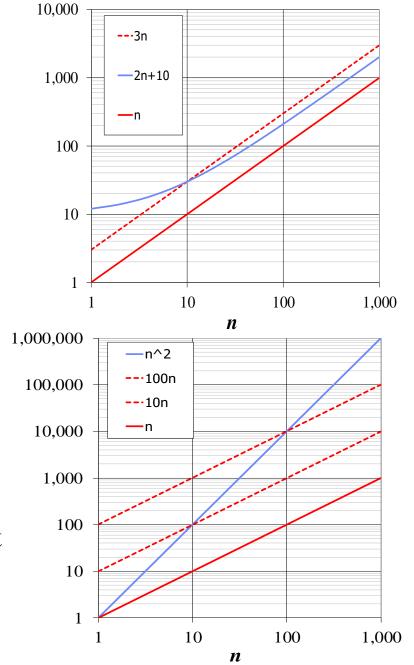
Big-Oh 표기법의 정의

- 모든 $n \ge n_0$ 에 대해서 $f(n) \le cg(n)$ 이 성립하는 양의 상수 c와 n_0 이 존재하면, f(n) = O(g(n))이다.
 - Big-Oh 표기법의 의미 : n_0 과 같거나 큰 모든 n (즉, n_0 이후의 모든 n) 대해서 f(n) 이 cg(n) 보다 크지 않다는 것
 - f(n) = O(g(n))은 n_0 보다 큰 모든 n 대해서 f(n)이 양의 상수를 곱한 g(n)에 미치지 못한다는 뜻
 - g(n)을 f(n)의 **상한(Upper Bound)**이라고 한다



Big-Oh 표기법의 예

- 예: T(n)=2n + 10 is O(n)
 - $2n + 10 \le cn$
 - $(c-2) n \ge 10$
 - $n \ge 10/(c-2)$
 - Pick c = 3 and $n_0 = 10$
- 예: T(n) = n² is not O(n)
 - $n^2 \le cn$
 - n ≤ c
 - The above inequality cannot be satisfied since c must be a constant



자주 사용되는 시간복잡도

- 0(1) 상수시간(constant time)
- O(logN) 로그(대수)시간(logarithmic time)
- O(N) 선형시간(linear time)
- O(NlogN) 로그선형시간(N-log-N time)
- O(N²) 제곱시간(quadratic time)
- O(N³) 세제곱시간(cubic time)
- O(2N) 지수시간(exponential time)

시간복잡도증가

예: python으로 기술한 코드의 수행시간

• O(1) 시간 알고리즘(constant time algorithm): 값을 1 증가시킨 후 리턴

```
def increment_one(a):
    return a+1
```

• O(log n) 시간 알고리즘(logarithmic time algorithm); log의 밑은 2: 십진수 n을 이진수로 표현할 때 필요한 비트 개수 계산 알고리즘

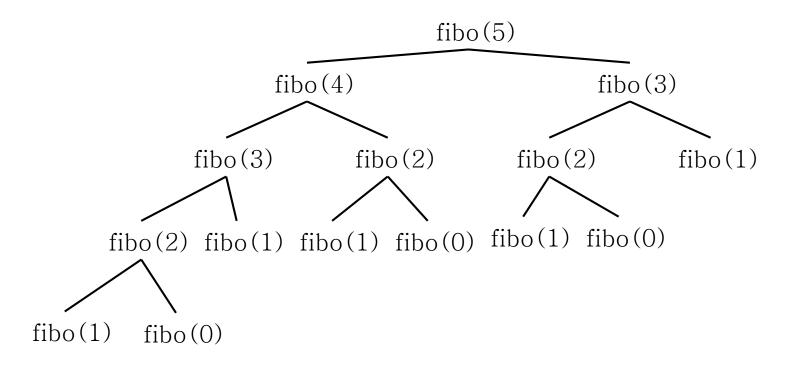
```
def number_of_bits(n):
    count = 0
    while n > 0:
        n = n // 2
        count += 1
    return count
```

- O(n) 시간 알고리즘(linear time algorithm): n개의 수 중에서 최대값 찾는 알고리즘
- O(n²) 시간 알고리즘(quadratic time algorithm): 두 배열 A, B의 모든 정수 쌍의 곱의 합을 계산하는 알고리즘

```
algorithm array_sum(A, B, n)
    sum = 0
    for i = 0 to n - 1 do
        for j = 0 to n - 1 do
            sum += A[i]*B[j]
    return sum
```

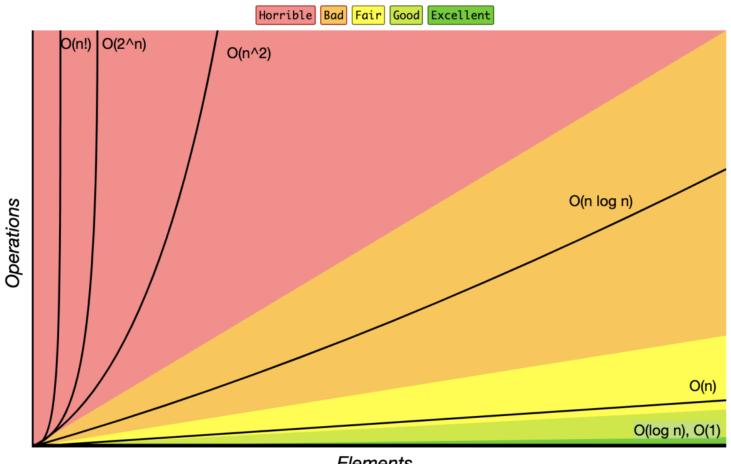
• **O(2ⁿ)** 이상의 시간이 필요한 알고리즘(exponential time algorithm): k번째 피보나치 수 계산하는 재귀 알고리즘

```
def fibonacci(k):
    if k <= 1: return k
    return fibonacci(k-1) + fibonacci(k-2)</pre>
```



함수의 증가율 비교

Big-O Complexity Chart



Elements

코딩테스트

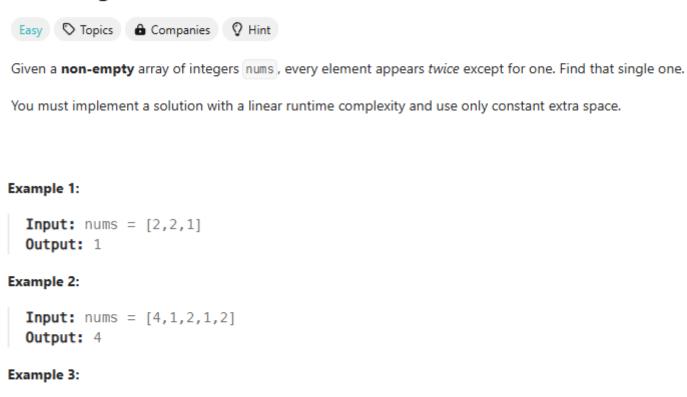
LeetCode 문제

[비트 조작, Math]

- 136. Single Number
- 231. Power of Two
- 268. Missing Number
- 204. Count Primes

136. Single Number

136. Single Number



Input: nums = [1]

Output: 1

관찰 1: Brute force

- 포인터 i를 고정하고, 다른 포인터 j를 iteration하면서 값을 비교
- i와 같은 값이 없으면 그 i가 정답

```
[1, 3, 1, 5, 3, 2, 2]

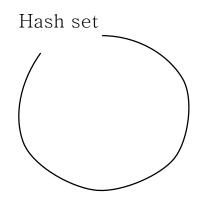
† †

i j
```

• 시간복잡도: 숫자를 순서대로 하나씩 잡고 배열의 끝까지 iteration하는데 필요한 시간 O(n²)

관찰 2: Hash set 사용

- [1, 3, 1, 5, 3, 2, 2]
 - **†**
- Hash set 안에
 - 해당 숫자가 없으면 추가
 - 이미 해당 숫자가 있으면 해당 숫자를 삭제
 - 마지막에 hash set 안에는 남는 숫자가 정답



- 시간복잡도: 숫자 배열을 끝까지 iteration하는데 필요한 시간 O(n)
- 공간복잡도: Hash set을 유지하는 데 필요한 공간 O(n)
- → 공간복잡도를 O(n)에서 O(1)로 줄이라고 하면?

관찰 3: 비트 조작

- 기본적인 부울 연산(Boolean operator)
 - NOT, AND, OR, XOR
- 비트연산자(bitwise operator)
 - ~, &, |, ^
 - ~0101 → 1010 (1010을 2의 보수로 표현하면 -(0101+1)=-0110)
 - $0101 \& 0011 \rightarrow 0001; 0101 \mid 0011 \rightarrow 0111; 0101 ^0011 \rightarrow 0110$
- [1, 3, 1, 5, 3, 2, 2]
- 시간복잡도: 총 n-1개의 XOR 연산이 필요했기 때문에 O(n)

>>> bin(~0b0101)
'-0b110'

'0b1'

'0b111'

'0b110'

>>> bin(0b0101 & 0b0011)

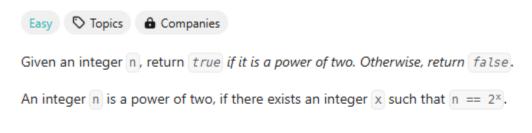
>>> bin(0b0101 | 0b0011)

>>> bin(0b0101 ^ 0b0011)

• 공간복잡도: Hash set을 유지하는 공간이 필요 없으므로 O(1)

231. Power of Two

231. Power of Two



Example 1:

```
Input: n = 1
Output: true
Explanation: 20 = 1
```

Example 2:

```
Input: n = 16
Output: true
Explanation: 2<sup>4</sup> = 16
```

Example 3:

```
Input: n = 3
Output: false
```

관찰 1: 직관적인 방법

- 주어진 숫자를 2로 나눈 나머지가 1이 나올 때까지 계속해서 2로 나눔.
- 마지막 피젯수(나누어지는 수)가 1이면 true를 1이 아니면 false를 반환

•	16	나머지	몫	
		0	8	
		0	4	
		0	2	
		0	1	
		1		

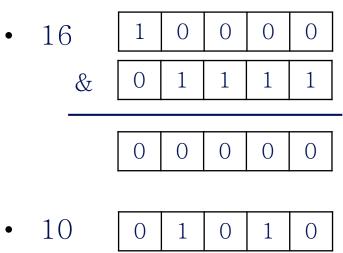
• 10 나머지 몫 0 5 1

• 8	나머지	몫
	0	4
	0	2
	0	1
	1	

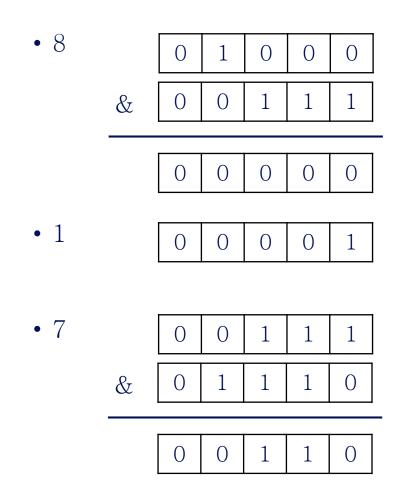
- 1 나머지 몫 1 1
- 시간복잡도: 주어진 숫자를 절반씩 계속 나눠 가므로 O(log n)
- → 시간복잡도를 O(log n)에서 O(1)로 줄이라고 하면?

관찰 2: 비트 조작

- 비트로 표현하면 2의 제곱이 되는 수들은 중에서 1은 하나만 있음
- (생각하기 어려움) 주어진 숫자에서 1 빼고, AND 연산하면 2의 제곱수는 0이 됨



10	0	1	0	1	0
&	0	1	0	0	1
	0	1	0	0	0



수고 하셨습니다!

