기본 알고리즘



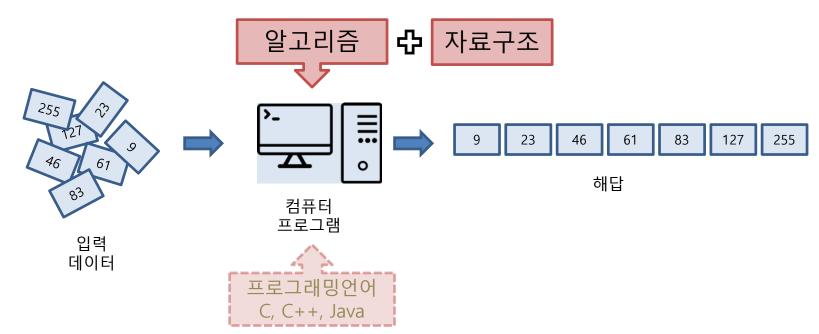
2022. Fall

국민대학교 소프트웨어학부

알고리즘?



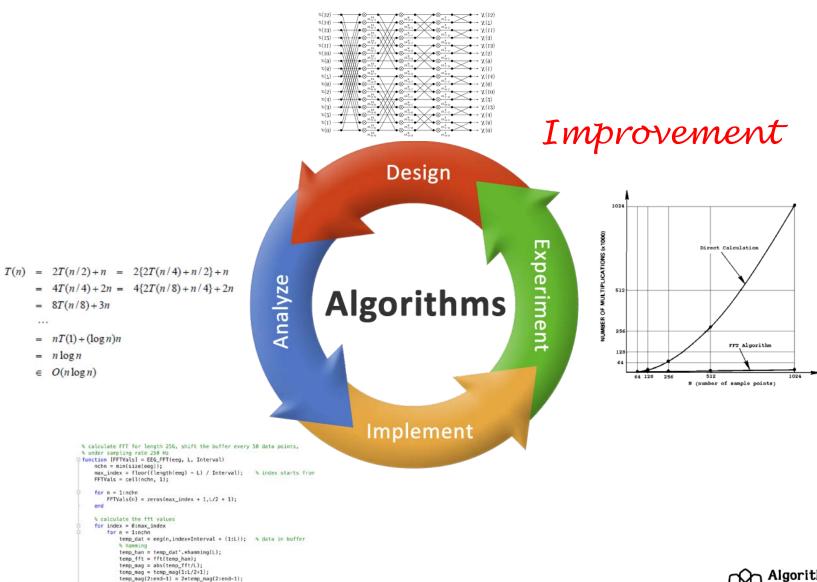
컴퓨터로 푸는 퍼즐 (혹은 수수께끼) 체계적인 문제해결방법이 필요함 꾀(trick)가 필요함 해답을 알기 전에는 매우 어렵지만, 알고 난 후에는 매우 쉬움.







Design and Analysis of Algorithms





FFTVals(n)(index+1,:) = temp_mag;



알고리즘 개발 (설계)

- 소프트웨어 개발
 - 소프트웨어 목적에 맞는 알고리즘을 개발 (설계)
 - 알고리즘을 프로그램으로 구현
- 알고리즘 개발 과정이 소프트웨어 개발 과정에서 가장 핵심이면서 가장 어려운 과정
- 알고리즘 개발 과정에서는 문제해결 능력을 요구 함





알고리즘 개발 중요성의 예

Search Engine Algorithm

문제:

주어진 "단어"를 포함하고 있는 (웹-)문서를 모두 검색한 후, 이 문서들을 어떤 순서로 나열할 것인가?

Before 1997

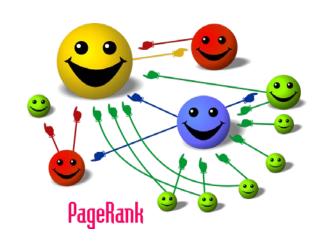
WebCrawler, Lycos, Excite, Infoseek, Ask Jeeves, Altavista, Yahoo(Inktomi), ... 찾고자하는 단어가 문서에서 나타나는 빈도수나 그 문서와의 상관관계도에 따라서 페이지를 우선적으로 나열하는 알고리즘 채택

1997

Google(Larry Page, Sergey Brin), Baidu(Li, China, 1996)

PageRank Algorithm

다른 웹-페이지로부터 웹-링크(참조)가 많은 웹-페이지가 높은 우선순위를 가지며, 이 우 선순위가 높은 페이지를 우선적으로 나열한 다.







알고리즘 개발 중요성의 예

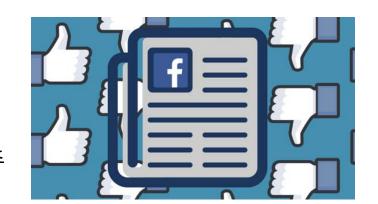
News Feed Algorithm

문제:

Facebook 등과 같은 SNS에서 어떤 사람에서 전달되는 수많은 News(지인 들 소식 등과 같은 정보)를 어떤 순서대로 보여줄 것인가?

중요성:

- Facebook needs an algorithm, because otherwise you would miss content that is important to you.
- The algorithm tries to figure out which stories you are most likely to like, comment on, and share.
- ✓ Facebook 의 성공은 News Feed Algorithm 으로부터 시작됨..
- ✓ 매년 새로운 알고리즘으로 Update 하고 있으며,
- ✓ 최근 추세는 내가 읽어본 news의 특징을 Machine Learning Algorithm을 적용하여 추출한 후, 이를 기반으로 새로운 news중에서 유사한 특징을 가진 news를 보여주는 형태 진화하고 있음. (Youtube 등 자동추천)





알고리즘 설계 및 분석

- 어떤 문제 P가 주어졌을 때,
 - 컴퓨터로 문제 P를 해결할 수 있는가?

Computability

- 해결할 수 있다면, 문제 P를 해결하는 알고리즘 A 에 대하여
 - 알고리즘 A 가 정확한가?
 - 알고리즘 A 는 얼마나 좋은 알고리즘인가?
 - 알고리즘 A 보다 더 좋은 알고리즘은?

Verification

Efficiency

- 알고리즘이 좋다는 것은 어떻게 평가하는가?
 - 이 알고리즘이 수행되는 시간은?
 - 이 알고리즘이 사용하는 메모리의 양은?

Time Complexity

Space Complexity





Complexity (복잡도)

● 문제 P를 해결하는 알고리즘 A 가 주어졌을 때,

- 어떻게 더 좋은 알고리즘을 개발할 수 있을까?
 - 더 빠른 알고리즘은?

- 메모리를 덜 사용하는 알고리즘은?

Complexity of Algorithm

- 더 좋은 알고리즘이 있을까?
 - 이 알고리즘이 가장 최선의 알고리즘인가? (더 빠른 알고리즘은 없는가?)

Complexity of Problem





알고리즘 설계

- 알고리즘 설계
 - 설계에 사용할 도구 : Data Structure
 - 설계 기법

도구	설계기법
(Data Structures)	(Techniques)
Arrays Stacks, Queues Linked lists Sets, Dictionaries Hash Tables Trees, Binary Search Trees Graphs	Brute Force Recursion (재귀, 되부름) Divide & Conquer (분할정복기법) Dynamic Programming (동적계획법) Greedy Approach (욕심장이기법) Backtracking (되추적기법) Branch and Bound (분기한정기법)

컴퓨터 프로그램 = 자료구조 + 알고리즘

by Niklaus Wirth





Searching Problem

Searching

- 전화번호부, 사전 찾기; Dictionary Searching
 - 전화번호부에서 "이 순신" 이름을 찾고자 할 때, **어떤 방법**으로 찾는가?
 - 전화번호부에서 이름을 쉽게 찾을 수 있도록, **어떤 방법**로 이름 을 나열하고 있는가?

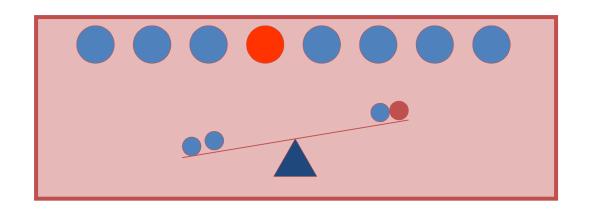




무게가 가벼운 구슬 찾기 (1)

Searching

- 무게가 가벼운 구슬 찾기; Searching a pebble
 - 같은 모양의 구슬이 8 개와 구슬의 무게를 잴 수 있는 천칭이 주어져 있다. 이 구슬 중에서 7개의 무게는 같으며, 한 개의 무게는 다른 구슬보다 <u>가볍다</u>. 천칭을 이용하여 이들 구슬 중에서무게가 가벼운 구슬을 찾으려고 한다. 최소 횟수로 천칭을 이용하여 가벼운 구슬을 찾는 방법을 제시하시오.







무게가 가벼운 구슬 찾기 (2)

• 문제: 천칭을 이용한 *무게가 가벼운* 구슬찾기

알고리즘 설계 알고리즘 분석 **Design of Algorithm Analysis of Algorihm** 천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구 알고리즘 1: 한 개의 구슬을 고정하고, 이 구슬과 다 슬을 찾았나? 른 모든 구슬의 무게를 각각 비교한다. 7 버





무게가 가벼운 구슬 찾기 (3)

알고리즘 설계 Design of Algorithm	알고리즘 분석 Analysis of Algorihm
알고리즘 2: 두 개의 구슬마다 어느 구슬이 가벼운지 를 비교한다.	천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구슬을 찾았나?
QQQQQQ	4 번





무게가 가벼운 구슬 찾기 (4)

알고리즘 설계 Design of Algorithm	알고리즘 분석 Analysis of Algorihm
알고리즘 3:	천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구슬을 찾았나?
	3 번





무게가 가벼운 구슬 찾기 (5)

알고리즘 설계 Design of Algorithm	알고리즘 분석 Analysis of Algorihm
알고리즘 4:	천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구슬을 찾았나?
	2 번





무게가 가벼운 구슬 찾기 (6)

- 앞에서 제시한 알고리즘 1, 2, 3, 4 중에서 어느 알고리즘 이 *효율적인* 알고리즘인가?
- 알고리즘 4에서 제시한 횟수보다 더 적은 횟수로 무게가 가벼운 구슬을 찾을 수 있을까?

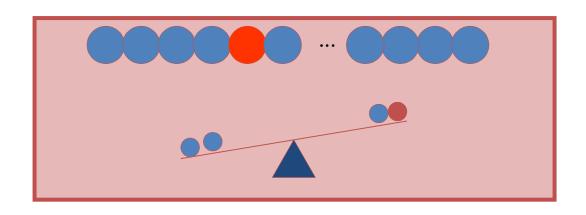




무게가 가벼운 구슬 찾기 (7)

Searching

- 무게가 가벼운 구슬 찾기; Searching a pebble
 - 같은 모양의 구슬이 n 개와 구슬의 무게를 잴 수 있는 천칭이 주어져 있다. 이 구슬 중에서 (n-1) 개의 무게는 같으며, 한 개의무게는 다른 구슬보다 가볍다. 천칭을 이용하여 이들 구슬 중에서 무게가 가벼운 구슬을 찾으려고 한다. 최소 횟수로 천칭을이용하여 가벼운 구슬을 찾는 방법을 제시하시오.







무게가 가벼운 구슬 찾기 (8)

알고리즘 설계 Design of Algorithm	알고리즘 분석 Analysis of Algorihm
알고리즘 1:	천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구슬을 찾았나?
	(n-1) 번





무게가 가벼운 구슬 찾기 (9)

알고리즘 설계 Design of Algorithm	알고리즘 분석 Analysis of Algorihm
알고리즘 2:	천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구슬을 찾았나?
QQQQQ	$\left \frac{n}{2}\right $ 번
QQQQQO	





무게가 가벼운 구슬 찾기 (10)

알고리즘 설계 Design of Algorithm	알고리즘 분석 Analysis of Algorihm
알고리즘 3: Recursive Algorithm - Base case - Recursive step	천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구 슬을 찾았나?
TO COLOR	? 번





무게가 가벼운 구슬 찾기 (11)

알고리즘 설계 Design of Algorithm	알고리즘 분석 Analysis of Algorihm
알고리즘 4: Recursive Algorithm - Base case - Recursive step	천칭을 몇 번 사용하여 가벼운 구슬을 찾았나?
	? 번





무게가 가벼운 구슬 찾기 (12)

- 문제: 천칭을 이용한 *무게가 가벼운* 구슬찾기
 - 위 알고리즘들은 임의의 개수의 구슬이 주어지더라도 반드시 무게가 가벼운 구슬을 찾을 수 있는가? (verification)
 - 앞에서 제시한 알고리즘 1, 2, 3, 4 중에서 어느 알고리즘 이 *효율적인* 알고리즘인가?
 - 알고리즘 4에서 제시한 횟수보다 더 적은 횟수로 무게가 가벼운 구슬을 찾을 수 있을까?
 - Recursive하게 계속 2개의 group 으로 묶어서 무게를 다는 것 보다 3개의 group 으로 묶어서 무게를 다는 것이 횟수를 줄일 수 있음. 그러면, 4개의 group, 5개의 group, ... 으로 묶어서 무 게를 다는 것이 더 횟수를 줄일 수 있지 않을까?





무게가 가벼운 구슬 찾기 (13)

- 알고리즘 1,2,3,4 비교
 - 천칭을 사용하는 횟수

알고리즘	8개 구슬	n개 구슬
1	7	n-1
2	4	$\lfloor n/2 \rfloor$
3	3	$\lfloor \log_2 n \rfloor$
4	2	$\lceil \log_3 n \rceil$

- 알고리즘 2는 1보다 얼마나 적은 횟수를 사용하는가?
- 알고리즘 3은 2보다 얼마나 적은 횟수를 사용하는가?
- 알고리즘 4는 3보다 얼마나 적은 횟수를 사용하는가?





무게가 가벼운 구슬 찾기 (14)

- 알고리즘 1,2,3,4 비교
 - 알고리즘 2는 1보다 얼마나 적은 횟수를 사용하는가?

알고리즘	n개 구슬
1	n-1
2	$\lfloor n/2 \rfloor$

$$\frac{\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor}{n-1} \ge \frac{\frac{n-1}{2}}{n-1} \ge \frac{1}{2}$$

Note that
$$\frac{n-1}{2} \le \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor \le \frac{n+1}{2}$$

- _ 즉
 - 알고리즘 2는 1보다 반(1/2) 이상의 횟수를 사용한다. (1/2 배 보다 더 적은 횟수를 사용하지는 않는다) (최대 2배 빠르다)





무게가 가벼운 구슬 찾기 (15)

- 알고리즘 1,2,3,4 비교
 - 알고리즘 4는 3보다 얼마나 적은 횟수를 사용하는가?

알고리즘	n개 구슬
3	$\lfloor \log_2 n \rfloor$
4	$\lceil \log_3 n \rceil$

$$\frac{\lceil \log_3 n \rceil}{\lceil \log_2 n \rceil} \ge \frac{\log_3 n}{\log_2 n} \ge \log_3 2$$

Note that
$$x - 1 < \lfloor x \rfloor \le x$$
 $x \le \lceil x \rceil < x + 1$

- _ 즉
 - 알고리즘 4는 3보다 $\log_3 2 \sim 0.631$ 배 이상의 횟수를 사용한다. $(\log_3 2 \sim 0.631$ 배 보다 더 적은 횟수를 사용하지는 않는다) (최대 $\log_2 3 \sim 1.585$ 배 빠르다)





무게가 가벼운 구슬 찾기 (16)

- 알고리즘 1,2,3,4 비교
 - 알고리즘 3는 2보다 얼마나 적은 횟수를 사용하는가?

알고리즘	n개 구슬
2	$\lfloor n/2 \rfloor$
3	$[\log_2 n]$

$$\frac{\lfloor \log_2 n \rfloor}{\lfloor n/2 \rfloor} \ge C$$
 for all $n > k$ for some k 임의의 상수 C

- 즉, 아래와 같이 표현할 수 있는가? (임의의 상수 C 에 대하여)
 - 알고리즘 3은 2보다 C 배 이상의 횟수를 사용한다.
 (C 배 보다 더 적은 횟수를 사용하지는 않는다)
 (최대 1/C 배 빠르다)

이 경우에는 불가능함 (나중에!)





무게가 가벼운 구슬 찾기 (17)

- 이론이 아닌 실제 실행시 알고리즘 1,2,3,4 비교
 - 이론적 천칭을 사용하는 횟수

<u></u> 고리즘	n개 구슬	
1	n-1	최대 2 배 빠름
2	$\lfloor n/2 \rfloor$	기대 2 메 메
3	$\lfloor \log_2 n \rfloor$	ᅕᅥᄗᆝᇃᇎᇽᄖᆘᆛᄙ
4	$\lceil \log_3 n \rceil$	최대 log ₂ 3 배 빠름

- 알고리즘 1(3)를 실행(실제로 천칭으로 구슬의 무게를 다는 일) 하는 사람이 알고리즘 2(4)을 실행하는 사람보다 천칭을 한 번 다는 속도가 2(log₂ 3)배 이상 빠르다면
 - 알고리즘 1(3)을 실행하는 속도가 빠르게 됨.
 - 즉, 실제 실행 속도 비교는 이론적인 속도 비교의 <mark>반대</mark>가 되게 됨.





무게가 가벼운 구슬 찾기 (18)

- 이론이 아닌 실제 실행시 알고리즘 1,2,3,4 비교
 - 이론적 천칭을 사용하는 횟수

알고리즘	n개 구슬	
1	n-1	
2	$\lfloor n/2 \rfloor$	최대 상수
3	$\lfloor \log_2 n \rfloor$	기대 8 1
4	$\lceil \log_3 n \rceil$	

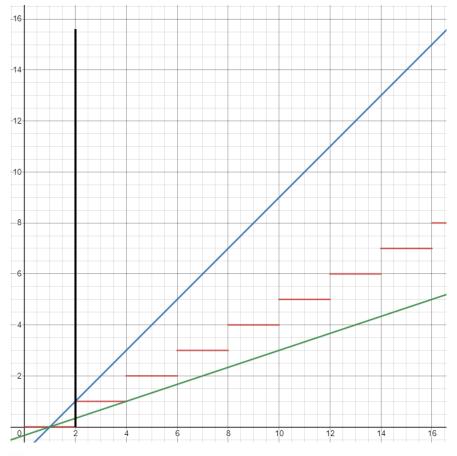
최대 상수배 빠른 것이 불가능함

- 그러나 알고리즘 2와 3의 경우에는 알고리즘 2를 실행하는 사람의 속도가 아무리 상수배 만큼 빨라도 위와 같이 <u>빠르기가 역전</u> <u>될 수 없음</u>.
- 이러한 현상의 수학적으로 어떻게 표현할 것인가?
 - Big-O notation (Asymptotic Analysis 가 필요함)





알고리즘	n개 구슬
1	n-1
2	$\lfloor n/2 \rfloor$



$$f(n) = n - 1$$

$$g(n) = \lfloor n/2 \rfloor$$

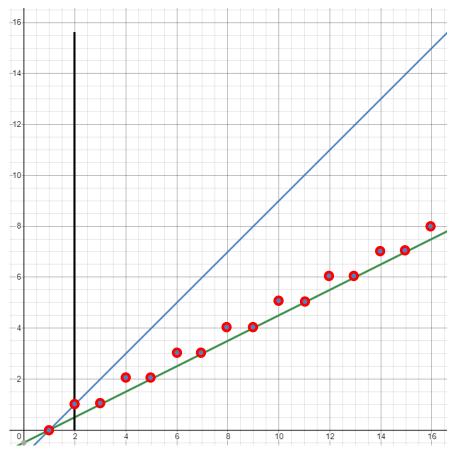
$$\frac{1}{3}f(n)$$

$$\frac{1}{3}f(n) \le g(n) \le f(n), \qquad n \ge 2$$





알고리즘	n개 구슬
1	n-1
2	$\lfloor n/2 \rfloor$



$$f(n) = n - 1$$

$$g(n) = \lfloor n/2 \rfloor$$

$$\frac{1}{2}f(n)$$

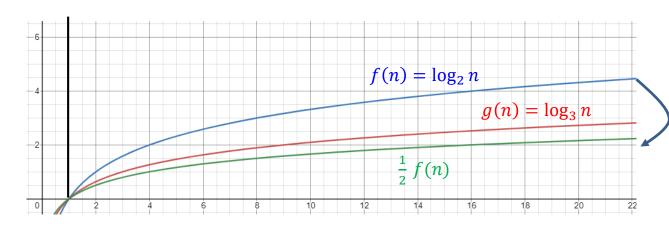
g(n) ≤ *f(n)* 이지만, *f(n)*을 2배 빠르게 실행하게 되면 *0.5f(n)* ≤ *g(n)* 이 된다.

$$\frac{1}{2}f(n) \le g(n) \le f(n), \qquad n \ge 2$$
, integer





알고리즘	n개 구슬
3	$[\log_2 n]$
4	$\lceil \log_3 n \rceil$



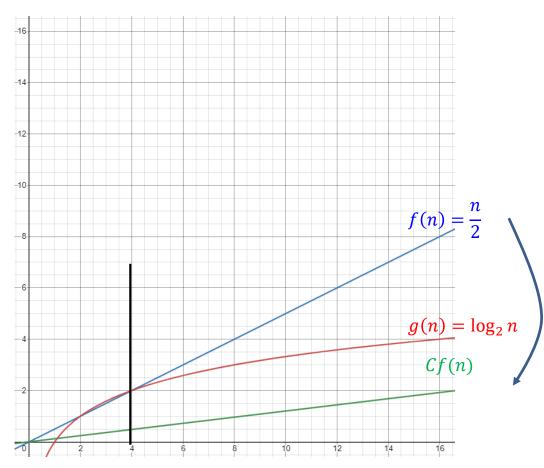
g(n) ≤ *f(n)* 이지만, *f(n)*을 2배 빠르게 실행하게 되면 *0.5f(n)* ≤ *g(n)* 이 된다.

$$\frac{1}{2}f(n) \le g(n) \le f(n), \qquad n \ge 0$$





알고리즘	n개 구슬
2	$\lfloor n/2 \rfloor$
3	$\lfloor \log_2 n \rfloor$



- ✓ g(n) ≤ f(n) 이지만, C·f(n) ≤ g(n)
 이 되는 어떠한 상수 C도 존재하지 않는다
- ✓ 즉, 아무리 상수 1/*C* 배 빨리 *f(n)* 을 실행하더라도 *g(n)*보다 빠를 수는 없다.
- ✓ Why? Note that $\lim_{n \to \infty} \frac{n/2}{\log_2 n} = \infty$

 $Cf(n) \le g(n) \le f(n), \quad n \ge 4$ 인 상수 C는 존재하지 않음





- Space Complexity (공간복잡도)
 - 알고리즘을 수행하기 위해 필요한 메모리의 양
- Time Complexity (시간복잡도)
 - 알고리즘이 수행되는데 걸리는 시간
- 알고리즘 분석에서는 time complexity 를 space complexity 보다 더 중요하게 고려함





- Time complexity analysis
 - 프로그램이 수행되는 하드웨어적인 요소와 프로그램이 구현되는 소프트웨어적인 요소와 무관한 이론적인 분석 이 필요함

– Method 1:

• 알고리즘을 구현하는 모든 primitive operation (assignment, array indexing, 덧셈, 곱셈, 함수호출 등) 의 수행 회수를 계산

- Method 2:

- 알고리즘의 수행시간이 어떤 연산의 수행 횟수에 비례하는 가장 핵심적인 연산을 찾아서, 그 연산이 수행되는 회수를 계산
- 핵심연산 (Basic Operation)





- Time complexity analysis
 - Primitive operation
 - Basic operation

• 예: 삽입정렬

```
Primitive operation
```





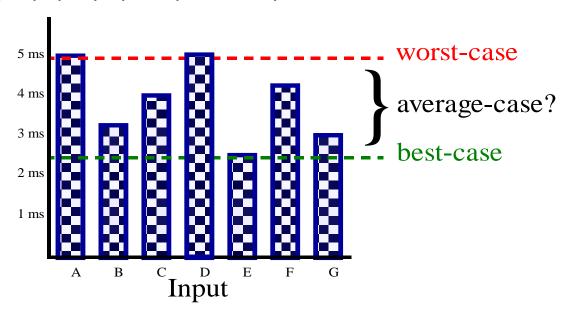
- Time complexity analysis
 - 이론적인 분석
 - 이론적인 수행시간을 입력의 크기(개수)를 변수로 하는 함수로 표현
 - -T(n)
 - n : 입력데이터의 크기 (개수)
 - T(n) : 입력데이터의 크기가 n 일 때, primitive operation 혹은 basic operation 의 수행 회수





Time Complexity

- Worst-case time complexity analysis
 - 알고리즘 수행시간은 입력되는 데이터의 종류에 따라 다름
 - 알고리즘 수행시간을 가장 길게 요하는 데이터가 입력되는 것을 가정하고 분석
 - 예 : 무게가 가벼운 구슬 찾기

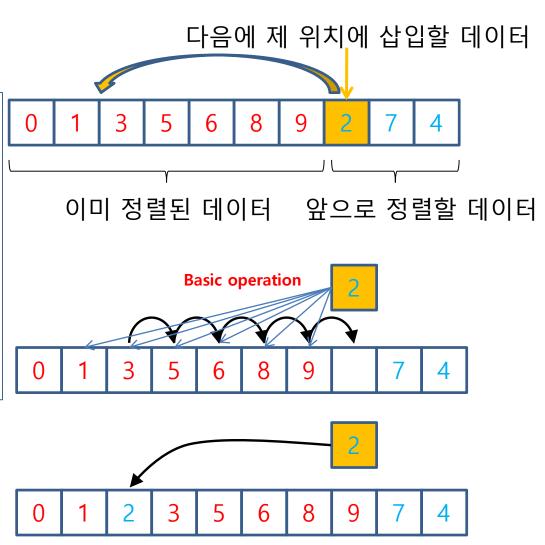






Time Complexity (2)

• Example : 삽입정렬







Time Complexity (3)

- Example : 삽입정렬
 - T(n): basic operation 수행 횟수

Best-case input data

$$T(n) = 1+1+... + 1 = n-1$$

Worst-case input data

$$T(n) = 1+2+... + (n-1) = n(n-1)/2$$





Time Complexity (4)

- Example : 삽입정렬
 - T(n): primitive operation 수행 횟수 (worst-case)

<pre>void insertionSort(int a[], int n) { int i, j, value;</pre>	Primitive operation 수	Primitive operation 총 수행 횟수				
for(i=1;	1	1				
i <n; i++)<="" th=""><th>2</th><th>2(n-1)</th></n;>	2	2(n-1)				
{						
<pre>value = a[i];</pre>	2	2(n-1)				
for(j=i-1;	2	2(n-1)				
j>=0; j)	2	n(n-1)				
<pre>if (a[j] > value)</pre>	2	n(n-1)				
a[j+1] = a[j];	4	2n(n-1)				
else						
break;						
a[j+1] = value;	3	3(n-1)				
1						



Time Complexity (5)

- Example : 삽입정렬
 - T(n) : worst-case
 - Basic operation 수행 횟수

$$- T(n) = n(n-1)/2$$

= 0.5n² - 0.5n

• Primitive operation 수행 횟수

$$- T(n) = 4n(n-1) + 9(n-1) + 1$$
$$= 4n^2 + 5n - 8$$





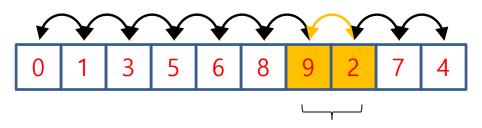
Time Complexity (6)

• Example : 버블정렬

```
void bubbleSort(int a[], int n)
{
   int i, j, tmp;

   for(i=0; i<n; i++)
       for(j=0; j<n-1; j++)
       if (a[j] > a[j+1])
       {
       tmp = a[j];
       a[j] = a[j+1];
       a[j+1] = a[j];
   }
}
```

Basic operation



인접한 두 정수의 위치를 계속 바꾸어줌

$$T(n) = n(n-1)$$





Time Complexity (7)

• Example : 선택정렬

$$T(n) = (n-1)+... +2+1 = n(n-1)/2$$







Big O Notation

- 수행시간의 증가율 (Growth rate of running time)
 - 알고리즘을 구현하는 소프트웨어와 하드웨어의 변화는
 - 시간복잡도 T(n) 의 상수배 정도 영향을 미치고
 - T(n) 의 증가율에는 영향을 미치지 않음

_ 예

- 버블정렬의 시간복잡도 T(n)=n(n-1) 와 선택정렬의 시간복잡도 T(n)=n(n-1)/2 은 약 2배의 차이가 있다. 이는 두 알고리즘이 구현되는 소프트웨어 환경이나 하드웨어 영향에 따라 어느 알고리즘의 수행시간이 더 빠른지에 영향을 미친다.
- 그러나, 병합정렬의 시간복잡도는 위 두 알고리즘의 시간복잡도 보다 더 느리게 증가하는 함수로서, 구현되는 소프트웨어나 하 드웨어에 영향을 받지 않고, n 이 매우 클 경우에는 항상 병합정 렬이 위 두 알고리즘보다 훨씬 빠르다.





- Big O Notation (빅-오 표기법)
 - Asymptotic analysis (점근적 분석)
 - 시간복잡도 T(n) 에서 n 이 매우 큰 경우 (n → ∞) 에만 고려함.
 - $T(n) = O(f(n)) \qquad (T(n) \in O(f(n)))$
 - T(n) 이 입력데이터의 크기 n 이 매우 큰 경우에는 함수 f(n)의 상수배를 초과하지 않음을 나타냄.
 - O(f(n)) 을 order 라 부름

Definition: $T(n) \in O(f(n))$ if there exist constants c > 0 and $n_0 > 0$ such that

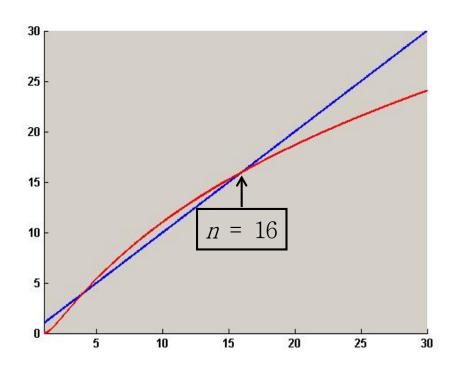
$$T(n) \le cf(n)$$
 for all $n \ge n_0$.





• Example:

$$-(\log n)^2 = O(n)$$



$$T(n) = (\log n)^2$$
$$f(n) = n$$

 $(\log n)^2 \le n \text{ for all } n \ge 16, \text{ so } (\log n)^2 = O(n)$





- Big O Notation (빅-오 표기법)
 - T(n) = n(n-1)
 - $T(n) = O(n^2)$
 - $T(n) = O(n^2-n)$
 - $T(n) = O(n^3)$
 - $T(n) = O(5n^4 + 4n^3 + n)$

- T(n)=O(f(n))
$$\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{T(n)} = C \quad \text{or} \quad \lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{T(n)} = \infty$$





- Time complexity (order) 의 비교
 - Order 가 각각 O(f(n)), O(g(n)) 인 알고리즘 F, G 의 비교

$$\lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{f(n)} = \begin{cases} 0 & \text{(case 1)} \\ c & \text{(case 2)} \\ \infty & \text{(case 3)} \end{cases}$$

- case 1: 알고리즘 G가 알고리즘 F 보다 우수
- case 2: 알고리즘 G와 알고리즘 F는 우열을 가릴 수 없음(비슷함)
- case 3: 알고리즘 F가 알고리즘 G 보다 우수





- Time complexity (order) 의 비교 예-1
 - 공정한 떡 나누기 알고리즘

알고리즘	위치표시의 수
알고리즘-1	$T_1(n) = n(n-1)/2-1$
알고리즘-3	$T_3(n) = nlog_2n$

$$\lim_{n \to \infty} \frac{T_2(n)}{T_1(n)} = \lim_{n \to \infty} \frac{n \log_2 n}{n(n-1)/2 - 1} = 0$$





- Time complexity (order) 의 비교 예-2
 - 무게가 가벼운 구슬 찾기 알고리즘

알고리즘	위치표시의 수
알고리즘-1	$T_1(n) = n/2$
알고리즘-2	$T_2(n) = log_2 n$
알고리즘-3	$T_3(n) = log_3 n$

$$\lim_{n\to\infty} \frac{T_2(n)}{T_1(n)} = \lim_{n\to\infty} \frac{\log_2 n}{n/2} = 0$$

$$\lim_{n \to \infty} \frac{T_3(n)}{T_2(n)} = \lim_{n \to \infty} \frac{\log_3 n}{\log_2 n} = \frac{\log n / \log 3}{\log n / \log 2} = \frac{\log 2}{\log 3}$$





- Big O Notation (빅-오 표기법)
 - T(n)을 어떻게 표현하는 것이 가장 좋은가?
 - T(n) = O(f(n))에서 f(n)은 T(n)에서 가장 고차단항이면서 계수 가 1인 식으로 표현.
 - 즉, 다음을 만족하는 f(n) 중에서 단항이면서 계수가 1인 식

$$\lim_{n\to\infty}\frac{f(n)}{T(n)}=C$$

_ 예

•
$$T(n) = 5n^4 + 4n^3 + n$$

- $T(n) = O(n^4)$





- Big O Notation (빅-오 표기법)
 - Order 의 순서의 예

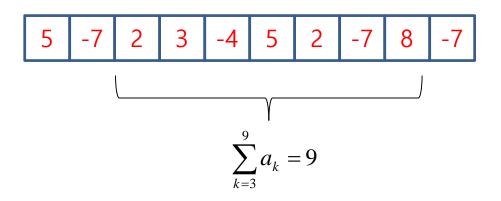
$$O(1)$$
 $O(\log n)$ $O(\sqrt{n})$ $O(n)$ $O(n\log n)$ $O(n^2)$ $O(n^3)$ $O(n^{1000})$ $O(2^n)$ $O(3^n)$ $O(1000^n)$ $O(n^n)$





Analysis of Algorithms: Example

- Maximum Contiguous Subsequence Sum
 - -n 개의 정수 a_1 , a_2 , ..., a_n 이 주어졌을 때, 연속적인 부분수열의 합 $\sum_{k=i}^{j} a_k$ 이 최대가 되는 구간 (i, j) 와 그 구간 의 합을 계산하시오.



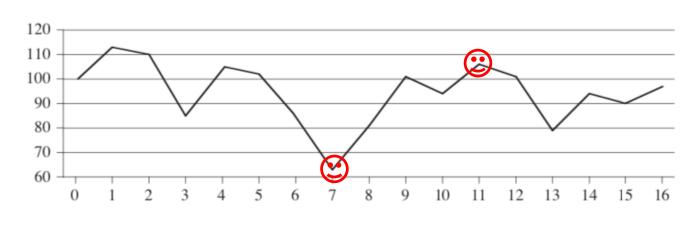




Analysis of Algorithms: Example

예

 과거의 주식가격이 주어졌을 때, 과거 어느 시점에서 그 주식을 구매하고, 어느 시점에서 매각하는 것이 가장 최 대의 이익을 얻을 수 있는가? 또한 그 때의 최대이익은 얼마인가?



Day	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
Price	100	113	110	85	105	102	86	63	81	101	94	106	101	79	94	90	97
Change		13	-3	-25	20	-3	-16	-23	18	20	-7	12	-5	-22	15	-4	7





Max. Conti. Subseq. Sum (MCSS)

- 알고리즘 1 (Brute-force, 주먹구구, 모든 경우 시도)
 - 모든 구간 (i,j) $(1 \le i \le j \le n)$ 에 대하여 그 구간의 합 $\sum_{k=i}^{j} a_k$ 을 계산하고, 이 합들 중에서 가장 큰 합을 계산한다.

```
int maxSubsequenceSum (int a[], int n,
                    int *start, int *end)
    int i, j, k;
    int maxSum = 0;
    *start = *end = -1;
    for(i=0; i<n; i++)
        for(j=i; j<n; j++)
            int thisSum = 0;
            for(k=i; k<=j; k++)
                thisSum += a[k];
            if(thisSum > maxSum)
                maxSum = thisSum;
                *start = i;
                *end = i;
    return maxSum;
                                          55
```

KOOKMIN UNIVERSITY

$$T(n) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=i}^{n} \sum_{k=i}^{j} 1$$

$$= \frac{n(n+1)(n+2)}{6}$$

$$= O(n^{3})$$



Max. Conti. Subseq. Sum (MCSS) (2)

• 알고리즘 2

- 알고리즘 1에서 $\sum_{k=i}^{j} a_k = \sum_{k=i}^{j-1} a_k + a_j$ 을 이용하면 좀 더 효율적인 알고리즘을 만들 수 있다.

```
int maxSubsequenceSum (int a[], int n,
                     int *start, int *end)
    int i, j;
    int maxŠum = 0;
    *start = *end = -1;
    for(i=0; i<n; i++)
        int thisSum = 0;
        for(j=i; j<n; j++)</pre>
            thisSum += a[i];
            if(thisSum > maxSum)
                 maxSum = thisSum;
                 *start = i;
                 *end = j;
    return maxSum;
                                           56
```

$$T(n) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=i}^{n} 1$$

$$= n + (n-1) + \dots + 1$$

$$= \frac{n(n+1)}{2}$$

$$= O(n^{2})$$



Max. Conti. Subseq. Sum (MCSS) (3)

• 알고리즘 3

```
int maxSubsequenceSum (int a[], int n,
                     int *start, int *end)
{
    int i, j;
    int maxSum = 0, thisSum = 0;
    *start = *end = -1;
    for(i=0, j=0; j<n; j++)
        thisSum += a[j];
        if(thisSum > maxSum)
            maxSum = thisSum;
            *start = i;
            *end = i;
        élse if(thisSum < 0)</pre>
            i = j+1;
            thisSum = 0;
    return maxSum;
```

```
5 -7 2 3 -4 5 2 -7 8 -7
```

$$T(n) = n$$
$$= O(n)$$



