

성능 분석 (performance Analysis)

1. program 을 평가하는 요소

- (1) 본래의 개발요구사항의 충족여부
- (2) 정확성 (works correctly?)
- (3) 충분한 documentation 의 여부 (how to use it and how it works)
- (4) logical unit 별로 module 화 여부
- (5) readability
- (6) space complexity (memory utilization, 효율성)
- (7) time complexity (efficiency of running time)

2. 알고리즘 분석시 고려사항

- 1) 공간 복잡도(space complexity)
프로그램을 실행시켜 완료하는데 필요한 공간의 양
(amount of memory required by storage structure)
 - 2) 시간 복잡도(time complexity)
알고리즘을 실행시켜 종료할 때까지의 소요시간
(amount of time required to execute the algorithm)

3. Space Complexity (공간 복잡도)

- 프로그램의 실행에 필요한 공간 $S(p)$

*공간 요구량 : $S(P) = c + S_p(I)$

($S(P)$: 전체공간, c : 고정공간, $S_p(I)$: 가변공간)

- 고정기억공간: fixed space requirements
 - . 프로그램 코드(명령어)를 저장할 공간
 - . 단순변수, 고정 크기의 구조화 변수, 상수등을 저장할 공간
 - . 프로그램 입출력의 횟수나 크기와 관계 없는 공간
- 가변공간요구 : variable space requirements
 - . 가변크기의 구조체 (예: A[]).
 - . 문제의 인스턴스, I,에 의존하는 공간
 - . recursion 의 경우 추가공간 소요 (지역변수, 매개변수, return address 등)

[예제 1]:

```
float abc(float a, float b, float c)
{
    return a+b+b*c + (a+b-c) / (a+b) + 4.00;
}
```

소요공간: 1) 변수 3개 (a,b,c)를 위한 공간
 2) 고정 공간 요구만을 가짐 $S_{abc}(I) = 0$

[예제 2]

```
float sum(float list[], int n)
{
    float tsum = 0;     int i;
    for (i = 0; i < n; i++)     tsum += list[i];
    return tsum;
}
```

소요공간:

- 1) C/C++배열을 전달할 때, 배열의 주소를 전달함 (call by ref)
⇒ 따라서 소요공간은 배열의 주소 값 ⇒ 4bytes
- 2) 그리고 매개변수 n, 지역변수 tsum, I의 공간 (4*3=12 bytes)
- 3) 가변 공간 없음... 모두 16bytes

[예제 3] 순환 알리즘

```
float rsum(float list[], int n)
{
    if (n) return rsum(list, n-1) + list[n-1];
    return 0;
}
```

소요공간:

- 1) 배열주소값을 위한 data 변수 => 4bytes
- 2) 매개변수 n=4bytes
- 3) 반환주소 공간: 4bytes
- 4) 따라서 매회 호출시 마다 3*4=12bytes 소요됨
⇒ n 번 호출시, 총 소요공간은 12*n

4. 시간 복잡도 (Time complexity)

* 프로그램의 실행에 필요한 시간 (프로그램 P 에 의해
소요되는 시간 : $T(P)$)

- 1) 컴파일 시간 + 실행 시간 (T_p) 으로 구성됨
- 2) 컴파일 시간은 프로그램의 특성에 영향없음
- 3) 정확하면 다시 컴파일하지 않음
⇒ 따라서 run time 만 고려

- * Estimating run time is not easy
 - 가장 좋은 방법: 시스템 clock 사용
 - 다른 방법 : 프로그램이 수행하는 연산의 횟수계산
 - ⇒ 알고리즘의 기본연산의 수(number of basic operations in algorithm)
 - ⇒ This gives us Machine-independent estimate

정의 : 프로그램 단계(program step)

실행 시간이 인스턴스 특성에 상관없이 구문적으로 또는 의미적으로 독립성을 갖는 프로그램의 단위

- Program step:

meaningful segment of a program that has an execution time that is independent of the instance characteristics. (number of data,..)

comments: zero

Declarative Stmt: zero

Expressions and Assignment: 1, but it depends on expression

Iteration stmt (for, while, ... sum of iteration)

if (expr) then (stmt1) else (stmt2): depends on

expression and statements

function invocation: one step

```
begin, end, {{, }}      zero step
```

function: zero step

ex)	1. float sum (float list[], int n);	0
	2. {	0
	3. float tempsum=0;	1
	4. int i;	0
	5. for (I=0; I<n ; I++)	n+1
	6. tempsum += list[I];	n
	7. return tempsum;	1
	8. }	0

=> Total Steps: $2n+3$

ex)	1. void add (int a[][max_size...]	0
	2. {	0
	3. int I,j;	0
	4. for (I=0; I<m; I++)	m+1
	5. for (j= 0; j<n; j++)	m(n+1)
	6. c[I][j] = a[I][j] + b[I][j];	mn
	7. }	0

=> total steps: $2mn+2m+1$

ex)	sum = 0;	1
	i = 0;	1
	while (i < n) {	n+1
	cin >> num	n
	sum = sum + num;	n
	i++	n
	}	0
	mean = sum / n	1

=> total steps: $4n+4$

ex) [수치 값 리스트의 합산을 위한 반복 호출]

float sum(float list[], int n)	0
{	0
float tempsum = 0;	1
int i;	0
for (i = 0; i < n; i++)	n+1
count += 2;	n
count += 3;	1
return 0;	1
}	

=> total steps in counts: $2n + 4$ steps

< 점근 표기법 (O , Ω , Θ) > (Asymptotic/Order Notation)

* Step count 는 (either best or worst) difficult task,
not precise => 정확한 단계의 계산 : 무의미

* Order notation: 상수 인자나 적은수의 자료무시하고, 함수를 정의하거나, 비교하는 방법:

- 1) 알고리즘의 시간 복잡도를 표기하기 위한 방법
- 2) 알고리즘의 실제 수행시간이 아니라 명령어의 실행빈도수를 함수로 표현한 것
- 3) 동일한 일을 수행하는 2 개의 서로 다른 알고리즘의 time complexity 를 비교할 수 있다.
- 4) 어떤 알고리즘의 특성변화에 따른 실행시간의 증가 추이를 예측할 수 있다.
(ex. 처리해야 할 자료의 개수 변화에 따른 실행시간 증가 추이 예측)

정의 [Big "oh"] $[f(n) = O(g(n))]$ iff
 $\exists c, n_0 > 0$, such that $f(n) \leq cg(n) \quad \forall n, n \geq n_0$

\Rightarrow f is of order AT MOST $g(n)$, if there exists positive constants C , such that $|f(n)| \leq C |g(n)|$,

\Rightarrow $(g(n))$ 은 $f(n)$ 의 상한선(upper bound)이 된다

\Rightarrow $f(n)$ 의 수행시간이 $g(n)$ 보다는 덜 걸린다

. $f(n) = O(g(n))$ 은 그 알고리즘이 n 개의 입력자료가 수행 될 때, 걸리는 시간이 $|g(n)|$ 에 상수 C 를 곱한 것보다 항상 같거나 작아진다는 의미.

ex) $3n+2 = O(n)$,

(sol) $3n+2 \leq 4n$ for all $n \geq 2$ 즉, 2 보다 큰 모든 n 에 대하여
 $3n+2$ 는 $4n$ 보다 항상 작다. $n_0=2, c=4$

ex) $1000n^2 + 100n - 6 = O(n^2)$ 최고 지수가 얼마나 빨리 증가하느냐가 관심사

Big O

(sol) $1000n^2 + 100n - 6 \leq 1001n^2$, for $n \geq 100$

ex) $6 \cdot 2^n + n^2 \leq 7 \cdot 2^n$, for $n \geq 4$, $\Rightarrow 6 \cdot 2^n + n^2 = O(2^n)$

ex) $3n+3 = O(n^2)$ is correct, but not this way.

ex) $f(x) = 100x^2 - 50x + 2$

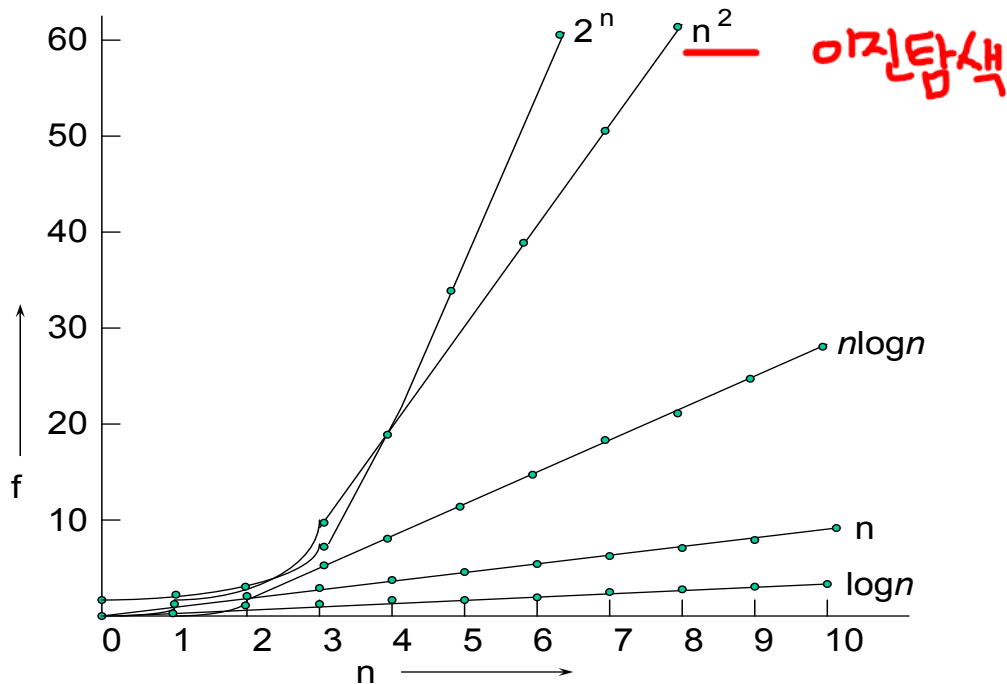
$f(n) = a_m n^m + \dots + a_1 n + a_0$, then $f(n) = O(n^m)$

- $O(1) < O(\log n) < O(n) < O(n \log n) < O(n^2) < O(n^3) < O(2^n)$

$O(1)$: computing time is constant

$O(n)$ is linear, $O(n^2)$ is quadratic,

$O(2^n)$ is exponential



* Some Rule

1) 상수는 무시한다.

$$O(cf(n)) = O(f(n)), \quad \text{ex) } O(3n^2) = O(n^2)$$

2) 더 할 때는 max 를 택한다.

$$O(f(n) + g(n)) = O(\max(f(n), g(n)))$$

$$\text{ex) } O(2n^3 + 108n) = O(n^3)$$

3) $O(f(n)) * O(g(n)) = O(f(n)*g(n))$

$$\text{ex) } O(n)*O(n-1)*O(n \log n) = O(n(n-1)n \log n) = O(n^3 \log n)$$

4) assignment, read/write instruction = $O(1)$

ex) 어떤 프로그램이 다음과 같은 성질이 있는 $f(n)$ 과 $g(n)$ 으로 구성되었을 때 running time 을 계산하시오

$$f(n) = \begin{cases} n^4 & \text{if } n \text{ is even} \\ n^2 & \text{if } n \text{ is odd} \end{cases} \quad g(n) = \begin{cases} n^2 & \text{if } n \text{ is even} \\ n^3 & \text{if } n \text{ is odd} \end{cases}$$

(sol) running time = $O(f(n) + g(n))$ 이며, $O(\max(f(n), g(n)))$ 이므로
 $O(n^4)$ if n is even, and $O(n^3)$ if n is odd 이다.

ex) 다음 segment code 의 running time 을 구하시오

for $i = 2$ to n do

$a[i] = 0$

for $i = 1$ to n do

 for $j = 1$ to n do

$a[i] := a[i] + a[j]$

\Rightarrow (Sol) $O(n) + O(n^2) = O(n^2)$ MAX를 선택

하한선

정의 [Omega] $[f(n) = \Omega(g(n))]$
 iff $\exists c, n_0 > 0$, s.t $f(n) \geq c \cdot g(n) \quad \forall n, n \geq n_0$ 이유 X

$n \geq n_0$ 인 모든 n 에 대하여 $f(n) \geq c * g(n)$ 을 만족하는 양의 상수 c 와 n_0 가 존재한다면 $f(n) = \Omega(g(n))$ 이다.

- $g(n)$ 은 $f(n)$ 의 하한(Lower bound) 이다.
- $f(n)$ 이 $g(n)$ 이상의 시간이 걸린다

Ex) $n^3 + 2n^2 = \Omega(n^3)$ 이다 $3n + 2 = \Omega(n)$

(sol) 이유: $n^3 + 2n^2 \geq n^3$ for all $n \geq 1$. (즉 1보다 큰 모든 n 에 대하여 $n^3 + 2n^2$ 는 n^3 보다 항상 크다. ($n_0 = 1, c = 1$))
 즉, 많은 하한 값들 중에서 제일 큰 값을 택하는 것이 타당하다.

정의 [Theta] $[f(n) = \Theta(g(n))]$

상한선 하한선 동시 만족

iff $\exists C_1, C_2, n_0 > 0$, s.t

$$C_1 g(n) \leq f(n) \leq C_2 g(n), \quad \forall n, n \geq n_0$$

$\Rightarrow n \geq n_0$ 인 모든 n 에 대하여 $c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$ 을 만족하는 양의 상수 c_1, c_2 와 n_0 가 존재한다면 $f(n) = \underline{\Theta}(g(n))$ 이다.

($g(n)$ 이 $f(n)$ 에 대해 상한 값과 하한 값을 모두 가지는 경우)

$\Rightarrow g(n)$ 은 $f(n)$ 의 상한(Upper bound)인 동시에 하한 (Lower bound)이다.

$\Rightarrow f(n)$ is "theta of $g(n)$ "이라고 읽는다.

ex) $3n + 2 = \Theta(n)$ 상 $\rightarrow O(n)$ 하 $\rightarrow \Omega(n)$ 차이 같음 $\rightarrow \Theta(n)$

(sol) $3n + 2 \geq 3n$ for all $n \geq 2$, $3n + 2 \leq 4n$ for all $n \geq 2$
 $c_1 = 3$ and $c_2 = 4$

ex) $10n^2 + 4n + 2 = \Theta(n^2)$ 이다

(sol) $10n^2 + 4n + 2 \geq 10n^2$ for all $n \geq 1$
 $10n^2 + 4n + 2 \leq 11n^2$ for all $n \geq 1$, $c_1 = 10$ and $c_2 = 11$

* 결론: 점근적 복잡도(asymptotic complexity: O, Ω, Θ)는 정확한 단계수의 계산 없이 쉽게 구함