

Ch1. 알고리즘 : 효율성, 분석 및 주문

목차

알고리즘 : 효율성, 분석 및 주문

알고리즘 효율적인 알고리즘 개발의 중요성
알고리즘 분석 순서

알고리즘

예선

□ '문제'라는 단어

○ 문제의 정의

➤ 컴퓨터 프로그램은 컴퓨터가 이해할 수 있는 개별 모듈로 구성되어 있습니다.

특정 작업(예: 정렬). "이 텍스트에서 우리의 관심은 전체 프로그램의 설계가 아니라 프로그램의 설계입니다.

특정 작업을 수행하는 개별 모듈입니다. 이러한 특정 작업을 문제라고 합니다.

○ '문제'의 예시

예시1.

n개의 숫자 중 목록 S를 내림차순으로 정렬합니다. 대답은 sortedsequence의 숫자입니다.

목록이란 특정 순서로 정렬된 항목의 모음을 의미합니다. 예를 들어

예스 = [10, 7, 11, 5, 13, 8]

는 첫 번째 숫자가 10, 두 번째 숫자가 7 등인 6개 숫자의 목록입니다. 이 예에서는 동일한 숫자가 목록에 두 번 이상 나타날 수 있는 가능성을 허용하기 위해 순서를 늘리는 대신 목록을 "내림차순"으로 정렬해야 한다고 말합니다.

예선

□ '문제'라는 단어 (계속)

○ '문제'의 예 (계속)

예시2.

숫자 x 가 n 개 숫자 중 목록 S 에 있는지 확인합니다. 대답은 x 가 모래에 있으면 예, 그렇지 않으면 아니오입니다.

문제에는 문제 설명에서 특정 값이 지정되지 않은 변수가 포함될 수 있습니다. 이러한 변수를 문제에 대한 매개 변수라고 합니다. Example1에는 S (목록)와 n (S 의 항목 수)이라는 두 개의 매개 변수가 있습니다. 예제 2에는 S , n 및 숫자 x 의 세 가지 매개 변수가 있습니다. 이 두 예에서는 n 의 값이 S 에 의해 고유하게 결정되기 때문에 n 을 매개변수 중 하나로 만들 필요가 없습니다. 그러나 n 을 매개변수로 만들면 문제를 쉽게 설명할 수 있습니다.

예선

□ '해결책'이라는 단어

○ '솔루션'의 정의

➤ 문제는 매개변수를 포함하기 때문에, 문제의 각 할당에 대해 하나씩 문제의 클래스를 나타냅니다.
매개변수에 값을 할당하는 각 특정 값을 문제의 인스턴스라고 합니다. A

문제 인스턴스에 대한 해결책은 해당 인스턴스에서 문제가 묻는 질문에 대한 답변입니다.

예시3.

Example1의 문제 인스턴스는 $S = [10, 7, 11, 5, 13, 8]$ 및 $n = 6$ 입니다.

이 인스턴스의 솔루션은 $[5, 7, 8, 10, 11, 13]$ 입니다.

예시4.

Example2의 문제 인스턴스는 $S = [10, 7, 11, 5, 13, 8]$, $n = 6$ 및 $x = 5$ 입니다.

이 인스턴스의 해결책은 "예, x 는 S 에 있습니다"입니다.

예선

□ '알고리즘'이라는 단어

○ '알고리즘'의 정의

• 우리는 S를 조사하고 마음이 생산할 수 있도록 함으로써 예 3의 사례에 대한 해결책을 찾을 수 있습니다. 구체적으로 설명할 수 없는 인지 단계를 기준으로 정렬된 순서입니다. 이것은 S가 너무 작아서 의식 수준에서 마음이 S를 빠르게 스캔하고 거의 즉각적으로 해결책을 만들어내는 것처럼 보이기 때문에 가능할 수 있다(따라서 마음이 해결책을 얻기 위해 따르는 단계를 설명할 수 없다)."문제의 모든 사례를 해결할 수 있는 컴퓨터 프로그램을 만들기 위해, 우리는 다음을 지정해야 한다.

각 인스턴스에 대한 솔루션을 생성하기 위한 일반적인 단계별 절차입니다. 이 단계별 절차를 알고리즘이라고 합니다.

○ '알고리즘'의 예시

예시5.

S의 첫 번째 항목부터 시작하여 x가 발견될 때까지 또는 S가 소진될 때까지 x를 S의 각 항목과 순서대로 비교합니다. x가 발견되면 예라고 대답하십시오. X를 찾을 수 없으면 아니오라고 대답하십시오.



설명 알고리즘의 문제점

첫째, 복잡한 알고리즘을 이런 식으로 작성하는 것은 어렵고, 설명 작성하더라도 알고리즘을 이해하는 데 어려움을 겪을 것입니다. 둘째, 알고리즘에 대한 영어 설명으로부터 알고리즘에 대한 컴퓨터 언어 설명을 생성하는 방법이 명확하지 않습니다.

예선

□ '알고리즘'의 단어 (계속)

○ 의사 코드에 의한 예

- 다음 알고리즘은 목록 S를 배열로 나타내며, 단순히 yes 또는 no를 반환하는 대신 x가 S에 있으면 배열에서 x의 위치를 반환하고 그렇지 않으면 0을 반환합니다.

Sequential Search

Problem: Is the key x in the array S of n keys?

Inputs (parameters): positive integer n , array of keys S indexed from 1 to n , and a key x .

Outputs: *location*, the location of x in S (0 if x is not in S).

```
void seqsearch (int n,
                const keytype S[ ],
                keytype x,
                index& location)
{
    location = 1;
    while (location <= n && S[location] != x)
        location++;
    if (location > n)
        location = 0;
}
```


예선

□ '알고리즘'의 단어 (계속)

○ 배열의 의사 코드와 C/C++ 코드의 차이점

➤ 우리는 가변 길이 2차원 배열을 루틴에 대한 매개변수로 허용합니다.

```
void seqsearch (int n,  
               const keytype S[ ],  
               keytype x,  
               index& location)
```

➤ 우리는 지역 가변 길이 배열을 선언합니다.

```
void example (int n)  
{  
    keytype S[2..n];  
    ⋮  
}
```

➤ 실제 C++을 사용하는 것보다 수학 표현이나 영어와 같은 설명을 허용합니다.
지시

```
if (low ≤ x ≤ high) {  
    ⋮  
}  
  
rather than  
  
if (low ≤ x && x ≤ high){  
    ⋮  
}
```

예선

□ '알고리즘'의 단어 (계속)

○ 유사 코드와 C/C++ 코드 배열의 차이점 (계속)

- 실제 C++을 사용하는 것보다 수학 표현이나 영어와 같은 설명을 허용합니다. 지시. (계속)

`exchange x and y;` rather than `temp = x;`
 `x = y;`
 `y = temp;`

- 데이터 유형 키 유형 외에도 미리 정의된 C++ 데이터 유형이 아닌 다음을 자주 사용합니다

데이터 형식	의미
색인	인덱스로 사용되는 정수 변수
부울	"true" 또는 "false" 값을 사용할 수 있는 변수
수	정수(int) 또는 실수(float)로 정의할 수 있는 변수

- 때때로 우리는 다음과 같은 비표준 제어 구조를 사용합니다.

```
repeat (n times){  
    :  
}
```

예선

□ '알고리즘'의 단어 (계속)

○ 유사 코드와 C/C++ 코드 배열의 차이점 (계속)

➤ 우리는 비표준 논리 연산자와 특정 관계 연산자를 익숙하지 않게 허용합니다.

Operator	C++ symbol
and	&&
or	
not	!

Comparison	C++ code
$x = y$	$(x == y)$
$x \neq y$	$(x != y)$
$(x \leq y)$	$(x <= y)$
$x \geq y$	$(x >= y)$

➤ 함수 이름 앞에 입력 할 수 없습니다.

Add Array Members

Problem: Add all the numbers in the array S of n numbers.

Inputs: positive integer n , array of numbers S indexed from 1 to n .

Outputs: sum , the sum of the numbers in S .

```
number sum (int n, const number S[ ])
{
    index i;
    number result;

    result = 0;
    for (i = 1; i <= n; i++)
        result = result + S[i];
    return result;
}
```

예선

□ '알고리즘'의 단어 (계속)

○ 두 개의 2×2 행렬을 사용한 행렬 곱셈의 예

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \quad \text{and} \quad B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix},$$

their product $C = A \times B$ is given by

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j}.$$

For example,

$$\begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 4 & 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 5 & 7 \\ 6 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \times 5 + 3 \times 6 & 2 \times 7 + 3 \times 8 \\ 4 \times 5 + 1 \times 6 & 4 \times 7 + 1 \times 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 28 & 38 \\ 26 & 36 \end{bmatrix}.$$

In general, if we have two $n \times n$ matrices A and B , their product C is given by

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj} \quad \text{for } 1 \leq i, j \leq n.$$

예선

□ '알고리즘'의 단어 (계속)

○ 두 개의 2×2 행렬을 사용한 행렬 곱셈의 예 (계속)

Matrix Multiplication

Problem: Determine the product of two $n \times n$ matrices.

Inputs: a positive integer n , two-dimensional arrays of numbers A and B , each of which has both its rows and columns indexed from 1 to n .

Outputs: a two-dimensional array of numbers C , which has both its rows and columns indexed from 1 to n , containing the product of A and B .

```
void matrixmult (int n,
                  const number A[][ ],
                  const number B[][ ],
                  number C[][ ])
{
    index i, j, k;

    for (i=1; i<=n; i++){
        for (j=1; j<=n; j++){
            C[i][j] = 0;
            for (k=1; k<=n; k++){
                C[i][j] = C[i][j] + A[i][k] * B[k][j];
            }
        }
    }
}
```

개발의 중요성

효율적인 알고리즘

순차 검색(Sequential Search) vs. 이진 검색 (Binary Search)

□ 이진 검색 알고리즘

Binary Search

Problem: Determine whether x is in the sorted array S of n keys.

Inputs: positive integer n , sorted (nondecreasing order) array of keys S indexed from 1 to n , a key x .

Outputs: *location*, the location of x in S (0 if x is not in S).

```
void binsearch (int n,
                const keytype S[],
                keytype x,
                index& location)
{
    index low, high, mid;

    low = 1; high = n;
    location = 0;
    while (low <= high && location == 0){
        mid = (low + high)/2;
        if (x == S[mid])
            location = mid;
        else if (x < S[mid])
            high = mid - 1;
        else
            low = mid + 1;
    }
}
```

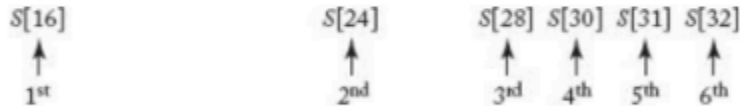
순차 검색(Sequential Search) vs. 이진 검색(Binary Search)

□ 이진 검색 알고리즘 (계속)

○ while 루프에서 두 개의 비교 또는 하나의 비교?

- while 루프를 통한 각 패스에서 x와 S[mid]의 두 가지 비교가 있습니다(x가 found)를 사용합니다. 알고리즘의 효율적인 어셈블러 언어 구현에서 x는 각 패스에서 한 번만 S[mid]와 비교되며, 해당 비교의 결과는 조건 코드를 설정하고, 조건 코드의 값에 따라 적절한 분기가 발생합니다. 이것은 while 루프를 통한 각 패스에서 x와 S[mid]의 비교가 한 번만 있음을 의미합니다.

○ 이진 검색에서 배열 매개변수의 32개의 연속된 숫자에서 비교 횟수 알고리즘



- x가 모든 것보다 클 때 Sequential Search 및 Binary Search에 의해 수행되는 비교 횟수 배열 항목

배열 크기	# 비교 기준 순차 검색	# 비교 기준 이진 검색
128128		8
1,0241,024		11
1,048,5761,048,576		21
4,294,967,296	4,294,967,2968	33

피보나치 수열

피보나치 수열의 n 번째 항을 계산하는 □ 알고리즘

○ 재귀적 방식으로

$$f_0 = 0$$

$$f_1 = 1$$

$$f_n = f_{n-1} + f_{n-2} \quad \text{for } n \geq 2.$$

○ 처음 몇 개의 항 계산

$$f_2 = f_1 + f_0 = 1 + 0 = 1$$

$$f_3 = f_2 + f_1 = 1 + 1 = 2$$

$$f_4 = f_3 + f_2 = 2 + 1 = 3$$

$$f_5 = f_4 + f_3 = 3 + 2 = 5, \text{ etc.}$$

피보나치 수열

피보나치 수열의 n 번째 항을 계산하는 □ 알고리즘(계속)

○ 의사 코드

***nth* Fibonacci Term (Recursive)**

Problem: Determine the n th term in the Fibonacci sequence.

Inputs: a nonnegative integer n .

Outputs: *fib*, the n th term of the Fibonacci sequence.

```
int fib (int n)
{
    if (n <= 1)
        return n;
    else
        return fib(n-1) + fib(n-2);
}
```

피보나치 수열

피보나치 수열의 n 번째 항을 계산하는 □ 알고리즘(계속)

○ 재귀 트리(recursion tree)에 의한 알고리즘의 비효율성을 재귀적으로 증명하기 위해

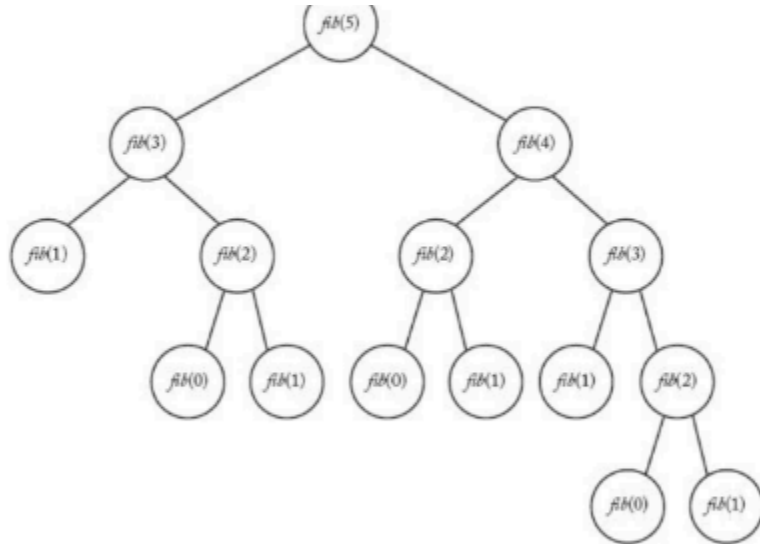
- 처음 7개 값의 경우 트리의 항 수가 모든 값의 두 배 이상임을 주목하십시오.
시간 n 이 2 증가합니다.

n	Number of Terms Computed	
0	1	
1	1	2회 이상
2	3	
	5	2회 이상
4	9	
5	15	2회 이상
6	25	

피보나치 수열

피보나치 수열의 n 번째 항을 계산하는 □ 알고리즘(계속)

○ 재귀 트리(recursion tree)에 의한 알고리즘의 비효율성을 재귀적으로 증명하기 위해 (cont.)



$$\begin{aligned} T(n) &> 2 \times T(n-2) \\ &> 2 \times 2 \times T(n-4) \\ &> 2 \times 2 \times 2 \times T(n-6) \\ &\vdots \\ &> \underbrace{2 \times 2 \times 2 \times 2 \times \cdots \times 2}_{n/2 \text{ terms}} \times T(0) \end{aligned}$$

피보나치 수열

피보나치 수열의 n 번째 항을 계산하는 □ 알고리즘(계속)

○ 정리

- $T(n)$ 이 피보나치 알고리즘에 해당하는 재귀 트리의 항 수인 경우,
 ≥ 2 번,
$$T(n) > 2^{n/2}$$

○ 증명(Proof)

- 유도 기반: 귀납 단계는 이전 두 개의 결과를 가정하기 때문에 두 개의 기본 사례가 필요합니다.
경우. $n = 2$ 및 $n = 3$ 인 경우, $T(2) = 3 > 2 = 2^{2/2}$

$$T(3) = 5 > 2.8323 \approx 2^{3/2}$$

귀납 가설(Induction hypothesis): 귀납 가설을 세우는 한 가지 방법은 그 진술이 참이라고 가정하는 것이다
모든 $M < N$. 그런 다음 귀납 단계에서 이것이 n 에 대해 진술이 참이어야 함을 암시한다는 것
을 보여줍니다. 이 기술은 이 증명에 사용됩니다. 모든 m 에 대해 $2 \leq m < n$

$$T(m) > 2^{m/2}.$$

- 유도 단계: $T(n)$ 이 $2^{n/2} >$ 것을 보여주어야 합니다. $T(n)$ 의 값은 $T(n-1)$ 과 $T(n-2)$ 의 합입니다
루트에 있는 하나의 노드도 있습니다. 그러므로

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

$$> 2^{(n-1)/2} + 2^{(n-2)/2} + 1 \quad \text{by induction hypothesis}$$

$$> 2^{(n-2)/2} + 2^{(n-2)/2} = 2 \times 2^{(\frac{n}{2})-1} = 2^{n/2}.$$

피보나치 수열

피보나치 수열의 n 번째 항을 계산하는 □ 알고리즘(계속)

○ 반복적인 방식의 의사 코드

***nth* Fibonacci Term (Iterative)**

Problem: Determine the n th term in the Fibonacci sequence.

Inputs: a nonnegative integer n .

Outputs: *fib2*, the n th term in the Fibonacci sequence.

```
int fib2 (int n)
{
    index i;
    int f[0..n];

    f[0]=0;
    if (n > 0)
        f[1]=1;
    for (i=2; i<=n; i++)
        f[i] = f[i-1] + f[i-2];
    }
    return f[n];
}
```

피보나치 수열

피보나치 수열의 n 번째 항을 계산하는 □ 알고리즘(계속)

○ 반복 방식의 의사 코드(계속)

➤ 가장 최근의 두 용어 만 있기 때문에 배열 f 를 사용하지 않고 알고리즘을 작성할 수 있습니다. 루프의 각 반복에 필요합니다."fib2(n)을 결정하기 위해 이전 알고리즘은 처음 $n + 1$ 항을 모두 한 번만 계산합니다. 그래서 그것

$n + 1$ 항을 계산하여 n 번째 피보나치 항을 결정합니다.

- 하나의 항을 1ns 안에 계산할 수 있다고 가정합니다.

n	$n + 1$	$2^{n/2}$	Execution Time Using Algorithm 1.7	Lower Bound on Execution Time Using Algorithm 1.6
40	41	1,048,576	41 ns*	1048 μ s†
60	61	1.1×10^9	61 ns	1 s
80	81	1.1×10^{12}	81 ns	18 min
100	101	1.1×10^{15}	101 ns	13 days
120	121	1.2×10^{18}	121 ns	36 years
160	161	1.2×10^{24}	161 ns	3.8×10^7 years
200	201	1.3×10^{30}	201 ns	4×10^{13} years

*1 ns = 10^{-9} second.

†1 μ s = 10^{-6} second.

알고리즘 분석

알고리즘 분석

복잡성 분석을 위한 첫 번째 단계□ (입력 크기 결정)

○ 알고리즘의 효율성을 종속 요인에 의해 시간 측면에서 분석하지 마십시오.

➤ 실제 CPU 사이클 수는 특정 컴퓨터에 따라 다르기 때문에 결정하지 않습니다.

알고리즘이 실행되는 곳입니다."명령어의 수가 다르기 때문에 실행된 모든 명령어를 계산하고 싶지도 않습니다

알고리즘을 구현하는 데 사용되는 프로그래밍 언어와 프로그래머가 프로그램을 작성하는 방법.

○ DO 알고리즘의 효율성을 독립적인 요인에 의해 시간적으로 분석한다

➤ 일반적으로 알고리즘의 실행 시간은 입력의 크기와 총 실행 횟수에 따라 증가합니다

시간은 어떤 기본 작업(예: comparisoninstruction)이 몇 번 수행되는지에 대략 비례합니다."따라서 우리는 일부 기본 연산의 횟수를 결정하여 알고리즘의 효율성을 분석합니다.

연산은 입력의 크기에 대한 함수로 수행됩니다."많은 알고리즘의 경우 입력 크기에 대한 합리적인 측정을 쉽게 찾을 수 있습니다.

입력 크기.

• 입력 크기가 아닙니다.

➤ 이진 표현을 사용하는 경우 입력 크기는 n 을 인코딩하는 데 필요한 비트 수가 됩니다.

$\lg N + 1$.

$$n = 13 = \underbrace{1101}_4 \text{ bits}_2$$

• 따라서 입력 n 의 크기 = 13입니다.

알고리즘 분석

복잡성 분석을 위한 □ 두 번째 단계(기본 작업 선택)

○ 몇 가지 지침 또는 지침 그룹을 선택하십시오.

➤ 알고리즘에 의해 수행된 총 작업이 이 횟수에 대략 비례하도록 합니다.

명령어 또는 명령어 그룹, 기본 작동이 완료됩니다."예를 들어, x는 순차 검색의 루프를 통해 각 패스의 항목 S와 비교됩니다.

이진 검색 알고리즘. 그러므로, compare 명령어는 이러한 알고리즘 각각에서 기본 연산에 대한 좋은 후보입니다."알고리즘에서 n의 각 값에 대해 이 기본 연산을 몇 번이나 수행하는지 결정함으로써, 우리는

두 알고리즘의 상대적 효율성에 대한 통찰력을 얻었습니다.

복잡성 분석에 대한 일반적인 방법 □

○ 알고리즘의 시간 복잡도 분석

➤ 입력 크기의 각 값에 대해 기본 연산이 몇 번 수행되는지에 대한 결정. ➤ 알고리즘이 어떻게 구현되는지에 대한 세부 사항을 고려하고 싶지는 않지만 일반적으로

기본 작업이 가능한 한 효율적으로 구현되었다고 가정합니다.

○ 제어하기 위해 인덱스를 증가시키고 비교하는 지침을 포함하지 마십시오.

는 while 루프를 통과합니다.

➤ 때로는 루프를 한 번 통과하는 것을 기본 실행의 한 번의 실행으로 간주하는 것만으로도 충분합니다. 수열.

알고리즘 분석

복잡성 분석에 대한 일반적인 방법 □ (계속)

○ 알고리즘의 시간 복잡도 분석

➤ 입력 크기의 각 값에 대해 기본 연산이 몇 번 수행되는지에 대한 결정. ➤ 알고리즘이 어떻게 구현되는지에 대한 세부 사항을 고려하고 싶지는 않지만 일반적으로 기본 작업이 가능한 한 효율적으로 구현되었다고 가정합니다.

○ 제어하기 위해 인덱스를 증가시키고 비교하는 지침을 포함하지 마십시오. 는 while 루프를 통과합니다.

➤ 때로는 루프를 한 번 통과하는 것을 기본 실행의 한 번의 실행으로 간주하는 것만으로도 충분합니다. 수열.

○ 두 가지 기본 작업을 고려할 수 있습니다.

예를 들어, 키를 비교하여 정렬하는 알고리즘에서 우리는 종종 비교를 고려하기를 원합니다 instruction과 assignment instruction은 각각 기본 연산으로서 개별적으로 존재한다."우리는 두 개의 뚜렷한 기본 연산을 가지고 있는데, 하나는 비교 명령어이고 다른 하나는 "따라서 알고리즘의 효율성에 대한 더 많은 통찰력을 얻을 수 있습니다."따라서 알고리즘의 수를 결정함으로써 알고리즘의 효율성에 대한 더 많은 통찰력을 얻을 수 있습니다
각각의 시간이 수행됩니다.

알고리즘 분석

모든 경우에 □ 시간 복잡도 (배열 멤버 추가)

○ 'Add Array Members' 예시

➤ 기본 작업: 배열에서 항목을 더하여 합산하는 것입니다. ➤ 입력 크기: n , 배열의 항목 수입니다. ➤ 배열의 숫자 값에 관계없이 for 루프를 통해 n 개의 패스가 있습니다. 그러므로

기본 작업은 항상 n 번 수행되고

$$T(n) = n$$

알고리즘 분석

모든 경우의 시간 복잡성 □

○ '거래소 정렬' 예시

➤ 앞서 언급했듯이 키를 비교하여 정렬하는 알고리즘의 경우 다음을 고려할 수 있습니다.
비교 명령 또는 할당 명령을 기본 작업으로 사용합니다. 여기서 비교 횟수를 분석해 보겠습니다.
➤ 기본 연산: $S[j]$ 와 $S[i]$ 의 비교. ➤ 입력 크기: n , 정렬할 항목의 수입니다. ➤ for-j 루프를 통해 얼마나 많은 패스가 있는지 확인해야 합니다. 주어진 n 에 대해 항상 n 이 있습니다.

- 1은 for-i 루프를 통과합니다. for-i 루프를 통한 첫 번째 패스에서는 for-j 루프를 통한 $n - 1$ 패스가 있고, 두 번째 패스에는 for-j 루프를 통한 $n - 2$ 패스가 있고, 세 번째 패스에는 for-j 루프를 통한 $n - 3$ 패스가 있으며, ..., 마지막 패스에는 for-j 루프를 통한 1 패스가 있습니다. 따라서 for-j 루프를 통과하는 총 패스 수는 다음과 같이 지정됩니다.

$$T(n) = (n - 1) + (n - 2) + (n - 3) + \dots + 1 = \frac{(n - 1)n}{2}$$

알고리즘 분석

□ 모든 경우의 시간 복잡도(계속)

○ '행렬 곱셈' 예시

➤ 가장 안쪽의 for 루프에있는 유일한 명령어는 곱셈과 덧셈을 수행하는 명령어입니다. 이 알고리즘은 곱셈보다 더 적은 덧셈이 수행되는 방식으로 구현할 수 있습니다. 따라서 곱셈 명령어만 기본 연산으로 간주합니다. ➤ 기본 연산: 가장 안쪽의 for 루프에 있는 곱셈 명령어. ➤ 입력 크기: n, 행과 열의 수입니다. ➤ for-i 루프를 통해 항상 n개의 패스가 있으며, 각 패스에는 항상 for-i를 통과하는 n개의 패스가 있습니다.

j 루프를 통과하고, for-j 루프를 통과하는 각 패스에는 항상 for-k 루프를 통한 n 패스가 있습니다. 기본 작업이 for-k 루프 내부에 있기 때문에

$$T(n) = n \times n \times n = n^3$$

알고리즘 분석

□ 최악의 경우 시간 복잡도(계속)

○ '순차검색' 예시

➤ 기본 작업: 배열의 항목을 x 와 비교합니다. ➤ 입력 크기: n , 배열의 항목 수입니다. ➤ 기본 작업은 최대 n 번 수행되며, x 가 배열의 마지막 항목이거나 x 가 다음과 같은 경우입니다.

배열에 없습니다. 그러므로

$$W(n) = n$$

알고리즘 분석

□ 평균 사례 시간 복잡도

○ 개요

➤ $A(n)$ 은 알고리즘이 기본 작업을 수행하는 횟수의 평균(기대값)으로 정의됩니다.

n. ➤ $A(n)$ 의 입력 크기에 대한 연산은 알고리즘의 평균 사례 시간 복잡도라고 하며 $A(n)$ 의 결정은 다음과 같습니다.

평균 사례 시간 복잡도 분석이라고 합니다. ➤ $W(n)$ 의 경우와 마찬가지로 $T(n)$ 이 존재하면 $A(n) = T(n)$ 입니다. ➤ $A(n)$ 을 계산하려면 n 크기의 가능한 모든 입력에 확률을 할당해야 합니다. 다음과 같은 것이 중요합니다.

사용 가능한 모든 정보를 기반으로 확률을 할당합니다.

○ '순차검색' 예시

➤ 기본 조작 : 배열의 항목을 x 와 비교합니다. ➤ 입력 크기 : n , 배열의 항목 수입니다. ➤ 먼저 x 가 S 에 있고 S 의 항목이 모두 구별되는 경우를 분석합니다.

x 가 다른 어레이 슬롯에 있을 가능성보다 한 어레이 슬롯에 있을 가능성이 더 높다고 믿을 이유가 없습니다. 이 정보를 바탕으로 $1 \leq k \leq n$ 에 대해 x 가 k 번째 배열 슬롯에 있을 확률은 $1/n$ 입니다. x 가 k 번째 배열 슬롯에 있는 경우 x 를 찾기 위해(따라서 루프를 종료하기 위해) 기본 작업이 수행되는 횟수는 k 입니다. 이는 평균 시간 복잡도가 다음과 같이 주어진다 것을 의미합니다.

$$A(n) = \sum_{k=1}^n \left(k \times \frac{1}{n} \right) = \frac{1}{n} \times \sum_{k=1}^n k = \frac{1}{n} \times \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n+1}{2}$$

알고리즘 분석

□ 평균 사례 시간 복잡도(계속)

○ '순차 탐색' 예시 (계속)

➤ 다음으로 x가 배열에 없을 수 있는 경우를 분석합니다. 이 경우를 분석하려면 다음과 같은 몇 가지를 할당해야 합니다.

확률 p 를 x가 배열에 있는 이벤트로 변경합니다. x가 배열에 있으면 1에서 n까지의 슬롯 중 하나에 있을 가능성이 동일하다고 다시 가정합니다. x가 k번째 슬롯에 있을 확률은 p/n 이고 배열에 없을 확률은 $1 - p$ 입니다. x가 k번째 슬롯에 있는 경우 k가 루프를 통과하고 x가 배열에 없는 경우 n이 루프를 통과한다는 것을 기억하십시오. 따라서 평균 시간 복잡도는 다음과 같이 주어집니다.

$$\begin{aligned} A(n) &= \sum_{k=1}^n \left(k \times \frac{p}{n} \right) + n(1 - p) \\ &= \frac{p}{n} \times \frac{n(n+1)}{2} + n(1 - p) = n \left(1 - \frac{p}{2} \right) + \frac{p}{2} \end{aligned}$$

➤ $p = 1$ 인 경우 이전과 같이 $A(n) = (n + 1)/2$ 인 반면 $p = 1/2$ 인 경우 $A(n) = 3n/4 + 1/4$ 입니다. 이것은 약 3/4을 의미합니다. 배열은 평균적으로 검색됩니다.

알고리즘 분석

□ 최상의 시간 복잡성

○ 개요

➤ $B(n)$ 은 알고리즘이 기본 작업을 수행하는 최소 횟수로 정의됩니다.

n 의 입력 크기입니다. ➤ 따라서 $B(n)$ 은 알고리즘의 최적 사례 시간 복잡도라고 하고 $B(n)$ 의 결정은 다음과 같습니다.

최상의 시간 복잡도 분석입니다. ➤ $W(n)$ 및 $A(n)$ 의 경우와 마찬가지로 $T(n)$ 이 존재하면 $B(n) = T(n)$ 입니다.

○ '순차검색' 예시

➤ 기본 작업: 배열의 항목을 x 와 비교합니다. ➤ 입력 크기: n , 배열의 항목 수입니다. ➤ n 이 $1 \geq$ 이기 때문에 루프를 하나 이상 통과해야 하며, $x = S[1]$ 인 경우 한 번의 통과가 있습니다

n 의 크기에 관계없이 루프를 통해. 그러므로

$$B(n) = 1$$

알고리즘 분석

□ 복잡도 함수

○ 일반적으로,

- 복잡성 함수는 양의 정수를 음이 아닌 실수에 매핑하는 모든 함수가 될 수 있습니다.
특정 알고리즘에 대한 시간 복잡도 또는 메모리 복잡성을 언급하지 않을 때 일반적으로 $f(n)$ 및 $g(n)$ 과 같은 표준 함수 표기법을 사용하여 복잡성 함수를 나타냅니다.

$$f(n) = n$$

$$f(n) = n^2$$

$$f(n) = \lg n$$

$$f(n) = 3n^2 + 4n$$

알고리즘 분석

□ 다른 지침

○ 오버헤드 지침

➤ 루프 이전의 초기화 명령어와 같은. ➤ 이러한 명령어가 실행되는 횟수는 입력 크기에 따라 증가하지 않습니다.

○ 제어 지시

➤ 루프를 제어하기 위해 인덱스를 증가시키는 것과 같은. ➤ 이러한 명령어가 실행되는 횟수는 입력 크기에 따라 증가합니다.

다음과 같은 모든 경우의 시간 복잡도를 가진 동일한 문제에 대해 두 개의 알고리즘이 있다고 가정합니다 : 첫 번째 알고리즘에 대해 n , 두 번째 알고리즘에 대해 n^2 . 첫 번째 알고리즘이 더 효율적입니다. 그러나 주어진 컴퓨터가 첫 번째 알고리즘에서 기본 작업을 한 번 처리하는 데 걸리는 시간이 두 번째 알고리즘에서 기본 작업을 한 번 처리하는 데 걸리는 시간보다 1,000배 더 오래 걸린다고 가정합니다. "프로세스"는 제어 명령을 실행하는 데 걸리는 시간을 포함한다는 것을 의미합니다. 따라서, t 가 두 번째 알고리즘에서 기본 연산을 한 번 처리하는 데 필요한 시간이라면, $1,000t$ 는 첫 번째 알고리즘에서 기본 연산을 한 번 처리하는 데 필요한 시간이다. 단순화를 위해 오버헤드 명령을 실행하는 데 걸리는 시간이 두 알고리즘 모두에서 무시할 수 있다고 가정해 보겠습니다. 즉, 컴퓨터가 n 크기의 인스턴스를 처리하는 데 걸리는 시간은 첫 번째 알고리즘의 경우 $n \times 1,000t$ 이고 두 번째 알고리즘의 경우 $n^2 \times t$ 입니다. 첫 번째 알고리즘이 더 효율적인 경우를 결정하기 위해 다음 부등식을 해결해야 합니다.

$$n^2 \times t > n \times 1,000t.$$

알고리즘 분석

□ 정확성 분석

○ 지원자격

- 알고리즘이 실제로 수행한다는 증거를 개발하여 알고리즘의 정확성을 분석할 수 있습니다.
그것이해야 할 일.

주문

주문

□ 개요

○ 선형 시간 알고리즘

➤ 예: n 및 $100n$ ➤ 시간 복잡도는 입력 크기 n 에서 선형입니다.

○ 2차 시간 알고리즘

➤ 예: n^2 및 $0.01n^2$ ➤ 시간 복잡도는 입력 크기 n 에서 2차입니다.

○ 선형 시간 알고리즘이 2차 시간 알고리즘보다 우수함

"모든 선형 시간 알고리즘은 결국 어떤 2차 시간 알고리즘보다 더 효율적입니다.", "알고리즘의 이론적 분석에서, 우리는 최종 동작에 관심이 있습니다." 다음으로, 알고리즘이 최종 동작에 따라 어떻게 그룹화될 수 있는지 보여줄 것입니다. 이런 식으로 한 알고리즘의 최종 동작이 다른 알고리즘의 동작보다 더 나은지 여부를 쉽게 결정할 수 있습니다.

주문

□ 주문에 대한 직관적인 소개

○ 기능 유형

➤ 순수 2차 함수

- 예: $5n^2$ 및 $5n^2 + 100$
- 선형 항이 포함되어 있지 않기 때문입니다.

➤ 2차 시간 알고리즘

- 예: $0.1n^2 + n + 100$ (완전 2차)
 - 선형 항을 포함하기 때문입니다.
- 2차 항 이외의 다른 값은 결국 와 비교하여 중요하지 않게 됩니다.
2차 항의 값입니다.

n	$0.1n^2$	$0.1n^2 + n + 100$
1010		120
2040		160
50	250400	
100	1,0001,200	
1,000	100,000101,100	

- 따라서 함수가 순수 2차 함수는 아니지만 순수한 함수로 분류할 수 있습니다.
2차 함수.
- 직관적으로, 복잡성 함수를 분류할 때 항상 낮은 차수의 항을 버릴 수 있어야 하는 것 같습니다.

주문

□ 질서에 대한 직관적 소개 (계속)

○ 복잡성 범주

➤ 예

- 순수 3차 함수로 $0.1n^3 + 10n^2 + 5n + 25$ 분류
- 순수 2차 함수로 분류할 수 있는 모든 복잡성 함수의 집합을 $\Theta(n^2)$ 라고 하며, 여기서 Θ 는 그리스 대문자 "theta"입니다.
- 함수가 집합 $\Theta(n^2)$ 의 멤버인 경우 함수가 n^2 의 차수라고 합니다.

$$g(n) = 5n^2 + 100n + 20 \in \Theta(n^2)$$

- 교환 정렬 알고리즘의 경우 $T(n) = n(n - 1) / 2$

$$\frac{n(n-1)}{2} = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2}$$

- 알고리즘의 시간 복잡도가 $\Theta(n^2)$ 단위인 경우 해당 알고리즘을 2차 시간 알고리즘 또는 $\Theta(n^2)$ 알고리즘이라고 합니다.

주문

□ 질서에 대한 직관적 소개 (계속)

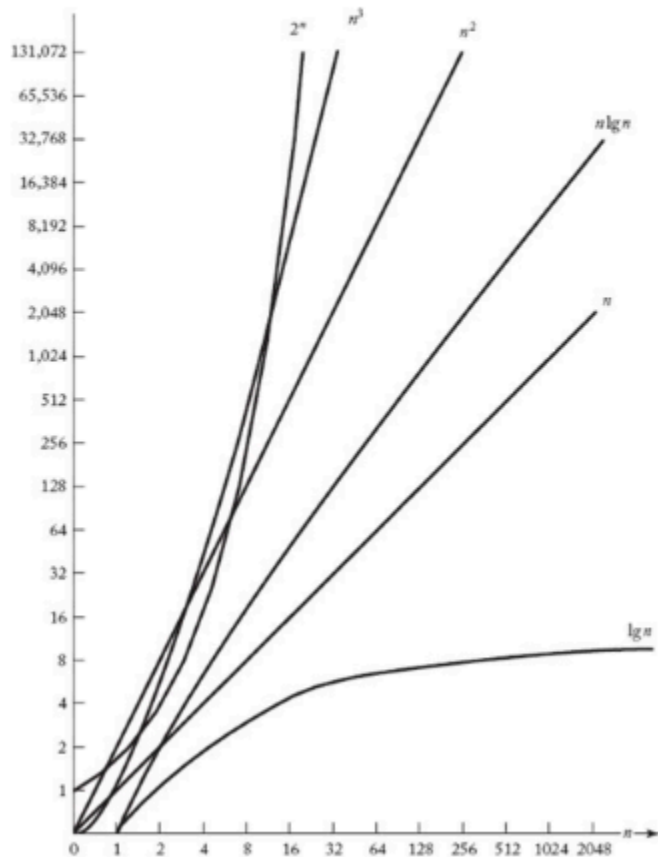
○ 복잡성 범주 (계속)

➤ 가장 일반적인 복잡성 범주

- $\Theta(\lg n)$, $\Theta(n)$, $\Theta(n \lg n)$, $\Theta(n^2)$, $\Theta(n^3)$, $\Theta(2^n)$
- 이 순서에서 $f(n)$ 이 $g(n)$ 을 포함하는 범주의 왼쪽에 있는 범주에 있으면 $f(n)$ 은 결국 그래프에서 $g(n)$ 아래에 있습니다.

➤ 가상 알고리즘

- $100n$ 및 $0.01n^2$ 또는 $\Theta(n)$ 및 $\Theta(n^2)$



주문

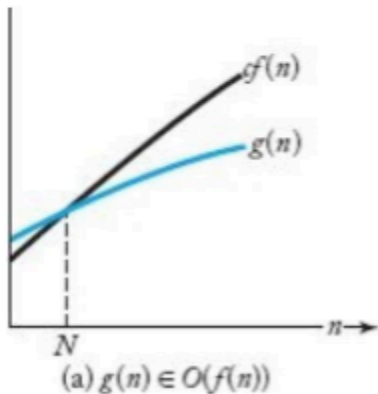
□ Big O 표기법

○ 정의

주어진 복잡성 함수 $f(n)$ 에 대해 $O(f(n))$ 는 복잡성 함수 $g(n)$ 의 집합이며, 이에 대해 양의 실수 상수 c 와 음이 아닌 정수 N 이 존재하므로 모든 $n \geq N$ 에 대해,

$$g(n) \leq c \cdot f(n)$$

➤ $g(n)$ 이 $O(f(n)) \in$ 경우, $g(n)$ 은 $f(n)$ 의 큰 O라고 말합니다. $g(n)$ 은 해당 그림에서 $cf(n)$ 위에서 시작하지만 결국에는 $cf(n)$ 아래에 속하여 그 자리에 머물습니다.



주문

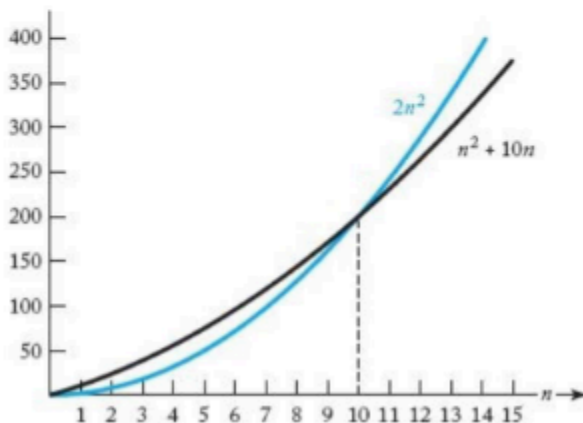
□ Big O 표기법 (계속)

○ 예시

➤ $g(n) = n^2 + 10n$ 및 $f(n) = 2n^2$, $n \geq 10$ °C 예를 들어 $g(n)$ 이 $O(n^2)$ 에 있으면 결국 $g(n)$ 은 순수 2 차 함수 cn^2 아래에 있습니다.

그래프입니다. 이것은 $g(n)$ 이 일부 알고리즘의 시간 복잡도인 경우 결국 알고리즘의 실행 시간은 적어도 2차만큼 빠르다는 것을 의미합니다. 분석의 목적을 위해, 우리는 결국 $g(n)$ 이 적어도 순수 2차 함수만큼 좋다고 말할 수 있다."Big O"(그리고 곧 소개될 다른 개념들)는 점근적 거동을 설명한다고 한다

그들은 궁극적인 행동에만 관심이 있기 때문에 함수의 것입니다. 우리는 "big O"가 함수에 아나점스틱적 상한을 둔다고 말합니다.



주문

□ Big O 표기법 (계속)

○ 예시 (계속)

우리는 $5n^2 \in O(n^2)$ 를 보여줍니다. 왜냐하면, $n \geq 0$

$$5n^2 \leq 5n^2$$

원하는 결과를 얻기 위해 $c = 5$ 및 $N = 0$ 을 사용할 수 있습니다

지정된 교환 정렬 알고리즘입니다.

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2}$$

왜냐하면, $n \geq 0$

$$\frac{n(n-1)}{2} \leq \frac{n(n)}{2} = \frac{1}{2}n^2$$

$C = 1/2$ 및 $N = 0$ 을 사용하여 $T(n) \in O(n^2)$

주문

□ Big O 표기법 (계속)

○ 예시 (계속)

우리는 $n^2 + 10n \in O(n^2)$ 를 보여줍니다. 왜냐하면, $n \geq 1$

$$n^2 + 10n \leq n^2 + 10n^2 = 11n^2$$

원하는 결과를 얻기 위해 $c = 11$ 및 $N = 1$ 을 사용할 수 있습니다

- 이 마지막 예제의 목적은 "big O" 내부의 함수가 다음 중 하나일 필요가 없음을 보여주는 것입니다. 간단한 함수.

우리는 $n^2 \in O(n^2 + 10n)$ 임을 보여줍니다. 왜냐하면, $n \geq 0$

$$n^2 \leq 1 \times (n^2 + 10n)$$

원하는 결과를 얻기 위해 $c = 1$ 및 $N = 0$ 을 사용할 수 있습니다

- 복잡도 함수는 $O(n^2)$ 에 있을 2 차 항을 가질 필요가 없습니다.
- 결국에는 그래프의 순수한 2차 함수 아래에 있어야 합니다.
 - 따라서 모든 로그 또는 선형 복잡도 함수는 $O(n^2)$ 에 있습니다. 마찬가지로 모든 로그, 선형 또는 2차 복잡도 함수는 $O(n^3)$ 등에 있습니다.

우리는 $n \in O(n^2)$ 를 보여줍니다. 왜냐하면, $n \geq 1$

$$n \leq 1 \times n^2$$

원하는 결과를 얻기 위해 $c = 1$ 및 $N = 1$ 을 사용할 수 있습니다

주문

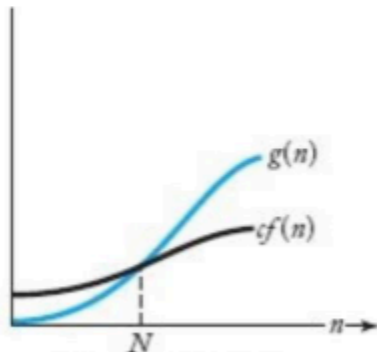
□ 오메가 Ω 표기법

○ 정의

주어진 복잡성 함수 $f(n)$ 에 대해 $\Omega(f(n))$ 은 복잡성 함수 $g(n)$ 의 집합이며, 여기에는 양의 실수 상수 c 와 음이 아닌 정수 N 이 존재하므로 모든 $n \geq N$ 에 대해

$$g(n) \geq c \cdot f(n)$$

➤ 그 그림에서 $g(n)$ 은 $cf(n)$ 아래에서 시작하지만 결국에는 $cf(n)$ 아래로 떨어지고 거기에 머무릅니다.



(b) $g(n) \in \Omega(f(n))$

주문

□ Omega Ω 표기법 (계속)

○ 예시

우리는 $5n^2 \in \Omega(n^2)$ 를 보여줍니다. 왜냐하면, $n \geq 0$

$$5n^2 \geq 1 \times n^2$$

원하는 결과를 얻기 위해 $c = 1$ 및 $N = 0$ 을 사용할 수 있습니다

우리는 $n^2 \in \Omega(n^2 + 10n)$ 을 보여줍니다. 왜냐하면, $n \geq 0$

$$n^2 + 10n \geq n^2$$

원하는 결과를 얻기 위해 $c = 1$ 및 $N = 0$ 을 사용할 수 있습니다

주문

□ Omega Ω 표기법 (계속)

○ 예시

지정된 교환 정렬 알고리즘입니다.

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2} \in \Omega(n^2)$$

왜냐하면, $n \geq 2$

$$n-1 \geq \frac{n}{2}$$

따라서 $n \geq 2$

$$\frac{n(n-1)}{2} \geq \frac{n}{2} \times \frac{n}{2} = \frac{1}{4}n^2$$

$c = 1/4$ 및 $N = 2$ 를 사용하여 $T(n) \in \Omega(n^2)$

- 함수가 $\Omega(n^2)$ 에 있으면 결국 함수는 의 순수 2차 함수 위에 있습니다.
그래프.
 - 분석을 위해 이것은 결국 적어도 순수한 2차 함수만큼 나쁘다는 것을 의미합니다

주문

□ Omega Ω 표기법 (계속)

○ 예시

지정된 교환 정렬 알고리즘입니다.

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2} \in \Omega(n^2)$$

왜냐하면, $n \geq 2$

$$n-1 \geq \frac{n}{2}$$

따라서 $n \geq 2$

$$\frac{n(n-1)}{2} \geq \frac{n}{2} \times \frac{n}{2} = \frac{1}{4}n^2$$

$c = 1/4$ 및 $N = 2$ 를 사용하여 $T(n) \in \Omega(n^2)$

- 함수가 $\Omega(n^2)$ 에 있으면 결국 함수는 어떤 순수 2차 함수 위에 있습니다.
그래프.
 - 분석을 위해 이것은 결국 적어도 순수한 2차 함수만큼 나쁘다는 것을 의미합니다

우리는 $n^3 \in \Omega(n^2)$ 를 보여줍니다. 왜냐하면, $n \geq 1$

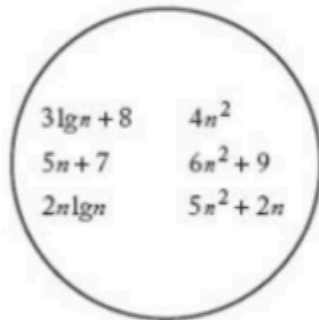
$$n^3 \geq 1 \times n^2$$

원하는 결과를 얻기 위해 $c = 1$ 및 $N = 1$ 을 사용할 수 있습니다

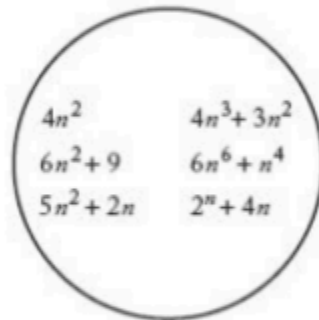
주문

□ 세타 Θ 표기법

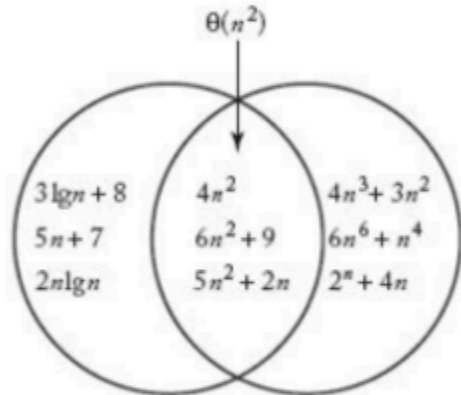
○ $O(n^2)$, $\Omega(n^2)$, $\Theta(n^2)$



(a) $O(n^2)$



(b) $\Omega(n^2)$



(c) $\Theta(n^2) = O(n^2) \cap \Omega(n^2)$

주문

□ Theta Θ 표기법 (계속)

○ 정의

주어진 복잡도 함수 $f(n)$ 에 대해

$$\Theta(f(n)) = O(f(n)) \cap \Omega(f(n))$$

즉, $\Theta(f(n))$ 는 모든 $n \geq N$ 에 대해 어떤 양의 실수 상수 c 와 음이 아닌 정수 N 이 존재하는 복잡성 함수 $g(n)$ 의 집합입니다.

$$c \times f(n) \leq g(n) \leq d \times f(n)$$

➤ $g(n)$ 이 $\Theta(f(n)) \in$ 경우 $g(n)$ 은 $f(n)$ 의 차수라고 합니다.

○ 예시

지정된 교환 정렬 알고리즘입니다.

$$T(n) = \frac{n(n-1)}{2} \quad \text{is in both} \quad O(n^2) \quad \text{and} \quad \Omega(n^2)$$

이것은 $T(n) \in O(n^2) \cap \Omega(n^2) = \Theta(n^2)$ 를 의미합니다.

주문

□ Theta Θ 표기법 (계속)

○ 예시 (계속)

n 이 $\Omega(n^2)$ 에 없다는 것을 증명합니다. $n \in \Omega(n^2)$ 가 $n \geq N$ 에 대해 다음과 같이 양의 상수 c 와 음이 아닌 정수 N 이 존재한다고 가정한다는 것을 의미한다고 가정합니다.

$$n \geq cn^2$$

이 부등식의 양쪽을 cn 으로 나누면 $n \geq N$ 에 대해 다음과 같습니다.

$$\frac{1}{c} \geq n$$

그러나 $n > 1/c$ 에 대해 이 부등식은 성립할 수 없으며, 이는 모든 $n \geq N$ 에 대해 성립할 수 없음을 의미합니다. 이 모순은 n 이 $\Omega(n^2)$ 에 없다는 것을 증명합니다.

주문

□ 스몰 o 표기법

○ 정의

주어진 복잡성 함수 $f(n)$ 에 대해 $o(f(n))$ 는 다음을 충족하는 모든 복잡성 함수 $g(n)$ 의 집합입니다. 모든 양의 실수 상수 c 에 대해 음이 아닌 integer N 이 존재하며, 모든 $n \geq N$ 에 대해

$$g(n) \leq c \times f(n)$$

○ Big O와 비교

- "big O"는 경계가 유지되는 실제 양의 상수 c 가 있어야 함을 의미합니다. 이 정의에 따르면 경계는 모든 실제 양수 상수 C 에 대해 유지되어야 합니다.
- 한계는 모든 양수 c 에 대해 성립하기 때문에 임의로 작은 c 에 대해 성립합니다. 예를 들어, $g(n)$ 이 $o(f(n)) \in$ 경우 $n > N$ 에 대해 다음과 같은 anN 이 있습니다.

$$g(n) \leq 0.00001 \times f(n)$$

- n 이 커짐에 따라 $g(n)$ 이 $f(n)$ 에 비해 중요하지 않게 되는 것을 볼 수 있습니다. 분석을 위해 $g(n)$ 이 $ino(f(n))$ 이면 $g(n)$ 은 결국 $f(n)$ 과 같은 함수보다 훨씬 낮습니다.

주문

□ 스몰 o 표기법 (계속)

○ 예시

우리는 그것을 보여줍니다

$n \in o(n^2)$ 입니다.

$c > 0$ 이 주어진다고 합시다. $n \geq N$ 에 대해 다음과 같은 N 을 찾아야 합니다.

$$N \leq cN^2$$

이 부등식의 양쪽을 cn 으로 나누면 다음과 같습니다.

$1c \leq n$. 따라서 $N \geq 1/c$ 를 선택하는 것으로 충분합니다.

N 의 값은 상수 c 에 따라 달라집니다. 예를 들어, $c = 0.00001$ 인 경우 N 이 최소 100,000과 같아야 합니다. 즉,

$$N \leq 0.00001N^2$$

주문

□ 스몰 o 표기법 (계속)

○ 예시 (계속)

우리는 n 이 $o(5n)$ 에 없다는 것을 보여줍니다. 우리는 이것을 보여주기 위해 모순에 의한 증거를 사용할 것입니다. $c=1/6$ n 이 $o(5n) \in$ 이면 $n \geq N$ 에 대해 다음과 같은 N 이 존재해야 합니다.

$$n \leq \frac{1}{6}5n = \frac{5}{6}n$$

이 모순은 n 이 $o(5n)$ 에 없다는 것을 증명합니다.

주문

□ 스몰 o 표기법 (계속)

○ 정리 1.2

$g(n)$ 이 $o(f(n)) \in$

$$g(n) \in O(f(n)) - \Omega(f(n))$$

즉, $g(n)$ 은 $O(f(n))$ 에 있지만 $\Omega(f(n))$ 에는 없습니다. 증명: $g(n) \in o(f(n))$ 이기 때문에, 모든 양의 실수 상수 c 에 대해 N 이 존재하며, 모든 $n \geq N$ 에 대해,

$$g(n) \leq c \times f(n)$$

이는 경계가 일부 c 에 대해 확실히 유지됨을 의미합니다. 그러므로

$$g(n) \in O(f(n)).$$

우리는 $g(n)$ 이 $\Omega(f(n))$ 에 있지 않다는 것을 모순에 의한 증명을 사용하여 보여줄 것입니다. $g(n) \in \Omega(f(n))$ 이면 모든 $n \geq N_1$ 에 대해 $0 < \text{일부 실수 상수가 존재하고 } N_1$ 이 존재합니다.

$$g(n) \geq c \times f(n).$$

그러나 $g(n)$ 이 $o(f(n)) \in$ 하기 때문에 모든 $n \geq N_2$, $g(n) \leq c_2 \times f(n)$. 두 부등식은 N_1 과 N_2 보다 큰 모든 n 에 대해 유지되어야 합니다. 이것은 $g(n)$ 이 $\Omega(f(n))$ 에 있을 수 없다는 것을 증명합니다.

주문

□ 스몰 o 표기법 (계속)

○ 예시

함수를 고려하십시오.

$$g(n) = \begin{cases} n & \text{if } n \text{ is even} \\ 1 & \text{if } n \text{ is odd} \end{cases}$$

$$g(n) \in O(n) - \Omega(n) \quad \text{but that} \quad g(n) \text{ is not in } o(n)$$

- 복잡성 함수가 실제 알고리즘의 시간 복잡도를 나타낼 때, 일반적으로 $O(f(n)) - \Omega(f(n))$ 의 함수는 $O(f(n))$ 에 있는 것과 동일합니다.