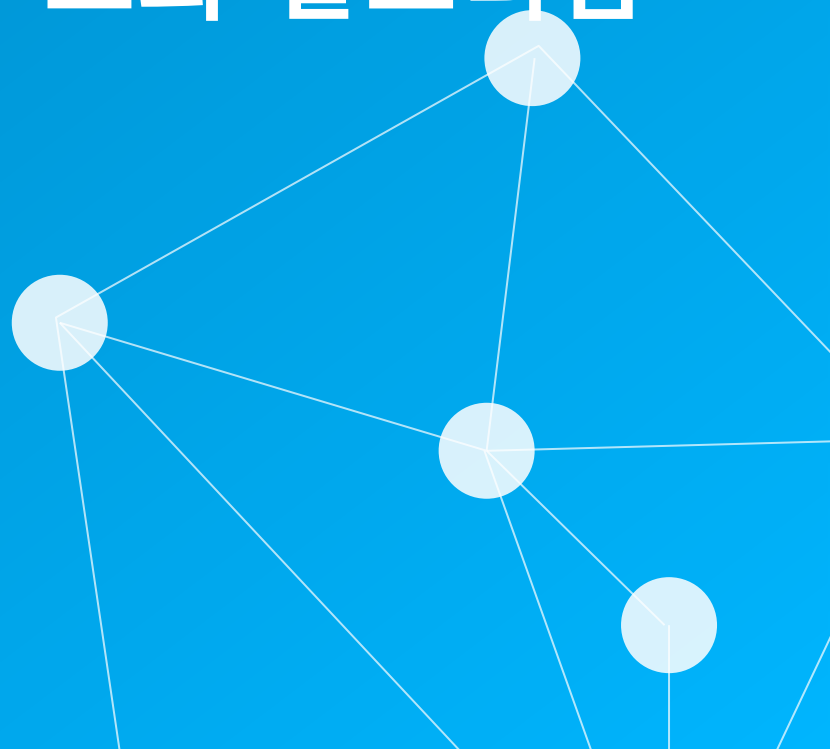


-----  
파이썬  
자료구조  
-----

# 01 CHAPTER

## 자료구조와 알고리즘

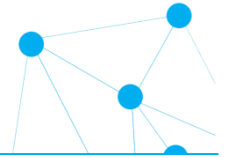


# 1장. 학습 목표



- 자료구조와 알고리즘의 개념과 관계를 이해한다.
- 추상 자료형의 개념을 이해하고 Bag 자료형에 적용해 본다.
- 알고리즘의 실행 시간 측정 방법을 이해하고 활용할 수 있다.
- 알고리즘의 시간 복잡도 개념과 빅오 표기법 등을 이해한다.
- 순환의 개념과 구조를 이해하고, 다양한 순환 문제를 살펴본다.
- 순환을 통해 알고리즘의 시간 복잡도 분석 능력을 기른다.
- 2장에서 학습할 파이썬 코드의 형식에 미리 익숙해진다.

# 1.1 자료구조와 알고리즘



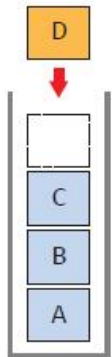
- 자료구조란?
- 알고리즘이란?
- 알고리즘의 조건
- 알고리즘의 기술 방법

# 자료구조란?



- 일상 생활에서 자료를 정리하고 조직화하는 이유는?
  - 사물을 편리하고 효율적으로 사용하기 위함
  - 다양한 자료를 효율적인 규칙에 따라 정리한 예

스택



리스트

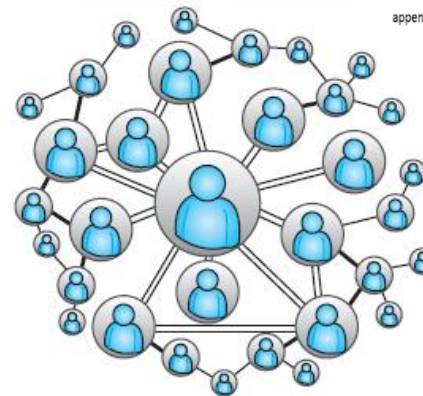
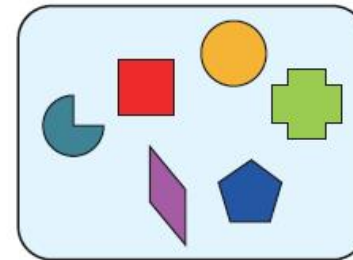
큐



정렬, 탐색

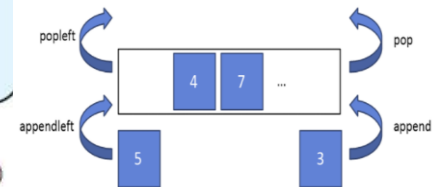


트리 구조



그래프

덱 (Deque)

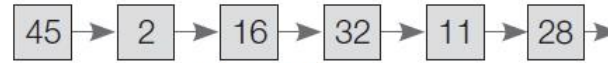
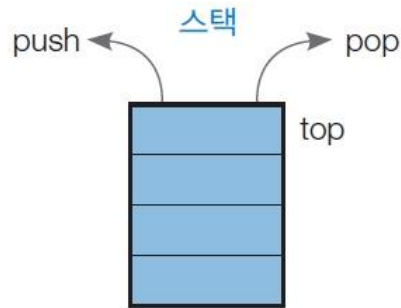


# 자료구조 종류

배열

0	1	2	3	4	5
45	2	16	32	11	28

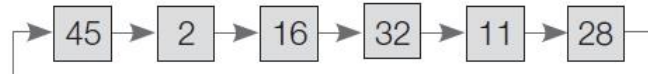
D	r	a	n	g	e
---	---	---	---	---	---



연결 리스트



양방향 연결 리스트

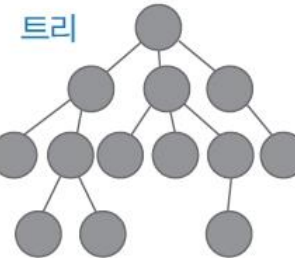
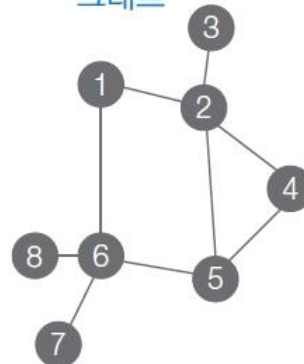


원형 연결 리스트

행렬

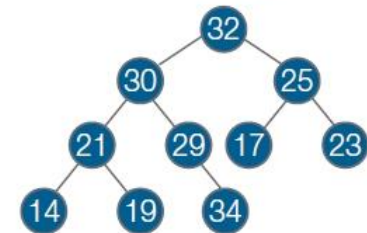
	0	1	2	3	4	5
0						
1						
2						
3						
4						

그래프

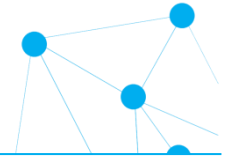


트리

최대 힙

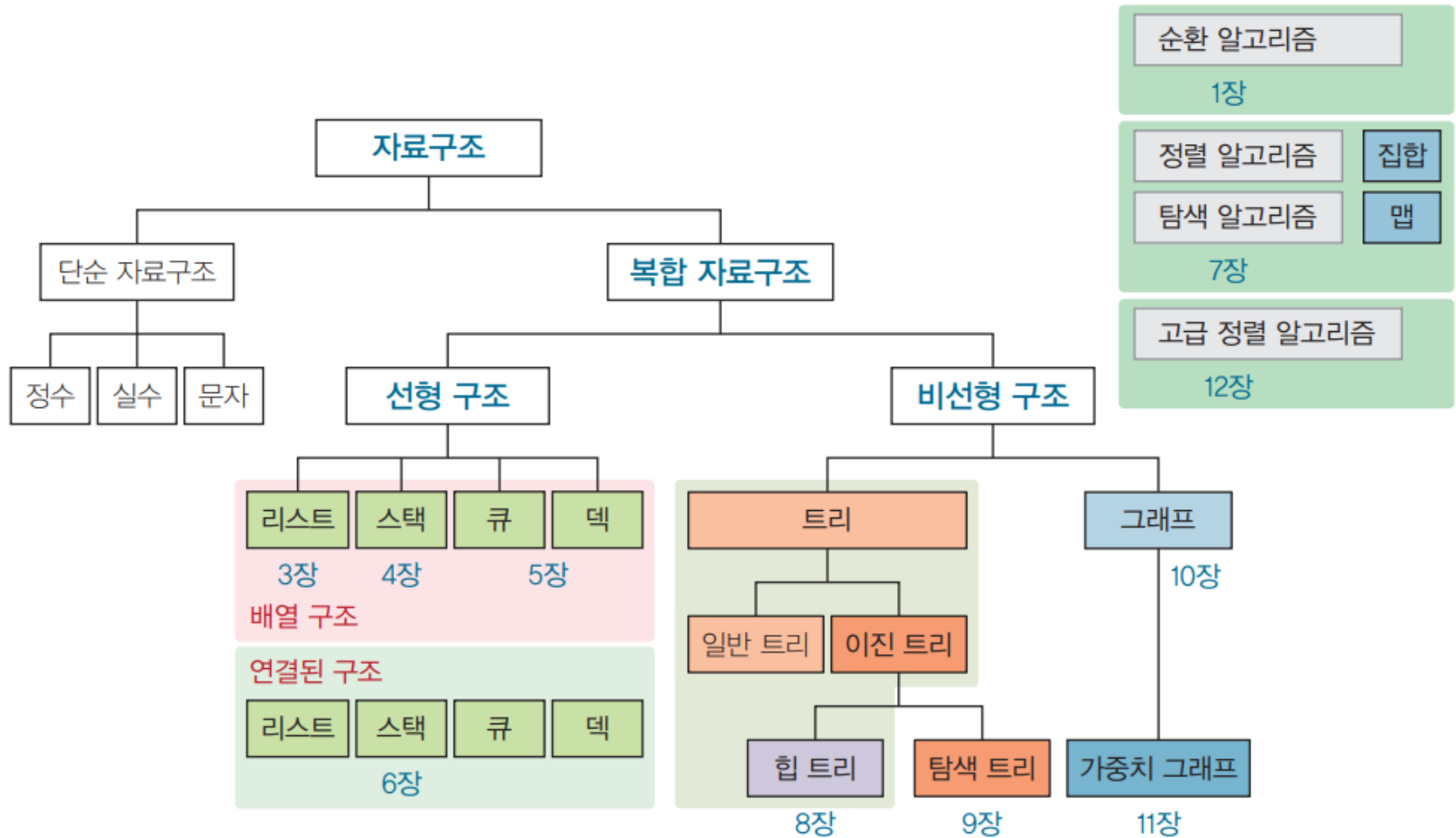
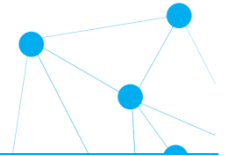


# 컴퓨터에서의 자료구조



- 자료구조(Data Structure)
  - 컴퓨터에서 자료를 정리하고 조직화하는 다양한 구조
- 선형 자료구조
  - 항목들을 순서적으로 나열하여 저장하는 창고
  - 항목 접근 방법에 따라 다시 세분화
    - 리스트: 가장 자유로운 선형 자료구조
    - 스택, 큐, 덱: 항목의 접근이 맨 앞(전단)이 나 맨 뒤(후단)로 제한
- 비선형 자료구조
  - 항목들이 보다 복잡한 연결 관계
  - 트리: 회사의 조직도나 컴퓨터의 폴더와 같은 계층 구조
    - 힙 트리는 우선순위 큐
    - 이진 탐색트리나 AVL트리: 탐색을 위한 트리 구조
  - 그래프: 가장 복잡한 연결 관계를 표현
    - 다양한 문제를 해결하기 위한 기본 구조로 사용된다.

# 이 책의 구성



# 자료구조는 생각하는 방법을 훈련하는 도구

자료구조는 그 자체로 중요하다

못지 않게, 생각하는 방법 훈련도 중요하다

- 자료구조를 이용해서 문제를 해결하는 과정
- 문제 해결 과정에서 논리의 골격이 구성되는 방법/스타일
- 의미의 단위(의미의 매듭)를 설정하는 방법



# 자료구조는 건축의 부품이나 모듈 같은 것

## 건축물을 만들려면

- 건축 재료와 구조 모듈에 대한 이해가 필요하다
- 철근, 시멘트, 강화 유리, 벽돌, ...
- 샷시, 철골, 거푸집, 배수 구조, 전기/인터넷 연결 구조, ...

## 프로그래밍과 문제 해결도

- 데이터와 구조 모듈에 대한 이해가 필요하다
- 프로그래밍 언어, 정수, 문자열, ...
- 리스트, 스택, 큐, 우선순위 큐, 검색 트리, 해시 테이블, 그래프, ...

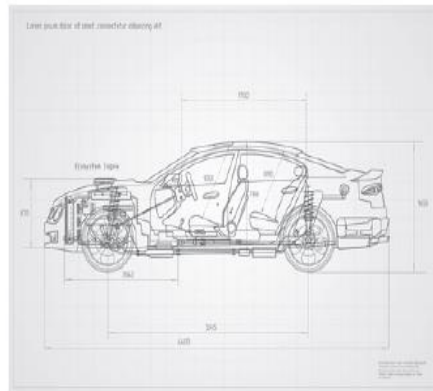
# 자료구조와 알고리즘의 관계

- 자료구조는 알고리즘 과목의 직전 단계이기도 하고, 그 자체로 여러 알고리즘을 포함

자동차 부품  
(자료구조)



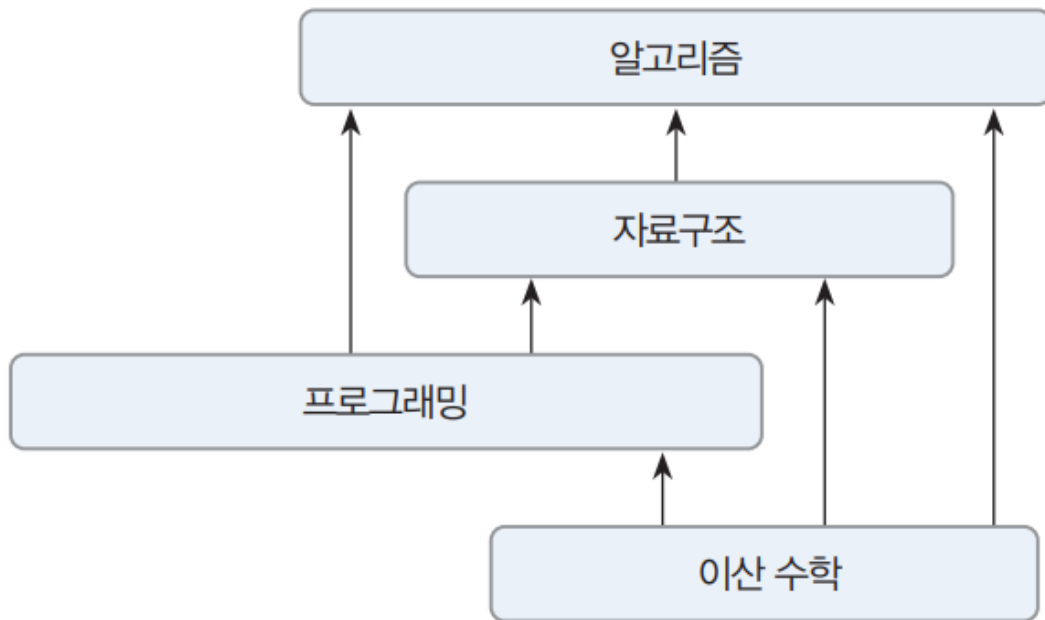
자동차 조립 방법  
(자료구조, 알고리즘)



자동차 조립  
(프로그래밍 언어)



# 프로그래밍, 자료구조, 알고리즘의 관계



# 알고리즘이란?



- 컴퓨터로 문제를 풀기 위한 단계적인 절차
  - 예) 사전에서 단어 찾기

사전에서 단어 하나  
찾는 것은 아주 쉽지.  
단어들이 알파벳 순으로  
정렬되어 있으니까



뭐야? 단어들이  
정렬되지 않고 섞여 있잖아?  
그럼 단어를 어떻게 찾지?



- 프로그램 = 자료구조 + 알고리즘

# 알고리즘의 조건



- 입 력 : 0개 이상의 입력이 존재하여야 한다.
- 출 력 : 1개 이상의 출력이 존재하여야 한다.
- 명백성 : 각 명령어의 의미는 모호하지 않고 명확해야 한다.
- 유한성 : 한정된 수의 단계 후에는 반드시 종료되어야 한다.
- 유효성 : 각 명령어들은 실행 가능한 연산이어야 한다.

# 알고리즘의 기술 방법



## 1. 자연어로 표현

*find\_max(A)*

1. 배열 A의 첫 번째 요소를 변수 tmp에 복사한다.
2. 배열 A의 다음 요소들을 차례대로 tmp와 비교하여, 더 크면 그 값을 tmp로 복사한다.
3. 배열 A의 모든 요소를 비교했으면 tmp를 반환한다.

쉬워 보이긴 한데...  
뭔가 좀 정확하지  
않아 보이네...

이렇게 까지는  
피곤하게 살고  
싶지 않아...

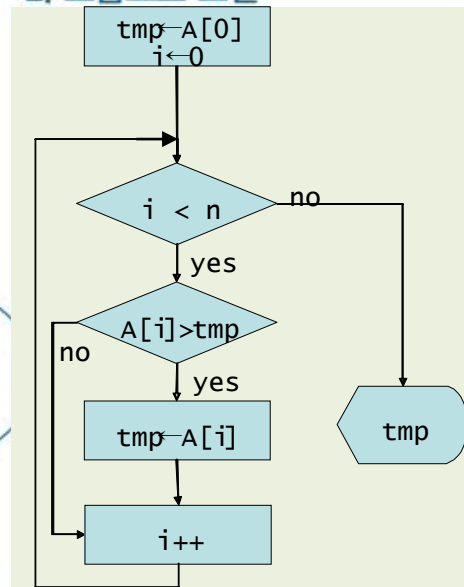
## 3. 유사 코드로 표현

```
find_max(A)
tmp ← A[0];
for i ← 1 to size(A) do
    if tmp < A[i] then
        tmp ← A[i]
return tmp
```

논문에서 많이  
사용하는 방법.  
음... 괜찮네.

다른 언어와는 다르게  
파이썬으로 표현하는 것도  
아주 간단하군...

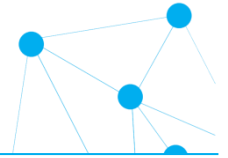
## 2. 흐름도로 표현



## 4. 파이썬으로 표현

```
def find_max( A ):
    tmp = A[0]
    for item in A :
        if item > tmp :
            tmp = item
    return tmp
```

# 알고리즘의 기술 방법



## (1) 자연어

- 읽기 쉬움. 단어들을 정확하게 정의하지 않으면 의미 모호.

## (2) 흐름도

- 직관적. 이해하기 쉬움. 복잡한 알고리즘 → 상당히 복잡!

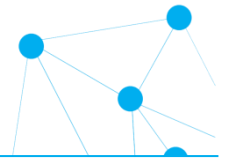
## (3) 유사코드

- 프로그램을 구현할 때의 여러 가지 문제들을 감출 수 있음
- 알고리즘의 핵심적인 내용에만 집중 가능

## (4) 특정 언어

- 알고리즘의 가장 정확한 기술 가능
- 구현시의 사항들이 알고리즘의 핵심적인 내용들의 이해를 방해
- **파이썬**: C나 자바보다 훨씬 간결한 표현 가능

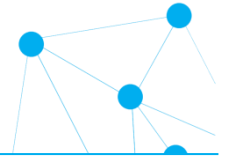
## 1.2 추상 자료형



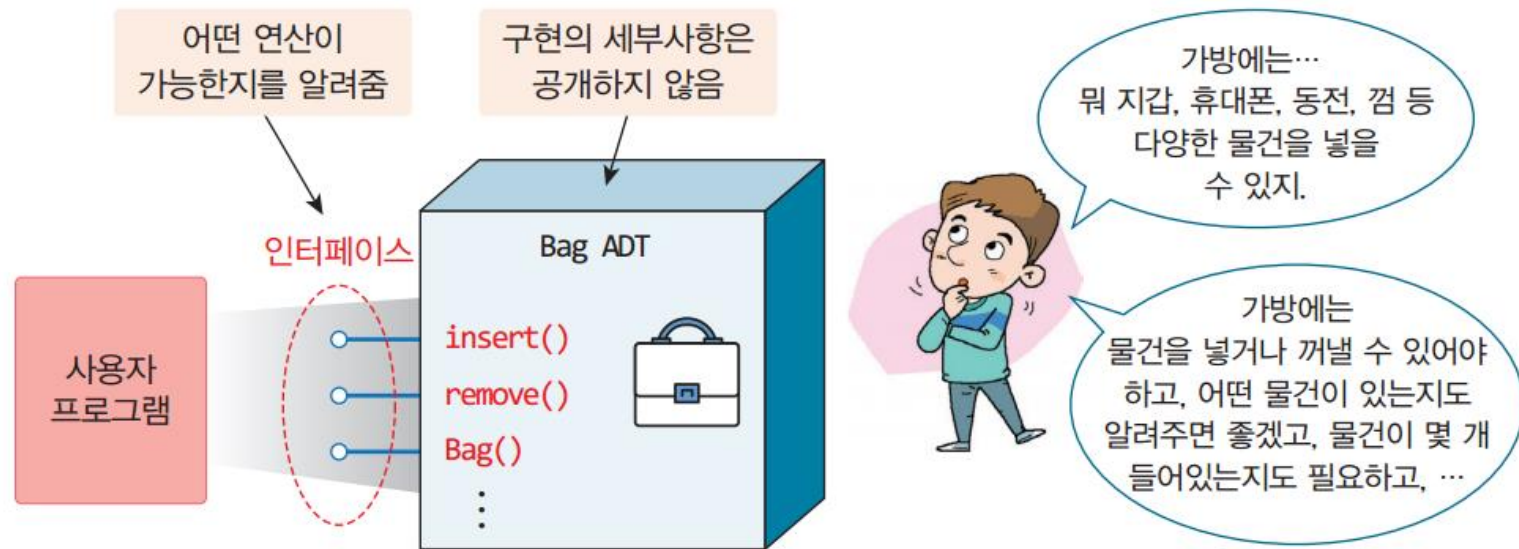
- 추상 자료형(Abstract Data Type, ADT)이란?
- 예) Bag 추상 자료형의 정의
- <실습> Bag 추상 자료형의 구현과 활용



# 추상 자료형(ADT)이란?



- 프로그래머가 추상적으로 정의한 자료형
  - 데이터 타입을 추상적(수학적)으로 정의한 것
    - 데이터나 연산이 **무엇(what)**인가를 정의함
    - 데이터나 연산을 **어떻게(how)** 구현할 것인지는 정의하지 않음
  - 시스템의 정말 핵심적인 구조나 동작에만 집중



[그림 1.3] 가방(Bag)의 추상 자료형

# 예) Bag의 추상 자료형

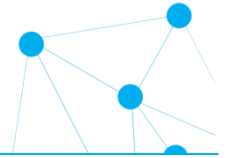


데이터: 중복된 항목을 허용하는 자료들의 저장소. 항목들은 특별한 순서가 없이 개별적으로 저장되지만 항목간의 비교는 가능해야 함.

연산:

- `Bag()`: 비어있는 가방을 새로 만든다.
- `insert(e)`: 가방에 항목 `e`를 넣는다.
- `remove(e)`: 가방에 `e`가 있는지 검사하여 있으면 이 항목을 꺼낸다.
- `contains(e)`: `e`가 들어있으면 `True`를 없으면 `False`를 반환한다.
- `count()`: 가방에 들어 있는 항목들의 수를 반환한다.

# 예) Bag 추상 자료형의 구현



- 함수를 이용한 Bag 연산들의 구현 예(파이썬)

```
def contains(bag, e) :           # bag에 항목 e가 있는지 검사하는 함수
    return e in bag             # 파이썬의 in 연산자 사용

def insert(bag, e) :            # bag에 항목 e를 넣는 함수
    bag.append(e)               # 파이썬 리스트의 append메소드 사용

def remove(bag, e) :           # bag에서 항목 e를 삭제하는 함수
    bag.remove(e)              # 파이썬 리스트의 remove메소드 사용

def count(bag):                 # bag의 전체 항목 수를 계산하는 함수
    return len(bag)            # 파이썬의 len 함수 사용
```

Bag을 위한 데이터로는 파이썬의 리스트 사용하여 함수로 구현

# 예) Bag의 활용



- Bag을 이용한 자료 관리 예

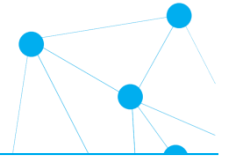
테스트를 위한 코드

```
myBag = []                                # Bag을 위한 빈 리스트를 만들
insert(myBag, '휴대폰')                   # Bag에 휴대폰 삽입
insert(myBag, '지갑')                     # Bag에 지갑 삽입
insert(myBag, '손수건')                   # Bag에 손수건 삽입
insert(myBag, '빗')                       # Bag에 빗 삽입
insert(myBag, '자료구조')                 # Bag에 자료구조 삽입
insert(myBag, '야구공')                   # Bag에 야구공 삽입
print('가방속의 물건:', myBag)            # Bag의 내용 출력

insert(myBag, '빗')                       # Bag에서 '빗'삽입(중복)
remove(myBag, '손수건')                   # Bag에서 '손수건'삭제
print('가방속의 물건:', myBag)            # Bag의 내용 출력
```

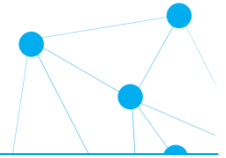
```
C:\WINDOWS\system32\cmd.exe
내 가방속의 물건: ['휴대폰', '지갑', '손수건', '빗', '자료구조', '야구공']
내 가방속의 물건: ['휴대폰', '지갑', '빗', '자료구조', '야구공', '빗']
```

# 1.3 알고리즘의 성능 분석



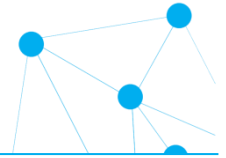
- 알고리즘의 실행시간을 측정해 보자.
- 알고리즘의 복잡도 분석이란?
  - Bag의 삽입연산
  - $n^2$  을 구하는 세 알고리즘 비교
- 빅오, 빅오메가, 빅세타 표기법
- 입력 데이터에 따른 성능 차이

# 알고리즘의 성능분석



- 알고리즘의 성능 분석 기법
  - 실행 시간을 측정하는 방법
    - 두 개의 알고리즘의 실제 실행 시간을 측정하는 것
    - 실제로 구현하는 것이 필요
    - 동일한 하드웨어를 사용하여야 함
  - 알고리즘의 복잡도를 분석하는 방법
    - 직접 구현하지 않고서도 수행 시간을 분석하는 것
    - 알고리즘이 수행하는 연산의 횟수를 측정하여 비교
    - 일반적으로 연산의 횟수는  $n$ 의 함수
    - 시간 복잡도 분석 : 수행 시간 분석
    - 공간 복잡도 분석 : 수행시 필요로 하는 메모리 공간 분석

# (1) 실행시간 측정

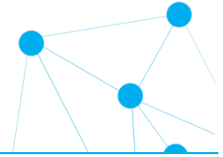


- 파이썬의 실행시간 측정 코드 예

```
import time                                # time 모듈 불러오기

myBag = []                                # 비어있는 새로운 가방을 하나 만듦
start = time.time()                       # 현재 시각을 start에 저장
insert(myBag, '축구공')                   # 실행시간을 측정하려는 코드
...                                       # ...
end = time.time()                         # 현재 시각을 end에 저장
print("실행시간 = ", end-start)           # 실행시간(종료-시작)을 출력
```

## (2) 복잡도 분석



알고리즘(연산)이 실행되는 동안에 사용된 **기본적인**

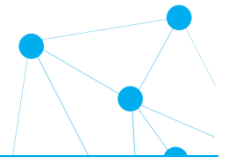
- 시간 복잡도 **연산 횟수를 입력 크기의 함수로 나타낸다.**

- 산술, 대입, 비교, 이동의 **기본적인 연산** 고려
- 알고리즘 수행에 필요한 연산의 개수를 계산
- 입력의 개수  $n$ 에 대한 함수-> **시간복잡도 함수**,  $T(n)$





# 복잡도 분석 예: Bag의 삽입연산



- 방법 1: 리스트의 맨 뒤에 삽입
  - append() 함수 사용

```
def insert(bag, e) :           # bag에 항목 e를 넣는 함수
    bag.append(e)              # 파이썬 리스트의 맨 뒤에 추가
```

- 효율적 → 바로 삽입 가능

- 방법 2: 리스트의 맨 앞에 삽입
  - Insert() 함수 사용

```
def insert(bag, e) :           # bag에 항목 e를 넣는 함수
    bag.insert(0, e)           # 파이썬 리스트의 맨 앞에 추가
```

- 비 효율적 → 가방의 모든 물건을 먼저 이동해야 삽입 가능

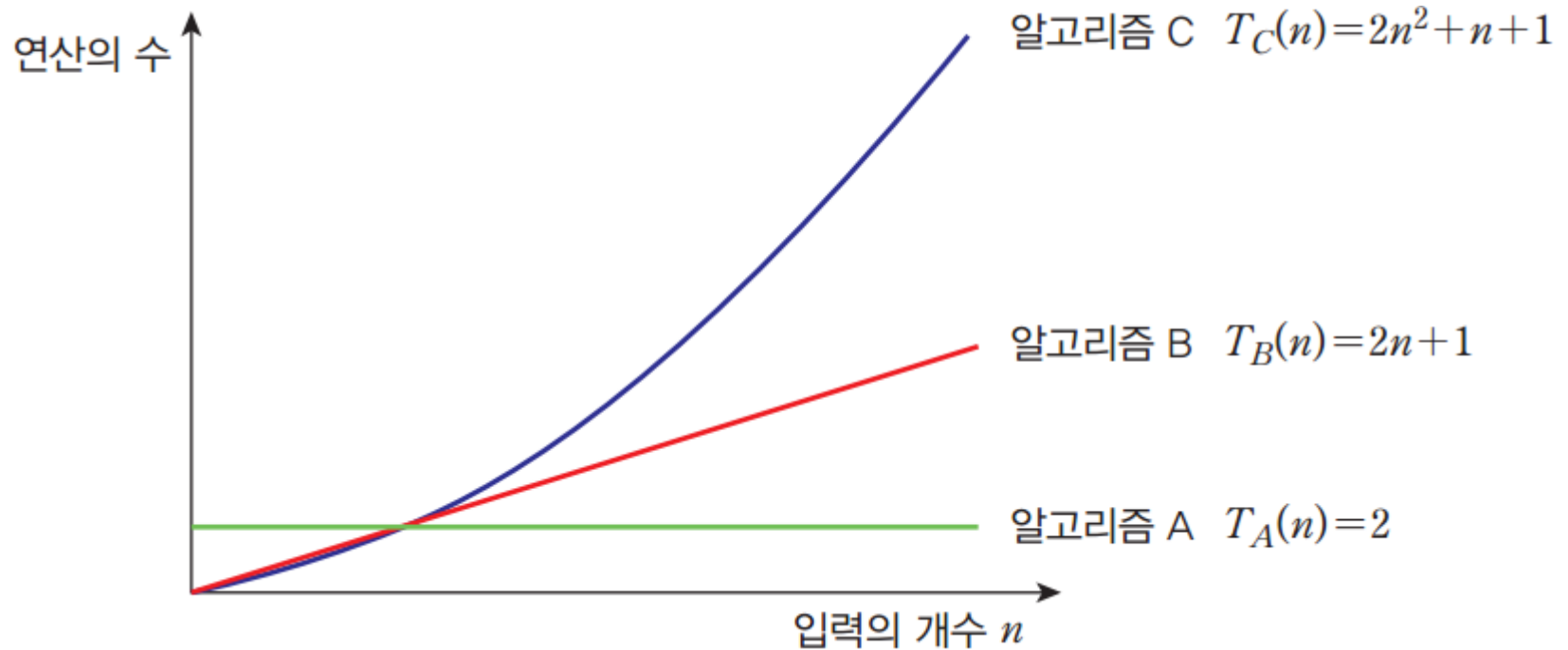
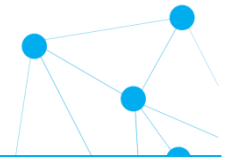
# $n^2$ 을 구하는 문제



- 3 가지 알고리즘
  - 각 알고리즘이 수행하는 연산의 개수 계산
  - 단 for 루프 제어 연산은 고려하지 않음

알고리즘	A	B	C
유사 코드	<code>sum ← n*n</code>	<code>for i←1 to n do</code> <code>sum ← sum + n</code>	<code>for i←1 to n do</code> <code>for j←1 to n do</code> <code>sum ← sum + 1</code>
연산 횟수	대입연산: 1 곱셈연산: 1	대입연산: n+1 덧셈연산: n	대입연산: $n^2 + n + 1$ 덧셈연산: $n^2$
복잡도 함수	$T_A(n) = 2$	$T_B(n) = 2n + 1$	$T_C(n) = 2n^2 + n + 1$

# $n^2$ 을 구하는 세 알고리즘 비교



# 빅오 표기법



- 차수가 가장 큰 항이 절대적인 영향
  - 다른 항들은 상대적으로 무시
  - 예:  $T(n) = n^2 + n + 1$ 
    - $n=1$ 일때 :  $T(n) = 1 + 1 + 1 = 3$  ( $n^2$  항이 33.3%)
    - $n=10$ 일때 :  $T(n) = 100 + 10 + 1 = 111$  ( $n^2$  항이 90%)
    - $n=100$ 일때 :  $T(n) = 10000 + 100 + 1 = 10101$  ( $n^2$  항이 99%)
    - $n=1,000$ 일때 :  $T(n) = 1000000 + 1000 + 1 = 1001001$  ( $n^2$  항이 99.9%)

$n=100$ 인 경우

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

99%

1%

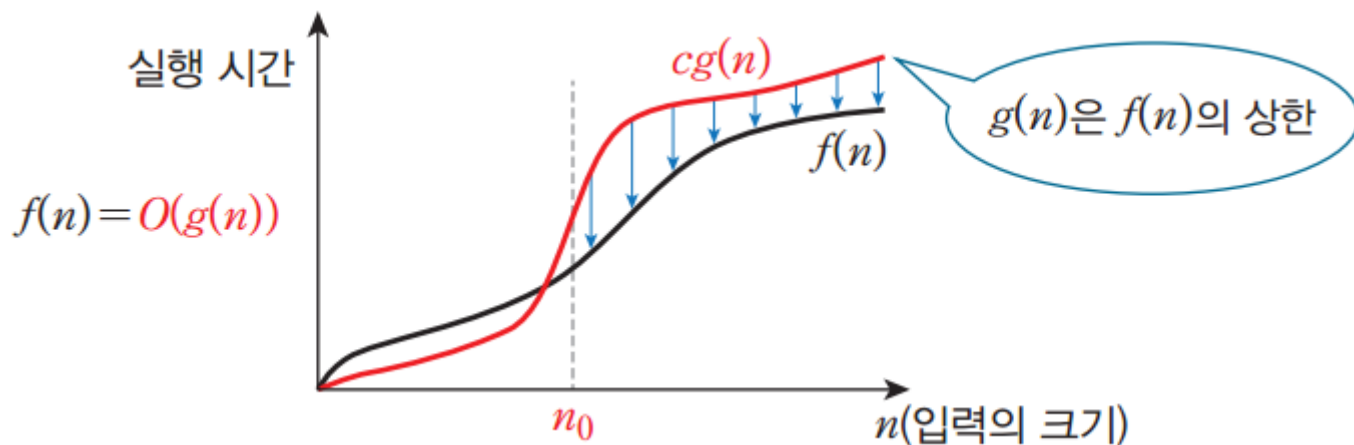
# 빅오 표기법의 정의



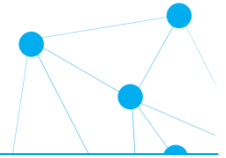
## 정의 1.3 빅오 표기법

두개의 함수  $f(n)$  과  $g(n)$  이 주어졌을 때 모든  $n > n_0$  에 대해  $|f(n)| \leq c |g(n)|$  을 만족하는 상수  $c$  와  $n_0$  가 존재하면  $f(n) = O(g(n))$  이다.

- 연산의 횟수를 대략적(점근적)으로 표기한 것

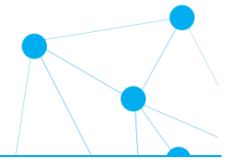


# 빅오 표기법의 예

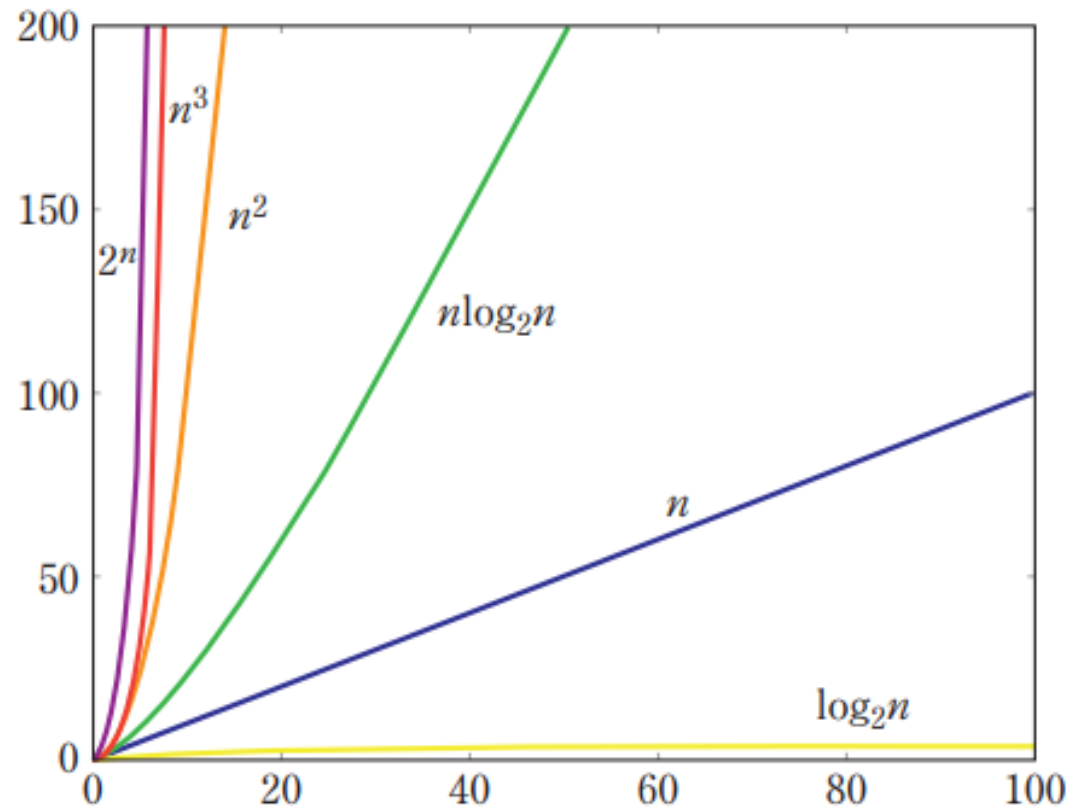


- $f(n)=5$ 이면  $O(1)$ 이다. 왜냐하면  $n_0=1$ ,  $c=10$ 일 때,  $n \geq 1$ 에 대하여  $5 \leq 10 \cdot 1$ 이 되기 때문이다.
- $f(n)=2n+1$ 이면  $O(n)$ 이다. 왜냐하면  $n_0=2$ ,  $c=3$ 일 때,  $n \geq 2$ 에 대하여  $2n+1 \leq 3n$ 이 되기 때문이다.
- $f(n)=3n^2 + 100$  이면  $O(n^2)$ 이다. 왜냐하면  $n_0=100$ ,  $c=5$ 일 때,  $n \geq 100$ 에 대하여  $3n^2 + 100 \leq 5n^2$ 이 되기 때문이다.
- $f(n)=5 \cdot 2^n + 10n^2 + 100$  이면  $O(2^n)$ 이다.  
왜냐하면  $n_0=1000$ ,  $c=10$ 일 때,  $n \geq 1000$ 에 대하여  $5 \cdot 2^n + 10n^2 + 100 < 10 \cdot 2^n$ 이 되기 때문이다.

# 빅오 표기법의 종류



$O(1)$ : 상수형  
 $O(\log n)$ : 로그형  
 $O(n)$ : 선형  
 $O(n \log n)$ : 선형로그형  
 $O(n^2)$ : 2차형  
 $O(n^3)$ : 3차형  
 $O(2^n)$ : 지수형  
 $O(n!)$ : 팩토리얼형



# 빅오메가와 빅세타 표기법

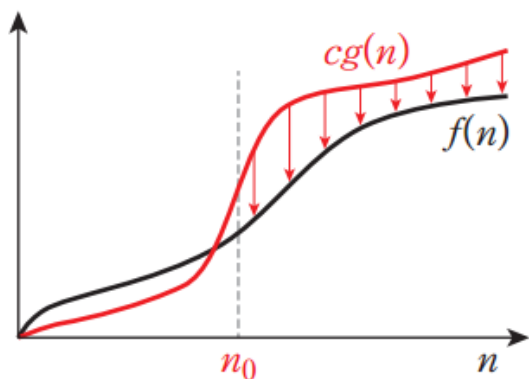


## 정의 1.4 빅오메가 표기법

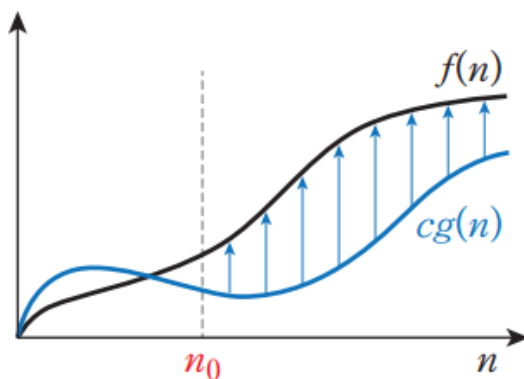
두개의 함수  $f(n)$ 과  $g(n)$ 이 주어졌을 때 모든  $n > n_0$ 에 대해  $|f(n)| \geq c |g(n)|$ 을 만족하는 상수  $c$ 와  $n_0$ 가 존재하면  $f(n) = \Omega(g(n))$ 이다.

## 정의 1.5 빅세타 표기법

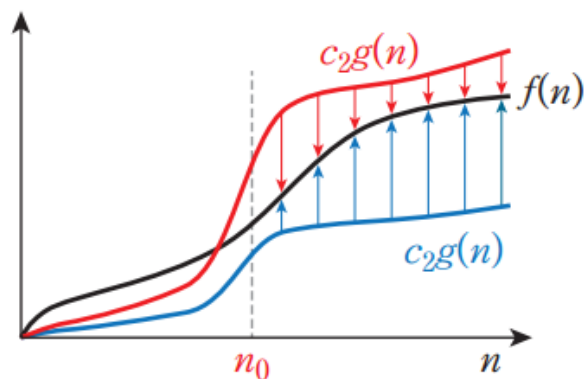
두개의 함수  $f(n)$ 과  $g(n)$ 이 주어졌을 때 모든  $n > n_0$ 에 대해  $c_1 |g(n)| \leq f(n) \leq c_2 |g(n)|$ 을 만족하는 상수  $c_1, c_2$ 와  $n_0$ 가 존재하면  $f(n) = \Theta(g(n))$ 이다.



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



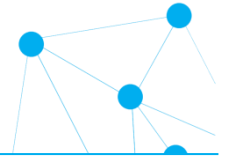
$$f(n) = \Omega(g(n))$$



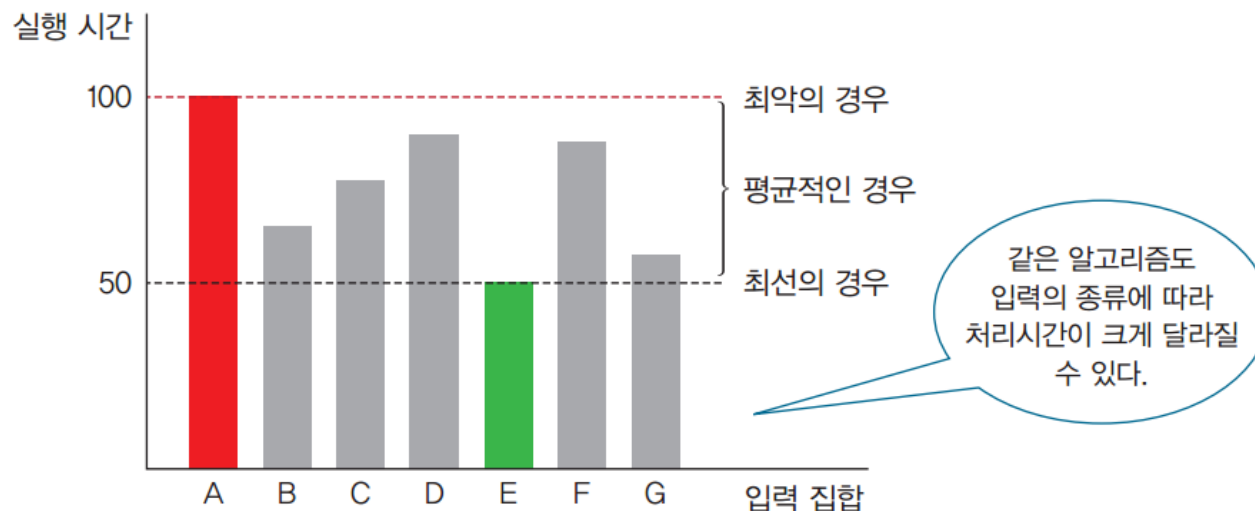
$$f(n) = \Theta(g(n))$$



# 최선, 평균, 최악의 경우



- 실행시간은 입력 집합에 따라 다를 수 있음
  - **최악의 경우(worst case):** 수행 시간이 가장 늦은 경우
    - 가장 널리 사용됨. 계산하기 쉽고 응용에 따라서 중요한 의미를 가짐. (예) 비행기 관제업무, 게임, 로봇틱스
  - 최선의 경우(best case): 수행 시간이 가장 빠른 경우
    - 의미가 없는 경우가 많다.
  - 평균의 경우(average case): 수행시간이 평균적인 경우
    - 계산하기가 상당히 어려움.



### 3 종류의 분석

- 입력의 크기가 충분히 클때의 복잡도
- 입력의 크기:  $n$
- 최악경우 분석(Worst-case Analysis)
  - $O(n^2)$  : 알고리즘이 **가장**  $n^2$ 에 비례하는 시간이 든다(빅오)
- 최선경우 분석(Best-case Analysis)
  - $\Omega(n^2)$  : 알고리즘이 **적어도**  $n^2$ 에 비례하는 시간이 든다(빅오메가)
- 평균경우 분석(Average-case Analysis)
  - $\Theta(n^2)$  : 알고리즘이 **항상**  $n^2$ 에 비례하는 시간이 든다(빅세타)

- 일반적으로 알고리즘의 수행시간은 최악경우 분석으로 표현
- **최악경우 분석**: '어떤 입력이 주어지더라도 알고리즘의 수행시간이 얼마 이상은 넘지 않는다'라는 상한(Upper Bound)의 의미
- **최선경우 분석**: 가장 빠른 수행시간을 분석
  - 최적(Optimal) 알고리즘을 찾는데 활용
- **평균경우 분석**: 입력의 확률 분포를 가정하여 분석하는데, 일반적으로 균등분포(Uniform Distribution)를 가정

## 등교 시간 분석

- 집을 나와서 지하철역까지는 5분, 지하철을 타면 학교까지 30분, 강의실까지는 걸어서 10분 걸린다
- **최선경우:** 집을 나와서 5분 후 지하철역에 도착하고, 운이 좋게 바로 열차를 탄 경우를 의미한다. 따라서 최선경우 시간은  $5 + 20 + 10 = 35$ 분
- **최악경우:** 열차에 승차하려는 순간, 열차의 문이 닫혀서 다음 열차를 기다려야 하고 다음 열차가 10분 후에 도착한다면, 최악경우는  $5 + 10 + 20 + 10 = 45$ 분

- 평균 시간: 대략 최악과 최선의 중간이라고 가정했을 때, 40분이 된다.



(a) 최선 경우  
균 경우



(b) 최악 경우



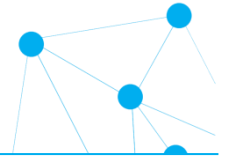
(c) 평

## 1.4 시간 복잡도 분석: 순환 알고리즘



- 순환 알고리즘이란?
- 순환이 더 빠른 예도 있다: 거듭제곱 구하기
- 순환이 훨씬 느린 경우가 많다: 피보나치 수열의 계산
- 복잡한 문제를 쉽게 해결할 수 있다: 하노이의 탑

# 시간 복잡도 분석: 순환 알고리즘



- 순환 알고리즘

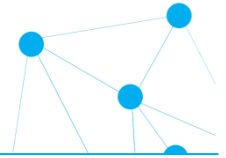
- 알고리즘이나 함수가 수행 도중에 자기 자신을 다시 호출하여 문제를 해결하는 기법
- 정의자체가 순환적으로 되어 있는 경우에 적합

- 팩토리얼 구하기 
$$n! = \begin{cases} 1 & n=1 \\ n*(n-1)! & n>1 \end{cases}$$

- 피보나치 수열 
$$fib(n) = \begin{cases} 0 & \text{if } n=0 \\ 1 & \text{if } n=1 \\ fib(n-2) + fib(n-1) & \text{otherwise} \end{cases}$$

- 이항 계수, 하노이의 탑, 이진 탐색, ...

# 팩토리얼 구하기



- 순환적인 함수 호출 순서

factorial(3) = 3 \* factorial(2)  
= 3 \* 2 \* factorial(1)  
= 3 \* 2 \* 1  
= 3 \* 2  
= 6

$$n! = \begin{cases} 1 & n=1 \\ n*(n-1)! & n>1 \end{cases}$$

n=3

```
def factorial(n) :
```

```
    if n == 1 : return 1
```

```
    else : return n * factorial(n - 1)
```

⑤ 6반환

①

n=2

```
def factorial(n) :
```

```
    if n == 1 : return 1
```

```
    else : return n * factorial(n - 1)
```

④ 2반환

②

n=1

```
def factorial(n) :
```

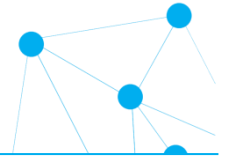
```
    if n == 1 : return 1
```

```
    else : return n * factorial(n - 1)
```

③ 1반환



# 팩토리얼: 순환과 반복



- $n$ 의 팩토리얼 구하기

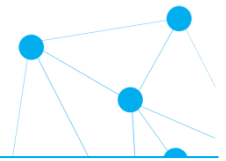
순환 구조
$n! = n * (n-1)!$

↔

반복 구조
$n! = n * (n-1) * (n-2) * \dots * 1$

- 순환(recursion):  $O(n)$       수행시간과 기억공간의 비효율
  - 순환적인 문제에서는 자연스러운 방법
  - 함수 호출의 오버헤드
- 반복(iteration):  $O(n)$ 
  - for나 while문 이용. 수행속도가 빠름.
  - 순환적인 문제에서는 프로그램 작성이 어려울 수도 있음.
- 대부분의 순환은 반복으로 바꾸어 작성할 수 있음

# 순환이 더 빠른 예: 거듭제곱 계산



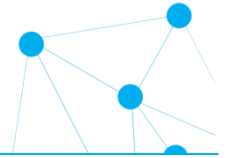
- 방법 1: 반복 구조

```
def power_iter(x, n):  
    result = 1.0  
    for i in range(n):  
        result = result * x  
    return result
```

# 반복으로  $x^n$ 을 구하는 함수  
# 루브: n번 반복

– 내부 반복문 :  $O(n)$

# 순환적인 거듭제곱 함수



- 방법 2: 순환 구조

*power(x, n)*

```
if n = 0
    then return 1;
else if n이 짝수
    then return power(x2, n/2);
else if n이 홀수
    then return x*power(x2, (n-1)/2);
```

$$\begin{aligned} \text{power}(x, n) &= \text{power}(x^2, n / 2) \\ &= (x^2)^{n/2} \\ &= x^{2(n/2)} \\ &= x^n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{power}(x, n) &= x \cdot \text{power}(x^2, (n-1) / 2) \\ &= x \cdot (x^2)^{(n-1)/2} \\ &= x \cdot x^{n-1} \\ &= x^n \end{aligned}$$

```
def power(x, n) :
```

```
    if n == 0 : return 1
```

```
    elif (n % 2) == 0 :
```

```
        return power(x*x, n//2)
```

```
    else :
```

```
        return x * power(x*x, (n-1)//2)
```

# n이 짝수

# 정수의 나눗셈 (2.3절 참조)

# n이 홀수

# 복잡도 분석



- 순환적인 방법의 시간 복잡도
  - $n$ 이 2의 제곱이라면 문제의 크기가 절반씩 줄어든다.

$$2^n \rightarrow 2^{n-1} \rightarrow \dots 2^2 \rightarrow 2^1 \rightarrow 2^0$$

- 시간 복잡도
  - 순환적인 함수:  $O(\log_2 n)$
  - 반복적인 함수:  $O(n)$

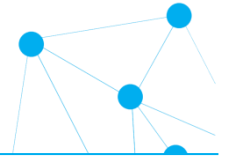
```
C:\WINDOWS\system32\cmd.exe
Fast Power(2,500)... 3.273390607896142e+150
Slow Power(2,500)... 3.273390607896142e+150
Fast Power... 0.20188379287719727
Slow Power... 1.8539538383483887
```

두 알고리즘의 결과는 동일

순환 함수를 이용한 처리시간(10만회)

반복 함수를 이용한 처리시간(10만회)

# 순환이 느린 예: 피보나치 수열



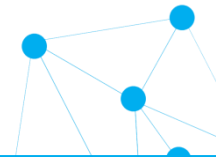
- 순환 호출을 사용하면 비효율적인 예
- 피보나치 수열: 0,1,1,2,3,5,8,13,21,...

$$fib(n) \begin{cases} 0 & n = 0 \\ 1 & n = 1 \\ fib(n-2) + fib(n-1) & otherwise \end{cases}$$

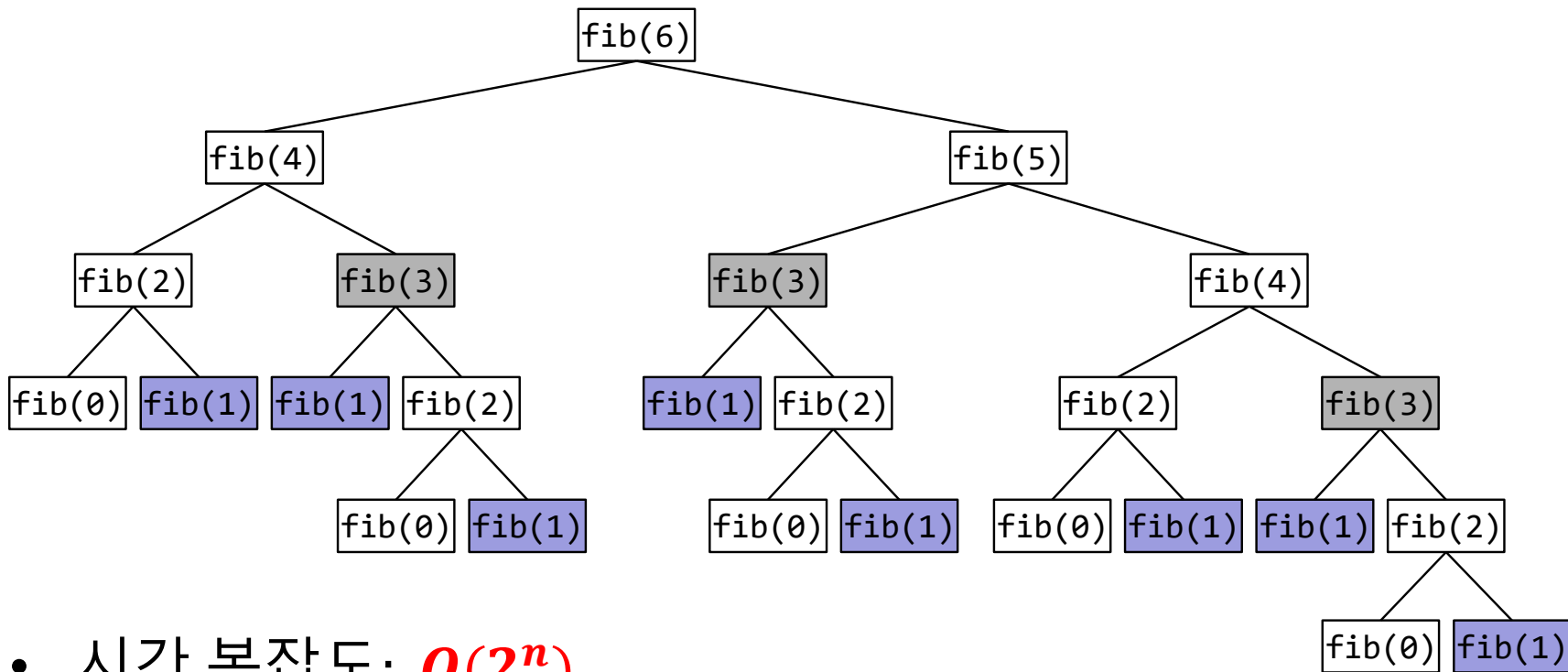
- 순환적인 구현

```
def fib(n) :                                # 순환으로 구현한 피보나치 수열
    if n == 0 : return 0                    # 종료조건
    elif n == 1 : return 1                  # 종료조건
    else :
        return fib(n - 1) + fib(n - 2)     # 순환호출
```

# 순환적인 피보나치의 비효율성

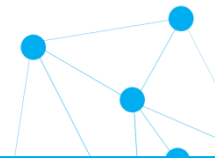


- 같은 항이 중복해서 계산됨!
  - n이 커지면 더욱 심각



- 시간 복잡도:  $O(2^n)$

# 반복적인 피보나치 수열

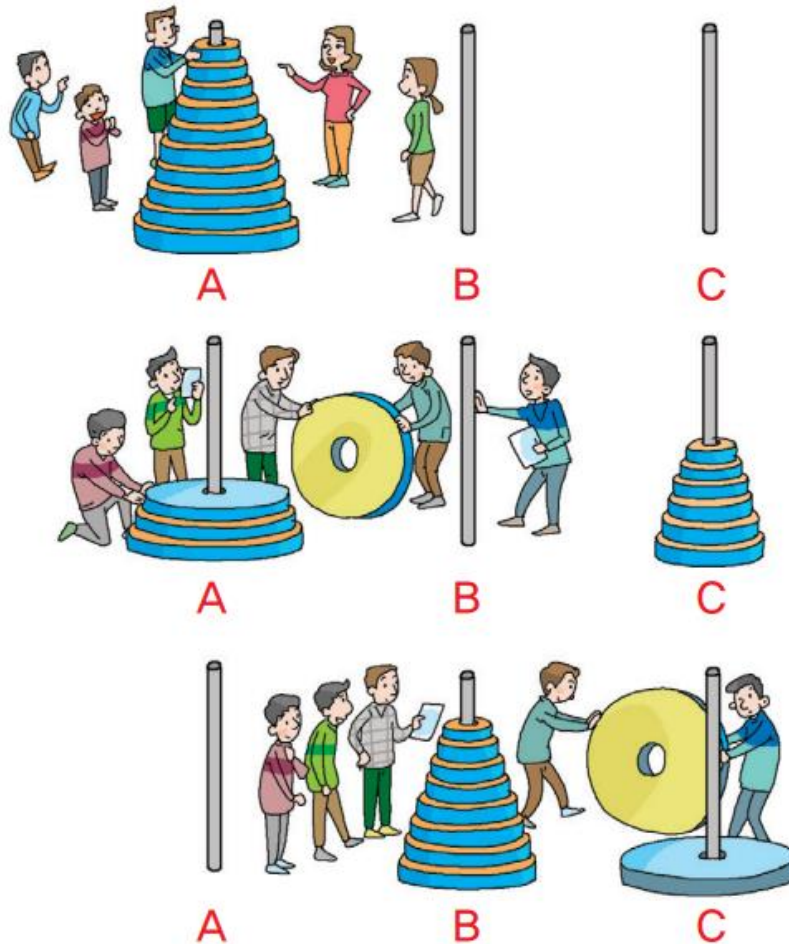
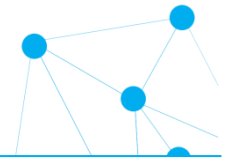


```
def fib_iter(n) :                                # 반복으로 구현한 피보나치 수열
    if (n < 2): return n

    last = 0
    current = 1
    for i in range(2, n+1) :                      # 반복 루프
        tmp = current
        current += last
        last = tmp
    return current
```

- 시간 복잡도:  $O(n)$

# 하노이 탑 문제



64개의 원판을 모두 C로 옮겨야 합니다. 이동 횟수는 최소로 해야 하고요.



소중한 것이니 반드시 한 번에 하나씩만 옮길 수 있어요.

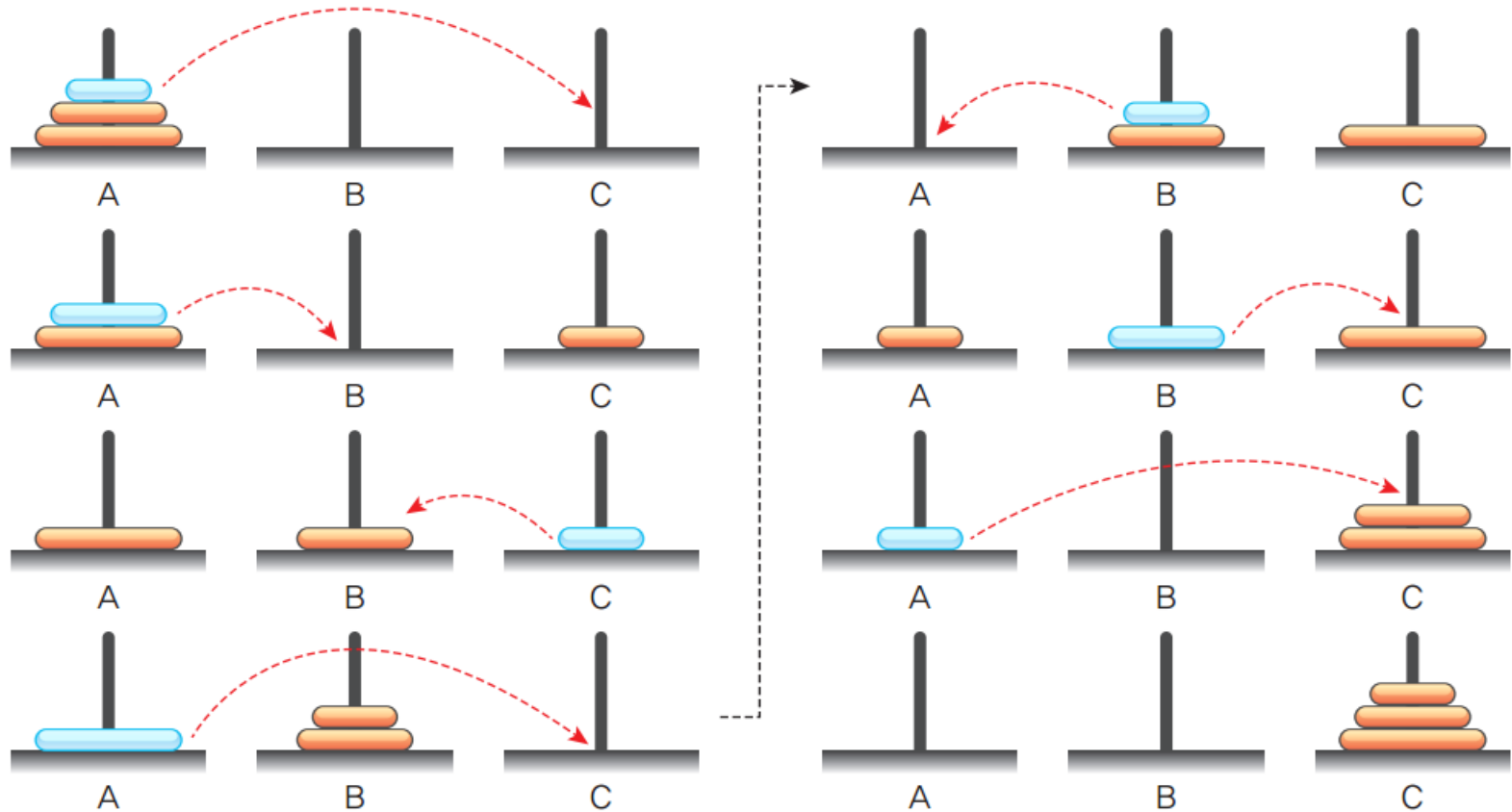
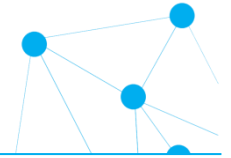


작은 판 위에 큰판이 올라가면 절대 안돼요.

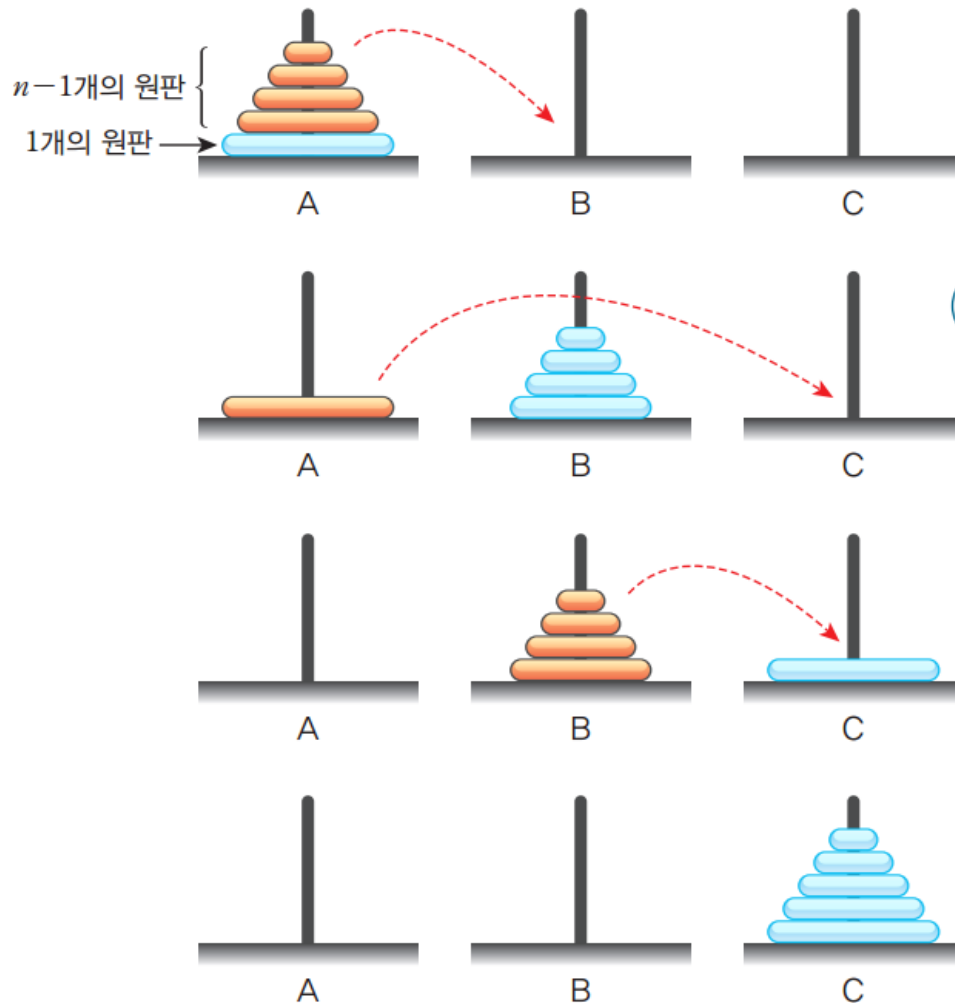
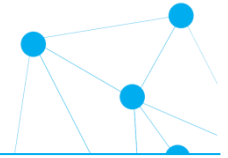
B를 임시 막대로 사용하면 됩니다.



# n=3인 경우의 해답



# 일반적인 경우에는?



먼저  
 $n-1$ 개를 C를 이용해서  
B로 옮기고

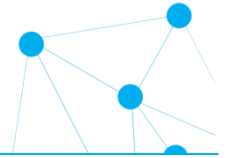
A에 남은  
하나는 쉽게 C로  
옮길 수 있고

B에 있는  
 $n-1$ 개를 A를 이용해서  
C로 옮기면... 끝.

아무리 많아도  
문제 없겠는데...



# 구현



- 어떻게  $n-1$ 개의 원판을 A에서 B로, 또 B에서 C로 이동하는가?
  - 순환을 이용

```
def hanoi_tower(n, fr, tmp, to) :           # Hanoi Tower 순환 함수

    if (n == 1) :                           # 종료 조건
        print("원판 1: %s --> %s" % (fr, to)) # 가장 작은 원판을 옮김
    else :
        hanoi_tower(n - 1, fr, to, tmp)      # n-1개를 to를 이용해 tmp로
        print("원판 %d: %s --> %s" % (n,fr,to)) # 하나의 원판을 옮김
        hanoi_tower(n - 1, tmp, fr, to)      # n-1개를 fr을 이용해 to로
```

```
hanoi_tower(4, 'A', 'B', 'C')              # 4개의 원판이 있는 경우
```

# 하노이탑(n=3) 실행 결과



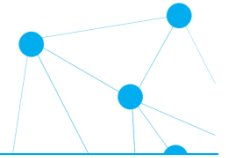
```
C:\WINDOWS\system32\cmd.exe
원판 1: A --> B
원판 2: A --> C
원판 1: B --> C
원판 3: A --> B
원판 1: C --> A
원판 2: C --> B
원판 1: A --> B
원판 4: A --> C
원판 1: B --> C
원판 2: B --> A
원판 1: C --> A
원판 3: B --> C
원판 1: A --> B
원판 2: A --> C
원판 1: B --> C
```

원판의 이동(예 1번 원판을 A에서 B로 이동한다.)

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T(n-1) + 1 \\ &= 2( 2T(n-2) + 1 ) + 1 \\ &= 2( 2( 2(T(n-3) + 1 ) + 1 ) + 1 \\ &= 2^{n-1}T(1) + \dots \\ &= 2^{n-1} + \dots \\ &= O(2^n) \end{aligned}$$

# 1장 연습문제, 실습문제





# 감사합니다!