

2: Recursion (재귀) 맛보기

1. 예1: 1부터 n까지의 합을 계산해보자

a. 루프를 활용한 방법:

```
def sum(n):
    s = 0
    for i in range(1, n+1):
        s += i
    return s
```

b. 재귀적으로 작성하는 법:

$$1. 1 + 2 + 3 + \dots + n = (1 + 2 + \dots + n-1) + n$$

2. 1부터 n까지의 합은 1부터 n-1까지의 합에 n을 더한 값이다 → 1부터 n-1까지의 합을 안다면 n만 더하면 된다 → 1부터 n-1까지의 합은 다시 같은 방식으로 (재귀적으로) 계산하면 된다

$$3. \text{sum}(n) = \text{sum}(n-1) + n$$

$$a. \text{sum}(n) = (\text{sum}(n-2) + n-1) + n$$

$$b. \text{sum}(n) = ((\text{sum}(n-3) + n-2) + n-1) + n$$

c. ...

$$d. \text{sum}(n) = (\dots(\text{sum}(1) + 2) + 3) + \dots + n$$

4. $\text{sum}(1) = 1$ 이므로 더 이상 전개할 필요 없다: 바닥 경우 (base case)

```
def sum(n):
    if n == 1: return 1
    return sum(n-1) + n
```

c. 수행시간

- 루프 함수: n번 반복되고, 매번 상수번의 기본연산만 수행 $O(n)$
- 재귀 함수: $\text{sum}(n-1)$ 을 계산하는 시간 + (n을 더하는 기본연산 1회)
 - $\text{sum}(n-1)$ 을 계산하는 시간 = $\text{sum}(n-2)$ 계산 시간 + 1
 - ...
 - 결국, 수행 시간도 재귀적으로 정의해야 함!
 - $T(n)$: $\text{sum}(n)$ 의 수행시간을 나타내는 함수로 정의하면
 $T(n) = T(n-1) + 1$ 단, $T(1) = 1$

d. 점화식 $T(n) = T(n-1) + 1$

- 점화식을 전개하여 n에 관한 식으로 표현해야 함
- 바닥 경우에 이를 때까지만 전개하면 됨 ($T(1)$ 의 값은 알고 있으므로)
- $T(n) = T(n-1) + 1 = (T(n-2) + 1) + 1$
 $= \dots$
 $= T(1) + (1 + \dots + 1) = n = O(n)$

* 점화식 작성법

① $m=1$ 테스트: 바닥 경우 (base case)
 $T(1) = 1 \text{ or } C$

② 재귀 호출: $T(m) = \text{점화식}$

↓
점화

ex) $\text{sum}(4) = \text{sum}(3) + 4$

↓
 $\text{sum}(2) + 3$
 ↓
 $\text{sum}(1) + 2$
 ↓
 1

Return →

수행시간: $T(m)$
 $\hookrightarrow \text{sum}(m)$ 의 수행시간

$$T(m) = T(m-1) + C$$

$$\begin{aligned} &\downarrow \\ T(m) &= C \quad O(m) \\ &= (T(m-2) + C) + C \\ &= T(m-2) + 2C \\ &\vdots \\ &= T(m-(m-1)) + (m-1)C \\ &= T(1) + (m-1)C = Cm \end{aligned}$$

2. 예 2: 1부터 n까지의 합을 계산해보자. 좀 다르게~

예1):

$$\begin{aligned} \text{sum}(a, b) &= a + (a+1) + \dots + (b) \\ (a \leq b) \\ \text{sum}(3, 8) \\ &= 3 + 4 + 5 + 6 + 7 + 8 \\ &\rightarrow \text{sum}(3, 7) + 8 \\ &\quad \text{이렇게 함수를 외워!} \\ \text{sum}(3, 5) \\ &= \text{sum}(3, 5) + (6, 8) \\ &\quad \uparrow \\ &\quad \frac{3+8}{2} \end{aligned}$$

- 문제를 조금 수정해 a부터 b까지의 합을 구해보자
- $\text{sum}(a, b)$ 함수는 a부터 b까지 더한 값을 리턴 (1부터 n까지 합은 $\text{sum}(1, n)$ 호출)
- a와 b의 중간값을 m이라 하자 ($m = (a+b)//2$)
- $\text{sum}(a, b) = \text{sum}(a, m) + \text{sum}(m+1, b)$ 의 재귀 형식으로 정의가능
 - 한 번이 아닌 두 번의 재귀 호출이 이루어짐: $\text{sum}(a, m)$ 과 $\text{sum}(m+1, b)$
 - 여기서 base 경우는? $\text{sum}(a, b)$ 에서 $a == b$ 인 경우
 - $a == b$ 인 경우엔 a를 리턴하면 됨
- $\text{sum}(2, 7)$ 의 함수 호출 순서를 따라가보자

$$\begin{aligned} \text{sum}(2, 7) &= (\text{sum}(2, 4) + \text{sum}(5, 7)) \\ &= ((\text{sum}(2, 3) + \text{sum}(4, 4)) + (\text{sum}(5, 6) + \text{sum}(7, 7))) \\ &= (((\text{sum}(2, 2) + \text{sum}(3, 3)) + 4) + \\ &\quad ((\text{sum}(5, 5) + \text{sum}(6, 6)) + 7)) \\ &= (((2+3)+4) + ((5+6)+7)) \\ &= 27 \end{aligned}$$

f. 코드

```
def sum(a, b):
    if a == b: return a
    if a > b: return 0
    m = (a+b)//2
    return sum(a, m) + sum(m+1, b)
```

$T(\frac{n}{2}) \quad T(\frac{n}{2})$

g. $\text{sum}(1, n)$ 을 호출한 경우의 수행시간 $T(n)$ 의 점화식

- $T(n) = T(n/2) + T(n/2) + c = 2T(n/2) + c, \quad T(1) = 1$
- 전개

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T(\frac{n}{2}) + c \\ &= 2(2T(\frac{n}{2^2}) + c) + c \\ &= 2^2T(\frac{n}{2^2}) + 2c + c \\ &\vdots \\ &= 2^kT(\frac{n}{2^k}) + c(1 + 2 + \dots + 2^{k-1}) \\ &= 2^k + c \frac{2^k - 1}{2 - 1} \\ &= O(n) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} T(n) &= T(\frac{n}{2}) + T(\frac{n}{2}) + \frac{c}{(2^k - 1)} \\ &= 2T(\frac{n}{2}) + c \quad n = 2^k \\ &= 2 \times (2T(\frac{n}{2^2}) + c) + c \\ &= 2^2 \times T(\frac{n}{2^2}) + 2c + c \\ &\vdots \\ &= 2^k \times T(\frac{n}{2^k}) + c(1 + 2 + 2^2 + \dots + 2^{k-1}) \\ &= 2^k \times T(\frac{n}{2^k}) + c \frac{(2^k - 1)}{2 - 1} \\ &= 2^k + c \frac{2^k - 1}{2 - 1} \\ &= 2 \cdot c \frac{2^k - 1}{2 - 1} \\ &= 2cn - c \Rightarrow O(n) \end{aligned}$$

3. 예3:

```
def factorial(n):
    if n == 1: return 1
    else: return n * factorial(n-1)
```

* 등차수열 합

$$S_n = \frac{a(r^n - 1)}{r - 1}$$

$$S_n = a + ar + \dots + ar^{n-1}$$

호출과정:

```
factorial(4) = 4 * factorial(3)
              4 * (3 * factorial(2))
              4 * (3 * (2 * factorial(1)))
              4 * (3 * (2 * 1))
              4 * (3 * 2)
              4 * 6
              24
```

- 리턴되는 값을 가지고 계속 계산을 하며 완성해야 함 → recursion stack 메모리 사용
- [🐼][해보기-easy] list A에 있는 가장 큰 수를 찾는 재귀 함수 find_max(A, n)을 작성해보자
 def find_max(A, n): # A[0] ~ A[n-1] 중 최대값을 찾아 리턴
 # 이를 위한 재귀 코드는 ?

4. 예4: 리스트의 값을 거꾸로 배치하기

- A의 값을 반대방향으로 재 배치하는 함수 reverse(A) 재귀적으로 작성하기
- 첫 번째 방법: 이 방법의 단점은 무엇일까?

```
def reverse(A):
    if len(A) == 1: return A
    return reverse(A[1:]) + A[:1]
```

reverse(A)
 ↳ reverse(A[2~6]) + 1
 ↳ [3~6] + 2
 ↳ [4~6] + 3
 ↳ [5~6] + 4
 ↳ 6 + 5

- 두 번째 방법: A[start ... stop-1]까지의 값을 거꾸로 배치
 # 이 방법과 첫 번째 방법을 비교해보자!

```
def reverse(A, start, stop):
    if start < stop-1: # 2개 이상의 값이 있는 경우만 의미 있으므로
        A[start], A[stop-1] = A[stop-1], A[start]
        reverse(A, start+1, stop-1)
```

0 1 2 3 4 5

- A = [1, 2, 3, 4, 5, 6]에 위의 두 가지 방법을 적용해보자

reverse(A, 0, 6)
 A = [6, 2, 3, 4, 5, 1]
 reverse(A, 1, 6)
 A = [6, 5, 3, 4, 2, 1]
 ↳ reverse(A, 2, 5)
 A = [6, 5, 3, 2, 4, 1]
 ↳ reverse(A, 3, 4)
 A = [6, 5, 4, 3, 2, 1]

- 수행시간을 위해 두 방법의 수행시간 점화식을 세워보자

i. 첫 번째 방법: $T(n) = T(n-1) + 1 = (T(n-2) + 1) + 1$

$$= \dots = T(1) + (1 + 1 + \dots + 1) + 1 = n = O(n)$$

ii. 두 번째 방법: $T(n) =$

$$\hookrightarrow T(n) = \frac{T(n-2) + C}{\downarrow}$$

$$T(n-4) + C$$

$$T(n-6) + C$$

$$\vdots$$

$$T(1) + C$$

$$= \frac{n}{2}C \Rightarrow O(n)$$

예: Reverse 할까

$$A = [1, 2, 3, 4, 5] \Rightarrow [5, 4, 3, 2, 1]$$

$$\begin{aligned} \text{reverse}(A) &= \text{reverse}(\quad) + A[0] \\ &= \text{reverse}(A[1:]) + A[:1] \end{aligned}$$

처음 리턴한 나머지

$$\text{reverse}(A, \text{start}, \text{stop}) = \underbrace{A[\text{start}]}_{\text{start}} \cdots \underbrace{A[\text{stop}-1]}_{\text{stop-1}}$$

$$= A[\text{stop}-1] \quad \boxed{\phantom{A[\text{start}+1] \cdots A[\text{stop}-2]}} \quad A[\text{start}]$$

$$\rightarrow \text{reverse}(A[\text{start}+1] \cdots A[\text{stop}-2])$$

||

$$\text{reverse}(A, \text{start}+1, \text{stop}-2)$$

$$\begin{aligned} T(n) &= T(n-2) + c \\ &= T(n-4) + c + c \end{aligned}$$

⋮

$$\begin{aligned} T(1) &= \frac{n}{2} c \\ \Rightarrow O(n) \end{aligned}$$

주관식

- 아래 코드에 나타난 함수의 수행 시간은 Big-O로 무엇인가? (최악의 경우의 수행시간을 의미)
 - 답 예: $O(n^2)$, $O(\log n)$, $O(n^{0.5})$, $O(n)$, $O(n \log n)$, ...
 - \log 의 밑이 생략되어 있다면, 밑이 2라는 의미임

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

$$T(n) = 6k + 1$$

$k = n$ 의 이진비트 수

$$\begin{array}{r} 2 \lg \\ 2 \lg 4 \\ 2 \lg 2 \\ 0 \end{array} \left(\begin{array}{c} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{array} \right)$$

수행시간 = 최악의 경우의 경우의 수

$$\log_3 n = O(\log_2 n)$$

$$O(1) < O(\log_2 n) < O(\sqrt{n}) < O(n)$$

↑ 최악의 경우

$$\frac{\log_2 n}{\log_2 3}$$

$T(n) = 6k + 1 = 6 \cdot \log_2 n + 1$

$k = n$ 의 이진비트 수
 $= \lceil \log_2 n \rceil$ ceiling

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

print(f(3) + f(8)) # 3

11 1000
2 + 1

수행시간 = 최악의 경우의 수행시간

Worst case input