



# Greedy & DP

BABO 4기 이론반

23기 분석 박지원



# CONTENTS

1. 3주차 과제 코드리뷰
2. Greedy
3. Dynamic Programming

# 1. 3주차 과제 코드리뷰

---

## 2. Greedy

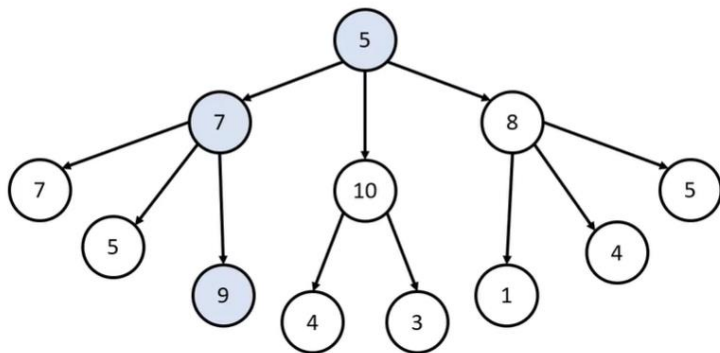
---

## 그리디 (Greedy)

- 현재 상황에서 지금 당장 좋은 것만 고르는 방법
- 단순히 가장 좋아 보이는 것을 반복적으로 선택해도 최적의 해를 구할 수 있는지 검토 필수
  - 현재의 최적해 != 전체의 최적해

Q. 루트 노드부터 시작해서 거쳐가는  
노드 값의 합이 최대인 경로

A. 전체의 최적해 [ 5 → 7 → 9 ]

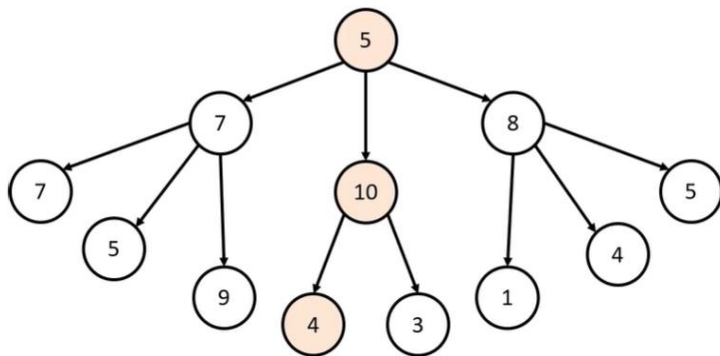


## 그리디 (Greedy)

- 현재 상황에서 지금 당장 좋은 것만 고르는 방법
- 단순히 가장 좋아 보이는 것을 반복적으로 선택해도 최적의 해를 구할 수 있는지 검토 필수
  - 현재의 최적해 != 전체의 최적해

Q. 루트 노드부터 시작해서 거쳐가는  
노드 값의 합이 최대인 경로

A. 그리디의 최적해 [ 5 → 10 → 4 ]



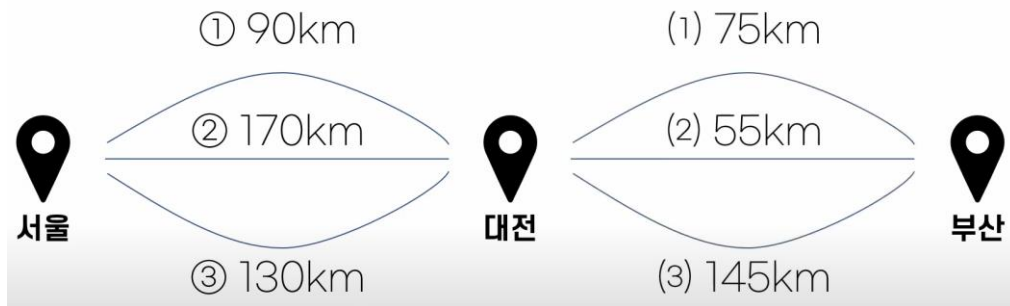


## 그리디 (Greedy)의 정당성

- 탐욕적 선택 속성 (greedy choice property)
  - 이전의 선택이 이후 선택에 영향을 주지 않음
- 최적 부분 구조 (optimal substructure)
  - 부분 문제들에 대한 최적해를 통해 전체 문제의 최적해(global optimum)을 구성할 수 있음

## 그리디 (Greedy)의 정당성

- 서울에서 부산까지 가는 최단 루트



- (서울 - 대전) 경로가 (대전 - 부산) 경로에 영향을 미치지 않음 → 탐욕적 선택 속성
- $\min(\text{서울} - \text{부산}) = \min(\text{서울} - \text{대전}) + \min(\text{대전} - \text{부산}) \rightarrow$  최적 부분 구조



## 거스름돈

- 500원, 100원, 50원, 10원짜리 동전이 무한히 존재
- 손님에게 거슬러 줘야 할 돈이 N원일 때 거슬러줘야 할 동전의 최소 개수 (N은 항상 10의 배수)
- $N = 1260$



(아무것도 없는 상태)

# 거스름돈

- 아이디어 -가장 큰 화폐 단위부터



(아무것도 없는 상태)



| 화폐 단위     | 500 | 100 | 50 | 10 |
|-----------|-----|-----|----|----|
| 손님이 받은 개수 | 2   | 2   | 1  | 1  |

```
N = 1260
```

```
count = 0
```

```
# 큰 단위의 화폐부터 차례대로 확인
```

```
coin_types = [500, 100, 50, 10]
```

```
for coin in coin_types:
```

```
    count += N // coin
```

```
# 해당 화폐로 거슬러 줄 수 있는 동전의 개수
```

```
    N %= coin
```

```
print(count)
```



## 거스름돈

- 만약, 400원짜리 동전이 추가 된다면? [500, 400, 100, 50, 10]
  - $N = 830$
  - 그리디 :  $500 * 1 + 100 * 3 + 10 * 3 \rightarrow 7$
  - 최적해 :  $400 * 2 + 10 * 3 \rightarrow 5$
- 모든 동전의 종류가 각 동전의 배수일 때  $\rightarrow$  그리디
  - 큰 단위가 항상 작은 단위의 배수이므로 작은 단위의 동전들을 종합해 다른 해가 나올 수 없음
  - Ex.  $N > 500$ 보다 큰 경우에는 무조건 500원짜리 동전을 사용하는 것이 좋다
  - 화폐가 서로 배수 형태가 아닌 경우는 다른 알고리즘 사용

# 3. Dynamic Programming

---



# 다이나믹 프로그래밍 (Dynamic Programming)

- 복잡한 문제를 작은 문제로 나누어 해결하는 방법
- 메모이제이션(Memoization)
  - 1번 구현한 결과를 메모리 공간에 저장해두고, 다시 호출하면 그 결과를 그대로 가져오는 것
- 조건
  - 중복되는 부분 문제 (Overlapping Subproblem) : 부분 문제가 여러 번 반복되어 등장 → 시간 절약 가능
  - 최적 부분 구조 (optimal substructure) : 전체 문제에 대한 최적해(global optimum)가 부분 문제들의 최적해로부터 구성됨



## 다이나믹 프로그래밍 구현 방법

- Top-Down 방식

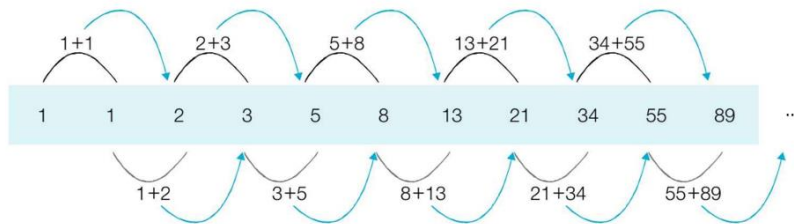
- 전체 문제를 작은 부분 문제로 나누고, 이를 해결하기 위해 재귀적으로 동작
- 중복 부분 문제 해결 위해 메모이제이션 사용
- 재귀 함수 이용해 구현
  - 가독성은 높아지지만 많은 stack 메모리 사용

- Bottom-Up 방식

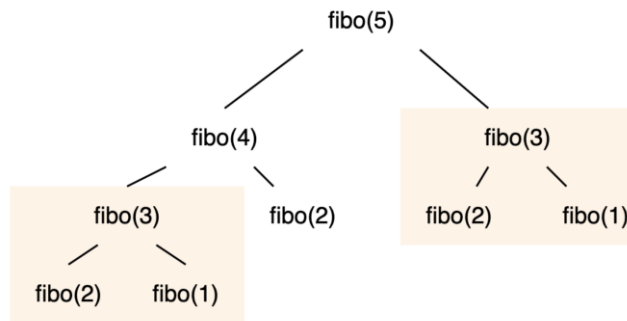
- 작은 부분 문제들을 먼저 해결하고, 이를 이용하여 전체 최적해 구함
- 반복문을 이용해 구현
  - 가독성은 낮아질 수 있지만 stack을 사용하지 않아 메모리 절약 효과

# 피보나치 수열

- 이전 두 항의 합을 다음 항으로 정의하는 수열

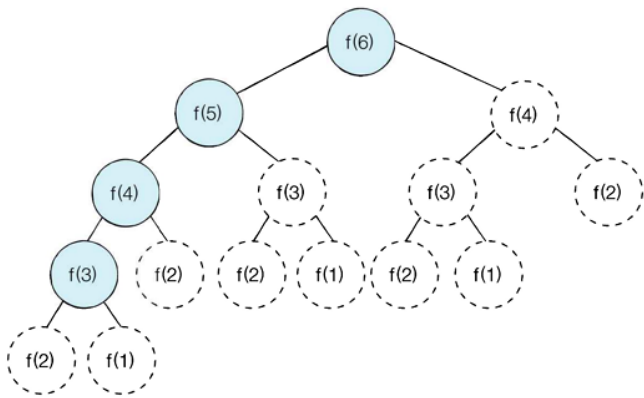


```
fib(0) = 0
fib(1) = 1
fib(n) = fib(n-1) + fib(n-2), (n >= 2)
```



## 피보나치 수열 \_ Top-down

- $f(6)$ 을 해결하기 위해  $f(5)$ ,  $f(4)$ ... 호출

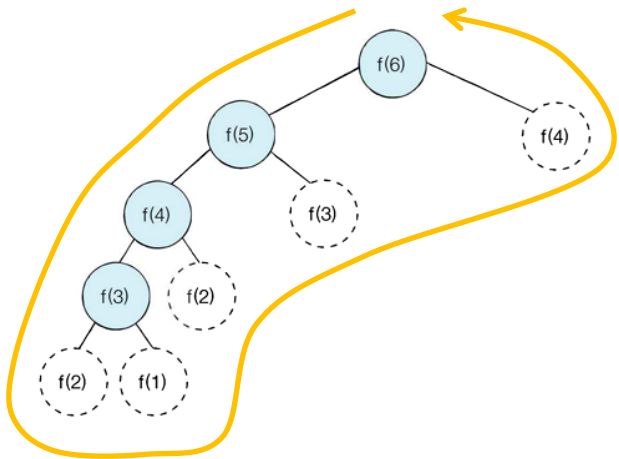


```
d = [0] * 100 # 리스트 초기화
def fibo_topdown(x):
    if x == 1 or x == 2:
        return 1
    #이미 계산한 적 있는 문제라면 그대로 반환
    if d[x] != 0:
        return d[x]
    d[x] = fibo_topdown(x - 1) + fibo_topdown(x - 2)
    return d[x]
print(fibo_topdown(6))
```



## 피보나치 수열 \_ Top-down

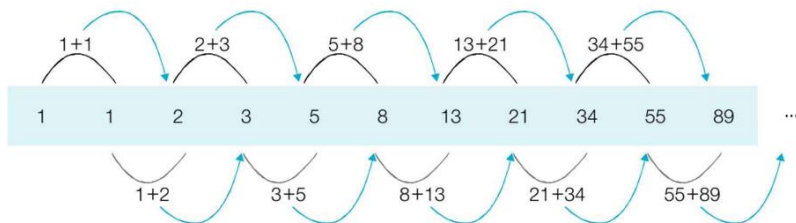
- $f(6), f(5), f(4), f(3), f(2), f(1), f(2), f(3), f(4)$



```
d = [0] * 100 # 리스트 초기화
def fibo_topdown(x):
    if x == 1 or x == 2:
        return 1
    #이미 계산한 적 있는 문제라면 그대로 반환
    if d[x] != 0:
        return d[x]
    d[x] = fibo_topdown(x - 1) + fibo_topdown(x - 2)
    return d[x]
print(fibo_topdown(6))
```

## 피보나치 수열 \_ Bottom-Up

- $f(6)$ 을 해결하기위해  $f(1)$ ,  $f(2)$ ,  $f(3)$  ... 계산



```
d = [0] * 100 # 리스트 초기화
```

```
d[1] = 1
```

```
d[2] = 1
```

```
n = 6
```

```
for i in range(3, n + 1):  
    d[i] = d[i - 1] + d[i - 2]  
    print(d[n])
```

## 과제

- 백준 1931 - 회의실 배정 (S1)
- 백준 11501 - 주식 (S2)
- 백준 1912 - 연속합 (S2)

## 번외

- 백준 11000 - 강의실 배정(G5)
  - 프로그래머스 42884- 단속카메라 (lv3)
-