

# 동적계획법

## 동적

: 어떤 부분 → 2개 이상의 문제를 푸는 데 사용 가능!

→ 1번만 계산해서 재사용 → 속도 ↑

→ 각 문제의 답을 **메모리**에 저장!

- overlapping subproblem : 두 번 이상 계산되는 부분 문제

- cache : 이미 계산된 값을 저장해두는 메모리의 장소

## 계획법

: 더 작은 문제들로 나눈 후 각 조각의 답 계산 → 원래 대답 해결

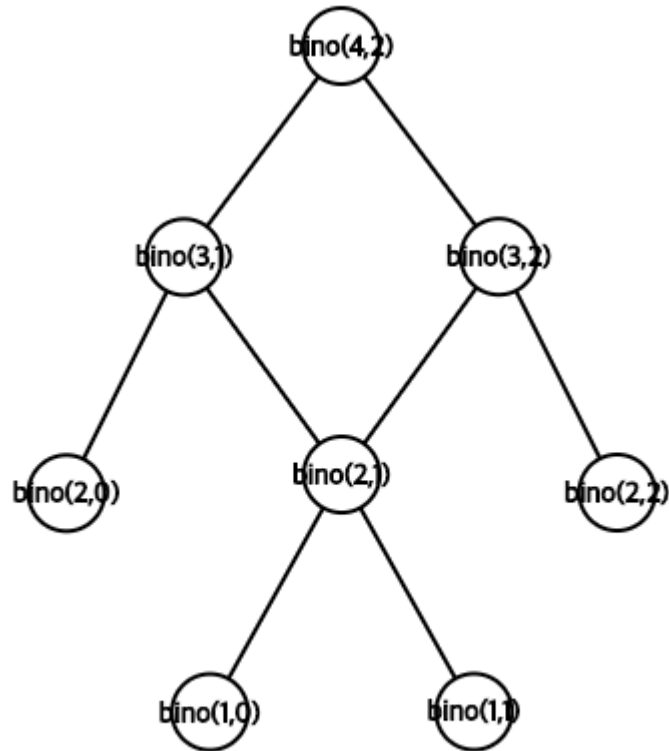
- 나뉜 문제들이 같은 부분 문제에 의존하면?
  - 그냥 재귀를 사용한다면 중복계산 ↑ (depth ↑ → 지수로 증가 : combinational explosion)

ex. 이항계수 계산 (binomial coefficient)

반복문 X → 재귀 호출 몇 번 일어나나 확인하면 됨! (같은 값을 두 번 이상 계산할 일 빈번하게 일어남!)

$$\binom{n}{r} = \binom{n-1}{r-1} + \binom{n-1}{r}$$

```
def bino(n,r):  
    // n=r or r=0  
    if r == 0 || n==r:  
        return 1  
    return bino(n-1, r-1) + bino(n-1, r)
```



위의 경우 중복호출 수가  $n, r$ 이 커질수록 증가한다. ( $n+1 \rightarrow$  호출수  $\times 2$ )

계산량을 줄이려면?

A.  $\text{bino}(n, r)$ 의 값은 일정  $\rightarrow n, r$ 의 조합에 대해 답을 저장하는 캐시 배열을 만들  $\rightarrow$  각 입력에 대한 반환값 저장

$\rightarrow$  함수 : 매 호출마다 배열에 접근  $\rightarrow$  저장되어 있음? return / 저장되어 있지 않음? 계산  
 $\rightarrow$  저장  $\rightarrow$  return

**메모이제이션(memoization) : 함수 결과 저장할 장소 마련 & 한 번 계산한 값 저장  $\rightarrow$  재사용 최적화 기법**

```

def bino2(n,r):
    cache = [[-1 for _ in range(r+1)] for _ in range(n+1)]
    if (r==0 || n==r):
        return 1
    if (cache[n][r] != -1):
        return cache[n][r]
    cache[n][r] = bino2(n-1, r-1) + bino2(n-1, r)
    return cache[n][r]
  
```

## 2번 이상 반복 계산되는 부분 문제들의 답을 미리 지정 → 속도 향상! 알고리즘 설계기법 : 동적계획법

- 메모이제이션을 적용할 수 있는 경우
  - 함수의 반환값이 input 만으로 결정되는 지 여부 : 참조적 투명성(referential transparency)
  - input 고정되면 output이 항상 같은 함수 : 참조적 투명 함수(referential transparent function)→ 참조적 투명 함수에만 메모이제이션 적용 가능!
- 메모이제이션 구현 패턴
  - 기저 사례 제일 먼저 처리
  - 함수의 반환값은 항상 0 이상 → cache의 초기값 -1로 설정 (음수가 반환되면 사용X)
  - ret 사용! : cache[a][b]에 대한 reference  
→ ret 값 바뀌면 : cache[a][b]도!

```
def someObscureFunction(a,b):  
    memo = [[0 for _ in range(a+1)] for _ in range(b+1)]  
    // or memo= {...} 와 같이 dict도 사용 가능  
    if (): //기저사례 작성  
        return ()  
    ret = memo[a][b]  
    if ret != -1:  
        return ret
```

- 메모이제이션의 시간복잡도 분석

: 존재하는 부분 문제 수 \* 한 부분 문제를 풀 때 필요한 반복문의 수행 횟수