

## 2

# 알고리즘 : 동적 프로그래밍

## 동적 프로그래밍 (dynamic programming)

최적부분 구조를 가지며 재귀적으로 구현했을 때 중복 호출로 심각한 비효율이 발생하는 문제의 해결에 적합한 기법이다.

## 동적 프로그래밍을 사용하는 문제

관계중심으로 파악해 문제를 간명하게 볼 수 있지만, 심한 중복 호출이 일어나는 경우 재귀적 해법이 아닌 동적 프로그래밍으로 해결할 수 있다.

예를 들어 큰 문제의 해답에 작은 문제의 해답이 포함되어 있는 문제를 생각할 수 있다. 관계중심으로 파악하여 문제를 간명하게 정의 가능하다. (예로 팩토리얼을 생각할 수 있다.)

재귀 알고리즘을 사용해 바람직한 구현이 가능할 수 있지만, 심한 중복 호출이 일어나서 재귀적 구현이 매우 비효율적인 경우 동적 프로그래밍으로 해결할 수 있다.

## 재귀적 해법이 바람직한 예

재귀적으로 구현해도 심한 중복 호출이 발생하지 않는다.

- 퀵정렬, 병합정렬
- factorial(팩토리얼) 구하기
- 그래프의 깊이 우선 탐색 (DFS)

## 재귀적 해법이 치명적인 예

재귀적으로 구현하면 심한 중복 호출이 발생하므로 동적 프로그래밍이 필요하다.

- 피보나치 수 구하기
- 행렬 곱셈 최적 순서 구하기

## 동적 프로그래밍의 적용 조건

- 최적 부분구조(optimal substructure)  
큰 문제의 최적 솔루션에 작은 문제의 최적 솔루션이 포함된다.

- 재귀 호출시 중복(overlapping recursive calls)  
재귀적 해법으로 풀면 같은 문제에 대한 재귀 호출이 심하게 중복된다.

| 이 두가지 모두 해당되면 동적 프로그래밍을 사용해야 된다.

ex) 피보나치 수열은 두가지 모두 해당되므로 동적 프로그래밍을 사용하기에 적합하다.

ex) 팩토리얼은 두가지 모두 해당되지 않으므로 동적 프로그래밍을 사용하기에 부적합하다.

## 동적 프로그래밍 알고리즘 : Top-down 방식

하향식 동적프로그래밍(메모하기 방식의 동적 프로그래밍)은 재귀적으로 구현하되 함수의 앞부분에서 이미 해결한 적이 있는 문제인지 체크하여 이미 해결한 문제이면 함수를 더 이상 진행하지 않고 테이블에 있는 해를 리턴 한다.

### 구현

재귀적으로 구현하되, 호출된 적이 있으면 배열 f[]에 메모 해 두어(memoization = 메모리에 저장) 중복 호출 문제 해결할 수 있다. 즉, 함수의 앞부분에 이미 해결한 적이 있는 문제인지를 체크하는 부분을 두고, 이미 한 번 해결한 문제이면 함수를 더 이상 진행하지 않고 테이블에 있는 해를 리턴한다.

```
fib(n){
  if (f[n] ≠ 0) then return f[n];    // 호출된 적이 있으면
  else {
    if (n = 1 or n = 2)
      then f[n] ← 1;
    else f[n] ← fib(n-1) + fib(n-2);
    return f[n];
  }
}
```

## 동적 프로그래밍 알고리즘 : Bottom-up 방식

상향식 동적 프로그래밍은 작은 문제의 해부터 테이블에 저장해가면서 이들을 이용해 큰 문제들의 해를 구해나간다.

작은 문제의 해부터 테이블에 저장해나가면서 이들을 이용해 큰 문제들의 해를 구해나간다. Top-down보다 흔하게 사용되는 방식이다.

### 구현

```

fibonacci(n) {
  f[1] <- 1;
  f[2] <- 1;

  for i <- 3 to n
    f[i] <- f[i-1] + f[i-2];
  return f[n];
}

```

=> 시간복잡도는  $\Theta(n)$ 으로 선형시간이 걸린다.

## 동적 프로그래밍 예

### 행렬 경로 문제

양수 원소들로 구성된  $n \times n$  행렬이 주어지고, 행렬의 좌상단에서 시작해 우하단까지 이동한다.

#### 목표

- 행렬의 좌상단에서 시작해 우하단까지 이동하되, 방문한 칸에 있는 수들을 더한 값이 최대가 되도록 한다.

#### 이동 방법

- 오른쪽이나 아래로만 이동할 수 있다.
- 왼쪽, 위쪽, 대각선 이동은 허용하지 않는다.

잘못된 이동 방법 예)

6	7	12	5
5	3	11	18
7	17	3	3
8	10	14	9

불법 이동 (상향)

6	7	12	5
5	3	11	18
7	17	3	3
8	10	14	9

불법 이동 (좌향)

올바른 이동 방법 예)

6	7	12	5
5	3	11	18
7	17	3	3
8	10	14	9

6	7	12	5
5	3	11	18
7	17	3	3
8	10	14	9

## 최적 부분구조의 재귀적 관계

$c_{ij}$ 는 (1, 1)에서 (i, j)에 이르는 최고점수

$m_{ij}$ 는 행렬의 원소 (i, j)의 값

```

0                                if i = 0 or j = 0
cij =
mij + max{ci,j-1, ci-1,j}    otherwise

```

최종적으로는  $c_{n,n}$ 이 답이 된다.

## 행렬 경로 문제 - Recursive Algorithm

(1, 1)에서 (i, j)에 이르는 최고점수

```

matrixPath(i, j) {
  if (i = 0 or j = 0) then return 0;
  else return (mij + max(matrixPath(i-1, j), matrixPath(i, j-1)));
}

```

## 행렬 경로 문제 - 동적 프로그래밍 알고리즘

(1, 1)에서 (i, j)에 이르는 최고점수

```

matrixPath(i, j) {
  for i ← 0 to n
    c[i, 0] ← 0;
  for j ← 1 to n
    c[0, j] ← 0;
}

```

```

for i ← 1 to n
  for j ← 1 to n
    c[i, j] ← mij + max(c[i-1, j], c[i, j-1]);
  return c[n, n];
}

```

=> 시간복잡도는  $\Theta(n^2)$ 이다. 행렬의 원소 수에 대해서는 선형시간이 소요된다.

## 간단한 예제

Q. 다음과 같은 4 x 4 크기의 행렬 경로 문제를 푸는 과정 과 경로의 최대 점수를 구하시오.

4 x 4 행렬 m

	j	1	2	3	4
i	1	5	1	2	3
	2	2	1	3	2
	3	2	2	1	1
	4	2	3	2	3

A.

c	0	1	2	3	4
0	0	0	0	0	0
1	0	5	→ 6	→ 8	→ 11
2	0	↓ 7	→ 8	→ 11	→ 13
3	0	↓ 9	→ 11	→ 12	↓ 14
4	0	↓ 11	→ 14	→ 16	→ 19

최대 점수 = 19

## 돌 놓기 문제

3 x n 테이블의 각 칸에 숫자(양수 또는 음수)가 기록되어 있고, 이 테이블의 칸에 돌을 놓는다.

### 목표

- 돌이 놓인 자리에 있는 수의 합이 최대가 되도록 돌을 놓는다.

### 이동 방법

- 가로나 세로로 인접한 두 칸에 동시에 돌을 놓을 수 없다.
- 각 열에는 적어도 하나의 조약돌을 놓아야 한다.

잘못된 방법 예)

6	7	12	-5	5	3	11	3
-8	10	14	9	7	13	8	5
11	12	7	4	8	-2	9	4

Violation!

올바른 방법 예)

6	7	12	-5	5	3	11	3
-8	10	14	9	7	13	8	5
11	12	7	4	8	-2	9	4

## 가능한 패턴

패턴 1:

6	7	12	-5	5	3	11	3
-8	10	14	9	7	13	8	5
11	12	7	4	8	-2	9	4

패턴 2:

6	7	12	-5	5	3	11	3
-8	10	14	9	7	13	8	5
11	12	7	4	8	-2	9	4

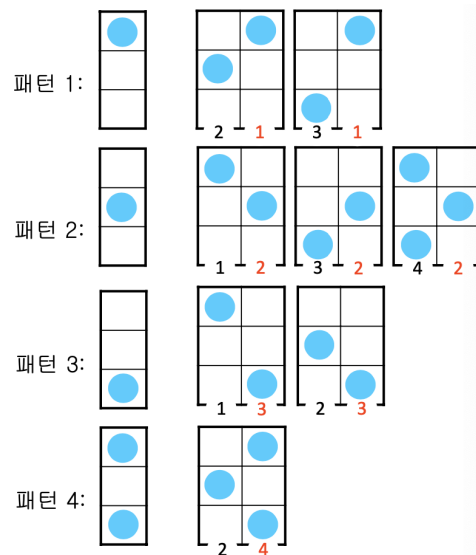
패턴 3:

6	7	12	-5	5	3	11	3
-8	10	14	9	7	13	8	5
11	12	7	4	8	-2	9	4

패턴 4:

6	7	12	-5	5	3	11	3
-8	10	14	9	7	13	8	5
11	12	7	4	8	-2	9	4

## 서로 양립할 수 있는 패턴



패턴 1 : 패턴 2, 3과 양립할 수 있다.

패턴 2 : 패턴 1, 3, 4와 양립할 수 있다.

패턴 3 : 패턴 1, 2와 양립할 수 있다.

패턴 4 : 패턴 2와 양립할 수 있다.

## 최적 부분구조의 재귀적 관계

$c_{ij}$  :  $i$ 열이 패턴  $p$ 로 놓일 때의 최고점수

$w_{ip}$  :  $i$ 열이 패턴  $p$ 로 놓일 때  $i$ 열에 돌이 놓은 곳의 점수 합

$q$  :  $p$ 와 양립하는 패턴

$$c_{ij} = \begin{cases} w_{1p} & \text{if } i = 1 \\ \max\{c_{i-1, q}\} + w_{ip} & \text{if } i > 1 \end{cases}$$

최종적으로는  $cn_1, cn_2, cn_3, cn_4$  중 가장 큰 것이 답이다.

## 돌 놓기 문제 - Recursive Algorithm

$w_{ip}$  :  $i$ 열이 패턴  $p$ 로 놓일 때  $i$ 열에 돌이 놓인 곳의 점수 합.  $p \in \{1, 2, 3, 4\}$

```
// i열이 패턴p로 놓일 때의 i열까지의 최대 점수 합 구하기
pebble(i, p) {
  if (i = 1)
    then return w1p;
  else {
    max ← -∞ ;
    for q ← 1 to 4 {
      if (패턴 q가 패턴 p와 양립)
        then {
```

```

        tmp ← pebble(i - 1, q) ;
        if (tmp > max) then max ← tmp ; }
    }
    return (max + wi p) ;
}

// n 열까지 돌을 놓은 방법 중 최대 점수 합 구하기
pebbleSum(n) {
    return max { pebble(n, p) } ;
    // p = 1, 2, 3, 4
}

```

pebble(n, 1), ..., pebble(n, 4) 중 최대값이 돌 놓기 문제의 최종 답이다.

## 돌 놓기 문제 - 동적 프로그래밍 알고리즘

DP의 요건에 만족해야된다.

- Optimal substructure  
 pebble(i, .)에 pebble(i-1, .)이 포함된다.  
 즉, 큰 문제의 최적 솔루션에 작은 문제의 최적 솔루션이 포함된다.
- Overlapping recursive calls  
 재귀적 알고리즘에 중복 호출 심하다.

```

pebble(n) {
    for p ← 1 to 4
        peb[1, p] ← w1p ;

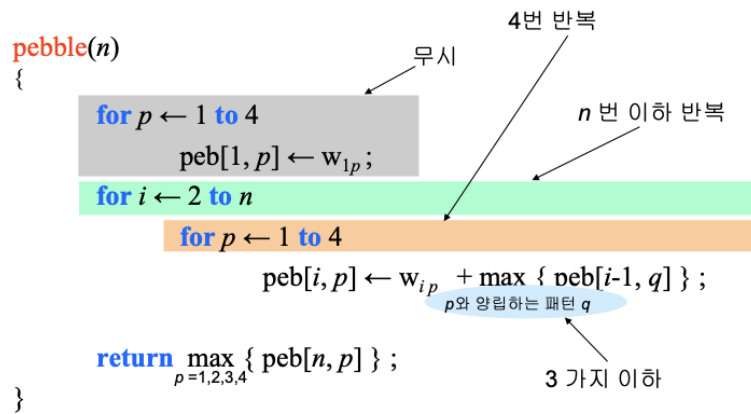
    for i ← 2 to n
        for p ← 1 to 4
            peb[i, p] ← wip + max { peb[i-1, q] } ; // p와 양립하는 패턴 q
    return max { peb[n, p] } ; // p = 1, 2, 3, 4
}

```

=> 시간복잡도는  $\Theta(n)$ 이다.

+) 복잡도 분석





## 간단한 예제

Q. 다음과 같은 3 x 8 테이블에 대한 돌 놓기 문제에서 최대 점수를 구하시오.

3 x 8 테이블

i	1	2	3	4	5	6	7	8
1	1	6	12	-5	5	3	9	2
2	-14	9	14	9	7	13	6	4
3	6	11	7	4	8	-2	7	3

A.

	1	2	3	4	5	6	7	8
Feb 1	1	$6 + p_3$ 12	$12 + p_2$ 28	$5 + p_2$ 21	$5 + p_2$ 49	$13 + p_3$ 55	$9 + p_2$ 79	$2 + p_3$ 79
2	-14	$9 + p_4$ 16	$14 + p_1$ 26	$9 + p_4$ 44	$7 + p_3$ 39	$13 + p_4$ 70	$6 + p_1$ 61	$4 + p_4$ 90
3	6	$11 + p_1$ 12	$7 + p_2$ 23	$4 + p_1$ 32	$8 + p_2$ 52	$-2 + p_1$ 47	$7 + p_2$ 77	$3 + p_1$ 82
4	1	$17 + p_2$ 3	$19 + p_2$ 35	$-1 + p_2$ 25	$13 + p_2$ 57	$1 + p_2$ 40	$16 + p_2$ 86	$5 + p_2$ 66

최대 점수 = 90

## 최장 공통 부분 순서 (LCS)

두 문자열에 공통적으로 들어있는 공통 부분 순서중 가장 긴 것을 찾는다.

## 부분순서 (subsequence)

문자열 abcd의 부분순서(subsequence)

a, ..., abc, ..., acd, ..., abcd

- 예시  
[bcdb]는 문자열 [abcbdad]의 subsequence

## 공통 부분 순서 (common subsequence)

문자열 abcd와 aabbdd의 공통 부분 순서(common subsequence)  
a, ..., ad, ..., abd

- 예시  
[bca]는 문자열 [abcbdad]와 [bdcaba]의 common subsequence

## 최장 공통 부분 순서(LCS: longest common subsequence)

LSC란 Common subsequence들 중 가장 긴 것이다.

문자열 abcd와 aabbdd의 최장 공통 부분 순서(LCS)  
abd

- 예시  
[bcba]는 string [abcbdad]와 [bdcaba]의 LCS

## 최적 부분구조의 재귀적 관계

두 문자열  $X_m = [x_1x_2 \dots x_m]$ 과  $Y_n = [y_1y_2 \dots y_n]$ 에 대해

- $x_m = y_n$  :  $X_m$ 과  $Y_n$ 의 LCS의 길이는  $X_{m-1}$ 과  $Y_{n-1}$ 의 LCS의 길이보다 1이 크다.
- $x_m \neq y_n$  :  $X_m$ 과  $Y_n$ 의 LCS의 길이는  $X_m$ 과  $Y_{n-1}$ 의 LCS의 길이와  $X_{m-1}$ 과  $Y_n$ 의 LCS의 길이 중 큰 것과 같다.

$c_{ij}$  : 두 문자열  $X_i = [x_1x_2 \dots x_i]$ 과  $Y_j = [y_1y_2 \dots y_j]$ 의 LCS 길이

```

cij = 0                                if i = 0 or j = 0
      ci-1,j-1 + 1                    if i, j > 0 and xi = yj
      max{ci-1,j, ci,j-1} + wip    if i, j > 0 and xi ≠ yj

```

최종적으로 cmn이 답이다.

## 최장 공통 부분순서 - Recursive Algorithm

두 문자열  $X_m$ 과  $Y_n$ 의 LCS 길이를 구한다.

```

LCS(m, n) {
  if (m = 0 or n = 0) then return 0;
  else if (xm = yn) then return LCS(m-1, n-1) + 1;
  else return max(LCS(m-1, n), LCS(m, n-1));
}

```

=> 엄청난 중복 호출이 발생한다.

## 최장 공통 부분순서 - 동적 프로그래밍 알고리즘

두 문자열  $X_m$ 과  $Y_n$ 의 LCS 길이를 구한다.

부분 문제의 답을 배열  $C$ 에 저장한다.

$C[i, j]$  :  $X_i$ 과  $Y_j$ 의 LCS 길이를 저장한다.

```
LCS(m, n) {  
  for i ← 0 to m  
    C[i, 0] ← 0;  
  for j ← 0 to n  
    C[0, j] ← 0;  
  for i ← 1 to m  
    for j ← 1 to n  
      if (xi = yj)  
        C[i, j] ← C[i-1, j-1] + 1;  
      else  
        C[i, j] ← max(C[i-1, j], C[i, j-1]);  
  return C[m, n];  
}
```

=> 시간복잡도는  $\Theta(mn)$ 이다.

## 간단한 예제

Q. 다음 두 문자열  $X_4 = abcd$ 와  $Y_4 = acbc$ 의 LCS 길이를 구하시오.

A.

		a	c	b	c	
C	j	0	1	2	3	4
i	0	0	0	0	0	0
a	1	0	1	1	1	1
b	2	0	1	2	2	2
c	3	0	1	2	2	3
d	4	0	1	2	2	3

LCS = abc

길이 = 3