

# 5. 동적 계획 알고리즘2 (Dynamic Programming)

Prof. Jongmin Lee  
Wonkwang University



---

# 동적 계획 알고리즘

## ■ 동적 계획 (Dynamic Programming) 알고리즘

- 최적화 문제를 해결하는 알고리즘

## ■ 동적 계획 알고리즘의 문제 해결 방법

- 입력 크기가 작은 부분 문제들을 모두 해결한 후에
- 그 해들을 이용하여 보다 큰 크기의 부분 문제들을 해결하여
- 최종적으로 원래 주어진 입력의 문제를 해결

## ■ 0/1배낭문제

## ■ 동전거스름돈문제



## 4. 배낭 문제

### ■ 배낭 (Knapsack) 문제

- $n$ 개의 물건과 각 물건  $i$ 의 무게  $w_i$ 와 가치  $v_i$ 가 주어지고, 배낭의 용량은  $C$ 일 때, 배낭에 담을 수 있는 물건의 최대 가치를 찾는 문제이다.
- 단, 배낭에 담은 물건의 무게의 합이  $C$ 를 초과하지 말아야 하고, 각 물건은 1개씩만 있다.
- 이러한 배낭 문제를 0-1 배낭 문제라고 한다.
  - 각 물건이 배낭에 담기지 않은 경우는 0, 담긴 경우는 1로 여기기 때문



---

## 배낭 문제

- 문제의 주어진 조건을 살펴보면 물건, 물건의 무게, 물건의 가치, 배낭의 용량, 모두 4가지의 요소가 있다.
- 물건과 물건의 무게는 부분문제를 정의하는데 필요하다.
- 또한 물건을 배낭에 담으려고 할 경우에 배낭 용량의 초과 여부를 검사해야 한다.



---

## 배낭 문제

- 따라서 배낭 문제의 부분문제를 아래와 같이 정의할 수 있다.

$K[i,w]$  = 물건 1~ $i$ 까지만 고려하고, (임시) 배낭의 용량이  $w$ 일 때의 최대 가치  
단,  $i = 1, 2, \dots, n$ 이고,  $w = 1, 2, 3, \dots, C$ 이다.

- 그러므로 문제의 최적해는  $K[n,C]$ 이다.
- 여기서 주의하여 볼 것은 배낭의 용량이  $C$ 이지만, 배낭의 용량을 1부터  $C$ 까지 1씩 증가시킨다는 것이다.
- 이 때문에  $C$ 의 값이 매우 크면, 알고리즘의 수행시간 너무 길어지게 된다.
- 따라서 다음의 알고리즘은 제한적인 입력에 대해서만 효용성을 가진다.



# Knapsack 알고리즘

## Knapsack

입력: 배낭의 용량  $C$ ,  $n$ 개의 물건과 각 물건  $i$ 의 무게  $w_i$ 와 가치  $v_i$ ,

단,  $i = 1, 2, \dots, n$

출력:  $K[n, C]$

1. for  $i = 0$  to  $n$     $K[i, 0] = 0$    // 배낭의 용량이 0일 때
2. for  $w = 0$  to  $C$     $K[0, w] = 0$    // 물건 0이란 어떤 물건도 고려하지 않을 때
3. for  $i = 1$  to  $n$  {
4.   for  $w = 1$  to  $C$  {        //  $w$ 는 배낭의 (임시) 용량
5.        if (  $w_i > w$  )        // 물건  $i$ 의 무게가 임시 배낭 용량을 초과하면
6.             $K[i, w] = K[i-1, w]$
7.        else        // 물건  $i$ 를 배낭에 담지 않을 경우와 담을 경우 고려
8.             $K[i, w] = \max\{K[i-1, w], K[i-1, w-w_i] + v_i\}$
9.        }
10.   }
11. return  $K[n, C]$



---

# Knapsack 알고리즘

## ■ Line 1

- 2차원 배열  $K$ 의 0번 열을 0으로 초기화시킨다.
- 그 의미는 배낭의 (임시) 용량이 0일 때, 물건 1~ $n$ 까지 각각 배낭에 담아보려고 해도 배낭에 담을 수 없으므로 그에 대한 각각의 가치는 0일 수밖에 없다는 뜻이다.

## ■ Line 2

- 0번 행의 각 원소를 0으로 초기화시킨다.
- 여기서 물건 0이란 어떤 물건도 배낭에 담으려고 고려하지 않는다는 뜻이다.
- 따라서 배낭의 용량을 0에서  $C$ 까지 각각 증가시켜도 담을 물건이 없으므로 각각의 최대 가치는 0이다.

## ■ Line 3~8

- 물건을 1에서  $n$ 까지 하나씩 고려하여 배낭의 (임시) 용량을 1에서  $C$ 까지 각각 증가시키며, 다음을 수행한다.



# Knapsack 알고리즘

## ■ Line 5~6

- 현재 배낭에 담아보려고 고려하는 물건  $i$ 의 무게  $w_i$ 가 (임시) 배낭 용량  $w$ 보다 크면 물건  $i$ 를 배낭에 담을 수 없으므로, 물건  $i$ 까지 고려했을 때의 최대 가치  $K[i,w]$ 는 물건  $(i-1)$ 까지 고려했을 때의 최대 가치  $K[i-1,w]$ 가 된다.

## ■ Line 7~8

- 만일 현재 고려하는 물건  $i$ 의 무게  $w_i$ 가 현재 배낭의 용량  $w$ 보다 같거나 작으면, 물건  $i$ 를 배낭에 담을 수 있다.
- 그러나 현재 상태에서 물건  $i$ 를 추가로 배낭에 담으면 배낭의 무게가  $(w+w_i)$ 로 늘어난다.
- 따라서 현재의 배낭 용량인  $w$ 를 초과하게 되어, 물건  $i$ 를 추가로 담을 수는 없다.





## Knapsack 알고리즘

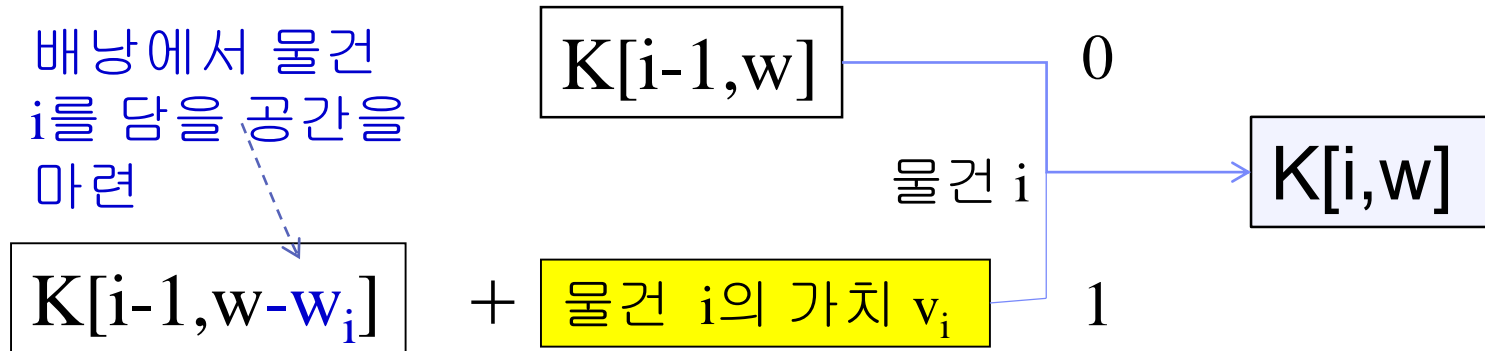
- 그러므로 물건  $i$ 를 배낭에 담기 위해서는 2가지 경우를 살펴보아야 한다.
  - 물건  $i$ 를 배낭에 담지 않는 경우,  $K[i,w] = K[i-1,w]$ 가 된다.
  - 물건  $i$ 를 배낭에 담는 경우, 현재 무게인  $w$ 에서 물건  $i$ 의 무게인  $w_i$ 를 뺀 상태에서 물건을  $(i-1)$ 까지 고려했을 때의 최대 가치인  $K[i-1,w-w_i]$ 와 물건  $i$ 의 가치  $v_i$ 의 합이  $K[i,w]$ 가 되는 것이다.
- Line 8
  - 이 2가지 경우 중에서 큰 값이  $K[i,w]$ 가 된다.



# Knapsack 알고리즘

물건 1 ~ (i-1)까지 고려하여  
현재 배낭의 용량이  $w$ 인  
경우의 최대 가치

배낭에서 물건  
 $i$ 를 담은 공간을  
마련

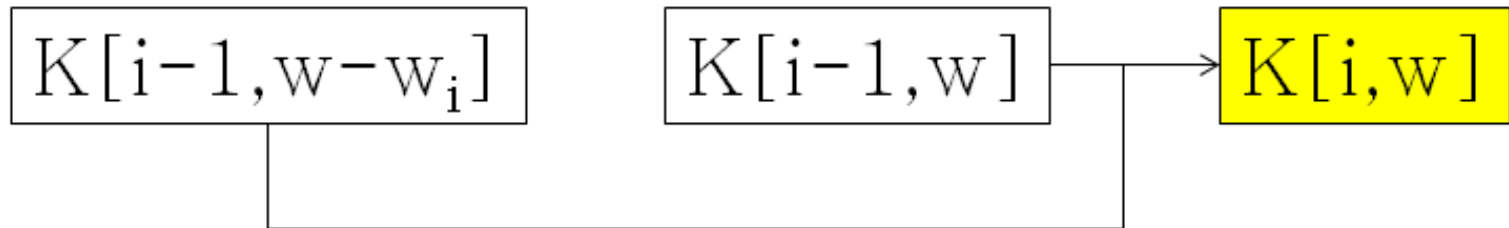


물건 1 ~ (i-1)까지  
고려하여 현재 배낭의  
용량이  $(w-w_i)$ 인 경우의  
최대 가치



## Knapsack 알고리즘

- 배낭 문제의 부분 문제간의 **함축적 순서**는 다음과 같다.
  - 2개의 부분 문제  $K[i-1, w-w_i]$ 와  $K[i-1, w]$ 가 미리 계산되어 있어야만  $K[i, w]$ 를 계산할 수 있다.



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- 배낭의 용량  $C=10\text{kg}$ 이고, 각 물건의 무게와 가치는 다음과 같다.

물건	1	2	3	4
무게 (kg)	5	4	6	3
가치 (만원)	10	40	30	50



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

## ■ Line 1~2

- 아래와 같이 배열의 0번 행과 0번 열의 각 원소를 0으로 초기화한다.

C=10

배낭 용량 → w=			0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
무게	가치	물건	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
5	10	1	0										
4	40	2	0										
6	30	3	0										
3	50	4	0										

# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- Line 3에서는 물건을 하나씩 고려하기 위해서, 물건 번호  $i$ 가 1~4까지 변하며, line 4에서는 배낭의 (임시) 용량  $w$ 가 1kg씩 증가되어 마지막에 배낭의 용량인 10kg이 된다.



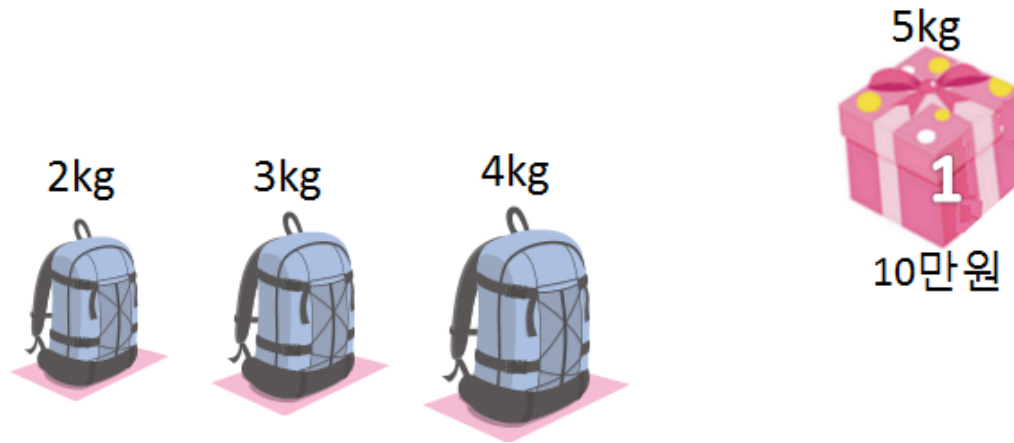
- $i=1$ 일 때 (즉, 물건 1만을 고려한다.)

- $w=1$  (배낭의 용량이 1kg)일 때,
  - 물건 1을 배낭에 담아보려고 한다.
  - 그러나  $w_1 > w$  이므로, (즉, 물건 1의 무게가 5kg이므로, 배낭에 담을 수 없기 때문에)
  - $K[1,1] = K[i-1,w] = K[1-1,1] = K[0,1] = 0$  이다.
  - 즉,  $K[1,1]=0$ 이다.



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=2, 3, 4$ 일 때,
  - 각각  $w_1 > w$  이므로, **물건 1**을 담을 수 없다.
  - 따라서 각각  $K[1,2]=0$ ,  $K[1,3]=0$ ,  $K[1,4]=0$  이다.
  - 즉, 배낭의 용량을 4kg까지 늘려 봐도 5kg의 물건 1을 배낭에 담을 수 없다.



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=5$  (배낭의 용량이 5kg)일 때,
  - 물건 1을 배낭에 담을 수 있다.
  - 왜냐하면  $w_1=w$ 이므로, 즉, 물건 1의 무게가 5kg이기 때문이다.
  - 따라서

$$\begin{aligned} K[1,5] &= \max\{K[i-1,w], K[i-1,w-w_i]+v_i\} \\ &= \max\{K[1-1,5], K[1-1,5-5]+10\} \\ &= \max\{K[0,5], K[0,0]+10\} \\ &= \max\{0, 0+10\} \\ &= \max\{0, 10\} = 10 \text{이다.} \end{aligned}$$





# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=6, 7, 8, 9, 10$ 일 때,
  - 각각의 경우가  $w=5$ 일 때와 마찬가지로 **물건 1**을 담을 수 있다.
  - 따라서 각각  $K[1,6] = K[1,7] = K[1,8] = K[1,9] = K[1,10] = 10$ 이다.



## Knapsack 알고리즘 수행 과정

- 다음은 물건 1에 대해서만 배낭의 용량을 1~C까지 늘려가며 알고리즘을

$C=10$

배낭 용량 $\rightarrow w=$			0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
무게	가치	물건	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
5	10	$i=1$	0	<b>0</b>	<b>0</b>	<b>0</b>	<b>0</b>	<b>10</b>	<b>10</b>	<b>10</b>	<b>10</b>	<b>10</b>	<b>10</b>
4	40	2	0										
6	30	3	0										
3	50	4	0										

## Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $i=2$ 일 때 (즉, 물건 1에 대한 부분 문제들의 해는  $i=1$ 일 때 이미 구하였고, 이를 이용하여 **물건 2를 고려한다.**)
  - $w=1, 2, 3$  (**배낭의 용량이 각각 1, 2, 3kg**)일 때,
    - 물건 2를 배낭에 담아보려고 한다.
    - 그러나  $w_2 > w$ 이므로, 즉, 물건 2의 무게가 4kg이므로, 배낭에 담을 수 없다.
    - 따라서  $K[2,1]=0$ ,  $K[2,2]=0$ ,  $K[2,3]=0$ 이다.



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=4$  (배낭의 용량이 4kg)일 때,
  - 물건 2를 배낭에 담을 수 있다.

$$\begin{aligned} K[2,4] &= \max\{K[i-1,w], K[i-1,w-w_i]+v_i\} \\ &= \max\{K[2-1,4], K[2-1,4-4]+40\} \\ &= \max\{K[1,4], K[1,0]+40\} \\ &= \max\{0, 0+40\} \\ &= \end{aligned}$$



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=5$  (배낭의 용량이 5kg)일 때,
  - 물건 2의 무게가 4kg이므로, 역시 배낭에 담을 수 있다.
  - 그러나 이 경우에는 물건 1을 배낭에 담았을 때의 가치와 물건 2를 담았을 때의 가치를 비교하여, 더 큰 가치를 얻는 물건을 배낭에 담는다.

$$\begin{aligned} K[2,5] &= \max\{K[i-1,w], K[i-1,w-w_i]+v_i\} \\ &= \max\{K[2-1,5], K[2-1,5-4]+40\} \\ &= \max\{K[1,5], K[1,1]+40\} \\ &= \max\{10, 0+40\} \\ &= \max\{10, 40\} = 40 \text{이다.} \end{aligned}$$



- 즉, 물건 1을 배낭에서 빼낸 후, 물건 2를 담는다.
- 그 때의 가치가 40이다.

# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=6, 7, 8$ 일 때,
  - 각각의 경우도 **물건 1을 빼내고 물건 2를 배낭에 담는 것**이 더 큰 가치를 얻는다.
  - 따라서 각각  $K[2,6] = K[2,7] = K[2,8] = 40$ 이 된다.



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=9$  (배낭의 용량이 9kg)일 때,
  - 물건 2를 배낭에 담아보려고 한다.
  - 그런데  $w_2 < w$  이므로, 물건 2를 배낭에 담을 수 있다. 따라서

$$\begin{aligned} K[2,9] &= \max\{K[i-1,w], K[i-1,w-w_i]+v_i\} \\ &= \max\{K[2-1,9], K[2-1,9-4]+40\} \\ &= \max\{K[1,9], K[1,5]+40\} \\ &= \max\{10, 10+40\} \\ &= \max\{10, 50\} = 50 \text{이다.} \end{aligned}$$



- 즉, 이때에는 배낭에 물건 1, 2 둘 다 담을 수 있는 것이고, 그때의 가치가 50이 된다는 의미이다.

# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $w=10$  (배낭의 용량이 10kg)일 때,
  - $w_2 < w$  이므로,  $w=9$ 일 때와 마찬가지로  $K[2,10]=50$ 이고,
  - 물건 1, 2를 배낭에 둘 다 담을 때의 가치인 50을 얻는다는 의미이다.
- 다음은 물건 1과 2에 대해서만 배낭의 용량을 1부터 C까지 늘려가며 알고리즘을 수행한 결과이다.

$C=10$

배낭 용량 $\rightarrow w=$			0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
무게	가치	물건	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
5	10	1	0	0	0	0	0	10	10	10	10	10	10
4	40	$i = 2$	0	<b>0</b>	<b>0</b>	<b>0</b>	<b>40</b>	<b>40</b>	<b>40</b>	<b>40</b>	<b>40</b>	<b>50</b>	<b>50</b>
6	30	3	0										
3	50	4	0										



# Knapsack 알고리즘 수행 과정

- $i=3$ 과  $i=4$ 일 때 알고리즘이 수행을 마친 결과

C

배낭 용량 $\rightarrow w=$			0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
물건	가치	무게	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	10	5	0	0	0	0	0	10	10	10	10	10	10
2	40	4	0	0	0	0	40	40	40	40	40	50	50
3	30	6	0	0	0	0	40	40	40	40	40	50	70
4	50	3	0	0	0	50	50	50	50	90	90	90	90

- 마지막으로 최적해는  $K[4,10]$ 이고, 그 가치는 물건 2와 4의 가치의 합인 90이다.



---

## 시간복잡도

- 하나의 부분 문제에 대한 해를 구할 때의 시간복잡도
  - line 5에서의 무게를 한 번 비교한 후 line 6에서는 1개의 부분문제의 해를 참조하고, line 8에서는 2개의 해를 참조한 계산이므로  $O(1)$  시간이 걸린다.
- 그런데 부분 문제의 수는 배열  $K$ 의 원소 수인  $n \times C$ 개이다.
  - 여기서  $C$ 는 배낭의 용량이다.
- 따라서 Knapsack 알고리즘의 시간복잡도
  - $O(1) \times n \times C = O(nC)$

---

## 응용

- 배낭 문제는 다양한 분야에서 의사 결정 과정에 활용된다.
  - 원자재의 버리는 부분을 최소화 시키기 위한 자르기/분할,
  - 금융 포트폴리오와 자산 투자의 선택,
  - 암호 생성 시스템 (Merkle–Hellman Knapsack Cryptosystem) 등에 활용

## 5. 동전 거스름돈 문제

- 잔돈을 동전으로 거슬러 받아야 할 때, 누구나 적은 수의 동전으로 거스름돈을 받고 싶어 한다.
- 대부분의 경우 그리디 알고리즘으로 해결되나, 해결 못하는 경우도 있다.
  - 예) 160원 동전이 있을 경우, 200원 거스름돈 문제
  - 그리디 알고리즘: 160원\*1개, 10원\*4개
- 동적 계획 알고리즘은 모든 동전 거스름돈 문제에 대하여 항상 최적해를 찾는다.



---

## 동전 거스름돈 문제

- 동적 계획 알고리즘을 고안하기 위해서는 부분 문제를 찾아내야 한다.
- 동전 거스름돈 문제에 주어진 문제 요소들을 생각해보자.
  - 정해진 동전의 종류,  $d_1, d_2, \dots, d_k$ 가 있고, 거스름돈  $n$ 원이 있다. 단,  $d_1 > d_2 > \dots > d_k = 1$  이라고 하자.
  - 예를 들어, 우리나라의 동전 종류는 5개로서,  $d_1 = 500, d_2 = 100, d_3 = 50, d_4 = 10, d_5 = 1$ 이다.
- 그런데 배낭 문제의 동적 계획 알고리즘을 살펴보면, 배낭의 용량을 1kg씩 증가시켜 문제를 해결한다.

---

## 동전 거스름돈 문제

- 여기서 힌트를 얻어서, 동전 거스름돈 문제도 **1원씩 증가시켜** 문제를 해결한다.
  - 즉, 거스름돈을 배낭의 용량으로 생각하고, 동전을 물건으로 생각
- 부분 문제들의 해를 아래와 같이 1차원 배열  $C$ 에 저장한다.
  - 1원을 거슬러 받을 때 사용되는 최소의 동전 수  $C[1]$
  - 2원을 거슬러 받을 때 사용되는 최소의 동전 수  $C[2]$
  - .....
  - $j$ 원을 거슬러 받을 때 사용되는 최소의 동전 수  $C[j]$
  - .....
  - $n$ 원을 거슬러 받을 때 사용되는 최소의 동전 수  $C[n]$

---

## 동전 거스름돈 문제

- 부분문제들 사이의 ‘함축적인 순서’, 즉, 한 부분문제의 해를 구하는데 어떤 부분 문제의 해가 필요한지를 살펴보자.
- 구체적으로  $C[j]$ 를 구하는데 어떤 부분문제가 필요할까?
  - $j$ 원을 거슬러 받을 때 최소의 동전 수를 다음의 동전들 ( $d_1=500, d_2=100, d_3=50, d_4=10, d_5=1$ )로 생각해 보자.
  - 500원짜리 동전이 거스름돈  $j$ 원에 필요하면  $(j-500)$ 원 의 해, 즉,  $C[j-500] = C[j-d_1]$ 에다가 500원짜리 동전 1개를 추가한다.
  - 100원짜리 동전이 거스름돈  $j$ 원에 필요하면  $(j-100)$ 원 의 해, 즉,  $C[j-100] = C[j-d_2]$ 에다가 100원짜리 동전 1개를 추가한다.

## 동전 거스름돈 문제

- 50원짜리 동전이 거스름돈  $j$ 원에 필요하면  $(j-50)$ 원의 해, 즉,  $C[j-50] = C[j-d_3]$ 에다가 50원짜리 동전 1개를 추가한다.
  - 10원짜리 동전이 거스름돈  $j$ 원에 필요하면  $(j-10)$ 원의 해, 즉,  $C[j-10] = C[j-d_4]$ 에다가 10원짜리 동전 1개를 추가한다.
  - 1원짜리 동전이 거스름돈  $j$ 원에 필요하면  $(j-1)$ 원의 해, 즉,  $C[j-1] = C[j-d_5]$ 에다가 1원짜리 동전 1개를 추가한다.
- 위의 5가지 중에서 당연히 가장 작은 값을  $C[j]$ 로 정해야 한다. 따라서  $C[j]$ 는 아래와 같이 정의된다.

$$C[j] = \min_{1 \leq i \leq k} \{C[j-d_i] + 1\}, \text{ if } j \geq d_i$$

- 위의 식에서는  $i$ 가 1~ $k$ 까지 각각 변하면서, 즉,  $d_1, d_2, d_3, \dots, d_k$  각각에 대하여 해당 동전을 거스름돈에 포함시킬 경우의 동전 수를 고려하여 최소값을  $C[j]$ 로 정한다.



---

# DPCoinChange 알고리즘

## DPCoinChange

입력: 거스름돈  $n$ 원,  $k$ 개의 동전의 액면,  $d_1 > d_2 > \dots > d_k = 1$

출력:  $C[n]$

1. for  $i = 1$  to  $n$   $C[i] = \infty$
2.  $C[0] = 0$
3. for  $j = 1$  to  $n$  { //  $j$ 는 1원부터 증가하는 (임시) 거스름돈 액수이고,  $j=n$ 이면 입력에 주어진 거스름돈이 된다.
4.     for  $i = 1$  to  $k$  {
5.         if  $(d_i \leq j)$  and  $(C[j-d_i] + 1 < C[j])$
6.              $C[j] = C[j-d_i] + 1$
7.     }
8. }
9. return  $C[n]$

---

# DPCoinChange 알고리즘

- Line 1
  - 배열  $C$ 의 각 원소를  $\infty$ 로 초기화 한다.
  - 이는 문제에서 거슬러 받는 최소 동전 수를 구하기 때문
- Line 2
  - $C[0]=0$ 으로 초기화한다.
  - 이는 line 5에서  $C[j-d_i]$ 의 인덱스인  $j$ 에서  $d_i$ 를 뺀 값이 0이 되는 경우, 즉,  $C[0]$ 이 되는 경우를 위해서이다.
- Line 3~6
  - for-루프에서는 (임시) 거스름돈 액수  $j$ 를 1원부터 1원씩 증가시키며, line 4~6에서  $\min_{1 \leq i \leq k} \{C[j-d_i] + 1\}$ 을  $C[j]$ 로 정한다.
- line 4~6
  - for-루프에서는 가장 큰 액면의 동전부터 1원짜리 동전까지 차례로 동전을 고려해보고, 그 중에서 가장 적은 동전 수를  $C[j]$ 로 결정한다.
  - 단, 거스름돈 액수인  $j$ 원보다 크지 않은 동전에 대해서만 고려한다.

---

## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

- $d_1=16$ ,  $d_2=10$ ,  $d_3=5$ ,  $d_4=1$  이고, 거스름돈  $n=20$  일 때



## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

### ■ Line 1~2

- 배열 C를 아래와 같이 초기화 시킨다.

j	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	...	16	17	18	19	20
C	0	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	...	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$

### ■ 거스름돈 j원은 1원~4원까지

- 1원짜리 동전 ( $d_4=1$ )밖에 고려할 동전이 없으므로, 각 j에서 1을 뺀, 즉, (j-1)의 해인 ( $C[j-1]+1$ )이  $C[j]$ 가 된다.
- 따라서  $i=4$  (1원짜리 동전)일 때의 line 5의 if-조건인 ( $1 \leq j$ )가 '참'이고, ( $C[j-1]+1 < \infty$ )도 '참'이 되어 각각 아래와 같이  $C[j]$ 가 결정된다.

## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

■  $C[1] = C[j-1] + 1 = C[1-1] + 1 = C[0] + 1 = 0 + 1 = 1$

j	0	1
	0	$\infty$

 $\Rightarrow$ 

j	0	1
	0	1



■  $C[2] = C[j-1] + 1 = C[2-1] + 1 = C[1] + 1 = 1 + 1 = 2$

j	1	2
	1	$\infty$

 $\Rightarrow$ 

j	1	2
	1	2



■  $C[3] = C[j-1] + 1 = C[3-1] + 1 = C[2] + 1 = 2 + 1 = 3$

j	2	3
	2	$\infty$

 $\Rightarrow$ 

j	2	3
	2	3



■  $C[4] = C[j-1] + 1 = C[4-1] + 1 = C[3] + 1 = 3 + 1 = 4$

j	3	4
	3	$\infty$

 $\Rightarrow$ 

j	3	4
	3	4



## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

- $j=5$ 이면 임시 거스름돈이 5원일 때
  - $i=3$  (5원짜리 동전)에 대해서, line 5의 if-조건인  $(5 \leq 5)$ 가 '참'이고,
  - $(C[5-5]+1 < C[5]) = (C[0]+1 < \infty) = (0+1 < \infty)$ 이므로 '참'이 되어 ' $C[j] = C[j-d_i]+1$ '가 수행된다.
  - 따라서  $C[5] = C[5-5]+1 = C[0]+1 = 0+1 = 1$ 이 된다. 즉,  $C[5]=1$ 이다.

j	0	1	2	3	4	5
	0	1	2	3	4	$\infty$



j	0	1	2	3	4	5
	0	1	2	3	4	1

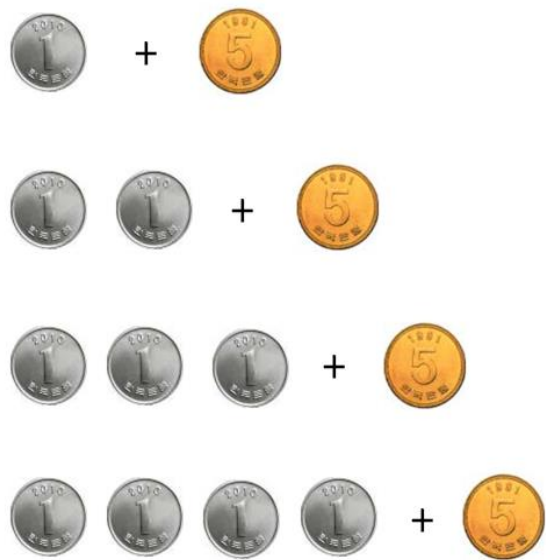


- $i=4$  (1원짜리 동전)일 때는 line 5의 if-조건인  $(d_4 \leq 5)$ 는 '참'이나  $(C[j-d_i]+1 < C[j]) = (C[5-1]+1 < C[5]) = (C[4]+1 < C[5]) = (4+1 < 1) = (5 < 1)$ 가 '거짓'이 되어  $C[5]$ 는 변하지 않고 그대로 1을 유지한다.
- 즉, 1원짜리 동전으로 거스름돈을 주려 하면 오히려 동전 수가 늘어나기 때문이다.

## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

- $j=6, 7, 8, 9$ 이고,  $i=3$  (5원짜리 동전)일 때, 각각 아래와 같이 수행된다.
  - $C[6]=C[j-5]+1=C[6-5]+1=C[1]+1=1+1 = 2$
  - $C[7]=C[j-5]+1=C[7-5]+1=C[2]+1=2+1 = 3$
  - $C[8]=C[j-5]+1=C[8-5]+1=C[3]+1=3+1 = 4$
  - $C[9]=C[j-5]+1=C[9-5]+1=C[4]+1=4+1 = 5$
- 단,  $i=4$  (1원짜리 동전)일 때에는 line 5의 if-조건인  $(C[j-d_i]+1 < C[j]) = (C[j-1]+1 < C[j])$ 이 각각의  $j$ 에 대해서  $(1+1) < 2$ ,  $(2+1) < 3$ ,  $(3+1) < 4$ ,  $(4+1) < 5$ 로서 '거짓'이 되어  $C[j]$ 는 변경되지 않는다. 사실은  $i=3$ 일 때와 동일하므로 각각 갱신 안 된다.

# DPCoinChange 알고리즘 수행 과정



j	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
C	0	1	2	3	4	1	∞	∞	∞	∞
	0	1	2	3	4	1	2	∞	∞	∞
	0	1	2	3	4	1	2	3	∞	∞
	0	1	2	3	4	1	2	3	4	∞
	0	1	2	3	4	1	2	3	4	5



## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

- $j=10$ , 거스름돈이 10원이면
  - $i=2$  (10원짜리 동전)일 때, line 5의 if-조건인  $(d_i \leq j) = (10 \leq 10)$ 은 '참'이고,  $(C[j-d_i]+1 < C[j]) = (C[10-10]+1 < C[10]) = (C[0]+1 < C[10]) = (0+1 < \infty)$ 이 '참'이 되어 ' $C[j]=C[j-d_i]+1$ '이 수행된다.
  - 따라서  $C[10] = C[10-10]+1 = C[0]+1 = 0+1 = 1$ 이다. 즉,  $C[10]=1$ 이다.
- $i=3$  (5원짜리 동전)일 때, line 5의 if-조건인  $(d_i \leq j) = (5 \leq 10)$ 은 '참'이나,  $(C[10-5]+1 < C[10]) = (C[5]+1 < C[10]) = (1+1 < 1)$ 이 '거짓'이 되어서  $C[10]$ 은 변하지 않는다. 즉, 5원짜리 2개보다는 10원짜리 1개 낫다.



## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

- $i=4$  (1원짜리 동전)일 때는 line 5의 if-조건인  $(d_i \leq j) = (1 \leq 10)$ 는 '참'이나,  $(C[j-d_i]+1 < C[j]) = (C[10-1]+1 < C[10]) = (C[9]+1 < C[10]) = (5+1 < 1) = (6 < 1)$ 이 '거짓'이므로  $C[10]$ 이 변하지 않고 그대로 1을 유지한다.



j	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
C	0	1	2	3	4	1	2	3	4	5	1

## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

### ■ j=20일 때

- i=1 (16원짜리 동전)일 때,  $C[20] = C[j-16]+1 = C[4]+1 = 4+1 = 5$



- i=2 (10원짜리 동전)일 때, line 5의 if-조건에서  $C[j-10]+1 = C[10]+1 = 1+1 = 2$ 이므로 현재  $C[20]$ 의 값인 5보다 작다. 따라서 if-조건이 '참'이 되어  $C[20]=2$ 가 된다.



- i=3 (5원짜리 동전)일 때에는 line 5의 if-조건이  $(C[j-d_i]+1 < C[j]) = (C[j-5]+1 < C[j]) = (C[20-5]+1 < C[20]) = (C[15]+1 < C[20]) = (3 < 2)$ 이 '거짓'이 되어  $C[20]$ 이 변경되지 않는다.



# DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

- $i=4$  (1원짜리 동전)일 때에도 line 5의 if-조건이  $(C[20-1]+1 < 2) = (5 < 2)$ 이 '거짓'이므로  $C[20]$ 이 변경되지 않는다.



j	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
c	0	1	2	3	4	1	2	3	4	5	1

11	12	13	14	15	16	17	18	19	20
2	3	4	5	2	1	2	3	4	2

## DPCoinChange 알고리즘 수행 과정

- 따라서 거스름돈 20원에 대한 최종해는  $C[20]=2$ 개의 동전이다.
- 그리디 알고리즘은 20원에 대해 16원짜리 동전을 먼저 ‘욕심내어’ 취하고, 4원이 남게 되어, 1원짜리 4개를 취하여, 모두 5개의 동전이 해라고 답한다.



그리디 알고리즘의 해



동적 계획 알고리즘의 해

---

# 시간복잡도

- DPCoinChange 알고리즘의 시간복잡도
  - $O(nk)$
  - 이는 거스름돈  $j$ 가 1원~ $n$ 원까지 변하며, 각각의  $j$ 에 대해서 최악의 경우 모든 동전  $(d_1, d_2, \dots, d_k)$ 을 (즉,  $k$ 개를) 1번씩 고려하기 때문이다.

---

## 요약

- 동적 계획 (Dynamic Programming) 알고리즘은 최적화 문제를 해결하는 알고리즘으로서 입력 크기가 작은 부분문제들을 모두 해결한 후에 그 해들을 이용하여 보다 큰 크기의 부분문제들을 해결하여, 최종적으로 원래 주어진 입력의 문제를 해결하는 알고리즘이다.
- 동적 계획 알고리즘에는 부분문제들 사이에 의존적 관계가 존재한다.

---

## 요약

- 모든 쌍 최단 경로 (All Pairs Shortest Paths) 문제를 위한 Floyd-Warshall 알고리즘은  $O(n^3)$  시간에 해를 찾는다.
- 핵심 아이디어는 경유 가능한 점들을 점 1로부터 시작하여, 점 1과 2, 그 다음엔 점 1, 2, 3으로 하나씩 추가하여, 마지막에는 점 1에서 점  $n$ 까지의 모든 점을 경유 가능한 점들로 고려하면서, 모든 쌍의 최단 경로의 거리를 계산하는 것이다.



---

## 요약

- 연속 행렬 곱셈 (Chained Matrix Multiplications) 문제를 위한  $O(n^3)$  시간 동적 계획 알고리즘의 아이디어는 주어진 연속된 행렬들의 순서를 지켜서 이웃하는 행렬들끼리 곱하는 모든 부분 문제들을 해결하는 것이다.
- 배낭 (Knapsack) 문제를 위한 동적 계획 알고리즘은 부분 문제  $K[i,w]$ 를 물건 1~ $i$ 까지만 고려하고, (임시) 배낭의 용량이  $w$ 일 때의 최대 가치로 정의하여  $i$ 를 1 ~ 물건 수인  $n$ 까지,  $w$ 를 1 ~ 배낭 용량  $C$ 까지 변화시켜가며 해를 찾는다. 시간 복잡도는  $O(nC)$ 이다.
- 동전 거스름돈 (Coin Change )문제는 1원씩 증가시켜 문제를 해결한다. 배낭 문제와 유사한 문제로서 거스름돈을 배낭의 용량으로 생각하고, 동전을 물건이라고 생각하면 된다. 시간복잡도는  $O(nk)$ 이다. 단,  $n$ 은 거스름돈 액수이고,  $k$ 는 동전 종류의 수이다.

---

## 요약

- 동적 계획 알고리즘은 부분 문제들 사이의 ‘관계’를 빠짐없이 고려하여 문제를 해결한다.
- 동적 계획 알고리즘은 최적 부분 구조 (optimal substructure) 또는 최적성 원칙 (principle of optimality) 특성을 가지고 있다.