

# 제5장 동적 계획 알고리즘 (3/3)

과 목 명   정보 처리 알고리즘

담당교수   김   성   훈

경북대학교   과학기술대학   소프트웨어학과

# 이 장에서 배울 내용

1. 동적 계획 알고리즘의 기본개념
2. 모든 쌍 최단 경로(All Pairs Shortest Path)
3. 연속 행렬 곱셈(Chained Matrix Multiplication)
4. 동전 거스름돈 문제(Coin Change)
5. 편집 거리 문제(Edit Distance Problem)
6. 배낭문제(Knapsack Problem)

## 5.3 편집 거리 문제

- 문서 편집기를 사용하는 중에 하나의 스트링(문자열)  $s$ 를 수정하여 다른 스트링  $t$ 로 변환시키고자 할 때,  
삽입(insert), 삭제(delete), 대체(substitute) 연산이 사용된다.
- $s$ 를  $t$ 로 변환시키는데 필요한 최소의 편집 연산 횟수를 편집 거리(Edit Distance)라고 한다.

# 편집 거리 문제의 이해

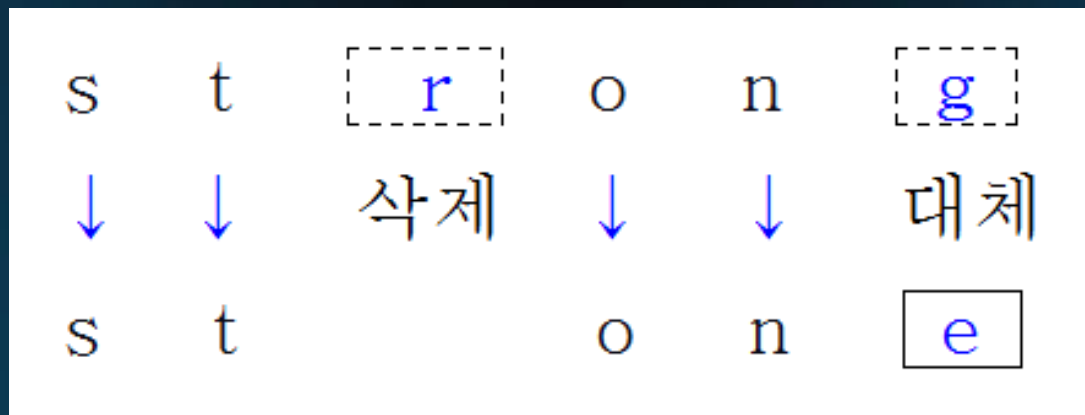
- 예를 들어, 'strong'을 'stone'으로 편집하여 보자.

s	t		r	o	n	g
↓	↓	삽입	삭제	삭제	↓	대체
s	t	o			n	e

- 위의 편집에서는 's'와 't'는 그대로 사용하고, 'o'를 삽입하고, 'r'과 'o'를 삭제한다.
- 그 다음엔 'n'을 그대로 사용하고, 마지막으로 'g'를 'e'로 '대체'시키어, 총 4회의 편집 연산이 수행되었다.

## 편집 거리 문제의 이해 (2)

- 반면에 아래의 편집에서는 's'와 't'는 그대로 사용한 후, 'r'을 삭제하고, 'o'와 'n'을 그대로 사용한 후, 'g'를 'e'로 대체시키어, 총 2회의 편집 연산만이 수행되었고, 이는 최소 편집 횟수이다.



- 이처럼 s를 t로 바꾸는데 어떤 연산을 어느 문자에 수행하는가에 따라서 편집 연산 횟수가 달라진다.

# 부분문제의 정의

- 편집 거리 문제를 동적 계획 알고리즘으로 해결하려면 **부분 문제들을 어떻게 표현해야 할까?**
  - 'strong'을 'stone'으로 편집하려는데, 만일 각 접두부 (prefix)에 대해서, 예를 들어, 'stro'를 'sto'로 편집할 때의 편집 거리를 미리 알고 있으면, 각 스트링의 나머지 부분에 대해서, 즉, 'ng'를 'ne'로의 편집에 대해서 편집 거리를 찾음으로써, 주어진 입력에 대한 편집 거리를 구할 수 있다.

	1	2	3	4	
S =	s	t	r	o	n g
T =	s	t	o		n e
	1	2	3		

## 부분문제의 정의 (2)

- 부분문제를 정의하기 위해서 스트링  $s$ 와  $T$ 의 길이가 각각  $m$ 과  $n$ 이라 하고,  $s$ 와  $T$ 의 각 문자를 다음과 같이  $s_i$ 와  $t_j$ 라고 하자. 단,  $i = 1, 2, \dots, m$  이고,  $j = 1, 2, \dots, n$ 이다.

$$S = s_1 s_2 s_3 s_4 \cdots s_m$$

$$T = t_1 t_2 t_3 t_4 \cdots t_n$$

- 부분문제의 정의:  $E[i,j]$ 는  $s$ 의 접두부의  $i$ 개 문자를  $T$ 의 접두부  $j$ 개 문자로 변환시키는데 필요한 최소 편집 연산 횟수, 즉, 편집 거리이다.



## 부분문제 예시

- 예를 들어, 'strong'을 'stone'에 대해서, 'stro'를 'sto'로 바꾸기 위한 편집 거리를 찾는 문제는  $E[4,3]$ 이 되고, 점진적으로  $E[6,5]$ 를 해결하면 문제의 해를 찾게 된다.
- 다음 예제에 대해 처음 몇 개의 부분 문제의 편집 거리를 계산하여 보자.

	1	2	3	4	5	6
S	s	t	r	o	n	g
T	s	t	o	n	e	

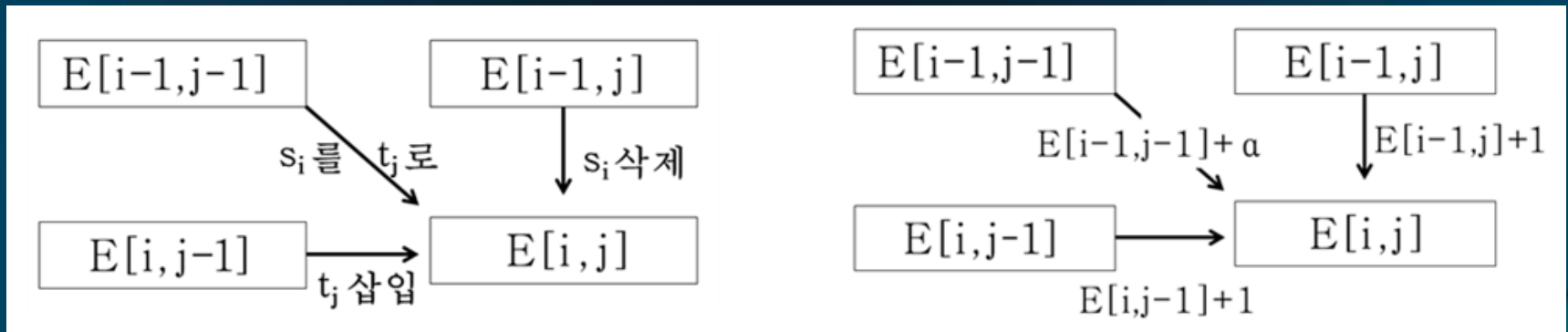


## 부분문제 예시 (2)

E	T	$\epsilon$	s	t	o
S	$i \backslash j$	0	1	2	3
$\epsilon$	0	0	1	2	3
s	1	1	0	1	2
t	2	2	1	0	1
r	3	3	2	1	1
o	4	4	3	2	1

## 부분문제의 해 계산식

- 따라서  $E[4,3]$ 의 편집 거리는 위의 3가지 부분 문제들의 해, 즉,  $E[4,2]$ ,  $E[3,3]$ ,  $E[3,2]$ 의 편집 거리를 알면 된다. 그런데  $E[4,2]=2$ ,  $E[3,3]=1$ ,  $E[3,2]=1$ 이므로,  $(2+1)$ ,  $(1+1)$ ,  $1$  중에서 최소값인  $1$ 이  $E[4,3]$ 의 편집 거리가 된다.
- 일반적으로  $E[i-1,j]$ ,  $E[i,j-1]$ ,  $E[i-1,j-1]$ 의 해가 미리 계산되어 있으면  $E[i,j]$ 를 계산할 수 있다. 그러므로 편집 거리 문제의 부분 문제간의 **함축적인 순서**는 다음과 같다.



# 해의 계산식과 배열 초기화

- 따라서 위의 3가지 경우 중에서 가장 작은 값을  $E[i,j]$ 의 해로서 선택한다. 즉,  

$$E[i,j] = \min\{E[i,j-1]+1, E[i-1,j]+1, E[i-1,j-1]+\alpha\}$$
 단,  $\alpha=1$  if  $s_i \neq t_j$ , else  $\alpha=0$
- 위의 식을 위해서  $E[0,0], E[1,0], E[2,0], \dots, E[m,0]$ 과  $E[0,1], E[0,2], \dots, E[0,n]$ 이 아래와 같이 초기화한다.

	T	$\epsilon$	$t_1$	$t_2$	$t_3$	..	$t_n$
S		0	1	2	3	..	n
$\epsilon$	0	0	1	2	3	..	n
$s_1$	1	1					
$s_2$	2	2					
$s_3$	3	3					
.	.	.					
.	.	.					
$s_m$	m	m					

# EditDistance 알고리즘

EditDistance(S, T)

입력: 스트링 S, T, 단, S와 T의 길이는 각각 m과 n이다.

출력: S를 T로 변환하는 편집 거리, E[m,n]

1. for i=0 to m E[i,0]=i // 0번 열의 초기화
2. for j=0 to n E[0,j]=j // 0번 행의 초기화
3. for i=1 to m
4.   for j=1 to n
5.        $E[i,j] = \min\{E[i,j-1]+1, E[i-1,j]+1, E[i-1,j-1]+\alpha\}$
6. return E[m,n]

# 알고리즘 수행 과정

- 다음은 EditDistance 알고리즘이 'strong'을 'stone'으로 바꾸는데 필요한 편집 거리를 계산한 결과인 배열 E이다.

j

	E	T	$\epsilon$	s	t	o	n	e
S			0	1	2	3	4	5
$\epsilon$	0	0	0	1	2	3	4	5
s	1	1	1	0	1	2	3	4
t	2	2	2	1	0	1	2	3
r	3	3	3	2	1	1	2	3
o	4	4	4	3	2	1	2	3
n	5	5	5	4	3	2	1	2
g	6	6	6	5	4	3	2	2

i

## 알고리즘 수행 과정 (2~8)

- 배열에서 파란색 음영으로 표시된 원소가 계산되는 과정을 각각 상세히 살펴보자.

	T	$\epsilon$	s	t	o	n	e
S		0	1	2	3	4	5
$\epsilon$	0	0	1	2	3	4	5
s	1	1					
t	2	2					
r	3	3					
o	4	4					
n	5	5					
g	6	6					

## 알고리즘 수행 과정 (9)

- $E[5,4] = \min\{E[5,3]+1, E[4,4]+1, \underline{E[4,3]+\alpha}\} = \min\{(2+1), (1+1), \underline{(1+0)}\} = 1$ . 즉, 현재 T의 처음 3문자 'sto'가 만들어져 있는 상태에서 S의 5번째 문자와 T의 4번째 문자가 같으므로 아무런 연산이 필요 없이 'ston'이 만들어지는 것이다.

	T	ε	s	t	o	<u>n</u>
S	<u>i</u> \ <u>j</u>	0	1	2	3	4
ε	0	0	1	2	3	4
s	1	1	0	1	2	3
t	2	2	1	0	1	2
r	3	3	2	1	1	2
o	4	4	3	2	1	2
<u>n</u>	5	5	4	3	2	<u>1</u>



## 알고리즘 수행 과정 (10)

- $E[6,5] = \min\{E[6,4]+1, E[5,5]+1, \underline{E[5,4]+\alpha}\} = \min\{(2+1), (2+1), (\underline{1+1})\} = 2.$

	T	ε	s	t	o	n	e
S	i \ j	0	1	2	3	4	5
ε	0	0	1	2	3	4	5
s	1	1	0	1	2	3	4
t	2	2	1	0	1	2	3
r	3	3	2	1	1	2	3
o	4	4	3	2	1	2	3
n	5	5	4	3	2	1	2
g	6	6	5	4	3	2	2

# 시간복잡도

- EditDistance 알고리즘의 시간복잡도는  $O(mn)$ 이다.  
단,  $m$ 과  $n$ 은 두 스트링의 각각의 길이이다.
- 그 이유는 총 부분 문제의 수가 배열  $E$ 의 원소 수인  $m \times n$ 이고,  
각 부분 문제 (원소)를 계산하기 위해서 주위의 3개의 부분 문제들의  
해 (원소)를 참조한 후 최소값을 찾는 것이므로  $O(1)$  시간이 걸리기 때  
문이다.

# 응 용

- 2개의 스트링 사이의 편집 거리가 작으면, 이 스트링들이 서로 유사하다고 판단할 수 있으므로, **생물 정보 공학 (Bioinformatics)** 및 **의학 분야**에서 두 개의 유전자가 얼마나 유사한가를 측정하는데 활용된다.
  - 예를 들어, 환자의 유전자 속에서 암 유전자와 유사한 유전자를 찾아내어 환자의 암을 미리 진단하는 연구와 암세포에만 있는 특징을 분석하여 항암제를 개발하는 연구에 활용되며, 좋은 형질을 가진 유전자들 탐색 등의 연구에도 활용된다.
- 그 외에도 철자 오류 검색 (Spell Checker), **광학 문자 인식** (Optical Character Recognition)에서의 보정 시스템 (Correction System), 자연어 번역 (Natural Language Translation) 소프트웨어 등에도 활용된다.

## 5.4 배낭 문제

- 배낭 (Knapsack) 문제는  $n$ 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.



# 문제 분석

- 배낭 문제는 제한적인 입력에 대해서 동적 계획 알고리즘으로 해결할 수 있다.
- 먼저 배낭 문제의 부분 문제를 찾아내기 위해 문제의 주어진 조건을 살펴보면 물건, 물건의 무게, 물건의 가치, 배낭의 용량, 모두 4가지의 요소가 있다.
  - 이중에서 물건과 물건의 무게는 부분 문제를 정의하는데 반드시 필요하다.
  - 왜냐하면 배낭이 비어 있는 상태에서 시작하여 물건을 하나씩 배낭에 담는 것과 안 담는 것을 현재 배낭에 들어 있는 물건의 가치의 합에 근거하여 결정해야 하기 때문이다.
  - 또한 물건을 배낭에 담으려고 할 경우에 배낭 용량의 초과 여부를 검사해야 한다.

# 부분문제 정의

- 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 효율성을 가진다.

# Knapsack 알고리즘

Knapsack( $C, n, W, V$ )

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  $K[n, C]$



# 알고리즘 설명

- Line 1에서는 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 2에서는 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 3~8에서는 물건을 1에서  $n$ 까지 하나씩 고려하여 배낭의 (임시) 용량을 1에서  $c$ 까지 각각 증가시키며, 다음을 수행한다.

## 알고리즘 설명 (2)

- Line 5~6에서는 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 7~8에서는 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.

# 알고리즘 설명 (3)

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

배낭에서 물건  $i$ 를  
담을 공간을 마련



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

## 알고리즘 설명 (4)

- 그러므로 앞의 그림에서와 같이, 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 8에서는 이 2가지 경우 중에서 큰 값이  $K[i,w]$ 가 된다.

## 알고리즘 설명 (5)

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

$K[i-1, w-w_i]$

$K[i-1, w]$

$K[i, w]$



# Knapsack 알고리즘 수행과정

- 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



## 수행과정 (2)

- Line 1~2에서는 아래와 같이 배열의 0번 행과 0번 열의 각 원소를 0으로 초기화한다.

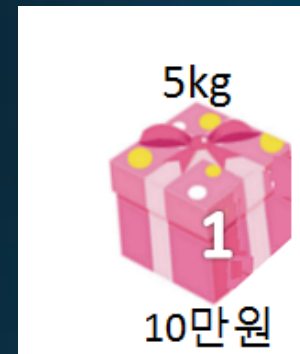
[illegible]



## 수행과정 (3)

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

- $i=1$ 일 때 (즉, 물건 1만을 고려한다.)

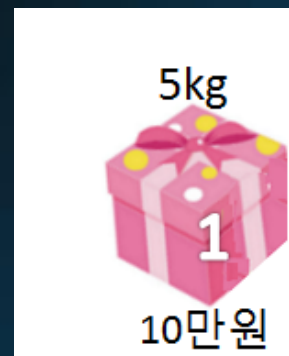


- $w=1$  (배낭의 용량이 1kg)일 때, 물건 1을 배낭에 담아보려고 한다. 그러나  $w_1 > w$  이므로, (즉, 물건 1의 무게가 5kg이므로, 배낭에 담을 수 없기 때문에)  $K[1,1] = K[i-1,w] = K[1-1,1] = K[0,1] = 0$ 이다. 즉,  $K[1,1]=0$ 이다.



## 수행과정 (4)

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



## 수행과정 (5)

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

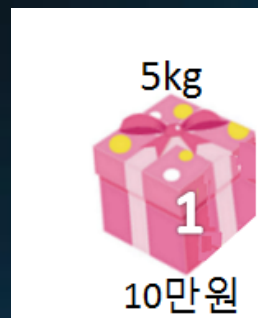
$$K[1,5] = \max\{K[i-1,w], K[i-1,w-w_i]+v_i\}$$

$$= \max\{K[1-1,5], K[1-1,5-5]+10\}$$

$$= \max\{K[0,5], K[0,0]+10\}$$

$$= \max\{0, 0+10\}$$

$$= \max\{0, 10\} = 10이다.$$



## 수행과정 (6)

- $w=6, 7, 8, 9, 10$ 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.



## 수행과정 (7~12)

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

C=10

[illegible]

## 수행과정 (13)

- $w=10$  (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  $C$ 까지 늘려가며 알고리즘을 수행한 결과이다.

[illegible]



# 수행과정 (14)

- $i=3$ 과  $i=4$ 일 때 알고리즘이 수행을 마친 결과이다.

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





# 시간복잡도

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

# 응 용

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



# 요약

- 편집 거리(Edit Distance) 문제를 위한 동적 계획 알고리즘은,
  - $E[i,j]$ 를 3개의 부분 문제  $E[i,j-1]$ ,  $E[i-1,j]$ ,  $E[i-1,j-1]$ 만을 참조하여 계산한다. 시간 복잡도는  $O(mn)$ 이다. 단,  $m$ 과  $n$ 은 두 스트링의 길이이다.
- 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.
- ◆ 동적 계획 알고리즘은 부분 문제들 사이의 '관계'를 빠짐없이 고려하여 문제를 해결한다.
  - 동적 계획 알고리즘은 최적 부분구조(optimal substructure) 또는 최적성 원칙(principle of optimality) 특성을 가지고 있다.

# 실 습

실습1: 편집거리 산출 알고리즘 구현하기

실습2: 배낭문제의 DP알고리즘을 구현하기

숙제:

1. 편집거리 산출 알고리즘에서 편집내용을 출력할 수 있도록 알고리즘을 수정하고 이를 구현하라.(연습문제9)
2. 배낭문제의 DP알고리즘에서 배낭의 물건을 출력할 수 있도록 프로그램을 수정하라.(연습문제13)