

# 알고리즘분석 실습 자료

## 5주차

Photo by [Piotr Guzik](#) on [Unsplash](#)



실습 소요 시간 100분

## 3장 동적계획 (Dynamic Programming)

실습프로그램

- ✓ 이항계수계산 (bin 재귀, bin2 배열)
- ✓ Floyd 알고리즘
- ✓ 연쇄행렬 최소곱셈 알고리즘



# 동적계획

- divide-and-conquer(분할정복식, 재귀) 알고리즘은 하향식(top-down) 해결법
  - ✓ 나누어진 부분들 사이에 서로 상관관계가 없는 문제를 해결하는데 적합
- 피보나치 알고리즘은 나누어진 부분들이 서로 연관이 있음.
  - ✓ 같은 항  $f(i)$  를 한 번 이상  $\rightarrow$  비효율적
  - ✓ 분할정복식 방법은 적합하지 않음.
- 동적계획법(dynamic programming)은 상향식 해결법(bottom-up approach)
  - ✓ 분할정복식 방법과 마찬가지로 문제를 나눈 후에 나누어진 부분들을 먼저 푼다.
  - ✓ 인덱스를 효과적으로 설정하여 작은 문제들의 중복해결을 배제
  - ✓ 작은 문제 해결을 먼저  $\rightarrow$  결과를 큰 문제의 해결로 확산
  - ✓ 개발 절차
    - (1) 재귀 관계식(recursive property) 정립
    - (2) 작은 사례를 먼저 해결하는 상향식 방법으로 진행



# 이항계수 구하기

- 이항계수(binomial coefficient) 공식

$${}_nC_k = \binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \quad \text{for } 0 \leq k \leq n$$

- 계산량이 많은  $n!$ 이나  $k!$ 을 계산하지 않고 이항계수를 구하기 위해서 다음 식을 사용한다.(100! ?)

$$\binom{n}{k} = \begin{cases} \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} & \text{if } 0 < k < n \\ 1 & \text{if } k = 0 \text{ or } k = n \end{cases}$$



# 알고리즘: 분할정복식 접근방법

- 문제: 이항계수를 계산한다.
- 입력: 음수가 아닌 정수  $n$ 과  $k$ , 여기서  $k \leq n$
- 출력:  $\text{bin}, \binom{n}{k}$
- 알고리즘:

```
int bin(int n, int k) {  
    if (k == 0 || n == k)  
        return 1;  
    else  
        return bin(n-1, k-1) + bin(n-1, k)  
}
```

$$\binom{n}{k} = \begin{cases} \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} & \text{if } 0 < k < n \\ 1 & \text{if } k = 0 \text{ or } k = n \end{cases}$$



# 알고리즘: 분할정복식 접근방법

- 문제: 이항계수를 계산한다.
- 입력: 음수가 아닌 정수  $n$ 과  $k$ , 여기서  $k \leq n$
- 출력:  $\text{bin}, \binom{n}{k}$
- 알고리즘:

```
int bin(int n, int k) {  
    if (k == 0 || n == k)  
        return 1;  
    else  
        return bin(n-1, k-1) + bin(n-1, k)  
}
```

$$\binom{n}{k} = \begin{cases} \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} & \text{if } 0 < k < n \\ 1 & \text{if } k = 0 \text{ or } k = n \end{cases}$$



## [실습프로그램] bin, bin2 구현

```
def bin(n,k):
```

재귀적 방법 구현

```
def bin2(n,k):
```

배열을 이용한 구현

```
print(bin(10,5), bin2(10,5))
```





## [실습프로그램]

- 큰  $n$ 값에 대해 다양한  $k$ 를 사용하여 bin, bin2의 수행시간을 비교한다.

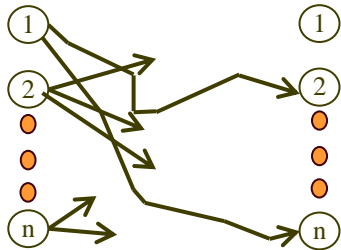




# 최단경로 문제

## (all-pairs shortest paths problem)

- 보기 : 모든 도시에 대해, 한 도시에서 다른 도시로 갈 수 있는 가장 짧은 길을 찾는 문제
- 문제: 가중치 포함, 방향성 그래프에서 최단경로 찾기
- 최적화문제(optimization problem)
  - ✓ 주어진 문제에 대하여 하나 이상의 많은 해답이 존재할 때, 이 가운데에서 가장 최적인 해답(optimal solution)을 찾아야 하는 문제를 최적화문제(optimization problem)라고 한다.
- 최단경로 찾기 문제는 최적화문제에 속한다.



# 동적계획식 설계전략 - 자료구조

- 그래프의 인접행렬(adjacency matrix)식 표현:  $W$

$$W[i][j] = \begin{cases} \text{이음선의 가중치, } v_i \text{에서 } v_j \text{로 가는 이음선이 있는 경우} \\ \infty, & v_i \text{에서 } v_j \text{로 가는 이음선이 없는 경우} \\ 0, & i = j \text{인 경우} \end{cases}$$

- 그래프에서 최단경로의 길이의 표현:

$$D^{(k)}[i][j] = \text{집합 } \{v_1, v_2, \dots, v_k\} \text{의}$$

정점들만을 이용해서(이들을 모두 이용해야 하는 것은 아님. 일부만 이용 가능)  $v_i$ 에서  $v_j$ 로 가는 최단경로의 길이



# Floyd의 알고리즘 I

- 문제: 가중치 포함 그래프의 각 정점에서 다른 모든 정점까지의 최단 거리를 계산하라.
- 입력: 가중치 포함, 방향성 그래프  $W$ 와 그 그래프에서의 정점의 수  $n$ .
- 출력: 최단거리의 길이가 포함된 배열  $D$

```
• void floyd(int n, const number W[][], number D[][]) {  
    int i, j, k;  
    D = W;  
    for(k=1; k <= n; k++)  
        for(i=1; i <= n; i++)  
            for(j=1; j <= n; j++)  
                D[i][j] = minimum(D[i][j], D[i][k]+D[k][j]);  
}
```



# Floyd의 알고리즘 II

- 출력: 최단경로의 길이가 포함된 배열  $D$ , 그리고 다음을 만족하는 배열  $P$ .

$$P[i][j] = \begin{cases} v_i \text{에서 } v_j \text{ 까지 가는 최단경로의 중간에 놓여 있는 정점이 최소한} \\ \text{하나는 있는 경우} \rightarrow \text{그 놓여 있는 정점 중에서 가장 큰 인덱스} \\ \text{최단경로의 중간에 놓여 있는 정점이 없는 경우} \rightarrow 0 \end{cases}$$

```
void floyd2(int n, const number W[][], number D[][], index P[][]) {  
    index i, j, k;  
    for(i=1; i <= n; i++)  
        for(j=1; j <= n; j++)  
            P[i][j] = 0;  
  
    D = W;  
    for(k=1; k<= n; k++)  
        for(i=1; i <= n; i++)  
            for(j=1; j<=n; j++)  
                if (D[i][k] + D[k][j] < D[i][j]) {  
                    P[i][j] = k;  
                    D[i][j] = D[i][k] + D[k][j];  
                }  
}
```



# 최단경로의 출력

- 문제: 최단경로 상에 놓여 있는 정점을 출력.

```
void path(index q,r) {  
    if (P[q][r] != 0) {  
        path(q,P[q][r]);  
        cout << " v" << P[q][r];  
        path(P[q][r],r);  
    }  
}
```

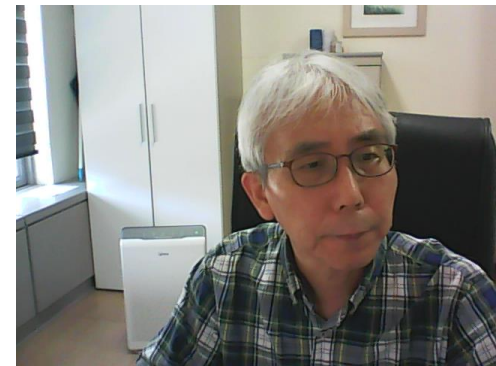
$W(n) \in \Theta(n)$

$P[i][j]$	1	2	3	4	5
1	0	0	4	0	4
2	5	0	0	0	4
3	5	5	0	0	4
4	5	5	0	0	0
5	0	1	4	1	0

- 위의 P를 가지고 path(5,3)을 구해 보시오.

```
path(5,3) = 4  
    path(5,4) = 1  
        path(5,1) = 0  
        v1  
        path(1,4) = 0  
    v4  
    path(4,3) = 0
```

결과: v1 v4. 즉,  $v_5$ 에서  $v_3$ 으로 가는 최단경로  $v_5, v_1, v_4, v_3$  이다.



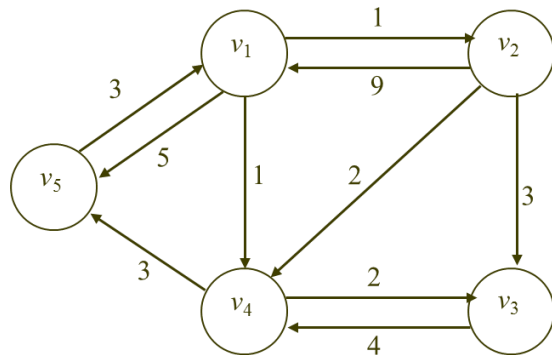
## [실습프로그램] Floyd 알고리즘 구현

```
def allShortestPath(g,n):  
    # node number는 1부터 n
```

구현

```
def printMatrix(d):  
    n=len(d[0])  
    for i in range(0,n):  
        for j in range(0,n):  
            print(d[i][j],end=" ")  
        print()
```

```
inf=1000  
g=[[0,1,inf, 1,5],  
    [9,0,3,2,inf],  
    [inf,inf,0,4,inf],  
    [inf,inf,2,0,3],  
    [3,inf,inf,inf,0]]  
d, p = allShortestPath(g,5)  
print()  
printMatrix(d)  
print()  
printMatrix(p)
```



## utility.py

```
def printMatrix(d):
    m = len(d)
    n=len(d[0])

    for i in range(0,m):
        for j in range(0,n):
            print(f'{d[i][j]:4d}',end=" ")
        print()

#print float matrix
def printMatrixF(d):
    n=len(d[0])
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            print(f'{d[i][j]:5.2f}',end=" ")
        print()

def print_inOrder(root):
    if not root:
        return
    print_inOrder(root.l_child)
    print(root.data)
    print_inOrder(root.r_child)

def print_preOrder(root):
    if not root:
        return
    print(root.data)
    print_preOrder(root.l_child)
    print_preOrder(root.r_child)
```

```
def print_postOrder(root):
    if not root:
        return

    print_postOrder(root.l_child)
    print_postOrder(root.r_child)
    print(root.data)
```





## Floyd 알고리즘 output

```
>>>
0 1 1000 1 5
9 0 3 2 1000
1000 1000 0 4 1000
1000 1000 2 0 3
3 1000 1000 1000 0

0 1 3 1 4
8 0 3 2 5
10 11 0 4 7
6 7 2 0 3
3 4 6 4 0

0 0 4 0 4
5 0 0 0 4
5 5 0 0 4
5 5 0 0 0
0 1 4 1 0
>>>
```



[실습프로그램] 두 노드 간의 최단경로를 출력하는 path 함수를 작성한다.



## [실습프로그램]

```
from utility import *
```

```
def allShortestPath(g,n):
```

구현

```
def path(p, q, r):  
    if (p[q][r] !=0):
```

구현

```
inf=1000  
g=[[0,1,inf, 1,5],  
   [9,0,3,2,inf],  
   [inf,inf,0,4,inf],  
   [inf,inf,2,0,3],  
   [3,inf,inf,inf,0]]  
d, p = allShortestPath(g,5)  
print()  
printMatrix(d)  
print()  
printMatrix(p)  
  
path(p, 5, 3)
```

0	1	1000	1	5
9	0	3	2	1000
1000	1000	0	4	1000
1000	1000	2	0	3
3	1000	1000	1000	0

0	1	3	1	4
8	0	3	2	5
10	11	0	4	7
6	7	2	0	3
3	4	6	4	0

0	0	4	0	4
5	0	0	0	4
5	5	0	0	4
5	5	0	0	0
0	1	4	1	0

v1 v4

>>>

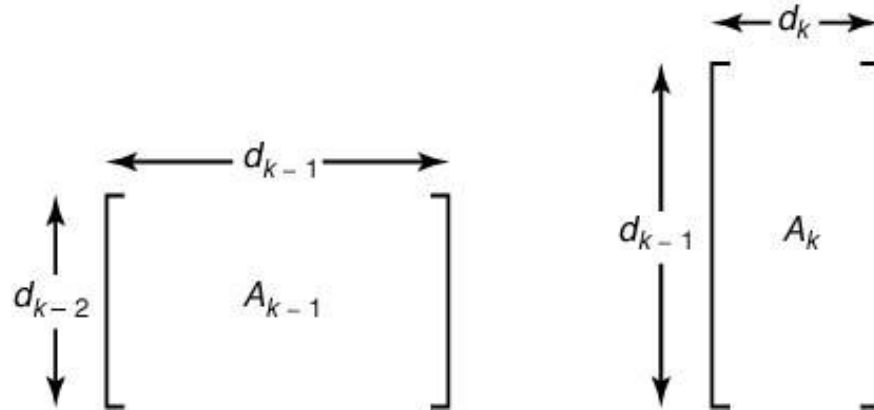


# 연쇄 행렬곱셈(matrix-chain multiplication)

- $i \times j$  행렬과  $j \times k$  행렬을 곱하기 위해서는  $i \times j \times k$  번 만큼의 곱셈이 필요.
- 연쇄적으로 행렬을 곱할 때, 어떤 행렬곱셈을 먼저 수행하느냐에 따라서 필요한 총 곱셈의 횟수가 달라짐.
- (예)
  - ✓  $A_1 \times A_2 \times A_3$ .
  - ✓  $A_1$ 의 크기는  $10 \times 100$ ,  $A_2$ 의 크기  $100 \times 5$ ,  $A_3$ 의 크기  $5 \times 50$ .
  - ✓  $(A_1 \times A_2) \times A_3$  곱셈의 총 횟수 7,500(=5,000+2,500)회
  - ✓  $A_1 \times (A_2 \times A_3)$  곱셈의 총 횟수 75,000(=25,000+50,000)회
  - ✓ 따라서, 연쇄적으로 행렬을 곱할 때 곱셈의 횟수가 가장 적게 되는 최적의 순서를 결정하는 알고리즘을 개발하는 것이 목표.

# 연쇄 행렬곱셈 동적계획식 설계전략

- $A_k$ 의 크기는  $d_{k-1} \times d_k$  :  $d_{k-1}$ : 행(row)의 수,  $d_k$ : 열(column)의 수
- $A_1$ 의 행의 수는  $d_0$ .



$M[i][j] = i \leq j$ 일 때  $A_i$ 부터  $A_j$ 까지의 행렬을 곱하는데 필요한 기본적인 곱셈의 최소 횟수  $1 \leq i \leq j \leq n$

$$= \begin{cases} \text{minimum}_{i \leq k \leq j-1} (M[i][k] + M[k+1][j] + d_{i-1} d_k d_j) & \text{if } i < j \\ M[i][i] = 0 & \end{cases}$$

$$(A_i A_{i+1} \dots A_k) \times (A_{k+1} \dots A_j)$$

$$\underbrace{\hspace{1.5cm}}_{C: d_{i-1} \times d_k} \quad \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{D: d_k \times d_j}$$

$M[i][j] =$   $i \leq j$ 일 때  $A_i$ 부터  $A_j$ 까지의 행렬을 곱하는데 필요한 기본적인 곱셈의 최소 횟수  $1 \leq i \leq j \leq n$

$$= \begin{cases} \text{minimum}_{i \leq k \leq j-1} (M[i][k] + M[k+1][j] + d_{i-1}d_kd_j) & \text{if } i < j \\ M[i][i] = 0 \end{cases}$$

$(A_i A_{i+1} \dots A_k)$   
 $\underbrace{\hspace{4em}}_{\text{C: } d_{i-1} \times d_k}$

 $\times$ 

$(A_{k+1} \dots A_j)$   
 $\underbrace{\hspace{4em}}_{\text{D: } d_k \times d_j}$

# 최적 순서의 구축

- 최적 순서를 얻기 위해서는  $M[i][j]$ 를 계산할 때 최소값을 주는  $k$ 값을  $P[i][j]$ 에 기억한다.
- 예:  $P[2][5] = 4$ 인 경우의 최적 순서는  $((A_2 A_3) A_4) A_5$ 이다. 구축한  $P$ 는 다음과 같다.

$P[i][j]$	1	2	3	4	5	6
1		1	1	1	1	1
2			2	3	4	5
3				3	4	5
4					4	5
5						5

따라서, 최적 분해는  $(A_1((((A_2 A_3) A_4) A_5) A_6))$ .



# 최소 곱셈 알고리즘

- 문제:  $n$ 개의 행렬을 곱하는데 필요한 기본적인 곱셈의 횟수의 최소치를 결정하고, 그 최소치를 구하는 순서를 결정하라.
- 입력: 행렬의 개수  $n$ , 배열  $d[i-1] \times d[i]$ 는  $i$ 번째 행렬의 규모를 나타낸다.
- 출력:
  - ✓ 기본적인 곱셈의 횟수의 최소치를 나타내는 *minmult*;
  - ✓ 최적의 순서를 구할 수 있는 배열  $P$ ,  $P$ 는  $1 \dots n-1$  by  $1 \dots n$ . 여기서  $P[i][j]$ 는 행렬  $i$ 부터  $j$ 까지가 최적의 순서로 갈라지는 기점을 나타낸다.

$M[i][j]$	1	2	3	4	5	6
1	0	30	64	132	226	348
2		0	24	72	156	268
3			0	72	198	366
4				0	168	392
5					0	336
6						0

대각 2 (yellow arrow)  
대각 1 (green arrow)

```

int minmult(int n, const int d[], index P[][]) {
    index i, j, k, diagonal;
    int M[1..n][1..n];

    for(i=1; i <= n; i++)
        M[i][i] = 0;
    for(diagonal = 1; diagonal <= n-1; diagonal++)
        for(i=1; i <= n-diagonal; i++) {
            j = i + diagonal;
            M[i][j] = minimumi ≤ k ≤ j-1 (M[i][k] + M[k+1][j] +
                d[i-1]*d[k]*d[j]);
            P[i][j] = 최소치를 주는 k의 값
        }
    return M[1][n];
}

```

# 최적의 해를 주는 순서의 출력

- 문제:  $n$ 개의 행렬을 곱하는 최적의 순서를 출력하시오.
- 입력:  $n$ 과  $P$
- 출력: 최적의 순서

```
void order(index i, index j) {  
  
    if (i == j)  
        cout << "A" << i;  
    else {  
        k = P[i][j];  
        cout << "(";  
        order(i, k);  
        order(k+1, j);  
        cout << ")";  
    }  
}
```

- $\text{order}(1,6)$ 은  $(A1((((A2A3)A4)A5)A6))$  을 출력
- $T(n) \in \Theta(n)$ .

## [실습프로그램] 연쇄행렬 최소곱셈 알고리즘 구현

$A_1$	$A_2$	$A_3$	$A_4$	$A_5$	$A_6$
$5 \times 2$	$2 \times 3$	$3 \times 4$	$4 \times 6$	$6 \times 7$	$7 \times 8$

```
import utility
```

```
def order(p,i,j):
```

구현

```
d=[5,2,3,4,6,7,8]
```

```
n=len(d)-1
```

```
m=[[0 for j in range(1,n+2)] for i in range(1,n+2)]
```

```
p=[[0 for j in range(1,n+2)] for i in range(1,n+2)]
```

구현

```
utility.printMatrix(m)
```

```
print()
```

```
utility.printMatrix(p)
```

```
order(p,1,6)
```



## utility.py

```
def printMatrix(d):
    m = len(d)
    n=len(d[0])

    for i in range(0,m):
        for j in range(0,n):
            printf(f'{d[i][j]:4d}',end=" ")
        print()

#print float matrix
def printMatrixF(d):
    n=len(d[0])
    for i in range(0,n):
        for j in range(0,n):
            printf(f'{d[i][j]:5.2f}',end=" ")
        print()

def print_inOrder(root):
    if not root:
        return
    print_inOrder(root.l_child)
    print(root.data)
    print_inOrder(root.r_child)

def print_preOrder(root):
    if not root:
        return
    print(root.data)
    print_preOrder(root.l_child)
    print_preOrder(root.r_child)
```

```
def print_postOrder(root):
    if not root:
        return

    print_postOrder(root.l_child)
    print_postOrder(root.r_child)
    print(root.data)
```

## 연쇄행렬 곱셈 알고리즘 output

```
>>>
  0      0      0      0      0      0      0
  0      0     30     64    132    226    348
  0      0      0     24     72    156    268
  0      0      0      0     72    198    366
  0      0      0      0      0    168    392
  0      0      0      0      0      0    336
  0      0      0      0      0      0      0

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

(A 1 ( ( ( (A 2A 3)A 4)A 5)A 6) )
>>>
```



강의가 곧 시작됩니다.