

# Dynamic Programming

# Algorithmic Paradigms

- **Greedy** จะค่อยๆ สร้างคำตอบขึ้นมา โดยจะเลือกทำสิ่งที่ดีที่สุดในแต่ละรอบ
- **Divide and Conquer** จะแบ่งปัญหาออกเป็นปัญหาย่อย แบ่งไปเรื่อยๆ จนปัญหาแก้แล้วแก้ จากนั้นค่อยๆ รวมคำตอบของปัญหาย่อยนั้นกลับขึ้นมาเป็นคำตอบของปัญหาตั้งต้น
- **Dynamic Programming** จะแบ่งปัญหาออกเป็นลำดับของปัญหาย่อยที่ซ้ำกัน คำนวณแล้วเก็บคำตอบไว้เพื่อที่จะได้ไม่ต้องคำนวณใหม่ทั้งหมด จากนั้นนำคำตอบของปัญหาย่อยมาสร้างเป็นคำตอบของปัญหาตั้งต้น

# Fibonacci Numbers

ก่อนที่จะใช้เทคนิคของ dynamic programming นั้น จะแสดงเทคนิคที่เกี่ยวข้องที่เรียกว่า memoization กับปัญหาการหา Fibonacci number ตัวที่  $n$

**นิยาม** ของ Fibonacci number ตัวที่  $n$  แทนด้วย  $F_n$

$$F_0 = 0$$

$$F_1 = 1$$

$$F_n = F_{n-1} + F_{n-2}$$

# Fibonacci Numbers

เริ่มต้นเราจะเขียน algorithm แบบธรรมดาในการหา Fibonacci number ซึ่งจะเขียนตามนิยาม

```
int fibo(int n) {  
    if(n==0) return 0;  
    if(n==1) return 1;  
    return fibo(n-1) + fibo(n-2);  
}
```

# Running Time

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + c$$

$$\geq 2T(n-2) + c \quad // \text{ เปลี่ยนเป็นวิเคราะห์ห้สมการนี้แทน}$$

$$\geq 2(2T(n-4) + c) + c$$

$$\geq 4T(n-4) + 2c + c$$

$$\geq 4(2(T(n-6)+c) + 2c + c$$

$$\geq 8T(n-6) + 4c + 2c + c$$

$$\geq 2^k(T(n-2k) + c(2^{k-1} + 2^{k-2} + \dots + 2 + 1)) = \Omega(c2^{n/2})$$



# Memoization Methodology

สังเกตได้ว่าหลายๆ ปัญหาย่อยมีการคำนวณที่เหมือนกัน

เพื่อเป็นการทำให้ไม่เสียเวลาในการคำนวณ เราจะคำนวณปัญหาย่อยเหล่านั้นแล้วเก็บผลลัพธ์ไว้ในตาราง เช่น array

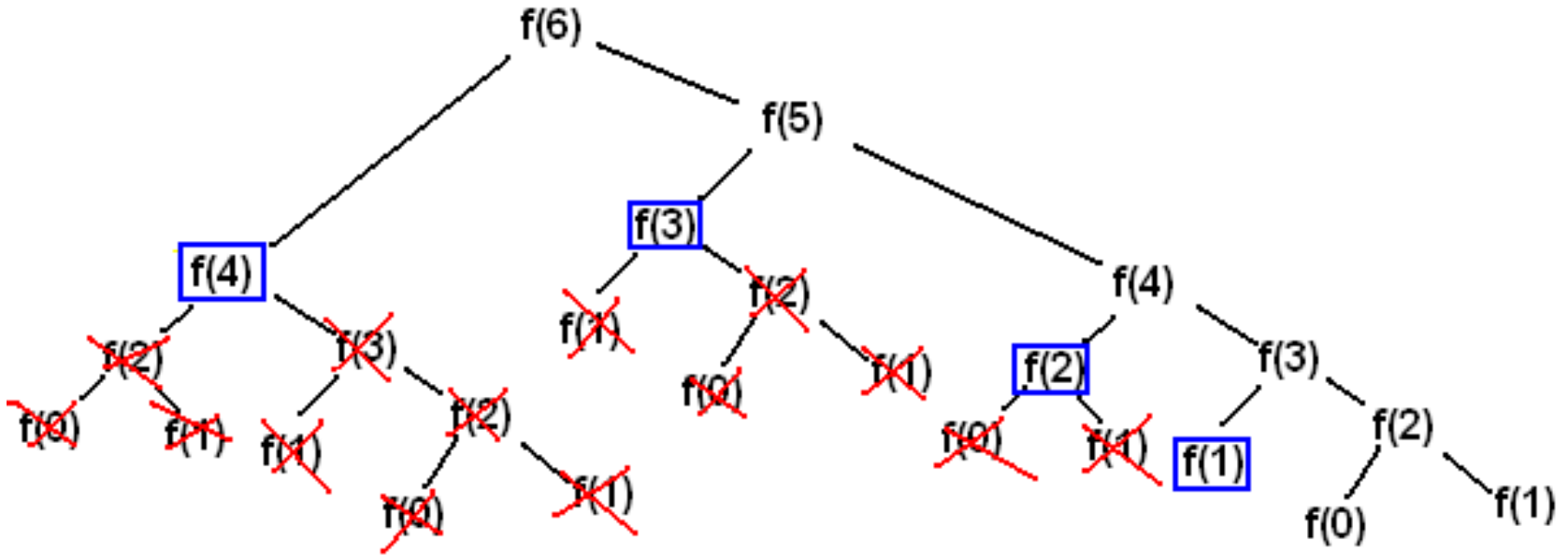
เมื่อต้องการแก้ปัญหาย่อยอีกครั้งเราจะนำเอาผลลัพธ์ที่คำนวณไว้แล้วตอบได้เลย

## Memoization Methodology

1. มองปัญหาแบบย้อนกลับ
2. ค้นหาผลลัพธ์ของปัญหาย่อยในตาราง
3. ถ้าไม่พบในตาราง คำนวณแบบ recursive ไปแล้วเก็บผลลัพธ์ที่ได้ไว้ในตาราง ก่อน return ค่า

# ข้อสังเกต

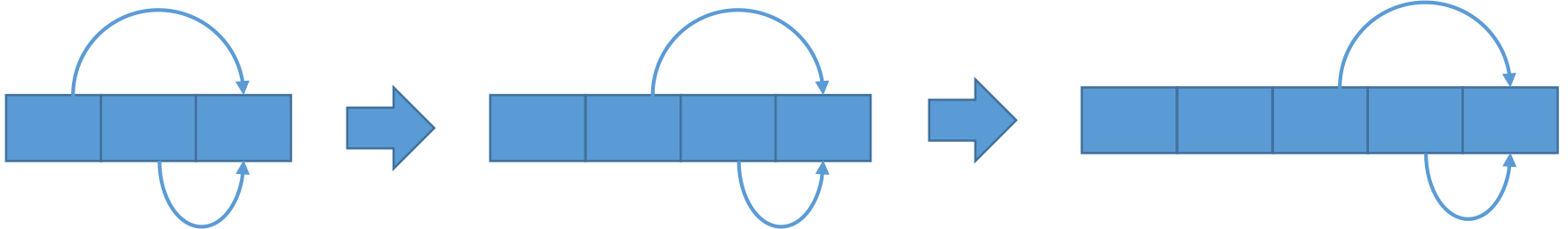
เราสามารถเปลี่ยนอัลกอริทึมที่มีการ memoization แบบ recursive นี้ มาเป็นอัลกอริทึมแบบทำซ้ำจากล่างขึ้นบน (bottom-up) ได้ โดยการเติมคำตอบของปัญหาย่อยลงในตาราง



หากค่าในกล่องสีเหลี่ยมจะถูกคำนวณไว้แล้ว และถูกนำมาใช้ เห็นได้ชัดว่าอัลกอริทึมจะเร็วกว่าการคิดแบบตรงๆ (คำนวณทั้งหมด)



```
int fibo(int n) {  
    T[0] = 0  
    T[1] = 1  
    for(i=2 to n) {  
        T[i] = T[i-1]+T[i-2]  
    }  
    return T[n]  
}
```



# ตัวอย่างของฟังก์ชัน fibo

```
int fibo(int n) {  
    a = 0  
    b = 1  
    while(n > 1) {  
        t = a  
        a = b  
        b = b + t  
        n--  
    }  
    return b  
}
```

โดยปกติเราจะต้องเก็บค่า fibo(x) ของ  
ค่า x ทุกๆ ค่า ตั้งแต่ 0 ถึง n

เราจะปรับปรุงการใช้หน่วยความจำให้ดีขึ้นได้อย่างไร

เนื่องจากเราดูจากปัญหาแล้ว

$$\text{fibo}(n) = \text{fibo}(n-1) + \text{fibo}(n-2)$$

พบว่าเราไม่ได้ใช้ค่าเก่าอีก ทำให้เราไม่จำเป็นต้องเก็บค่าอื่นที่น้อยกว่านี้ไปได้

# Running Time

$$\begin{aligned}T(n) &= T(n-1) + c \\&= T(n-2) + c + c \\&= T(n-3) + c + c + c \\&= \dots \\&= T(n-k) + ck \\&= T(1) + (n-1)c \\&= cn\end{aligned}$$

# Coin Change

# ตัวอย่าง

สมมติว่า มีเหรียญ 1, 4, 5, 10 บาท

$(d_0 = 1, d_1 = 4, d_2 = 5, d_3 = 10)$

ต้องการทอนเงิน 7 บาท ใช้เหรียญอะไรบ้าง

5, 1, 1

ต้องการทอนเงิน 8 บาท ใช้เหรียญอะไรบ้าง

4, 4

เราจะจัดการปัญหานี้อย่างไร

# Steps ในการแก้ปัญหา Dynamic programming

- นิยาม subproblem
- หา recurrence ของ subproblem
  - เป็นการหาวิธีการรวมคำตอบของ subproblem ให้เป็นคำตอบที่ใหญ่ขึ้น
- แสดงและแก้ base case

# Coin change:Dynamic programming

นิยาม subproblem

ให้  $C[p]$  แทนจำนวนเหรียญที่น้อยที่สุดที่ต้องการในการแลกเงิน  $p$  บาท

# Coin change: Dynamic programming

นิยาม subproblem

ให้  $C[p]$  แทนจำนวนเหรียญที่น้อยที่สุดที่ต้องการในการแลกเงิน  $p$  บาท

หา recurrence ของ subproblem

ให้  $x$  แทนค่าของเหรียญอันแรกที่ถูกใช้ในคำตอบที่ดีที่สุด

ดังนั้น  $C[p] = 1 + C[p-x]$

ปัญหา แต่เราไม่รู้ค่า  $x$



# Coin change: Dynamic programming

นิยาม subproblem

ให้  $C[p]$  แทนจำนวนเหรียญที่น้อยที่สุดที่ต้องการในการแลกเงิน  $p$  บาท

หา recurrence ของ subproblem

ให้  $x$  แทนค่าของเหรียญอันแรกที่ถูกใช้ในคำตอบที่ดีที่สุด

ดังนั้น  $C[p] = 1 + C[p-x]$

ปัญหา แต่เราไม่รู้ค่า  $x$

คำตอบ เราจะลองทุกๆ ค่า  $x$  แล้วใช้ค่าต่ำสุด ให้  $d_i$  แทนเหรียญที่  $i$

$$C[p] = \min_{i: d_i \leq p} \{C[p - d_i] + 1\}$$

หา base case

# Coin change: Dynamic programming

นิยาม subproblem

ให้  $C[p]$  แทนจำนวนเหรียญที่น้อยที่สุดที่ต้องการในการแลกเงิน  $p$  บาท

หา recurrence ของ subproblem

ให้  $x$  แทนค่าของเหรียญอันแรกที่ถูกใช้ในคำตอบที่ดีที่สุด

ดังนั้น  $C[p] = 1 + C[p-x]$

ปัญหา แต่เราไม่รู้ค่า  $x$

คำตอบ เราจะลองทุกๆ ค่า  $x$  แล้วใช้ค่าต่ำสุด ให้  $d_i$  แทนเหรียญที่  $i$

$$C[p] = \min_{i: d_i \leq p} \{C[p - d_i] + 1\}$$

หา base case  $C[0] = 0$

# สมมติว่ามีแค่เหรียญ 1, 4, 5 และ 10

$$C[p] = \begin{cases} \min_{i:d_i \leq p} \{C[p - d_i] + 1\} & \text{if } p > 0 \\ 0 & \text{if } p = 0 \end{cases}$$

โครงสร้างของ pseudocode ในการแก้ปัญหา Dynamic programming

```
Solution DynamicAlgo(s){
```

```
    if (s==basecase) return basecase_solution
```

```
    if (memo.contain(s)) return memo.get(s)
```

```
    Solution ans = recurrence_relation(s)
```

```
    memo.put(s, ans)
```

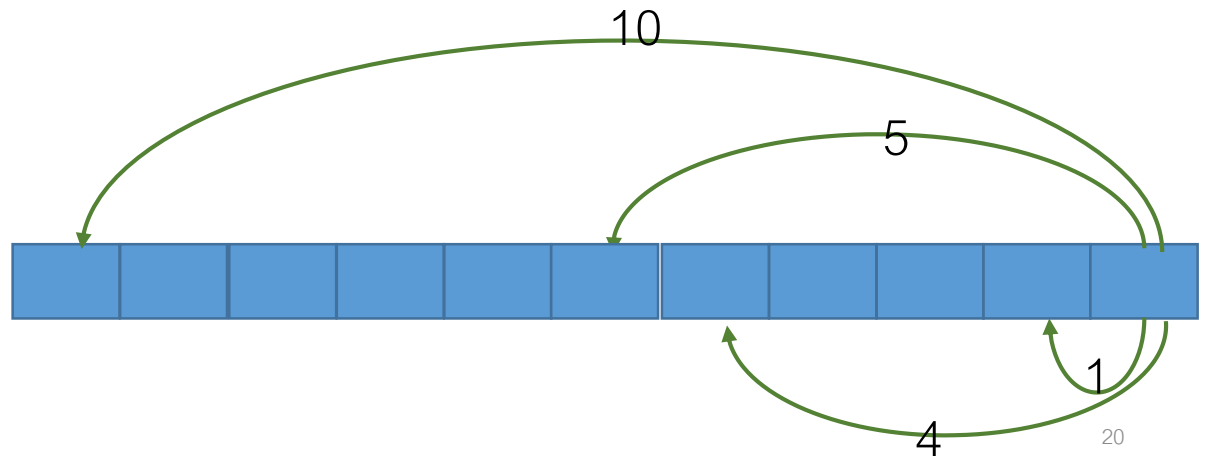
```
    return ans
```

```
}
```

# Dynamic programming algorithm

```
void CHANGE(int n){  
    int C[n], min;  
    int d[4] = {1, 4, 5, 10}, k = 4;  
    C[0] = 0; //base case  
    for(int p = 1; p <= n; p++){  
        min = n;  
        for (int i = 0; i < k; i++){  
            if (p >= d[i]){  
                if(C[p - d[i]] + 1 < min){  
                    min = C[p - d[i]] + 1;  
                }  
            }  
        }  
        C[p] = min;  
    }  
    return C;  
}
```

$(d_0 = 1, d_1 = 4, d_2 = 5, d_3 = 10)$



0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14
0	1	2	3	1	1	2	3	2	2	1	2	3	3	2

เริ่มจาก 1 บาทไปจนถึง n

1 บาทลองแทนว่าใช้เหรียญอะไรทอนได้ พบว่าใช้ได้เฉพาะเหรียญบาท  
 (ถามจากค่าที่ดีที่สุดของ 0 บาท + 1)

d

0	1
1	4
2	5
3	10

2 บาทลองแทนว่าใช้เหรียญอะไรทอนได้ พบว่าใช้ได้เฉพาะเหรียญบาท  
 (ถามจากค่าที่ดีที่สุดของ 1 บาท + 1)

3 บาทลองแทนว่าใช้เหรียญอะไรทอนได้ พบว่าใช้ได้เฉพาะเหรียญบาท  
 (ถามจากค่าที่ดีที่สุดของ 2 บาท + 1)

4 บาทลองแทนว่าใช้เหรียญอะไรทอนได้

พบว่าใช้เหรียญบาท 4 เหรียญ (ถามจากค่าที่ดีที่สุดของ 3 บาท + 1)  
 กับ เหรียญ 4 บาท 1 เหรียญ (ถามจากค่าที่ดีที่สุดของ 0 บาท + 1)

# แบบฝึกหัด

- กำหนดให้มีเหรียญ 1, 5, 7, 10 บาท จงวาดตาราง C ที่แสดงจำนวนในการทอนเหรียญ 20 บาท

Find the number of different ways  
to write  $n$

# Find the number of different ways to write $n$

กำหนดให้  $n$

**Goal:** ต้องการจำนวนวิธีที่ต่างกันในการเขียนค่า  $n$  โดยการใช้การรวมกันของตัวเลข 1, 3, 4

**ตัวอย่าง**

$n = 5$  มี 6 วิธี

$$5 = 1 + 1 + 1 + 1 + 1$$

$$= 1 + 1 + 3$$

$$= 1 + 3 + 1$$

$$= 3 + 1 + 1$$

$$= 1 + 4$$

$$= 4 + 1$$



## นิยาม sub problem

ให้  $D_n$  แทนจำนวนวิธีในการเขียน  $n$  เมื่อเป็นผลรวมของ 1, 3, 4

## นิยาม sub problem

ให้  $D_n$  แทนจำนวนวิธีในการเขียน  $n$  เมื่อเป็นผลรวมของ 1, 3, 4

## หา recurrence

พิจารณารูปแบบของคำตอบที่เป็นไปได้แบบหนึ่ง  $n = x_1 + x_2 + \dots + x_m$

ถ้า  $x_m$  เป็น 1 ส่วนที่เหลือจะต้องรวมกันให้ได้  $n-1$

ดังนั้นจำนวนของรูปแบบที่ลงท้ายด้วย  $x_m = 1$  จะเท่ากับ  $D_{n-1}$

สำหรับกรณีอื่น ( $x_m = 3, x_m = 4$ ) ก็คิดแบบเดียวกัน

พบว่า รูปแบบในการเขียน  $n$  เกิดได้จาก 3 รูปแบบนั่นคือ

ตัวสุดท้ายเขียนด้วย 1

จำนวนวิธีจะเท่ากับ  $D_{n-1}$

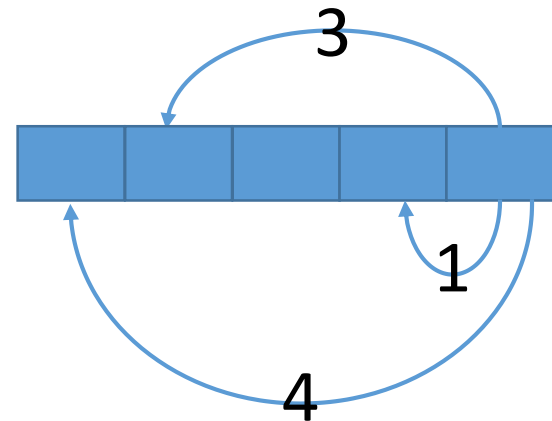
ตัวสุดท้ายเขียนด้วย 3

จำนวนวิธีจะเท่ากับ  $D_{n-3}$

ตัวสุดท้ายเขียนด้วย 4

จำนวนวิธีจะเท่ากับ  $D_{n-4}$

คำตอบได้จากนำทุกวิธีมารวมกันจะได้



หา recurrence

$$D_n = D_{n-1} + D_{n-3} + D_{n-4}$$

จัดการกรณี base case

$$D_0 = 1$$

$$D_n = 0 \text{ ถ้า } n \text{ มีค่าน้อยกว่า } 0$$

ครบหรือยัง(เทียบกับสมการเริ่มต้นว่าเริ่มทำงานได้หรือยัง)

$$\text{กรณีอื่นๆ } D_0 = D_1 = D_2 = 1, D_3 = 2$$

$$D[0] = D[1] = D[2] = 1$$

$$D[3] = 2$$

```
for(i=4; i<=n; i++) {
```

$$D[i] = D[i-1] + D[i-3] + D[i-4]$$

```
}
```

Running Time เป็นเท่าไร

# Maximum Value Contiguous Subsequence

# Maximum Value Contiguous Subsequence

กำหนดให้ ลำดับของเลขจำนวนจริง (มีทั้งเลขบวกและเลขลบ)  $n$  ตัว  
 $A(1), A(2), \dots, A(n)$

**สิ่งที่ต้องการ** หาลำดับที่ติดกัน  $A(i), \dots, A(j)$  ที่ผลรวมของสมาชิกในลำดับนั้นมีค่ามากที่สุด

**ตัวอย่างเช่น**

1, 3, 5, -4, 2

จะได้ว่าเลือกลำดับ 1, 3, 5 ผลรวมมีค่าเป็น 9

1, -5, 2, -1, 3 มีผลรวมมากที่สุดเท่าไร?

Input: Array  $A[1..n]$  ของจำนวนจริง



Goal:  $Max \sum_{x=i}^j A[x]$

นิยาม subproblem

ให้  $B[j]$  แทนผลรวมที่ติดกันที่มากที่สุดเมื่อพิจารณาถึงช่องที่  $j$



# เมื่อพิจารณาตัวที่ $j$

คำถาม: เมื่อพิจารณาตัวเลขตัวที่  $j$  สิ่งที่เกิดขึ้นได้มีอะไรบ้าง

คำตอบ: นับรวมตัวที่  $j$  หรือไม่รวมตัวที่  $j$

คำถาม: นับรวมตัวที่  $j$  เพราะอะไร

คำตอบ: เมื่อรวมตัวที่  $j$  แล้วทำให้ผลรวมมีค่ามากขึ้นมากกว่าเริ่มต้น  
นับใหม่ที่ตำแหน่งที่  $j$

คำถาม: ไม่รวมตัวที่  $j$  เพราะอะไร

คำตอบ: เริ่มต้นนับใหม่ได้ผลรวมมากกว่า

# ความสัมพันธ์

เขียน recurrence ได้

$$B[j] = \max\{B[j - 1] + A[j], A[j]\}$$

โดยที่

$B[j] = B[j - 1] + A[j]$  คือขยายช่วงของคำตอบมารวมช่องที่  $j$

$B[j] = A[j]$  คือเริ่มต้นช่วงใหม่ที่มีแค่  $A[j]$

Base case

ถ้ามีตัวเดียวก็ต้องตอบเลย ไม่ว่าจะติดลบหรือไม่ก็ตาม

$$B[0] = A[0]$$

# maxContiguousSum

```
int maxContiguousSum(int A[], int len) {  
    int max_so_far = A[0], j;  
    int curr_max = A[0];  
    int B[len];  
    B[0] = A[0];  
    for (j = 1; j < len; j++) {  
        B[j] = max(A[j], B[j-1]+A[j]);  
    }  
    for (j = 1; j < len; j++) {  
        if(max_so_far < B[j])  
            max_so_far = B[j];  
    }  
    return max_so_far;  
}
```

# maxContiguousSum(Update version)

```
int maxContiguousSum(int A[], int n)
{
    int max_so_far = A[0], i;
    int curr_max = A[0];
    for (i = 1; i < n; i++)
    {
        curr_max = max(A[i], curr_max+A[i]);
        max_so_far = max(max_so_far, curr_max);
    }
    return max_so_far;
}
```



# Longest Increasing Subsequence

# Longest Increasing Subsequence

กำหนดให้ ลำดับ  $A_1, A_2, \dots, A_n$

Goal: ต้องการหา subsequence (ส่วนของลำดับไม่จำเป็นต้องติดกัน) ที่เพิ่มขึ้นที่ยาวที่สุด

ตัวอย่างเช่น

1, 5, 3, 4, 8, 2, 6, 7

ได้ subsequence ที่เพิ่มขึ้นยาว 5 ตัว

ได้แก่ 1, 3, 4, 6, 7

## นิยาม sub problem

ให้  $L(j)$  แทน subsequence ที่เพิ่มขึ้นที่ยาวที่สุด ณ ตัวที่  $j$



## นิยาม sub problem

ให้  $L(j)$  แทน subsequence ที่เพิ่มขึ้นที่ยาวที่สุด ณ ตัวที่  $j$

## หา recurrence

พิจารณาตัวที่  $j$

**คำถาม** ตัวที่  $j$  ควรจะนับต่อจากตัวไหน

**คำตอบ** ตัวที่มีค่าน้อยกว่ามันและมีผลการนับที่มากที่สุด

หา recurrence

$$L(j) = \max_{i < j: A[i] < A[j]} \{L(i)\} + 1$$

เมื่อ  $\max_{i < j: A[i] < A[j]} \{L(i)\}$  คือ ค่า  $L(i)$  ที่มากที่สุดที่พิจารณาจากลำดับที่  $i$  ที่น้อยกว่า  $j$  ที่  $A[i] < A[j]$

Base case

$$L(1) = 1$$

**อย่าลืม** เราจะหาค่ามากที่สุด แต่ว่าตอนนี้เราดูที่ว่าถ้านับเอาตัวที่  $j$  แล้ว จะทำให้มากที่สุดอย่างไร ไม่อย่างนั้นต้องวนหาค่ามากที่สุดอีกครั้งด้วย

```

int lis(A[], n){
    for(i=1 to n) L[i]=1
    max = L[1]
    for(i=2 to n){
        for(j=1 to i-1){
            if(A[i]>A[j] && L[i]<L[j]+1)
                L[i] = L[j]+1
            if(max<L[i])
                max=L[i]
        }
    }
    return max
}

```