# **CH1 \ Recursive & Complexity**

基本概念:遞迴與時間複雜度

```
目錄:
   Algorithm
   Recursive
       定義、種類
       與 Non-Recursive 比較
       考題(程式與追蹤)
          來源
              7種數學(n!、Σ、費氏、二項式系數、Ackerman's、GCD、x<sup>y</sup>)
              各章DS(後續提及故先略過)
              其他(河內塔、排列組合)
       演算法定義
      ADT
       空間複雜度
          Function Calling
              Call by Value \ Call by Address
       時間複雜度
          計算執行次數
          Big O、Little O、Theta、Big Omega、Littl Omega(比大小)
          Recursive Time Function 計算
              展開法
              Master Method(case 3) Extended Master Method(log n)
              Recursive Tree(case 2)
              [離散]特性方呈式(費氏)
              Guess+Proof
```

替换法

## Algorithm (演算法)

Def: 為了完成一特定任務之有限個指令所組成之集合

➡ 良好的演算法須滿足:

1. Input ≥ 0 個

2. Output ≥ 1 個

3. Definiteness (明確性):指令是清楚、且不模糊的

4. Finiteness(有限性):在有限的執行次數後可完成

5. Effectiveness(有效性):利用紙、筆即可追蹤

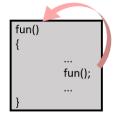
Note:演算法和程式差別在第4點(因為程式可以有無窮迴圖)

# Recursive/Recursion(遞迴)

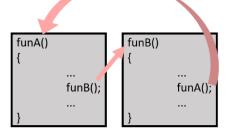
Def: 函式在執行的過程會再度呼叫自身(Self-Calling)

Types:

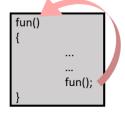
1. 直接 Recursive



2. 間接 Recursive: 在執行中呼叫另一函式,而另一函式又再度呼叫原本函式,形成 Calling Cycle



- ➡ 非必要不建議使用
- 3. Tail(尾端)Recursive:可採用非遞迴改寫,目的:



➡ 提高"系統效能",使用 loop(for, while, do ...while)

### 比較表

(可互相轉換)	Recursive	Non-recursive
特性	1. 程式精簡	1. 較冗長
	2. 易理解	2. 不易理解
	3. 表達性更佳	3. 表達性較差
時間	執行效率較差	執行效率較高(Speed up)
空間	1. 程式短=>省 Code Section	1. 較耗 Space
	2. 需要系統的 Stack 支援	2. 不需要系統的 Stack 支援
	3. 需要的暫存變數少	3. 需要的暫存變數多

# 函式定義(c/c++/java)

```
回傳型別 函式名稱 参樓串列=>接收外部給予的資料 return types function name parameter list void()不回傳/main()主程式 {
    Function 或 Body
}
```

## 常見的 Recursive 演算法:

- 1. 數學(7種): Non-Recursive
- 2. DS 各章談
- 3. 其他
  - (1) Hanoi(河內塔)
  - (2) Permutation(排列組合)

## 數學(7種): Non-Recursive

1. n!

提示:

```
n!= \{1, if n=0

n^*(n-1)!, otherwise\}
```

例:

```
int F(int n)
{
     if (n=0)
         return 1;
     else
         return n*F(n-1);
}
```

呈上, 問 F(3)=? 6

又呼叫 F()幾次? 4(含F(3)本身)

## 2. $\sum (n)=1+...+n$

提示:

例:

呈上,問∑(3)=? 6

又呼叫Σ()幾次? 4(含Sum(3)本身)

# 採 Non-recursive 寫 $\Sigma$ (n)=1+...+n

例:連加

```
int Sum(int n)
{
     int sum=0, i;
     for(i=1;i<=n;i++)
         sum=sum+i;
     return sum;
}</pre>
```

#### 連乘

```
int Total(int n)
{
    int total=1, i;
    for(i=1;i<=n;i++)
        total=total*i;
    return total;
}</pre>
```

- (1) (10+1)\*10/2,數據固定,複雜度:O(1)
- (2) 可代入n,彈性比速度來得更重要

# 3. 費氏數列(Fibonacci number)

提示:

```
Fn= \{0 & ,if n=0 \\ 1 & ,if n=1 \\ Fn-2+Fn-1 ,otherwise \}
```

例

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

#### 概念:

n	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Fn	0	1	1	2	3	5	8	13	21	34	55

呈上,問 Fib(5)=? 5

又呼叫 Fib()幾次? 15(含Fib(5)本身)

## $\Rightarrow$ O(2<sup>n</sup>)

Note:變形題(redefine)

Fn=	{1	,if n=0
	1	,if n=1
	Fn-2+Fn-1	,otherwise}

概念:

٠.												
	п	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
	Fn	1	1	2	3	5	8	13	21	34	55	89

# 將上述改成 Iterative 的寫法

```
int Fib(int n)
{
    if(n=0) return 0;
    else if(n=1) return 1;
    else{
        int a=0,b=1,c,i,j
        for(i=2;i<=n;i++)
        {
            c=a+b;
            a=b;
            b=c;
        }
    }
}</pre>
```

 $\Rightarrow$  O(n)

4. Binomial Coefficient(二項式系數,較少考)

```
(n, m) = n! / m!(n-m)!
```

提示:

```
(n, m) = \{1, if m=0 or n=m

(n-1, m)+(n-1, m-1), otherwise}
```

例:

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

```
呈上,問 bin(5,2)=? 10
```

又呼叫 bin()幾次? 19(含 bin(5,2)本身)

### 將上述改成 Iterative 的寫法

n!/m!(n-m)! 易造成數值過大而有 overflow 之問題,改善:先對消掉

```
int bin(int n, int m)
{
    int k=max(n-m, m);
    int a=1,b=1,i;
    for(int n;i>k;i--)
        a=a*i;
    for(int i;i<=n-k;i++)
        b=b*i;
    return a/b;
}</pre>
```

#### 5. Ackerman's

提示:

```
 A(m, n) = \begin{cases} n+1 & \text{,if } m=0 \\ A(m-1, 1) & \text{,if } n=0 \\ A(m-1, A(m, n-1)), \text{ otherwise} \end{cases}   A(2, 2) = 7   A(1, 2) = 4   A(2, 1) = 5
```

#### Recursive:

```
int A(int n, int m)
{
     if(m==0)
        return n+1;
     else if (n==0)
        return A(m-1, 1);
     else
        return A(m-1, A(m, n-1);
}
```

問 A(2, 2)=? 7 呼叫 A()幾次? 27 次(含A(2, 2)本身)

```
提示目錄:7種數學題目
1. n!
2. 1+2+...+n-1
3. Fibonacci number
4. Binomial Coefficient
5. Ackerman's
6. GCD
7. x^y
```

# 6. GCD(Greatest Common Divisor)

提示:

```
GCD(A, B)=
                                       \inf(A \mod B)=0
                                       ,otherwise}
                GCD(B, A mod B)
int GCD(int A, int B)
```

```
if(A\%B==0)
     return B;
else
     return GCD(B, A%B);
```

呈上利用 GCD,求 LCM(最小公倍數)

```
int LCM(int A, int B)
     return A*B/GCD(A, B);
```

## 改 Iterative 改寫 GCD

```
int GCD(int A, int B)
     while(A!=0 && B!=0)
          if(A>B) A=A\%B;
          else B=B%A;
     if(A==0) return B;
     else
               return A;
```

7.  $x^y$ 

提示:

```
y = \begin{cases} 1 & ,y=0 \\ x^{y}-1^{*}x & ,if y>0 \end{cases}
```

例

```
int exp(int x, int y)
{
    if(y==0)
        return 1;
    else
        return exp(x, y-1)*x;
}
```

- (1) exp(2, 10)=? 2的10次方
- (2) 此演算法的用途? 求x的y次方,即x<sup>y</sup>為何

### Iterative

```
int exp(int x, int y)
{
   int count=1;
   for(int i=0;i<y;i++)
        count = count *x;
   return count;
}</pre>
```

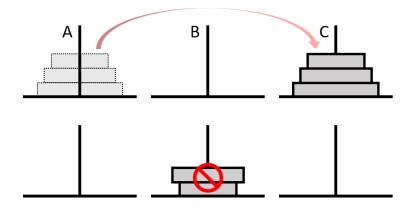
## 其他題目

1. Tower of Hanoi(河內塔)

概念:

將A根的Disc搬到C柱,滿足:

- (1) 一次搬一個
- (2) 過程中,小的必在大的 Disc 之上



```
程式: (in Recursive)
```

```
void Hanoi(n: disc, A, B, C:pegs)

{

    if(n==1)
        move the disc from A to C;
    else
    {

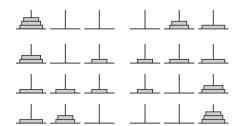
        Hanoi(n-1, A, C, B);
        move disc n from A to C;
        Hanoi(n-1, B, A, C);
    }
}

\Rightarrow

T(n) = T(n-1)+1+T(n-1) = 2T(n-1)+1 = 2^n-1 => O(2^n)
```

# 例: n=3 將過程列出?

- 1 move 1 from A to C
- 2 move 2 from A to B
- 3 move 1 from C to B
- 4 move 4 from A to C
- 5 move 1 from B to A
- 6 move 2 from B to C
- 7 move 1 from A to C



## 程式:

### 考試方式:

- (1) 演算法(結構化英文)
- (2) 虛擬碼(結構化英文)
- (3) 程式(最嚴緊的)

### Recursive 演算法定義

Data Type(資料型別) & Abstract Data Type (*ADT*,可協助在物件導向語言中"定義類別") Def:由一組 Data Objects 反作用,在這些 Objects 之上的 Operation 所組成例:int 為 Data Type,Objects:0~9,Operation:+-\*/

總結:ADT 只定義,不對 data 的呈現或製作進一步描述(only what, but no how)

# ADT (抽象化資料型別)

ADT is a spec(規範), of:

- 1. a set of data
- 2. the set of operations perform on the data

例: Stack 是 ADT, 具 top(指向頂端)、push(加入)、pop(取出)…只"定義",不實作

#### Note:

- 1. ADT 亦是 data type
- 2. 提供操作介面和製作的細節分開

(以軟工角度而言:可達到 loosely couple)耦合力下降

### 從程式或系統開發想達到的:

- 1. 内聚力高(同一模組下的關聯性高)
- 2. 耦合力低(兩個模組之間的關聯性越低越好)
- 3. ADT 如同只定義運作規範,實作留由後面進行。以 java 而言 ADT 如同"介面 interface" 例: Public abstrack void walk(); //只定義不實作

Animal	Dog	•
Walk()	Walk()	

#### 提示目錄:

演算法

Recursive

ADT

### Analysis

Space(空間)

Time(時間,較重要)

### Algorithm / Program 之效能上的評估

## 1. Space Complexity:

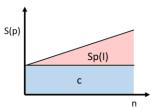
在 Input 數量不同之下所須的"空間"變化量越快提升表示:"複雜度越高"

### 2. Time Complexity:

在 Input 數量不同之下所須的"時間"變化量越快提升表示:"複雜度越高"

# Space Complexity(空間複雜度)

Def:  $\diamondsuit$  s(p)為 algo/prog p 之 space 需求,則:



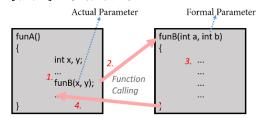
### C(固定)包含:

- 1. Instruction Space(指令)
- 2. Variable Space(變數)
- 3. Constant(常數)
- 4. Fixed size structure variable(結構變數: array, struct, record...)

## Sp(變動)包含:

- 1. 參數是結構型,且採用"call-by value"方式
- 2. Recursive Algorithm 執行所須的 Stack

### [補充]:參數傳遞?



### Function Calling 會做:

- 1. 將 funA 相關資訊 save (into Stack)
- 2. 將參數給予被呼叫函式(Accept Parameter(AP):接受參數; Formal Parameter(FP):顯示參數)
- 3. 被呼叫函式執行
- 4. 回傳結果,並繼續執行之前的函式 (pop from Stack,若 Stack 空,則停止)

## 參數傳遞:

Call-by-Value(傳值呼叫)	Call-by-Address(傳址呼叫)		
Actual Parameter 跟 Formal Parameter	Actual Parameter 跟 Formal Parameter 操作相同的記憶		
會佔用不同的記憶體空間	體空間		
沒有副作用	有副作用		
C/C++:一般變數預設為此種方式,	C/C++: 指 Formal Parameter 的更動會影響到 Actual		
int · floot · double	Parameter 的數值:結構型(Array)用此方式		

Memory

1000

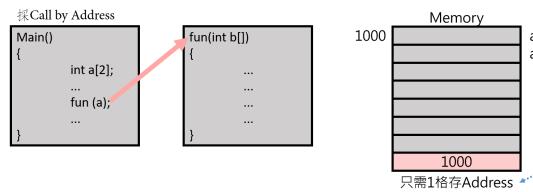
a[0] a[1]

b

# 例:

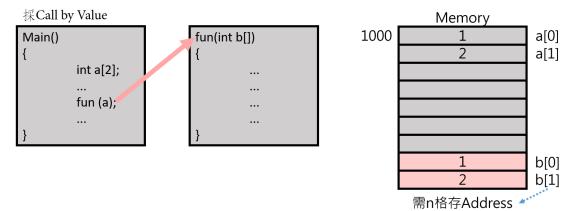
# 1. Call-by-Address

b只需一格,並與 a 操作同一格,須 n+1 格

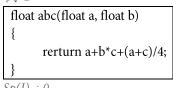


# 2. Call-by-Value

兩者無關係,自己找出自己需要的格子,須 2n 格



## 例 1:



Sp(I):0

```
例 2:
```

```
float sum(float list[], int n)
{
     float temp=0;
     int i;
     for(i=0;i<=n;i++)
     {
         temp+=list[i];
     }
     return list[0];
}</pre>
```

- 1. 若 Call-by-Value: Sp(I)=n
- 2. *Eall-by-Address*: Sp(I)=0

#### 例 3

```
float rsum(float list[], int n)
{
    if(n!=0)
        return rsum(list, n-1)+list[n-1];
}
```

採 Call-by-Address 且: int=2 bytes、float=4 bytes、address=2 bytes

Recursive 呼叫會將:

- 1. Parameter(目前參數)
- 2. Local variable(區域變數)
- 3. Return address(之後的返回位址)

 $(以上三點為:活動記錄(activation\ record)$ ,在副程式呼叫的時候,會產生一個活動記錄,存於 $Stack\ p)$ 

目的:是為了後續可順利回到原主程式中

由上可得知:呼叫一次 Recursive 須:

- 1. Parameter: 2(address)+2(int)
- 2. Local variable: NO
- 3. Return address: 2
- $\Rightarrow$  6 bytes

### Time complexity(時間複雜度)

Def: 令 T(p)為 Algorithm/Program p 之所須時間,則:

# Execution Time 衡量方式:

- 1. 實際執行,算 CPU 時間(cost high…不用)
- 2. 分析/預估方式
- → 分析 what? 計算 algo 之中"指令"執行次數

# 考型:

- 1. 計算執行次數
- 2. Time Complexity
- 3. Recursive Function Time Complexity

# 1. 計算執行次數

## 例 1:

```
for(i=0;i<rows;i++)
{
    for(j=0;j<cols;j++)
    {
        A[i][j]=0;
    }
    count++; //j loop 失敗
}
```

count++; //i loop 失敗 rows(1+2\*cols+1)+1 => 2rows + 2\*roows\*cols +1

### 例 2:

```
float sum(float list[], int n)
{
    float temp=0;
    int i;
    for(i=0;i<n;i++)
    {
        temp+=list[i];
    }
    return temp;
}
```

1+2n+1+1=2n+3

另解:指一個"指令"執行一次須多少個步驟

statement	S/E(Step/Execution)	Frequency
temp=0;	1	1
for(i=0;i <n;i++)< td=""><td>1</td><td>(n+1)</td></n;i++)<>	1	(n+1)
	1+n+1=n+2	

```
float rsum(float list[], int n)
{
         if(n)
         {
             return rsum(list,n-1)+list[n-1];
         }
         return list[0];
}
```

n+1 + n + 1 = 2n+2

### 例 4-1:

```
for i=1 to n do
for j =1 to n do
x=x+1
```

問 x=x+1 須做幾次? n\*n=n²

### 例 4-2:

```
for i = 1 to n do
for j = 1 to i do
x=x+1
```

問 x=x+1 須做幾次?

- 1. 1+...+n = n(n+1)/2
- 2. Sum 1-n (Sum 1-i(1)) = Sum 1-n(i) = n(n+1)/2

### 例 5:

```
for i = 1 to n do

for j = 1 to i do

for k = 1 to j do

x=x+1
```

問 x=x+1 須做幾次?

n(2n+1)(n+1)/12 + n(n+1)/4 = n(n+1)(n+2)/6

#### 例 6:

```
for k = 1 to n do

for i = 1 to k do

for j = 1 to k do

if(i!=j) x=x+1;
```

問 x=x+1 須做幾次?

n(2n+1)(n+1)/6 - n(n+1)/2 = n(n+1)(n-1)/3

## 例 7-1:

```
i = n

while (i>=1) do

begin

i=i/2;

x=x+1;

end
```

問 x=x+1 須做幾次?

 $log_2(n)+1$ 

# 例 7-2:

問 x=x+1 須做幾次?

 $log_2(n)+1$ 

### 思考:

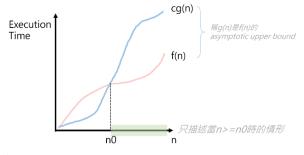
O(n) => 利用一個衡量方式,可快速了解一個演算法/程式之複雜度 → 採用"漸近式表示法"

- 2. Time Complexity 之"漸近表示法"符號
  - (1) Big Oh(O()): Upper Bound of f(n)
  - (2)  $Omega(\Omega())$ : Lower Bound of f(n)
  - (3) Theta( $\Theta()$ ) : More precise than O and  $\Omega$

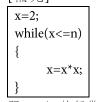
(上限)

(下限)

(上下限之間的區域)



# [補充]



問 x=x\*x 執行幾次?

 $n=2^{(2^{k})}$ ,  $log n=2^{k*log 2} => log(log n)=k => log(log n)+1 / (2^{k})$ 

## Big Oh

Def: 若 f(n)為一時間函數,則 f(n)=O(g(n)),iff 存在 2 個正數 c 和  $n_0$ ,使得  $f(n) \le c^*g(n)$ , for all  $n \ge n_0$ 

例 1:

f(n) = 3n + 2

 $\Rightarrow$  O(n)

c=4,  $n_0=2$ 

例 2:

 $f(n) = 2n^2 + 4n + 3$ 

 $\Rightarrow$   $O(n^2)$ 

 $c=3, n_0=5$ 

例 3:

f(n) = 3n + 2 => O(1)

is error

#### 定理:

$$a_m \; n^m + a_{m\text{-}1} \; n^{m\text{-}1} + ... + a_0 \; n^{a0}$$

$$f(n) = O(n^m)$$

常用的 Big Oh: 小到大

 $O(1) < O(\log n) < O(n) < O(n\log n) < O(n^2) < O(n^3) \\ < O(2^n) < O(n!) < O(n^n)$ 

常數 < 對數 < 線性 < 多項式 < 指數項

例1:

 $f(n) = 2^n + 100n + 8$ 

 $\Rightarrow$   $O(2^n)$ 

例 2:

 $f(n) = n^3 + 2000n^2 + 5$ 

 $\Rightarrow$   $O(n^3)$ 

例 3-1:

 $\sum i = n(n+1)/2$ 

 $\Rightarrow$   $O(n^2)$ 

例 3-2:

 $\sum i^2 = n(n+1)(n+2)/6$ 

 $\Rightarrow$   $O(n^3)$ 

例 4:

f(n) = 99

 $\Rightarrow$  O(1)

$$\sum 1/i = \sum i^{-1} = \log n$$

$$\Rightarrow$$
  $O(\log n)$ 

### 例 6:

$$O(\log n^2)$$
與 $O(n)$ ,誰大?

 $\Rightarrow$  O(n)

#### 例 7:

f(n) =3n<sup>2</sup>+8,下列何者正確?

- 1.  $f(n)=O(n^2)$
- 2. f(n)=O(n)
- 3.  $f(n)=O(n^3)$

1、3; 註(3):以Tightly Upper Bound 而言為錯誤;但以定義而言正確

## $Omega(\Omega)$

Def: 若 f(n)為一時間函數,則 f(n)=O(g(n)),iff 存在 2 個正數 c 和  $n_0$ ,使得  $f(n) \ge c^*g(n)$ , for all  $n \ge n_0$ 

例: n<sup>2</sup>與2<sup>log n</sup>,何者較大?

雙邊取  $\log => \log(n^2) \cdot \log(2^{\log n}) => \log(n^2) \cdot (\log n)(\log 2) => \log(n^2) \cdot \log(n)$ ,故  $n^2$  較大

例 :  $\log(n!) = \Omega(n\log n)$ 

 $log(n!) \ge log(n/2^{n/2}) = n/2 log n/2 = n/2[(log n) - 1]$ 

### Theta(Θ)

Def:  $f(n) = \Theta(g(n))$ , iff 存在 3 個正數, $c_1,c_2,n_0$ ,使得:  $c_1*g(n) \le f(n) \le c_2*g(n)$ 

例 
$$1 : \Omega(n) + \Theta(n^2) = ?$$

$$[n, infinite] + [n^2, n^2] = [n^2, infinite] = \Omega(n^2)$$

例 2 : 
$$\Omega(n) + O(n^2) = ?$$

 $[n, infinite] + [1, n^2] = [n, infinite] = \Omega(n)$ 

例 
$$3: \Theta(n) + O(n^2) = ?$$

 $[n, n] + [1, n^2] = [n, n^2] = O(n^2) \text{ or } \Omega(n)$ 

### 遞迴時間函式求解

展開法

Master Method

Extended M. M.

Recursive Tree

[離散]特性方呈式(費氏)

Guess+Proof

替換法

# 展開法

$$T(n) = 2T(n-1) + 1$$
,  $T(0) = 0$ 

$$=4T(n-2)+1+1$$

• • •

$$= 2T(0) + 2^{n} - 1$$

$$=> O(2^n)$$

#### 例 2: Binary Search

$$T(n)=T(n/2)+1, T(0)=1$$

$$= T(n/4) + 1 + 1$$

• • •

$$= T(n/n) + log n$$

 $=> O(\log n)$ 

#### 例 3-1: Quick Sort 之 Worst case:

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

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

•••

$$= T(n-n) + 1 + \dots + n$$

= n(n+1)/2

 $=> O(n^2)$ 

### 例 3-2: Quick Sort 之 Best case:

$$T(n)=2T(n/2)+n$$
 ,  $T(1)=1$ ,  $T(0)=0$ 

$$= 2[2T(n/4) + n/2] + n$$

$$= 4T(n/4) + n + n$$

...

$$= nT(n/n) + logn * n$$

= n + nlog n

=> O(nlog n)

# 例 4-1:

$$\begin{split} \mathbf{T}(\mathbf{n}) &= \mathbf{T}(\mathbf{sqrt}(\mathbf{n})) + 1 \quad , \mathbf{T}(\mathbf{2}) = 1 \\ &= T(n^{1/2}) + 1 \\ &= T(n^{1/4}) + 1 + 1 \\ &= T(n^{1/8}) + 1 + 1 + 1 \\ & \dots \\ &= T(n^{(1/2)\wedge i}) + i \\ &= 1 + \log(\log n) \\ &=> O(\log(\log n)) \end{split}$$

### 例 4-2:

```
T(n) = 2T(\operatorname{sqrt}(n)) + \log n, T(2) = 1T(n^{1/2}) = 2T(n^{1/4}) + \log(n^{1/2})
= 2T(n^{1/2}) + \log n
= 2[2T(n^{1/4}) + \log(n^{1/2})] + \log n
= 4T(n^{1/4}) + 2\log(n^{1/2}) + \log n
= 4T(n^{1/4}) + \log n + \log n
= 4T(n^{1/4}) + 2\log n
...
= 2^{i} T(n^{1/2\wedge i}) + i^{*}\log n \qquad n^{(1/2)\wedge i} = 2 \ ; (1/2)^{i(\log n)} = 1 \ ; 2^{i} = \log n \ ; i = \log(\log n)
= \log n * T(2) + \log(\log n) * (\log n)
= \log(\log n) * (\log n)
= > O(\log(\log n) * (\log n))
```

## Time Complexity (時間複雜度)

執行次數

漸近式曲線

遞迴函式求解

展開代入法

Master Method (支配理論)

Extended Master Method

Recursive Tree

### Master Method

Def: 若 T(n)=aT(n/b)+f(n)

其中{a≥1, b>1; f(n)為 Postive Function},即可採 Master Method 求解

上述 T(n)為演算法中"Divide and Conquer (分割與克服)"

Divide : Sub Problem
 Conquer : Sub-Solution

3. Combination: Total Solution

### Master Method 跟上述之關係:

$$T(n)=aT(n/b) + f(n)$$

2

1,3

1.a => Sub Problem 之數目

2.n/b => 各 Sub-Problem 之 Data size

3.T(n/m) => Sub-Problem 之處理時間

4.f(n) => 為n筆 Data 做 Divide, Combine 之時間

### Master Method 說明:

步驟:

step2: case1=>  $n^{\log b(a)} > f(n) => \Theta(n^{\log b(a)})$ 

case2=>  $n^{\log b(a)} = f(n) => \Theta(n^{\log b(a)} * \log n)$ 

case3=>  $n^{\log b(a)} < f(n) => \Theta(f(n))$ 

前提: $af(n/b) \le cf(n)$ ,其中常數 c 為<1

#### 例1:

#### T(n)=4T(n/2)+n

a=4 b=2 f(n)=n

 $n^{log2(4)}=n^2$ 

.: 為 Master Method 中的 case1

 $=> \Theta(n^2)$ 

#### 例 2:

### T(n)=2T(n/2)+n

a=2 b=2 f(n)=n

 $n^{\log_{2}(2)} = n$ 

 $=> \Theta(nlog n)$ 

#### 例 3:

#### T(n)=2T(n/4)+n

a=2 b=4 f(n)=n

 $n^{log4(2)} = n^{1/2}$ 

: 為 Master Method 中的 case3

 $=> \Theta(f(n)) = \Theta(n)$ 

### 例 4-1:

#### T(n)=T(9n/10)+n

a=1 b=10/9 f(n)=n

 $n^{\log 10/9(1)} = 1$ 

.: 為 Master Method 中的 case3

 $\chi f(9n/10) \le 9/10f(n) < 1$ 

 $=> \Theta(f(n)) = \Theta(n)$ 

### 例 4-2:

#### $T(n)=16T(n/4)+n^2$

 $a=16 b=4 f(n)=n^2$ 

 $n^{log4(16)} = n^2$ 

 $=> \Theta(n^2*log n)$ 

#### 例 5-1:

# $T(n)=7T(n/3)+n^2$

a=7 b=3  $f(n)=n^2$ 

 $n^{log3(7)} = n^{1...}$ 

:: 為 Master Method 中的 case3

 $\overline{\chi} 7f(n/3) \le 7/9f(n) < 1$ 

 $=> \Theta(f(n)) = \Theta(n^2)$ 

#### 例 5-2:

#### $T(n)=7T(n/2)+n^2$

a=7 b=2  $f(n)=n^2$ 

 $n^{log2(7)} = n^{2...}$ 

. : 為 Master Method 中的 case1

 $=> \Theta(n^{log2(7)})$ 

### 例 5-3:

## $T(n)=7T(n/4)+n^2$

a=7 b=4  $f(n)=n^2$ 

 $n^{log_{4(7)}} = n^{1...}$ 

 $=> \Theta(f(n)) = \Theta(n^2)$ 

#### 例 6:

#### $T(n)=4T(n/16)+n^{1/2}$

a=4 b=16  $f(n)=n^{1/2}$ 

 $n^{\log 16(4)} = n^{1/2}$ 

. : 為 Master Method 中的 case2

 $\Rightarrow \Theta(n^{1/2} * log n)$ 

## Extended Master Method (E.M.M)

Def: 若  $T(n)=aT(n/b)+n^{\log b(a)}*\log^k(n)$ 

此時不適用 case 3, 須採 Extended Master Method

 $\mathbb{P} T(n) = \Theta(n^{\log b(a)} * \log^{k+1}(n))$ 

#### 例1:

a=2 b=2  $f(n)=n\log n$ 

 $n^{log2(2)} = n$ 

.: 為 Master Method 中的 case3

 $\nearrow$   $n^{\log 2(2)} = n < n \log n = f(n)$ 

 $\Rightarrow$   $\not\exists Extended Master Method <math>\Rightarrow \not\exists T(n) = \Theta(n \log^2(n))$ 

#### 例 2-1:

a=4 b=2  $f(n)=n^2\log n$ 

 $n^{\log 2(4)} = n^2$ 

 $X n^{\log_2(4)} = n^2 < n^2 \log n = f(n)$ 

 $\Rightarrow$   $\not\equiv$  Extended Master Method  $\Rightarrow$   $\not\equiv$   $T(n) = \Theta(n^2 \log^2(n))$ 

### 例 2-2:

 $T(n)=16T(n/4) + n^2\log^2(n)$   $Rightarrow T(n)=\Theta(?)$ 

 $a=16 b=4 f(n)=n^2 log^2(n)$ 

 $n^{\log 4(16)} = n^2$ 

 $\Rightarrow$   $\not\equiv$  Extended Master Method  $\Rightarrow$   $\not\bowtie$   $T(n) = \Theta(n^2 \log^3(n))$ 

#### **Recursive Tree**

試想: T(n)=T(n/3) + T(2n/3) + n,求  $T(n)=\Theta(?)$ 

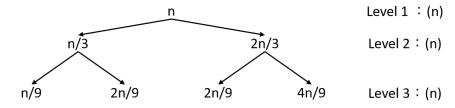
不符合 Master Method 型態,不可採用,故利用 Recursive Tree

case1: 各 level 之 cost 相同 =>  $\Theta$ (level cost \* log n)

case2:各 level 之 cost < first level cost =>  $\Theta$ (first level cost)

### Case 1 概念:

T(n)=T(n/3) + T(2n/3) + n:



$$(2/3)^{h} * n = 1$$

$$n = 1/(2/3)^h = (3/2)^h$$

 $\log n = h \log (3/2)$ 

可知: Level cost=n,又有 log n 層,故  $T(n) = \Theta(n \log n) = O(n \log n)$ 

### 例1:

$$T(n) = T(n/4) + T(3n/4) + n$$
  
$$\Theta(n*log n) = O(n*log n)$$

### 例 2:

$$T(n) = T(n/7) + T(3n/4) + n^2$$
  
 $n^2/49 + 9n^2/16 < n^2 = case 2$   
 $\Theta(first \ level \ cost) = T(n) = \Theta(n^2)$ 

### [補充]

$$T(n) = T(n/4) + T(n/4) + T(n/4) + n = 3T(n/4) + n$$
  
 $a=3 b=4 f(n)=n$   
 $log_b(a) = log_4(3) = 0... < n$   
 $case3$   
 $3T(n/4) = 3/4T(n) < 1$   
 $=> \Theta(f(n)) = \Theta(n)$ 

### [離散]費氏數列之時間函式

例 : 
$$T(n) = T(n-1) + T(n-2)$$
,  $T(0) = 0$ ,  $T(1) = 1$ 

利用特性方程式:  

$$x^2 = x + 1 => x^2 - x + 1 = 0$$
  
得2根為  $x_1 = [1 + \sqrt{(5)}]/2$   
 $x_2 = [1 - \sqrt{(5)}]/2$ 

$$T(n) = A x_1^n + B x_2^n$$

$$= A ([1+\sqrt{(5)}]/2)^n + B ([1-\sqrt{(5)}]/2)^n$$

$$\not\subset T(0) => A^*1 + B^*1 = 0$$

$$\not\subset T(1) => A^*[1+\sqrt{(5)}]/2 + B^*[1-\sqrt{(5)}]/2 = 0$$

$$\not\vdash A = 1/\sqrt{(5)}, B = -1/\sqrt{(5)}$$

$$\therefore T(n) = 1/\sqrt{(5)}^*\{[1+\sqrt{(5)}]/2\}^n - 1/\sqrt{(5)}^*\{[1-\sqrt{(5)}]/2\}^n$$

$$T(n) = O(([1+\sqrt{(5)}]/2)^n) => O(2^n)$$

#### Guest + Proof

例:

$$T(n) = 2T(n/2 + 17) + n$$
  
當  $n$  很大時 :  $n/2 + 17 => n/2$   
 $T(n) = 2T(n/2) + n$   
採 Master Method => case2  
 $T(n) = O(nlogn)$ 

## 替代法 (函數轉型)

例:

$$T(n) = T(\sqrt{(n)}) + 1$$
  
=  $T(n^{1/2}) + 1$ 

 $\Rightarrow n = 2^m (R^p m = \log n)$   $T(n) = T(\sqrt{(n)}) + 1 => T(2^m) = T(2^{m/2}) + 1$   $\Rightarrow s(m) = T(2^m) => s(m) = s(m/2) + 1$  R = Master Method => case2  $s(m) = O(\log n)$   $T(n) = O(\log(\log n))$ 

# 補充:

### Josephus 問題:

例(95 中央): 將 n 人圍成圓圈,並以下列方式——淘汰(最終只選一人): 2,4,6,...淘汰,即:選一人、淘汰一人…以此類推,最終將選出幾號?

設一開始有 $2k \land$ ,則執行一圈剩下: 1, 3, 5, ..., 2k-1 第二圈: 1, 5, 9, ... 即前一輪加 1 除 2 ⇒ f(2k) = 2f(k) - 1 //前一輪= $2 \times$ 後一輪 -1 故得: f(1)=1, f(n)=2f(n/2)-1, if n is even: f(n)=2f((n-1)/2), if n is odd 由簡單的觀察可發現並猜測: f(n)=2k+1 再利用數學歸納法證明之 ⇒  $f(n)=2^k+1$ ,其中 $n=2^m+k$ ,  $m=[log_2 n]$