

Tree 是 Graph 中一種特例，也是一個非常重要的資料結構。由於節點在樹中的位置和分部方式會影響樹的整體深度，而不同的深度又會嚴重影響樹的效能，因此「維持樹的平衡」就是成為一個重要的課題。

對於一株 Binary Searching Tree 來說，當它有一個節點時，只有一種排法，兩個節點時有兩種，三個節點時有 $1+2+2$ 。

當有 N 個節點時，共有 $\frac{(2N)!}{(N+1)!N!}$ 個節點。

Adelson, Velskii, Landis 三位學者提出一個能夠維持二元樹平衡的演算法→ AVL Tree

當一株二元樹沒有受到任何規則限制任其生長時，往往會長出歪斜的樹。

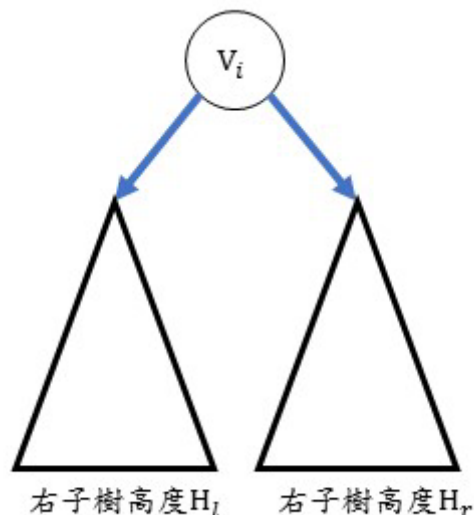
→當一株二元樹中有 n 個節點且 $2^{n-1} \leq N < 2^n$

→ $n = \lceil \log_2 N \rceil$

一株深度為 n 的二元樹是能夠容納 N 個節點的最小深度的二元樹。

AVL tree 的策略是不斷的對二元樹做檢查→檢查所有節點的「balance factor」(平衡要素)，當 bf 只是樹不在平衡時便對樹的結構進行調整，以維持其平衡。

balance factor 定義如下：



$$\text{b. f of } V_i = H_r - H_l$$

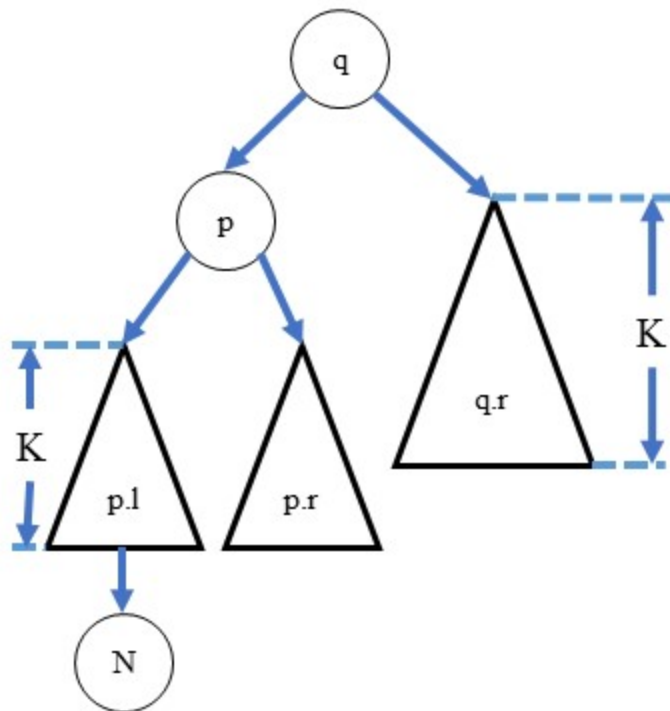
當一株二元數中所有節點的 bf 皆在 ± 1 之間，我們稱該數在平衡的狀態。

如何調整 tree 的結構？

AVL tree 提供了 4 種調整二元數的方式

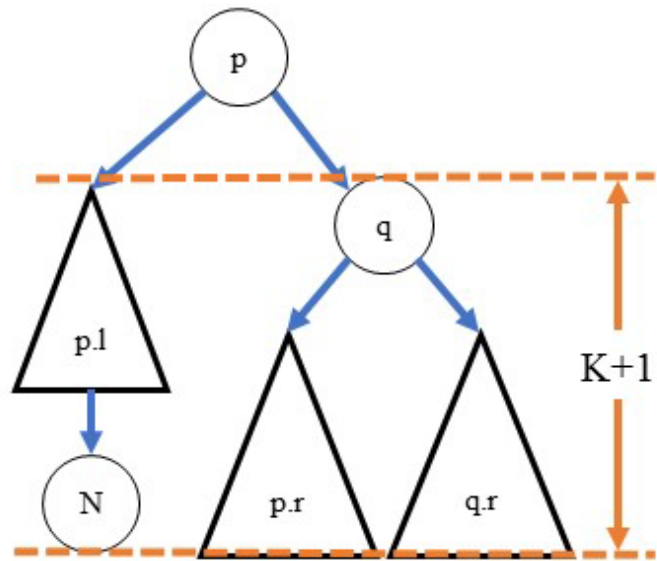
$\left\{ \begin{array}{l} LL \\ RR \\ LR \\ RL \end{array} \right.$ rotation

➤ **LL rotation**

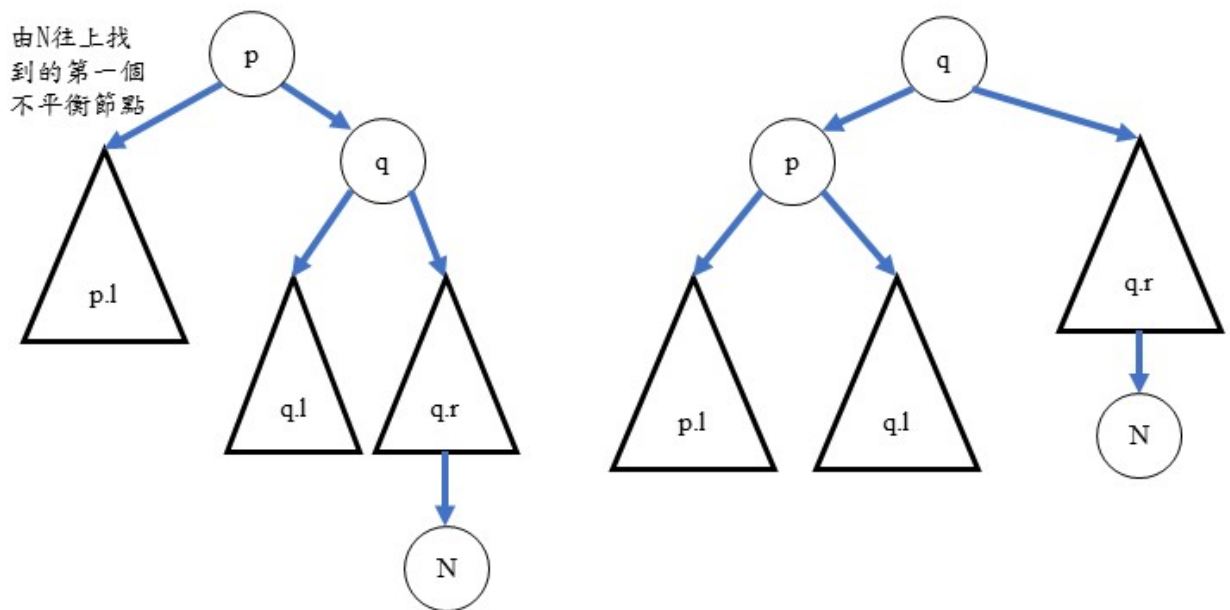


N 進入之前所有節點的 $|bf| \leq 1$ ；因此調整前 $p.l < p < p.r < q < q.r$ 。

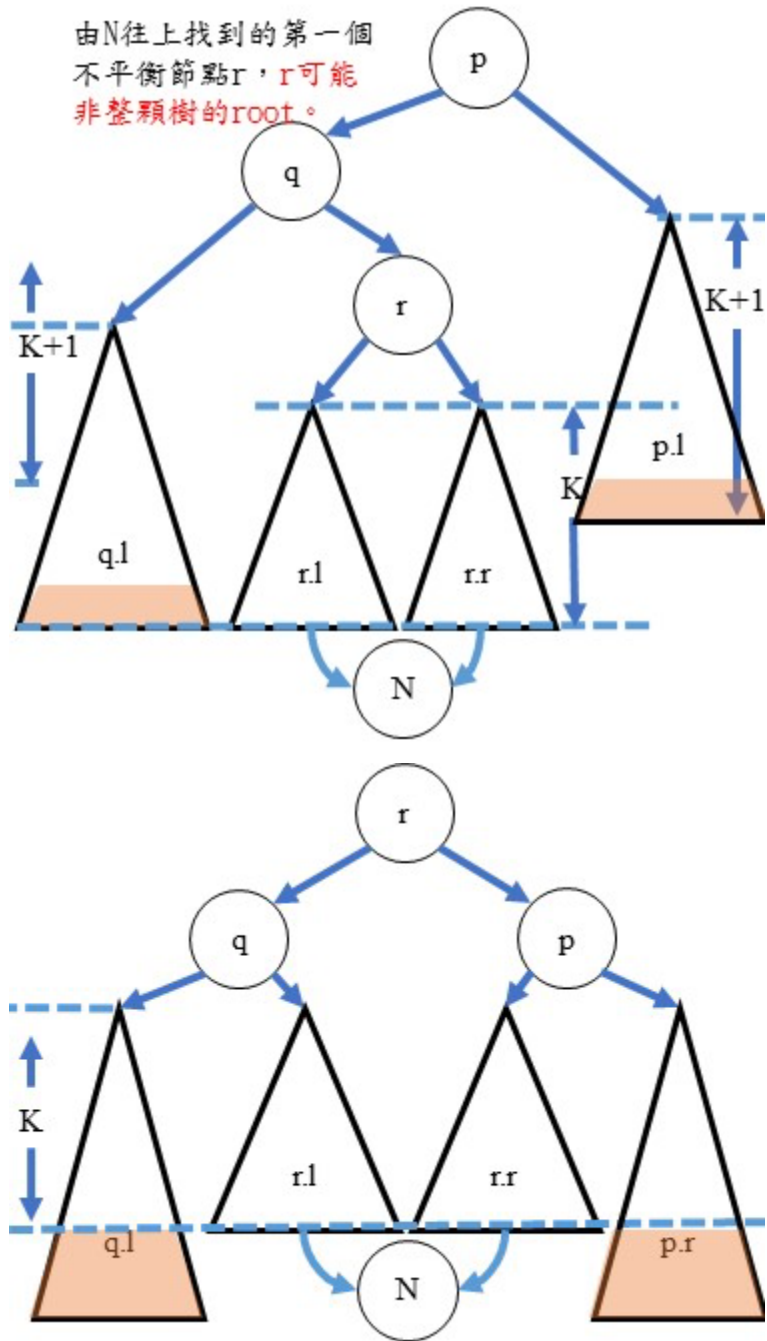
調整之後則 $p.l < p < p.r < q < q.r$ 維持原來大小關係。



➤ **RR rotation**

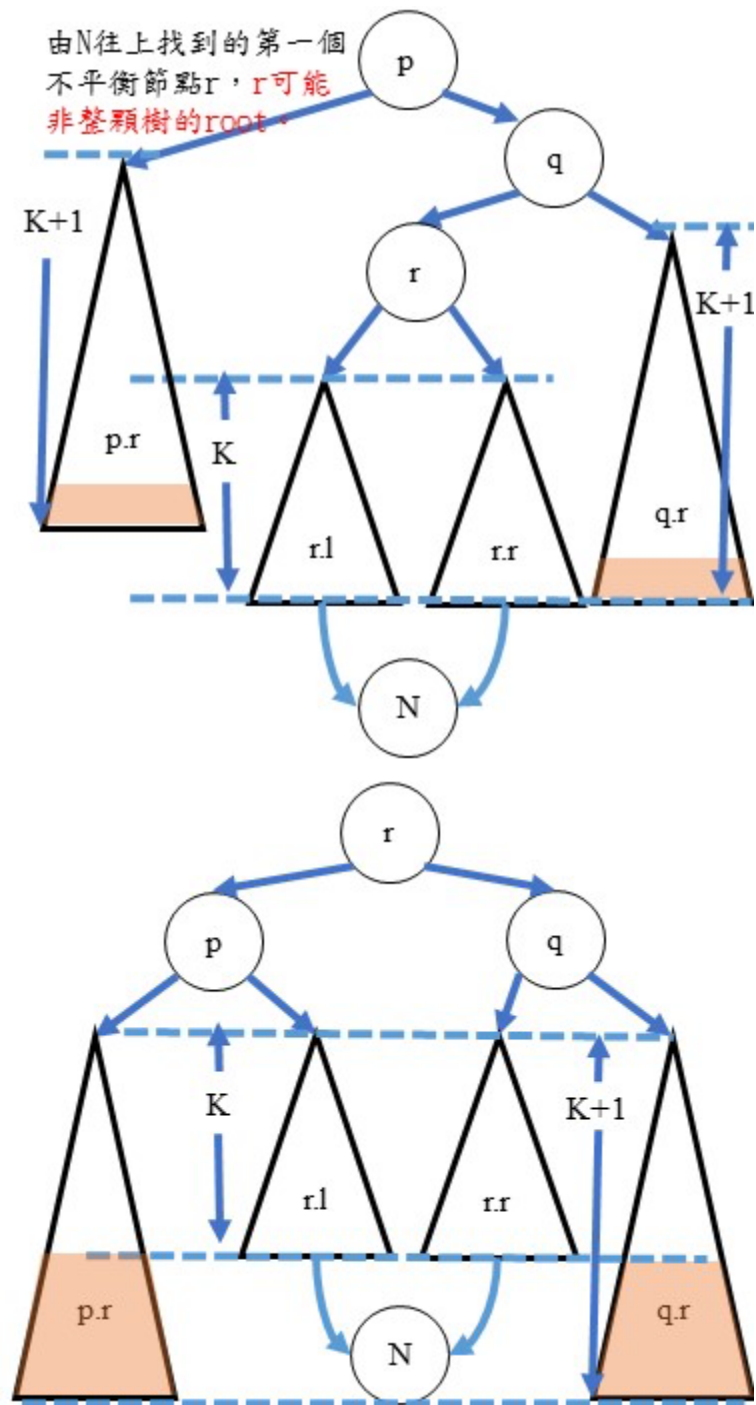


➤ LR rotation



LR rotation 及 LL rotation 的判斷方式：第一個遇到的有問題的 node 為-2 的高度差，下一個如果是+1 的話表示右子樹有問題→使用 LR rotation；如果是-1 的話表示左子樹有問題，使用 LL rotation。

➤ RL Rotaiton

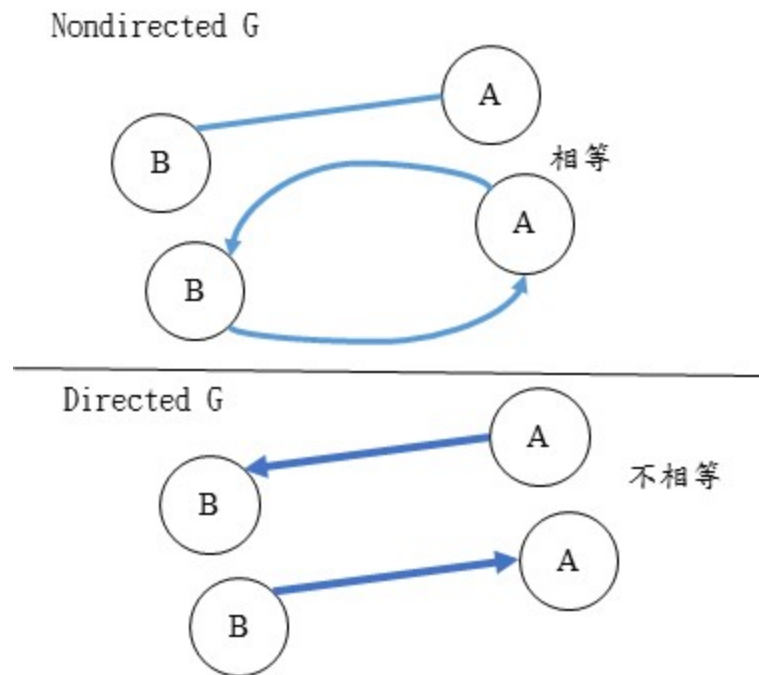


➤ Graph 圖形結構

Tree 是圖形中的一個特例。如同 Tree 一般 Graph 也具有以下的結構：

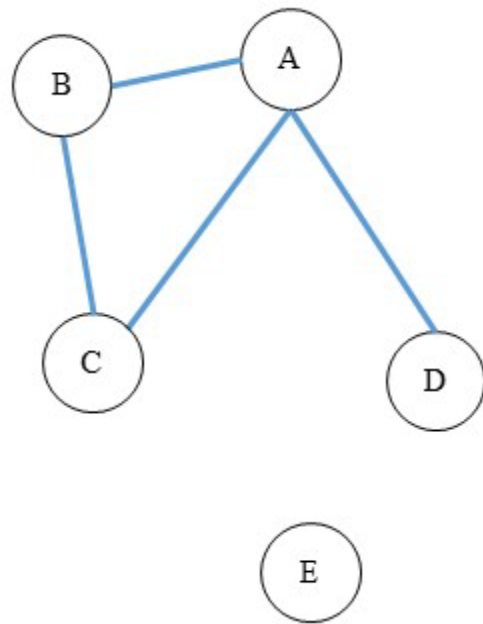
$G = (V, E)$; V 為頂點的集合 ; E 為邊的集合

與 Tree 不同的是 Graph 又分為： $\begin{cases} \text{Directed graph 方向性} \\ \text{Nondirected graph 非方向性} \end{cases}$

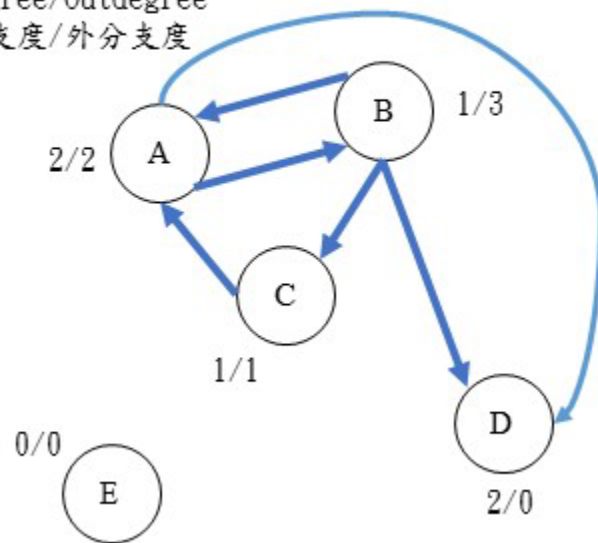


在下圖中

- Ⓐ與Ⓑ，Ⓒ為相鄰 (adjacent)
 - 直接有 $e(A, B)$ 與 $e(A, C)$ 將 Ⓐ與Ⓑ，Ⓒ相連
- Ⓐ與Ⓓ為相連 (connected)
- Ⓐ到Ⓓ如果走 $e(A, B)$ ， $e(B, D)$ 因為該路徑經過這兩條 edges，則
Length of path 為 2
- 承上， $e(A, B)$ ， $e(B, D)$ 構成一條由 Ⓐ到Ⓓ的路徑 (path)
- 另外 Ⓔ與 G 中其他節點不相連 (disconnected)



對於一個Directed G
Indegree/Outdegree
內分支度/外分支度



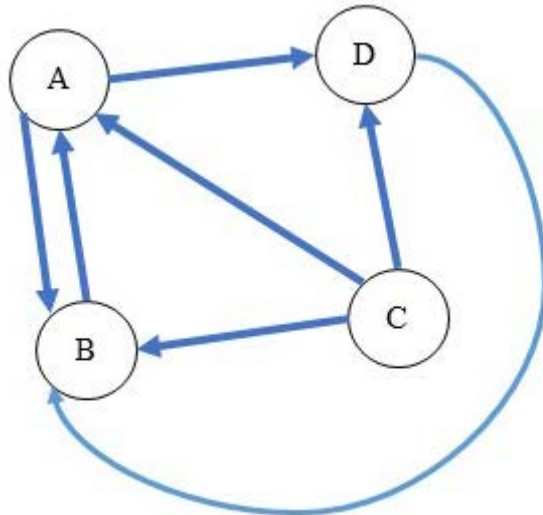
Graph 的資料表示法 (representation of Graph)

1. Adjacency Matrix Representation

對於一個具有 n 個 nodes 的 G ，可以使用一個 $n \times n$ 的矩陣 (Matrix) M 去表示他，這時，矩陣某個元素 (element) $a(i, j)$ 為位在第 i 行 (row) 第 j 列 (column) 的元素， $a(i, j) = 1$ 代表 $v_i \rightarrow v_j$ 的關係成立，也就是是 $e(v_i, v_j)$ 說存在於 $\{E\}$ 中。

反之，當 $a(i, j) = 0$ 代表 v_i 不能直接到達 v_j 。

$\begin{cases} \text{當 } G \text{ 為方向性圖形時 } a(i, j) \text{ 不必等於 } a(j, i) \\ \text{當 } G \text{ 為非方向性圖形時 } a(i, j) = a(j, i) \end{cases}$



	A	B	C	D
A	0	1	0	1
B	1	0	0	0
C	1	1	0	1
D	0	1	0	0

$$M^2 = \begin{vmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}$$

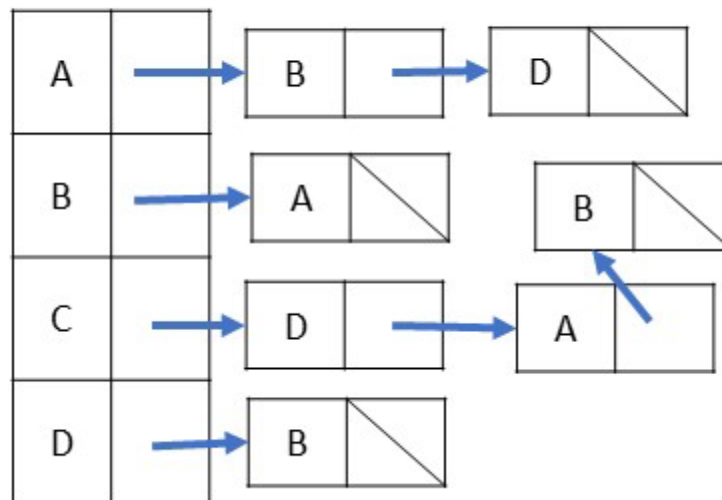
在 M^2 中 $a(3,2)$ 代表由 ㉟到 ㊸長度為 2 的路徑有兩條。

相鄰矩陣的優點在於可以直接 M^x 中 $a(y,z)$ 這個元素的值，判斷 v_y 到 v_z 長度為 x 的路徑數量。

缺點在於，當 G 中 E 的 size 遠小於 V^2 時，也就是 G 是一個連結性相對地弱/疏的圖形時，size 為 n^2 的矩陣 M 中，就會有大量的元素值為 0→形成空間的浪費。(當元素 $a(i,j)$ 值為 1 時，才會有一條邊 $e(i,j)$ 存在。)

2. Adjacency List Representation

相對於相鄰矩陣，相鄰串列則眼著在空間的使用效率上，因此不使用 2D array，而使用 linked list。



利用 linked list 的好處在於可以自由地增/刪節點，僅只在需要時進行配置，因此節省使用空間。

缺點是總是必須對 list 依序拜訪 (traversal)，才能完全掌握資料的內容。

Graph 非常適合用來表現具有複雜結構的事象。原本複雜的文字、數據資料經過 Graph 表示之後，常常就能一目了然資料間相對關係，甚至令人容易發現某

些 pattern (模式)。

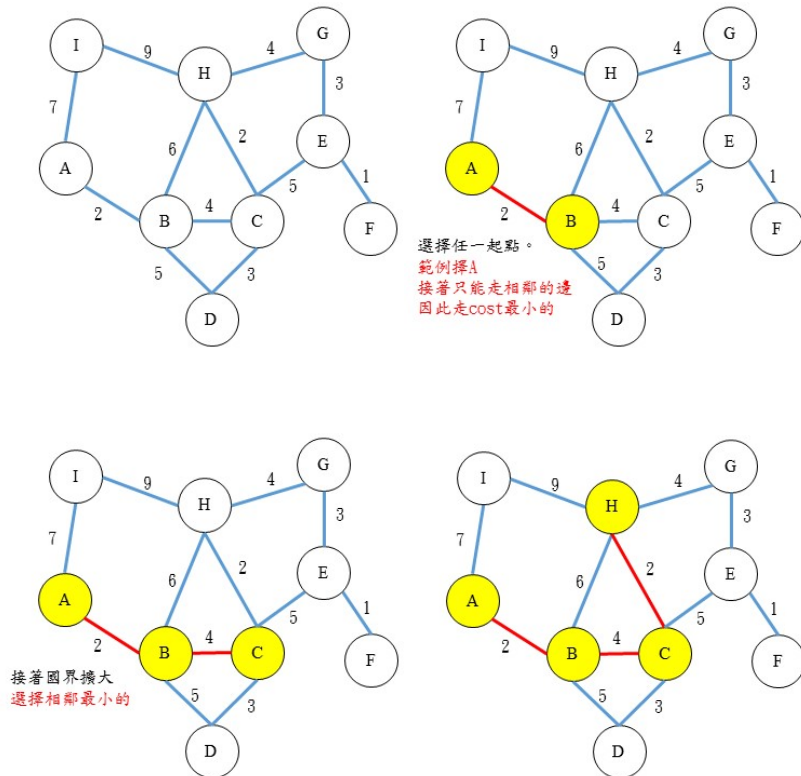
如果再 edge 上附加上數據，這時 Graph 會帶有更多的資訊，這些 edge 上的數字可能代表兩端點間的 cost、移動需要的時間.....。

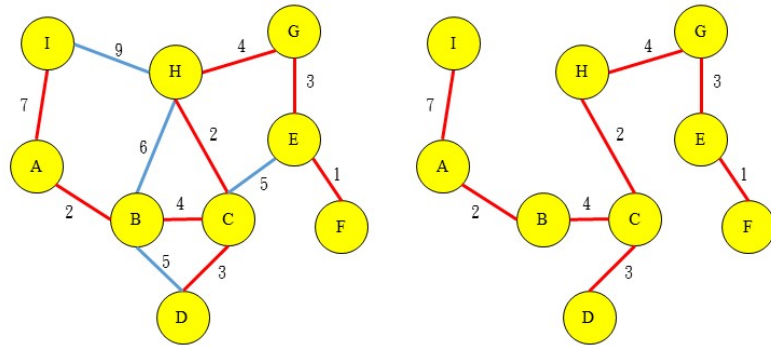
有時，為了再簡化 Graph 的複雜度，並且移除掉可能的循環性，對於具有 N 個節點的 G，會保留 N-1 條 edges，並將所有節點連結起來，稱為擴張樹(Spanning tree)。

再將 edge 上的 cost 納入 spanning tree 的考量中→設法找出會留下的 N-1 條 edge 上 cost 的總和為最小的問題，稱之為最小花費擴張樹(Minimum cost spanning tree) 的問題。

常見的解法有 $\begin{cases} \text{Prim's algorithm} \\ \text{Kruskal's algorithm} \end{cases}$ 。

➤ Prim's algorithm





從 A 出發找到最小的 (2) \rightarrow B。以此類推。

	A	B	C	D	E	F	G	H	I
A	0	2	∞	∞	∞	∞	∞	∞	7
B	2	0	4	5	∞	∞	∞	6	∞
C	∞	4	0	3	5	∞	∞	2	∞
D	∞	5	3	0	∞	∞	∞	∞	∞
E	∞	∞	5	∞	0	1	3	∞	∞
F	∞	∞	∞	∞	1	0	∞	∞	∞
G	∞	∞	∞	∞	3	∞	0	4	∞
H	∞	6	2	∞	∞	∞	4	0	9
I	7	∞	∞	∞	∞	∞	∞	9	0

1. 選責任一點作為起點，假設為 v_i 刪除第 i 行、標記第 i 列。
2. 由目前已標記的列中，**如果**其中尚有未行被刪除的元素，比較其值選擇只有具有最小 cost 者，假設為 $e(j,k)$ ，則 v_j 將為下一個起點，回到 1. **否則**作完。

刪行、留列
j 為行 (橫)、k 為列

➤ Kruskal's algorithm

Kruskal 使用了 edge list 來建立 Graph 的最小擴張術。

首先將所有的 edge 根據其 weighting value (加權值) 由小到大做 sorting。
這也成為演算法中決定其 performance 的關鍵。

接下來依序檢查各 edge 並且建立一個由原點子集合所構成的集合如下：

一開始時, $\mathcal{T} = \emptyset$, $\mathcal{V} = u = \{v_1, v_2, v_3, \dots, v_n\}$

→ \mathcal{T} 代表已加入擴張樹的頂點集合； u 代表尚未被加入 \mathcal{T} (= 尚未被拜訪過的) 的頂點集合。

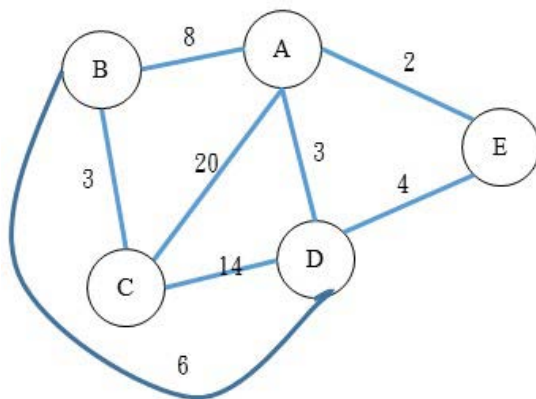
檢查 edge 如下，假設目前 edge 為 e_{ij}

如果 $i, j \in \mathcal{T}$ $\left\{ \begin{array}{l} \text{如果 } i, j \in \mathcal{T} \text{ 中同一子集, do nothing} \\ \text{如果 } i, j \text{ 分 } \in \mathcal{T} \text{ 中兩個子集 } y, z, \text{ 則將 } y, z \text{ 聯集} \end{array} \right.$

如果 i, j 中一者 $\in \mathcal{T}$ 一者 $\in u$ (假設 $i \in \mathcal{T}, j \in u \rightarrow u = u - \{j\}$) 並將 j 加入到 \mathcal{T} 中 i 所屬的子集，然後將 e_{ij} 加入到 $E_{\mathcal{T}}$ 中。

如果 $i, j \notin \mathcal{T}$ 則 $\mathcal{T} = \mathcal{T} + \{i, j\}, u = u - \{i\} - \{j\}$

重複以上步驟，直到 $\left\{ \begin{array}{l} E = \emptyset \\ E_{\mathcal{T}} \text{ 中還有 } N - 1 \text{ 條 edge} \end{array} \right.$



初始值

$$E = \{\overline{AE}, \overline{AD}, \overline{BC}, \overline{DE}, \overline{BD}, \overline{AB}, \overline{CD}, \overline{AC}\}$$

$$u = \{\{A\}, \{B\}, \{C\}, \{D\}, \{E\}\}$$

$$\mathcal{T} = \emptyset$$

$$E_{\mathcal{T}} = \emptyset$$

第一步：檢查 \overline{AE} ，

$$\mathcal{T} = \{\{A, E\}\}$$

$$u = \{\{B\}, \{C\}, \{D\}\}$$

$$E_{\mathcal{T}} = \{\overline{AE}\}$$

第二步：檢查 \overline{AD}

$$\mathcal{T} = \{\{A, D, E\}\}$$

$$u = \{\{B\}, \{C\}\}$$

$$E_{\mathcal{T}} = \{\overline{AE}, \overline{AD}\}$$

第三步：檢查 \overline{BC}

$$\mathcal{T} = \{\{A, D, E\}, \{B, C\}\}$$

$$u = \emptyset$$

$$E_{\mathcal{T}} = \{\overline{AE}, \overline{AD}, \overline{BC}\}$$

第四步：檢查 \overline{DE} ，Do

nothing (因為 D, E 同屬 \mathcal{T} 中同一子集)

第五步：檢查 \overline{BD} ，

(B, D 屬 \mathcal{T} 中不同子集)

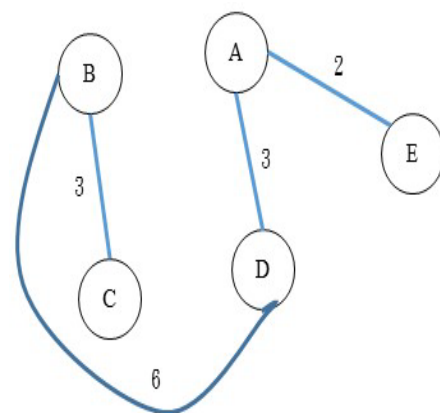
$$\mathcal{T} = \{A, B, C, D, E\}$$

$$E_{\mathcal{T}} = \{\overline{AE}, \overline{AD}, \overline{BC}, \overline{BD}\}$$

最後檢查

G 共有 5 個 V

$E_{\mathcal{T}}$ 中已找到 4 條 edge 故作完。



Kruskal 與 Prim 兩個演算法都選擇演算法執行過程中「目前」所能找到的最佳解 (local optimal solution) 最後產生最終的最佳解→皆屬於 Greedy Method (貪婪演算法) 的一種。

Kruskal 的執行時間與 $E \log E$ 成正比，而 Prim 由於是對 $N \times N$ 的 2D array 做刪行加列的操作，因此時間會與 N^2 成正比。

➤ Kruskal v.s. Prim

當 G 中 E 的數目接近 N 。(對於一個 connected G ， $\frac{N(N-1)}{2} \geq E \geq N-1$)

→當 $E \sim N$ 則 $E \log E \sim N \log N < N^2$ Kruskal 較好

當 G 中邊的數量相對地多， G 被相對密集地連結在一起時 $E \sim N^2$

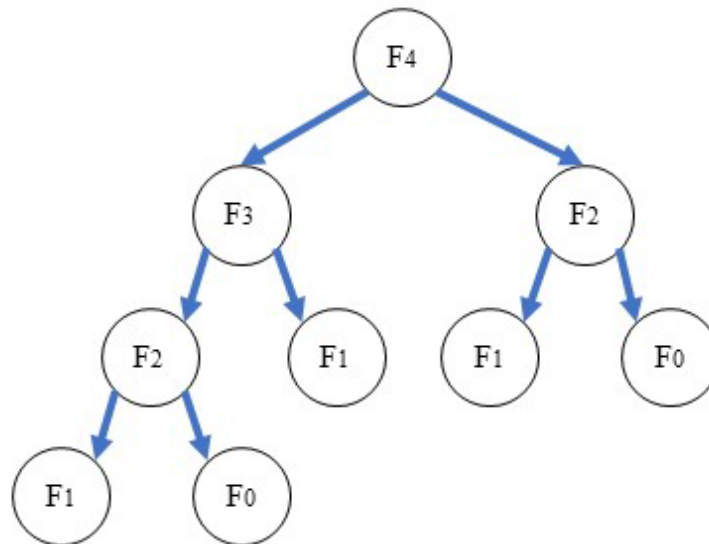
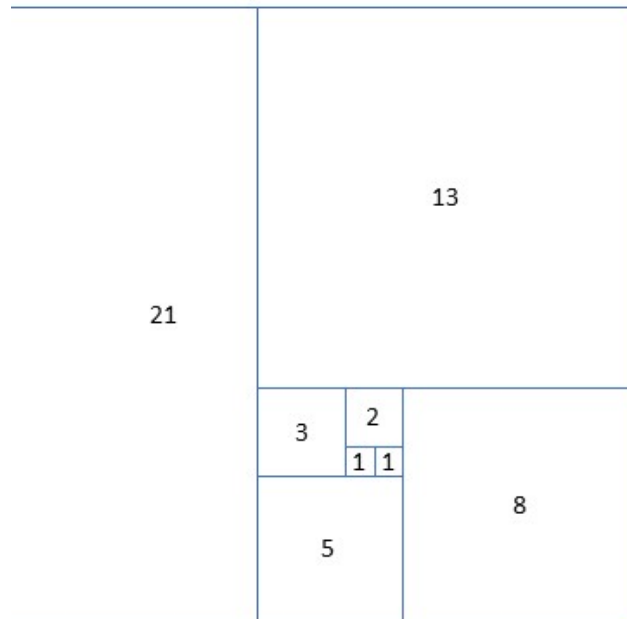
則 $E \log E \sim N^2 \log N^2 = 2N^2 \log N > N^2$

➤ Fibonacci

$$\begin{cases} F_0 = 0 \\ F_1 = 1 \\ F_n = F_{n-1} + F_{n-2}, \text{ when } n \geq 2 \end{cases}$$

寫程式去求費氏數列的方法？

1. Iteration 疊代
2. Recursion 遞迴



```

recursion_Fib(n)
{
    if(n==0)
        return 0;
    else
    {
        if(n==1)
            return 1;
        else
        {
            x=recursion_Fib(n-1)+recuension_Fib(n-2)
            return x;
        }/*else if n==1*/
    }
}

```

用 recursion 求 F_n 需要 n 次加法？

求 $F_2 \rightarrow 1$

$F_3 \rightarrow 2$

$F_4 \rightarrow 4$

$F_n = F_{n-1} + F_{n-2} + 1$ 。

➤ **Dynamic Programming**

分割各個擊破 分割各個擊破

➤ → 發揮 **Divide and Conquer** 的精神，給予一個系統化的架構。

→ 給予一個隨運算進行而改變的限制條件，因此縮減運算量。

Divide

對於 Dynamic Programming (以下簡稱 D.P.) 來說，所謂「發揮 Divide and Conquer」的精神，代表的是：極端地、窮舉地求出所有可能的 **較小子問題** 的解，並利用這些解去組合出 **較大母問題** 的解。

Conquer

為求 F_n 需知 F_{n-1} 與 F_{n-2} (上排為費氏數列，下排為需要加法數)

→ 宣告一個 array 存取 **過去的解**。

F_n	F_{n-1}	F_{n-2}	F_{n-3}	F_4	F_3	F_2	F_1	F_0
n-1	n-2	n-3	n-4		3	2	1	0	0

例如求 F_{14} 時需要加法數用 D.P. 需要 13 次。

若使用遞迴的方法則需要 609 次加法。

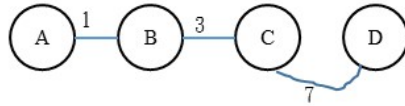
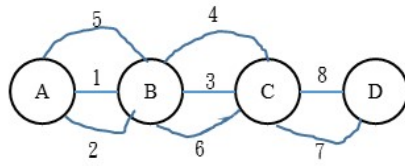
Problem :

Find the “best” way to do something.

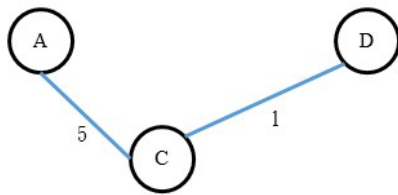
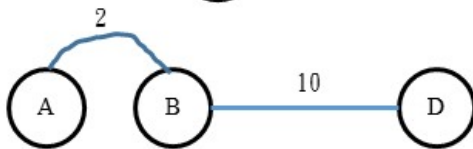
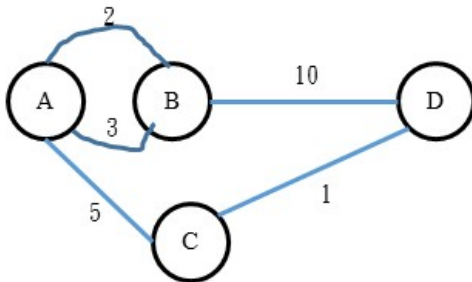
例如找最短路徑=找最好走法

在某些情況下，例如 Graph 中利用 Greed Method 的 Prim’s and Kruskal’s algorithms 去求最小擴張樹。

Greed Method 直觀又容易理解，例 1



但也常常失敗，例 2，上為題目中為失敗例子，下圖為成功例子。



➤ 何時可以用 D.P. ?

- ✧ 當問題可以拆解
- ✧ 並且拆法有限
- ✧ 母問題的解可以由子問題的解拼湊出來

➤ Ex 1 Knapsack Problem

Capacit

一個小偷帶著長度為 n 的 one-dimensional array 作為他的包包。面前有 M 種無限多個，共有其不同 size 與 value 的 items → 如何選擇達到最大收益？

Item	A	D	C	D	E
Size	3	4	7	8	9
Value	4	5	10	11	13

```

for(j=1 ; j<=M ; j++) //M為物件種類
{
  for(i=1 ; i<=N ; i++) //N為包包大小
  {
    if(i-size[j] >= 0) //表示包包目前的容量還放得下 一個j物件
    {
      if(cost[i-size[j]]+value[j]>=cost[i])
      //cost[i-size[j]]存放入j之前包包內的總價值
      //value[j]為一個j的價值
      //cost[i]沒放j前包包的總價值
      {
        best[i] = j;
        cost[i] = cost[i-size[j]]+value[j];
      }/*end of if i*/
    }
  }
}

```

紅框處為演算法重點所在，稱為三相操作 triple operation。

以下數值代表目前包包的 best，英文字為放的 item，算完每一格的數量後，從第 13 格往回推算要放那些東西。

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13
0	0	4A	4A	4A	8A	8A	8A	12A	12A	12A	16A	16A	
		A			A			A			A		

看 B

0	0	4A	5B	5B	8A	9B	10B	12A	13B	14B	16A	17B
A			A			A			B			

看 C

0	0	4A	5B	5B	8A	10C	10C	12A	14C	15C	16A	18C
B				C								

看 D

0	0	4A	5B	5B	8A	10C	11D	12A	14C	15D	16D	18C
B				C								

看 E

0	0	4A	5B	5B	8A	10C	11D	13E	14C	15D	17E	18E
B				E								

以上為結果。

➤ **Ex 2 Matrix Chain Production**

$$\begin{matrix} \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \\ a_{41} & a_{42} \end{vmatrix}_{4 \times 2} & \begin{vmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \end{vmatrix}_{2 \times 3} & |C|_{3 \times 1} |D|_{1 \times 2} |E|_{2 \times 2} |F|_{2 \times 3} \end{matrix}$$

→ 求出最後結果共需做 n 次乘法？

|A||B| 共需 $4 \times 2 \times 3 = 24$ 次乘法。

若 AB 矩陣分別為 $x \times y$ 及 $y \times z$ 個元素，得到 C 矩陣 ($x \times z$)。共需 $x \times y \times z$ 次乘法。

Q：面對一連串矩陣連乘時，如何找出使得所做乘法次數為最少的結合順序？

```

for( i=1 ; i<=N ; i++) //對角線又上半所有元素皆為MAX
    for( j=i+1 ; j<=N ; j++)
        cout[i][j]=Max;
for( i=1 ; i<=N ; i++) //對角線皆為0
    cost[i][i]=0;
for( j=1 ; j<N ; j++) //j控制檢查範圍
{
    for( i=1 ; i<=N-j ; i++) //i控制從哪個矩陣開始檢查
    {
        for( k=i+1 ; k<=i+j ; k++) //k在控制切在何處
        {
            //r[i]代表第i個陣列的row數
            t= cost[i][k-i]+//從i開始至k-1最少的乘法次數
              cost[k][i+j]+//從k開始至i+j最少的乘法次數
              r[i]*r[k]*r[i+j+1]; //左邊的矩陣乘右邊矩陣需要乘法次數

            if(t<cost[i][i+j]) //如果t比目前已知好
            {
                cost[i][i+j]=t; //triple operation 置換
                best[i][i+j]=k;
                //對於第i個矩陣，連乘列第i+j個矩陣，目前已知切在k-1與k之間最好
            }
        }
    }
}

```

r 陣列

A	B	C	D	E	F	
4	2	3	1	2	2	2

第一次、僅有兩矩陣相乘所需之次數 (EX：AB、BC、CD.....)

	A	B	C	D	E	F
A	0	24/B				
B		0	6/C			
C			0	6/D		
D				0	4/E	
E					0	12/F
F						0

第二次、對黃色格子來說的計算方式為

$$\text{Min} (0+6+4*2*1, 24+0+4*3*1)$$

	A	B	C	D	E	F
A	0	24/B	14/B			
B		0	6/C	10/D		
C			0	6/D	10/D	
D				0	4/E	10/F
E					0	12/F
F						0

第三次、 $\text{Min} (0+10+4*2*2, 24+6+4*3*2+14+0*4*2*1)$

	A	B	C	D	E	F
A	0	24/B	14/B	22/D		
B		0	6/C	10/D	14/D	
C			0	6/D	10/D	19/D
D				0	4/E	10/F
E					0	12/F
F						0

第四次、 $\text{Min} (0+14+4*2*2, 24+10+4*3*2, 14+10+4*1*2, 22+0+4*2*2)$

	A	B	C	D	E	F
A	0	24/B	14/B	22/D	30/B	
B		0	6/C	10/D	14/D	22/D
C			0	6/D	10/D	19/D
D				0	4/E	10/F
E					0	12/F
F						0

第五次、

	A	B	C	D	E	F
A	0	24/B	14/B	22/D	26/D	36/D
B		0	6/C	10/D	14/D	22/D
C			0	6/D	10/D	19/D
D				0	4/E	10/F
E					0	12/F
F						0

Min (0+22+4*2*3, 24+19+4*3*3, 14+10+4*1*3, 22+12+4*2*3, 26+0+4*2*3)

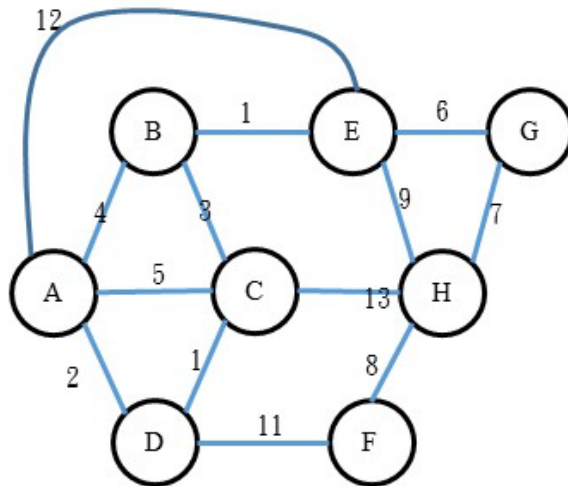
=Min (46, 79, 36, 58, 50)

結果：最少的乘法次數為 36 次，並且切在 D。

→ (ABC)(DEF) → 查表可知 (ABC) 要切在 B、DEF 要切在 F → (A
(BC))((DE)F)

➤ Shortest Path (最短路徑)

在邊上具有加權值的圖形中，常要求取兩節點間的最短路徑。或更進一步求某一特定節點到 G 中其他所有節點的最短路徑。這時可以使用：Dijkstra's algorithm 去求取上述問題的解。



首先需要將 G 轉成 Adjacency Matrix 的形式 $a[i][j]$ 。

	A	B	C	D	E	F	G	H
A	0	4	5	2	12	∞	∞	∞
B	4	0	3	∞	1	∞	∞	∞
C	5	3	0	1	∞	∞	∞	13
D	2	∞	1	0	∞	11	∞	∞
E	12	1	∞	∞	0	∞	6	9
F	∞	∞	∞	11	∞	0	∞	8
G	∞	∞	∞	∞	6	∞	0	7
H	∞	∞	13	∞	9	8	7	0

∞ ：表示對應兩點間沒有 edge

有值：表示對應兩端點 i, j 間只有 edge 直接連結，且其加權值被記錄在 $a[i][j]$

與 $a[j][i]$ 的元素中。

初始化：

```

for(i=1 ; i<=N ; i++)
{
    visited[i] = 0; //代表該節點是否已被拜訪過的flag
    length[i] = a[start][i];
    pass_by[i] = start;
} /*start代表特定出發節點的index*/
visited[start] = 1;

```

實際運算：

```

如果visited中尚有節點未被拜訪過
{
    由未被拜訪過的節點中，選擇節點i使得length[i]為其最小者。
    visited[i] = 1;
    for(j=1; j<=N ; j++)
    {
        if(visited[j] && ((length[i]+a[i][j])<length[j]))//三項操作
        { //length[j] : 目前已知最佳解 ; length[j]+a[i][j] : 經由i的走法
            length[j] = length[i]+a[i][j];
            pass_by[j] = i;
        }
    }
} /*end of 如果*/

```

Example : 以 C 為 start

	A	B	C	D	E	F	G	H
visited :	0	0	1	0	0	0	0	0
length :	5	3	0	1	∞	∞	∞	13
pass_by :	C	C	C	C	C	C	C	C

找到第一個最小的為 D，所以 C、D 拜訪過不考慮。若 $length[i]+a[i][j]$ 小於原本 length 的值則替換。

①+

	A	B	C	D	E	F	G	H
visited :	0	0	1	1	0	0	0	0
length :	2	3	0	1	∞	11	∞	13
pass_by :		C	C	C	C		C	C

找到最小的為 A，所以 A、C、D 拜訪過不考慮。若 $length[i]+a[i][j]$ 小於原本 length 的值則替換。因此面對 C→E 路徑時，原來的 ∞ 代表沒有路徑相連，現在如果經由 A，則 AE 可連到 E。至於到 A 則要經由 D (寫在 pass_by 中)，最後 C 可直達連到 D。C→D→A→E

③+

	A	B	C	D	E	F	G	H
visited :	1	0	1	1	1	0	0	0
length :	0	3	0	1	12	∞	∞	13
pass_by :		C	C	C	D		C	C

	A	B	C	D		F	G	H
visited :	1	0	1	1		0	0	0
length :	3	3	0	1		12	∞	13
pass_by :	D	C	C	C		D	C	C

找到最小的為 B，所以 A、B、C、D 拜訪過不考慮。若 $length[i]+a[i][j]$ 小於原本 $length$ 的值則替換。

③+

					1		∞	∞
	A	B	C	D		F	G	H
visited :	1	1	1	1		0	0	0
length :	3	3	0	1		12	∞	13
pass_by :	D	C	C	C		D	C	C

找到最小的為 E，所以 A、B、C、D、E 拜訪過不考慮。若 $length[i]+a[i][j]$ 小於原本 $length$ 的值則替換。

④+

	A	B	C	D	E	F		H
visited :	1	1	1	1	1	0		0
length :	3	3	0	1	4	12		13
pass_by :	D	C	C	C	B	D		C

找到最小的為 G，所以 A、B、C、D、E、G 拜訪過不考慮。若 $length[i]+a[i][j]$ 小於原本 $length$ 的值則替換。

⑩+

	A	B	C	D	E	F	G	H
visited :	1	1	1	1	1	0	1	0
length :	3	3	0	1	4	12	10	13
pass_by :	D	C	C	C	B	D	E	C

找到最小的為 F，所以 A、B、C、D、E、F、G 拜訪過不考慮。若

length[i]+a[i][j] 小於原本 length 的值則替換。

⑫+

		∞	∞	11		0		8
--	--	----------	----------	----	--	---	--	---

	A	B	C	D	E	F	G	H
visited :	1	1	1	1	1	1	1	0
length :	3	3	0	1	4	12	10	13
pass_by :	D	C	C	C	B	D	E	C

找到最小的為 H，因為所有節點皆被拜訪過，因此結束。

	A	B	C	D	E	F	G	H
visited :	1	1	1	1	1	1	1	1
length :	3	3	0	1	4	12	10	13
pass_by :	D	C	C	C	B	D	E	C

以 C 點為出發點：

A : C→D→A

B : C→B

C :

D : C→D

E : C→B→E

F : C→D→F

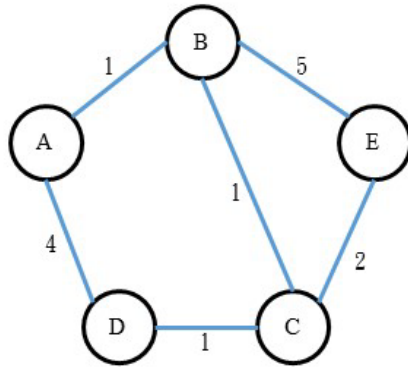
G : C→B→E→G

H : C→H

➤ Floyd-Warshall's algorithm (Multi-terminal shortest paths problem)

多端點最短路徑問題。

```
for(j=1 ; j<=N ; j++) //控制用來相加做比較的行
{
    for(i=1 ; i<=N ; i++) //由上向下，決定
    {
        for(k=1 ; k<=N ; k++) //由左到右，控制
        {
            if((i!=j) && (j!=k))
            { //三項操作i到k如果經由j會不會比較好
                tmp = a[i][j] + a[j][k];
                if(a[i][k] > tmp)
                {
                    a[i][k] = tmp;
                    p[i][k] = p[i][j];
                }
            }
        }
    }
}
```



	A	B	C	D	E
A	0A	1B	∞ C	∞ D	4E
B	1A	0B	5C	1D	∞ E
C	∞ A	5B	0C	2D	∞ E
D	∞ A	1B	2C	0D	1E
E	4A	∞ B	∞ C	1D	0E

第一步：填色為被更動的格子。

$j=1$ (藍色圈圈); $i=2$ (紅色圈圈); $k=1\sim n$ (綠色框框)

$j=1$ (藍色圈圈); $i=3$ (紅色圈圈); $k=1\sim n$ (綠色框框)

$j=1$ (藍色圈圈); $i=4$ (紅色圈圈); $k=1\sim n$ (綠色框框)

$j=1$ (藍色圈圈); $i=5$ (紅色圈圈); $k=1\sim n$ (綠色框框)

○ + ○ 和 □ 做比較，選小的！

	A	B	C	D	E
A	0A	1B	∞ C	∞ D	4E
B	1A	0B	5C	1D	
C	∞ A	5B	0C	2D	∞ E
D	∞ A	1B	2C	0D	1E
E	4A		∞ C	1D	0E

第二步：j=2

	A	B	C	D	E
A	0A	1B			4E
B	1A	0B	5C	1D	5A
C		5B	0C	2D	
D		1B	2C	0D	1E
E	4A	5A		1D	0E

第三步：j=3

	A	B	C	D	E
A	0A	1B	6B	2B	4E
B	1A	0B	5C	1D	5A
C	6B	5B	0C	2D	10B
D	2B	1B	2C	0D	1E
E	4A	5A	10B	1D	0E

第四步：j=4

	A	B	C	D	E
A	0A	1B		2B	
B	1A	0B		1D	
C			0C	2D	
D	2B	1B	2C	0D	1E
E				1D	0E

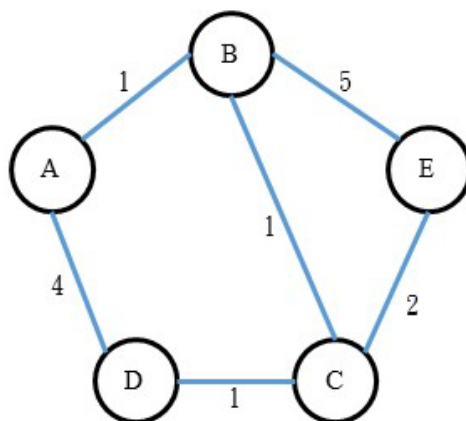
第五步：j=5

	A	B	C	D	E
A	0A	1B	4B	2B	3B
B	1A	0B	3D	1D	2D
C	4D	3D	0C	2D	3D
D	2B	1B	2C	0D	1E
E	3D	2D	3D	1D	0E

結果：

	A	B	C	D	E
A	0A	1B	4B	2B	3B
B	1A	0B	3D	1D	2D
C	4D	3D	0C	2D	3D
D	2B	1B	2C	0D	1E
E	3D	2D	3D	1D	0E

在原本的演算法的最後一行， $p[i][k]=j$ 會有問題，例如從 C 至 A 就無法往回推算，僅可以從 A 推回 C。因此演算法將改成 $p[i][k]=p[i][j]$ ，代表某一點至另一點的下一站。例如 C 要到 A，則下一站為 D，接著 D 要到 A 則下一站為 B，最後 B 即可直接到達 A，路徑為 $C \rightarrow D \rightarrow B \rightarrow A$ 。



➤ Binary Searching Tree

與一般二元樹不同的是，二元搜尋樹為了搜尋的效率，因此特別要求：樹中任一節點的 key value 都大於左子樹中任一節點的 key 值，並小於右子樹中任一節點的 key 值。這樣的約定，使得來到某一個節點 i 上時，就一定會發生以下三者中的任一種情形：

$$\left\{ \begin{array}{l} i.key == target.key \rightarrow \text{找到，結束搜尋。} \\ i.key > target.key \rightarrow \text{尚未找到；接下來只需要往左子樹繼續搜尋} \\ i.key < target.key \rightarrow \text{尚未找到；接下來只需要往右子樹繼續搜尋} \end{array} \right.$$

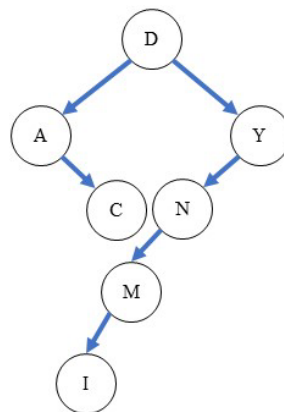
直到來到樹中某一個終端節點，這時如果仍然 $i.key \neq target.key$ 就表示 target 不存在於 tree 中，搜尋失敗。

在進一步思考，同樣內容的兩株二元搜尋樹，在搜尋時的效率會因為各節點排列順序的差異而有不同嗎？

在某些狀況下，我們可能知道，或可以預估樹中各節點發生的頻率或機率 → 直觀地想，為了提高搜尋的效率，發生頻率越高的節點自然是越靠近 root，深度越淺越快被找到越好。

D	Y	N	A	M	I	C
1	1	2	4	5	3	2

如果依照 input sequence 來建立二元搜尋樹，會得到：



weighted internal length of path

什麼是加權內部路徑長？

$$P_i = \sum_{i=1}^N \text{freq}(i) * \text{depth}(i)$$

(N 為 tree 中節點數)

$$P_i = 1 * 1 + 4 * 2 + 1 * 2 + 2 * 3 + 2 * 3 * 5 * 4 + 3 * 5 = 58$$

有更好的放法嗎？最好的嗎？

→ 一株具有最小加權內部路徑長的二元搜尋樹被稱為 Optimal Binary

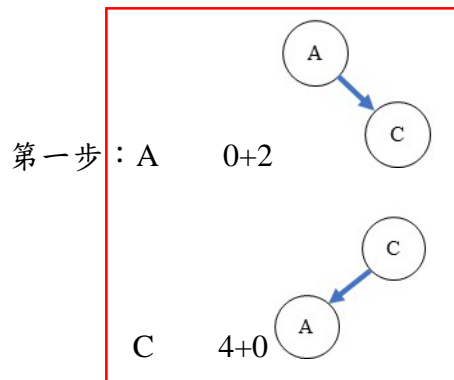
Searching Tree (最佳化二元搜尋樹)。

```
for(j=1 ; j<N ; j++)
{
    for(i=1 ; i<=N-j ; i++)
    {
        for(k=i ; k<i+j ; k++)
        {
            tmp = cost[i][k-1]+cost[k+1][i+j];
            if(tmp < cost[i][i+j])
            {
                cost[i][i+j] = tmp;
                best[i][i+j] = k;
            }
        }
        /*end of for k*/
        tmpfq = 0; //只是在計算i到j所構成的二元樹的內部路徑長
        for(k=i ; k<i+j ; k++)
        {
            tmpfq = tmpfq + freq[k];
        }
        cost[i][i+j] = cost[i][i+j] + tmpfq;
    }
    /*end of for i*/
}
/*end of for j*/
```

將樹提高一層
深度增加一層

初始化：

	A	C	D	I	M	N	Y
freq	4	2	1	3	5	2	1
	A	C	D	I	M	N	Y
A	4A						
C		2C					
D			1D				
I				3I			
M					5M		
N						2N	
Y							1Y



	A	C	D	I	M	N	Y
A	4A	8A					
C		2C	4C				
D			1D	5I			
I				3I	11M		
M					5M	9M	
N						2N	4N
Y							1Y

第二步：A 0+4 最佳 → 4 (以 A 為 root 右子樹的值) + (4+2+1) (全部加一層) = 11

C 4+1

D 8+0

	A	C	D	I	M	N	Y
A	4A	8A	11A				
C		2C	4C	10I			
D			1D	5I	14M		
I				3I	11M	15M	
M					5M	9M	12M
N						2N	4N
Y							1Y

第三步：C 0+14

D 2+11

I 4+5 → 9 (以 I 為 root；左子樹 CD；右子樹 M 的值) + (2+1+3+5) (加深一層)

M 10+0

	A	C	D	I	M	N	Y
A	4A	8A	11A	19C			
C		2C	4C	10I	20I		
D			1D	5I	14M	18M	
I				3I	11M	15M	18M
M					5M	9M	12M
N						2N	4N
Y							1Y

第四步：C 0+18

D 2+15

I 4+9

M 10+2→12 (M 為 root；左子樹 CDI；右子樹:N) +2+1+3+5+2 (加深一層)

N 20+0

	A	C	D	I	M	N	Y
A	4A	8A	11A	19C	31I		
C		2C	4C	10I	20I	25M	
D			1D	5I	14M	18M	21M
I				3I	11M	15M	18M
M					5M	9M	12M
N						2N	4N
Y							1Y

第四步：

	A	C	D	I	M	N	Y
A	4A	8A	11A	19C	31I	37I	
C		2C	4C	10I	20I	25M	28M
D			1D	5I	14M	18M	21M
I				3I	11M	15M	18M
M					5M	9M	12M
N						2N	4N
Y							1Y

第五步：A 0+28

C 4+21

D 8+18

I 11+12→23 (I 為 root；左子樹 ACD；右子樹 MNY) +4+2+1+3+5+2+1=41

M 19+4→23 (M 為 root；左子樹 ACDI；右子樹 NY) +4+2+1+3+5+2+1=41

N 31+1

Y 37+0

	A	C	D	I	M	N	Y
A	4A	8A	11A	19C	31I	37I	41M 41I
C		2C	4C	10I	20I	25M	28M
D			1D	5I	14M	18M	21M
I				3I	11M	15M	18M
M					5M	9M	12M
N						2N	4N
Y							1Y

考試規定：等號都放左邊！

結果（等號放左邊，以 I 為 root）：

