

# 階層分析法 AHP

---

統計112 劉恩兆

# 目錄

---

- AHP 介紹 . . . . . P.3
- AHP 作法 . . . . . P.4 – P.20
- AHP 之理論基礎 . . . . . P.13 – P.14
- 正倒值矩陣 . . . . . P.15
- 一致性矩陣 . . . . . P.16
- 一致性檢定 . . . . . P.17
- AHP 程式 . . . . . P.21 – P.23
- 優缺點比較 . . . . . P.24
- 總結 . . . . . P.25
- 作業 . . . . . P.26
- 附錄 . . . . . P.27

# AHP 介紹

---

1. 階層分析法，又稱層級分析程序 (Analytic Hierarchy Process, AHP)
2. 功能：簡化複雜的問題，由**上而下**分解成各個評估要素，再將這些要素依關係分組，形成簡明的層級結構系統
3. 目的：將複雜問題系統化，由不同層面給予層級分解，並透過量化的判斷，協助決策者評估
4. 用於不確定的情況下，與具有多評估準則的**線性**決策問題
5. 使用線性代數矩陣之特徵向量 ( Eigenvectors ) 與特徵值 ( Eigenvalue ) 的觀念

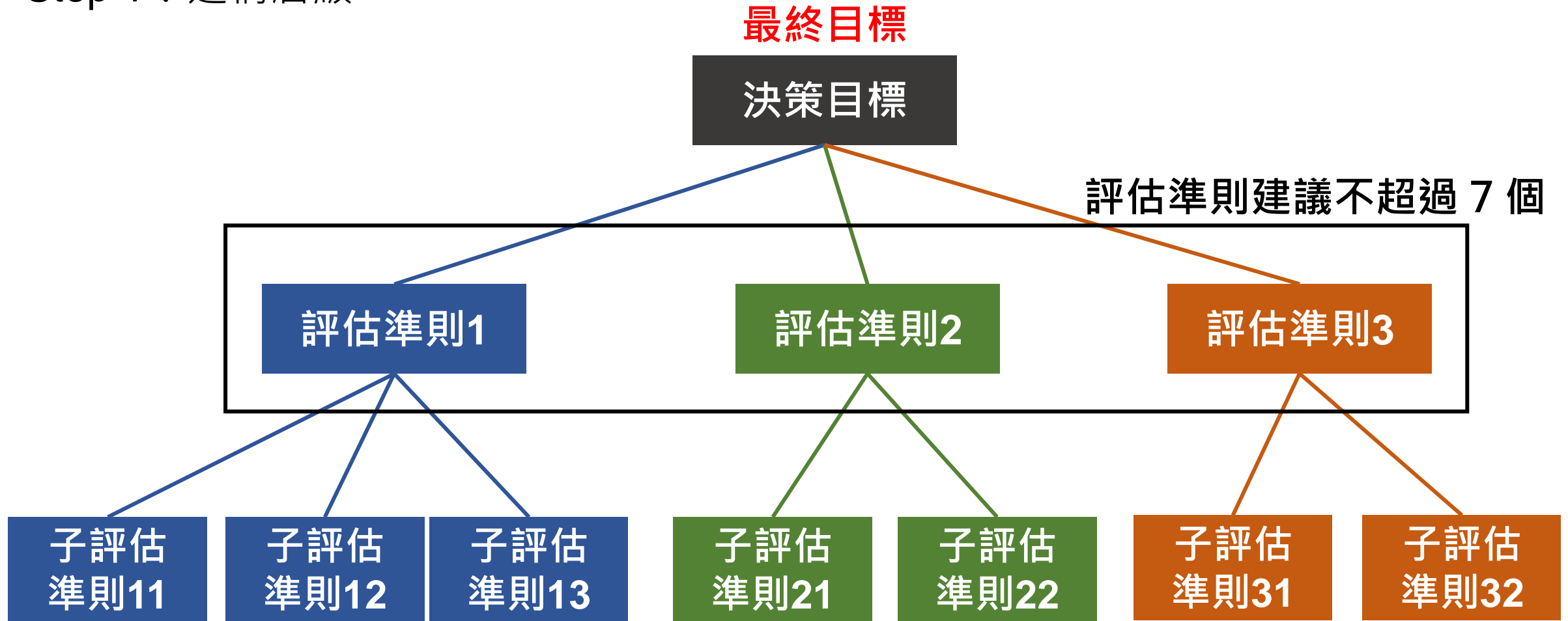
# AHP 作法

---

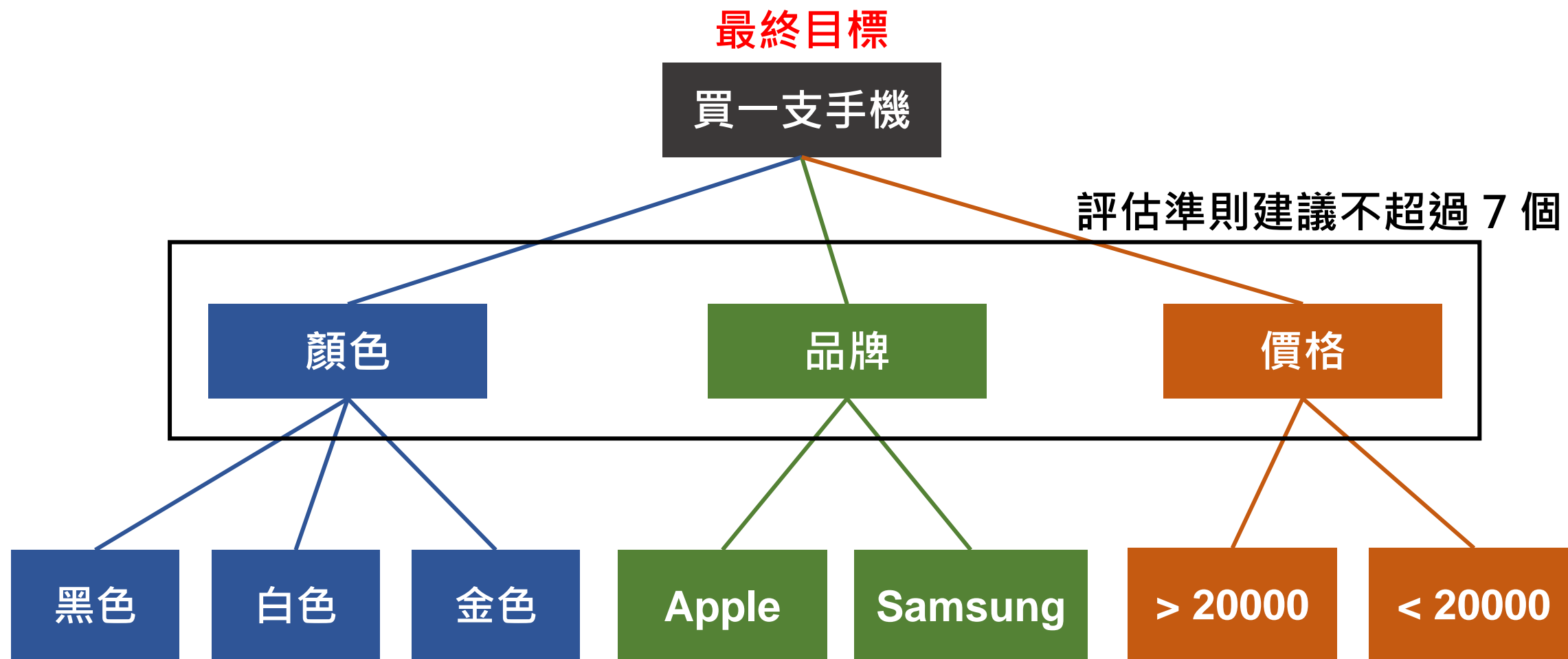
- Step 1：建構層次結構模型
- Step 2：評估尺度 (問卷調查)
- Step 3：建立成對比較矩陣
- Step 4：標準化成對比較矩陣
- Step 5：將標準化成對比較矩陣的每列平均作為各因素的權重
- Step 6：計算特徵值與一致性檢定
- Step 7：各層級要素間的權重計算得出後，再進行整體層級的權重計算與一致性檢定

# AHP 作法 — Step 1

## Step 1：建構層級



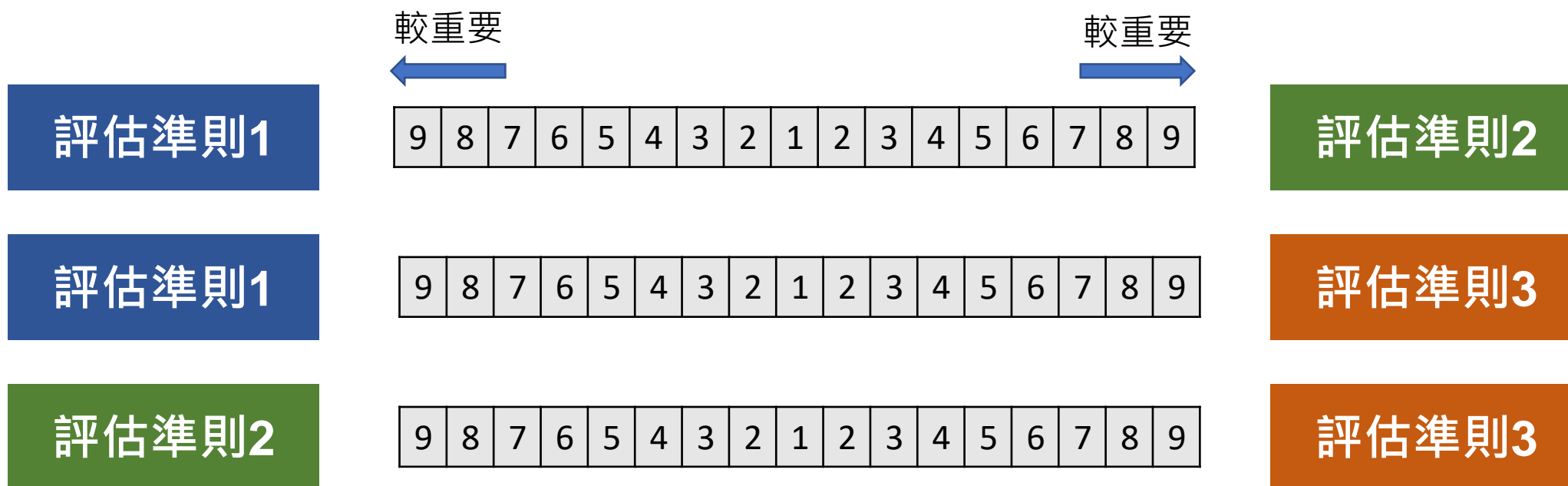
# Step 1：建構層級-範例



# AHP 作法 — Step 2

## Step 2：評估尺度 (問卷調查)

1. 每一層級中要素可以用上一層的要素作為評估依據
2. 分別評估兩個要素對評估準則的相對貢獻度或重要性，將問題分解為兩兩成對比較，以減輕評估者的思考負擔，只專注在二個要素之間的關係



# 評估尺度的彙整

---

- 若有多位受訪者進行問卷調查，彙整方式採用幾何平均數會較常用的算數平均數合理



幾何平均數： $w = \sqrt[n]{w_1 \times w_2 \times \cdots \times w_n}$



算數平均數： $w \neq \frac{w_1 + w_2 + \cdots + w_n}{n}$



# 評估尺度的彙整 — 範例

- e.g., A、B兩人買手機會較注重顏色還是品牌？

	Mr. A	Ms. B	
評估準則: 顏色 vs 品牌	1 : 3	3 : 1	
評估尺度分數	$\frac{1}{3}$	3	
幾何平均數	$\sqrt{\frac{1}{3} \times 3} = 1$		➡ 較合理
算術平均數	$\frac{\frac{1}{3} + 3}{2} = \frac{5}{3}$		➡ 較不合理

# AHP 作法 — Step 3

## Step 3：建立成對比較矩陣

(1)

	顏色	品牌	價格
顏色	1	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{5}$
品牌	3	1	$\frac{1}{2}$
價格	5	2	1

Diagram illustrating the construction of the pairwise comparison matrix (1). The matrix is a 3x3 grid with elements: 1,  $\frac{1}{3}$ ,  $\frac{1}{5}$  in the first row; 3, 1,  $\frac{1}{2}$  in the second row; 5, 2, 1 in the third row. Blue arrows labeled "倒數" (reciprocal) point from the diagonal elements to their reciprocals: from 1 to  $\frac{1}{3}$  and  $\frac{1}{5}$ , from 3 to  $\frac{1}{2}$ , and from 5 to 1.

→ 遞移性

(2)

	顏色	品牌	價格
顏色	1	0.333	0.2
品牌	3	1	0.5
價格	5	2	1

Diagram illustrating the construction of the pairwise comparison matrix (2). The matrix is a 3x3 grid with elements: 1, 0.333, 0.2 in the first row; 3, 1, 0.5 in the second row; 5, 2, 1 in the third row. Below the matrix, the column sums are calculated: 1.533, 4.5, and 8.

# AHP 作法 — Step 4

## Step 4：標準化成對比較矩陣

(2)

	顏色	品牌	價格
顏色	1	3	5
品牌	0.333	1	2
價格	0.2	0.5	1
	1.533	4.5	8

(3)

	顏色	品牌	價格
顏色	0.6522	0.6667	0.6250
品牌	0.2174	0.2222	0.2500
價格	0.1304	0.1111	0.1250
	1	1	1

# AHP 作法 — Step 5

Step 5：將標準化成對比較矩陣的每列平均作為各因素的權重

(3)

	顏色	品牌	價格
顏色	0.6522	0.6667	0.6250
品牌	0.2174	0.2222	0.2500
價格	0.1304	0.1111	0.1250
	1	1	1

列平均



(4)

	權重
顏色	0.64795
品牌	0.22987
價格	0.12218
	1

# AHP 之理論基礎

評估準則1

評估準則2

評估準則3

評估準則1

評估準則2

評估準則3

$$\begin{bmatrix} a_{11} = 1 & a_{12} = \frac{W_1}{W_2} & a_{13} = \frac{W_1}{W_3} \\ a_{21} = \frac{W_2}{W_1} & a_{22} = 1 & a_{23} = \frac{W_2}{W_3} \\ a_{31} = \frac{W_3}{W_1} & a_{32} = \frac{W_3}{W_2} & a_{33} = 1 \end{bmatrix}$$

Diagram illustrating the construction of the ideal reciprocal matrix. Blue arrows labeled "倒數" (reciprocal) connect the elements:  $a_{12}$  and  $a_{21}$ ,  $a_{13}$  and  $a_{31}$ , and  $a_{23}$  and  $a_{32}$ .



理想的正倒值矩陣

# AHP 之理論基礎

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 1 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \frac{a_{12}}{a_{12}} & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & a_{nn} \\ \frac{a_{1n}}{a_{2n}} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{w_1}{w_1} & \frac{w_1}{w_2} & \cdots & \frac{w_1}{w_n} \\ \frac{w_1}{w_1} & \frac{w_1}{w_2} & \cdots & \frac{w_1}{w_n} \\ \frac{w_2}{w_2} & \frac{w_2}{w_2} & \cdots & \frac{w_2}{w_n} \\ \frac{w_1}{w_1} & \frac{w_2}{w_2} & \ddots & \frac{w_n}{w_n} \\ \frac{w_n}{w_1} & \frac{w_n}{w_2} & \cdots & \frac{w_n}{w_n} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{w_1}{w_1} & \frac{w_1}{w_2} & \cdots & \frac{w_1}{w_n} \\ \frac{w_1}{w_1} & \frac{w_1}{w_2} & \cdots & \frac{w_1}{w_n} \\ \frac{w_2}{w_2} & \frac{w_2}{w_2} & \cdots & \frac{w_2}{w_n} \\ \frac{w_1}{w_1} & \frac{w_2}{w_2} & \ddots & \frac{w_n}{w_n} \\ \frac{w_n}{w_1} & \frac{w_n}{w_2} & \cdots & \frac{w_n}{w_n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} nw_1 \\ nw_2 \\ \vdots \\ nw_n \end{bmatrix} = \underline{n} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}$$

$A$

$V$

$=$

$\lambda$

$V$

eigenvalue eigenvector

# 正倒值矩陣 (Positive Reciprocal Matrix)

1. 理想的正倒值矩陣每一行向量均呈倍數，故無法對角化
2. 理想的正倒值矩陣只有一個非零的特徵值
3. 理想的正倒值矩陣對角線和為  $n$ ，故唯一非零的特徵值應該為  $n$

$$\begin{bmatrix} \frac{w_1}{w_1} & \frac{w_1}{w_2} & \dots & \frac{w_1}{w_n} \\ \frac{w_2}{w_1} & \frac{w_2}{w_2} & \dots & \frac{w_2}{w_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{w_n}{w_1} & \frac{w_n}{w_2} & \dots & \frac{w_n}{w_n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} nw_1 \\ nw_2 \\ \vdots \\ nw_n \end{bmatrix} = n \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}$$

# 一致性矩陣 (Consistent Matrix)

- 若一矩陣  $A$  的元素間滿足  $a_{ij} \cdot a_{jk} = a_{ik}$ ，則稱矩陣  $A$  為一致性矩陣  
遞移性

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 & 5 \\ 1/2 & 1 & 3 \\ 1/5 & 1/3 & 1 \end{bmatrix}$$

正倒值矩陣



正倒值矩陣

$$a_{12} \cdot a_{21} = a_{11} = a_{22} = a_{33}$$

$$a_{13} \cdot a_{31} = a_{11} = a_{22} = a_{33}$$

$$a_{23} \cdot a_{32} = a_{11} = a_{22} = a_{33}$$

→ 呈倒數關係

e.g.

	A	B	C
評估準則1	1	2	
評估準則2		1	3
遞移性	1	2	6

現實中難具遞移性

→ 進一步做一致性檢定



# 一致性檢定

---

1. 理想的狀況下，正倒值矩陣之特徵值為  $n$
2. 以**一致性指標 (Consistency Index)** 來表示與一致性的接近程度

$$C.I. = \frac{\lambda - n}{n - 1}$$

3. 通常設置  $C.I. \leq 0.1$  為可容許偏誤
4. 若不通過一致性檢定，則須重新建構成對比較矩陣，或重新評比

# 特徵值的求法

---

1. 列出正倒值矩陣  $A$

2. 將行標準化

3. 求出列平均  $v = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}$  (此為權重向量，也是特徵向量)

4. 計算  $Av$  得到  $\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$ ，再計算  $\begin{bmatrix} \frac{x_1}{w_1} \\ \frac{x_2}{w_2} \\ \vdots \\ \frac{x_n}{w_n} \end{bmatrix}$ ，最後將  $n$  個分量計算平均數

# AHP 作法 — Step 6

Step 6：計算特徵值與一致性檢定

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 5 \\ \frac{1}{3} & 1 & 2 \\ \frac{1}{5} & \frac{1}{2} & 1 \end{bmatrix} \quad v = \begin{bmatrix} 0.64795 \\ 0.22987 \\ 0.12218 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} \quad Av = \begin{bmatrix} 1.94847 \\ 0.69021 \\ 0.36670 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{x_1}{w_1} \\ \frac{x_2}{w_2} \\ \frac{x_3}{w_3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1.94847}{0.64795} \\ \frac{0.69021}{0.22987} \\ \frac{0.36670}{0.12218} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3.007130 \\ 3.002627 \\ 3.001318 \end{bmatrix}$$

avg = 3.003697

$$\therefore \lambda = 3.003697$$

$$\begin{aligned} \therefore C.I. &= \frac{\lambda - n}{n - 1} = \frac{3.003697 - 3}{3 - 1} \\ &= 0.001848 \leq 0.1 \end{aligned}$$

→ 通過一致性檢定

# AHP 作法 — Step 7

---

Step 7：各層級要素間的權重計算得出後，再進行整體層級的權重計算與一致性檢定(在此就不重複演示)

# AHP 程式

- tidyverse package

```
# data
macro <- tibble(x1=c(1,1/2,1/5), x2=c(2,1,1/3), x3=c(5,3,1))
macro
```

```
## # A tibble: 3 × 3
##       x1     x2     x3
##   <dbl> <dbl> <dbl>
## 1     1     2     5
## 2   0.5     1     3
## 3   0.2 0.333     1
```

```
#增加權重
macro %>% mutate(w = '^(x1*x2*x3, 1/3)) -> macro
# 歸一化
std <- function(x){
  x / sum(x)
}
# 透過歸一化計算權重
macro %>% mutate_at(c("w"), .funs = std) -> macro
macro
```

```
## # A tibble: 3 × 4
##       x1     x2     x3     w
##   <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
## 1     1     2     5 0.582
## 2   0.5     1     3 0.309
## 3   0.2 0.333     1 0.109
```

# AHP 程式

```
# 隨機一致性表
```

```
ri_table <- c(0, 0, 0.58, 0.89, 1.12, 1.26, 1.36, 1.41, 1.46, 1.49, 1.52, 1.54)
```

```
b <- as.matrix(macro[, -4])
```

```
w <- as.matrix(macro[, 4])
```

```
b
```

```
# 矩陣乘積
```

```
bw <- b %*% w
```

```
bw
```

```
##           w
```

```
## [1,] 1.7468048
```

```
## [2,] 0.9281285
```

```
## [3,] 0.3287613
```

# AHP 程式

```
# 最大特徵根
```

```
lmda <- 1/3 * sum(bw / w)
```

```
lmda
```

```
## [1] 3.003695
```

```
# 一致性指標CI
```

```
ci <- (lmda-length(bw)) / (length(bw) -1)
```

```
ci
```

```
## [1] 0.001847299
```

$ci = 0.001847299 < 0.10$ ，通過一致性檢定，上述  $w$  的權重是合理的

# AHP 優、缺點比較

---

- 優點：
  - 建立所有要素(包括非量化與量化)的層級結構，清楚呈現各層、各準則與各要素的關係
  - 簡化評估程序，計算過程簡單易懂
  - 若資料有遺漏或不足的部分，仍能求得各要素的重要性
- 缺點：
  - 有些要素可能難以兩兩比較
  - 當準則與要素的數量過多，則一致性檢定不易通過
  - 需考量要素之間的相關性及獨立性



# AHP 總結

---

- 層級架構將複雜的決策問題化成簡明的架構，使決策者在分析時可兼顧不同元素間的邏輯關係，協助決策者做出正確的判斷
- 層級的設計仰賴決策者對問題的經驗及了解，所以不同的決策者在面對相同問題時，可能會建構出不同的層級架構
- 此報告介紹了 **AHP** 的觀念與特徵值、特徵向量的相關性與原理
- 此報告僅以第二層評估為例，計算一致性檢定指標

# 作業

---

矩陣  $B = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ \frac{1}{4} & 2 & 5 \\ \frac{1}{7} & \frac{1}{5} & 1 \end{bmatrix}$

試做一致性檢定，檢定  $C.I.$  是否  $\leq 0.1$  ？

# 附錄

---

## • AHP 的九項假設

- 一個系統可被分解成許多元素。系統、次級系統與元素之間的關係，是以一種複雜度遞減的方式排列，具網路性之層級結構
- 每一層級的要素均假設彼此具獨立性
- 每一層級中的要素可以用上一層級內某些或所有素作為評準，以進行評估
- 可運用比例尺度進行判斷評估
- 成對比較後，可使用正倒值矩陣處理
- 各元素的偏好關係與強度關係，滿足遞移性的關係（A 優於 B，優於 C，則 A 優於 C；A 優於 B 二倍，B 優於 C 三倍，則 A 優於 C 六倍）
- 各元素之間完全具遞移性是不容易的，因此必須做一致性檢定
- 要素的優勢程度，經由加權法則而求得
- 任何要素只要出現在階層結構中，不論其優勢程度是如何小，均被認為與整個評估結構有關。

Thank You !