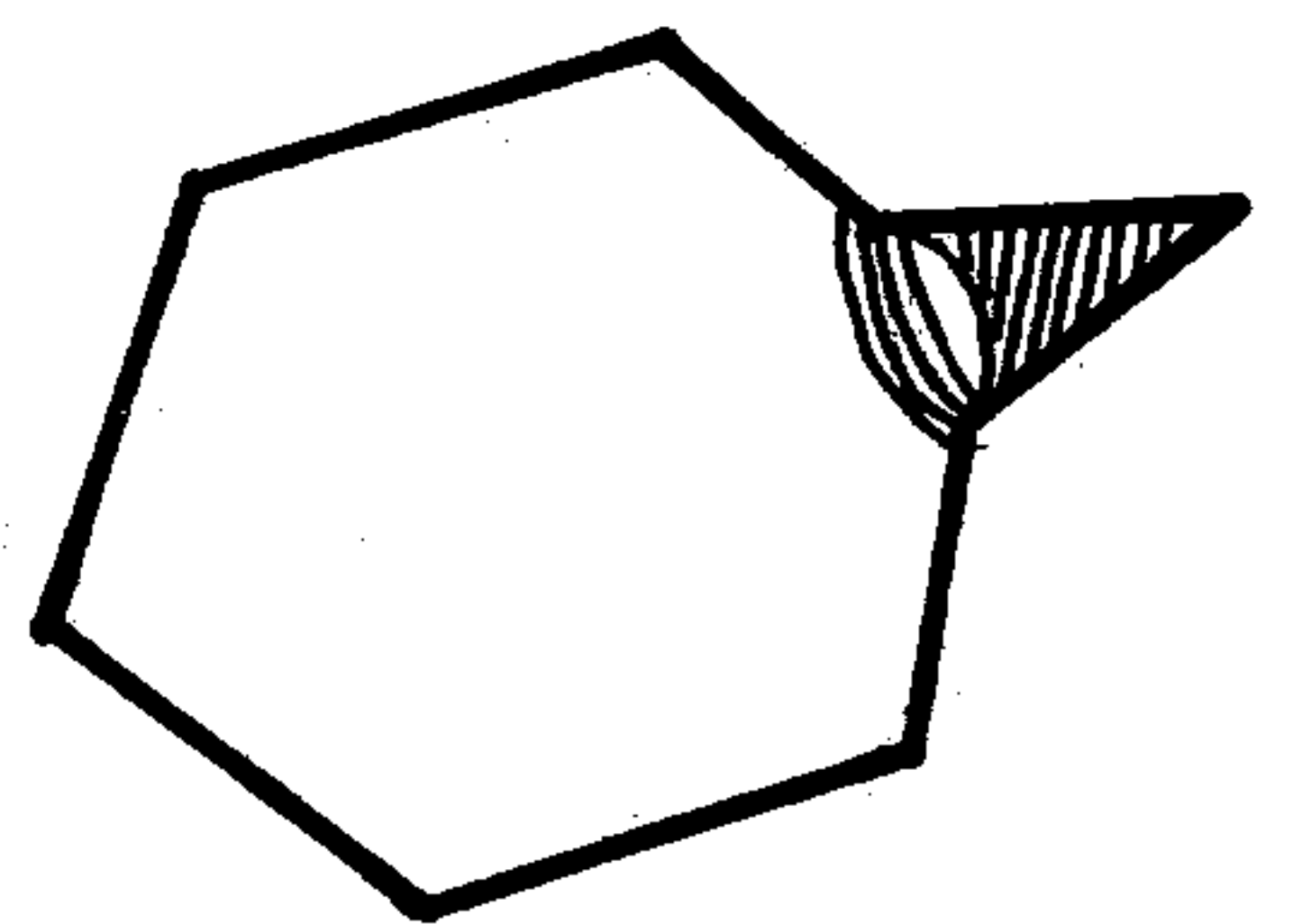


的標準也一再降低，依美國職業安全衛生局（NIOSH, National Institute for Occupational Safety and Health）原訂暴露標準為1ppm，在1992年更修訂為0.75ppm，更需提醒工作人員在使用此消毒劑時多加注意，不只注意自己安全，處理過器械用物亦要沖洗或排氣完全才可給病人使用。

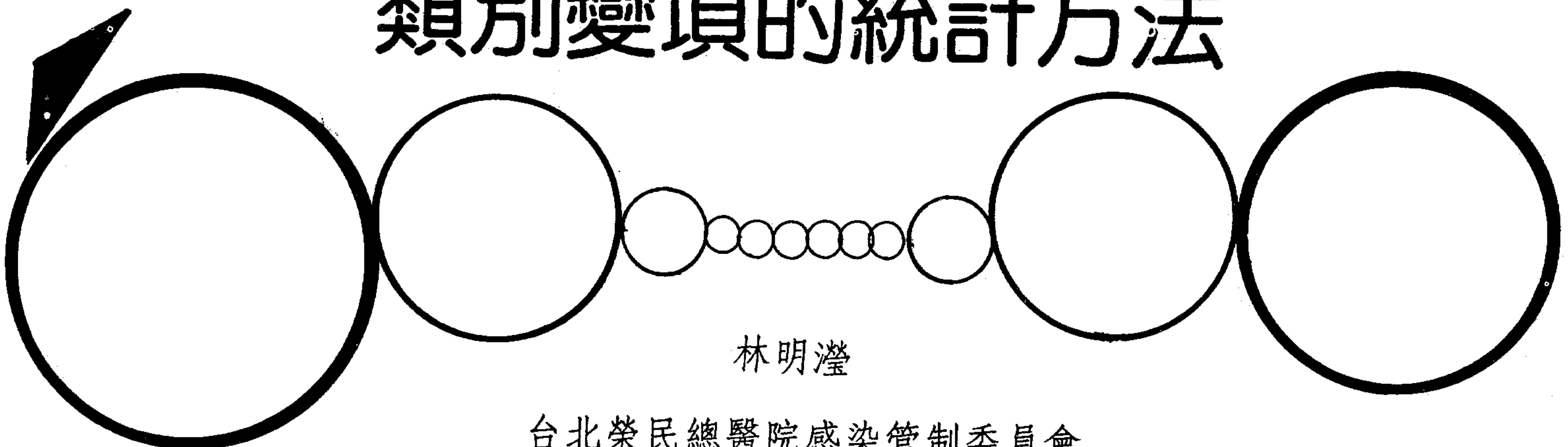
### 參考文獻

1. Favero MS: Dialysis associated disease and their control. In: Bennett JV d Brochman, PS(eds): Hospital Infection, 2nd ed. Boston, Little Brown, 1986:267-282
2. Rutala WA: APIC Guideline for selection and use of disinfectants. Am J Infect Control 1990;18:99-117
3. 盧光舜：消毒學（再版）台北南山堂出版社，1985:37-88

## ● 流行病學暨生物統計專欄(九) ●



# 類別變項的統計方法



林明澄

台北榮民總醫院感染管制委員會

## 前言

本期介紹的統計方法為二個類別變項間的統計方法，簡單的說類別變項就是資料非連續的，例如在臨床上我們在紀錄有多少人使用呼吸器，資料只會有7人使用呼吸器，而不會有7.8人使用呼吸器。而類別變項的統計方法就如探討住院病人有無使用導尿管、與得到院內泌尿道感染是否有關係，此時使用導尿管屬於類別變項，其資料只有『有』或『沒有』二類，

而院內泌尿道感染也屬於類別變項，其資料是『已經得到院內泌尿道感染』或『沒有得到院內泌尿道感染』，即變項的分類不同，只代表兩者不一樣，且彼此間沒有次序間的差異，探討這二個條件間是否有關聯存在，又稱關聯檢定或獨立性檢定，在臨床上常用的統計方法有 1. 卡方檢定 [Chi-square( $\chi^2$ ) test] 2. Yate's correct test 3. 費歇恰當檢定 Fisher's exact test) 4. McNemar test 5. 波以松檢定 (Poisson test)。



## 壹、卡方檢定 ( $\chi^2$ -test)

卡方檢定 ( $\chi^2$ -test, 或稱為Chi-square "Chi" 讀音與中文『開』同) 是最常被廣泛應用的統計方法之一, 卻也是最常被誤用與濫用的統計方法, 其目的在於檢定在A變項的分類中屬某一項, 是否在B變項的分類中較易屬於某一項, 即說A, B二個類別變項有關聯性, 或此二個類別變項的檢定具有統計上的意義, 反之, 則此二個變項沒有關聯性, 或不具統計學上的意義。

### 一、適用條件:

1. 類別變項—類別變項
2. 兩組資料互相獨立
3. 樣本是從母群體中隨機抽樣
4. 類別變項, A變項可區分為c組 ( $c \geq 2$ ), B變項可分為r組 ( $r \geq 2$ )
5. 其資料可安排成r x c的表格

二、假設檢定: 有無曝露於某危險因子的得病機率相同

### 三、檢定程序:

1. 檢定每一細格之期望值是否過小 ( $< 5$ ) ?
2. 檢定有無曝露於某危險因子的得病機率是否相同?

### 四、檢定統計量:

a	b	a+b
c	d	c+d
a+c	b+d	n

a, b, c, d 為4個  
細格的數值  
N 為總樣本數

$$1) X^2 = \sum ((O - E)/E)^2 \text{ 或}$$

2) 自由度 = 1 時,

$$X^2 = \frac{N(ad - bc)^2}{(a+b)(c+d)(a+c)(b+d)}$$

五、範例: 某一研究者, 欲探討有無使用導尿管與院內泌尿道感染是否有關聯, 其資料如下:

		使用導尿管		合 計
		是	否	
得泌尿 道感染	是	3	16	19
	否	40	58	98
合 計		43	74	117

### 計算過程

1)  $H_0$ : 有無使用導尿管與得泌尿道感染無關

$H_1$ : 使用導尿管與泌尿道感染有關

$P_1 = P_2$ ,  $P_1$  = 使用者生病的機率,  $P_2$  = 未使用者生病的機率

2) 計算每個格子的期望值

$$E_{11} = 19/117 \times 43/117 \times 117 = 6.98$$

$$E_{12} = 19/117 \times 74/117 \times 117 = 12.02$$

$$E_{21} = 98/117 \times 43/117 \times 117 = 36.02$$

$$E_{22} = 98/117 \times 74/117 \times 117 = 61.98$$

$E_{11}$ : 代表使用導尿管並得到泌尿道感染。

$E_{12}$ : 沒有使用導尿管並得到泌尿道感染。

$E_{21}$ : 使用導尿管且沒有得到泌尿道感染。

$E_{22}$ : 沒有使用導尿管且沒有得到泌尿道感染。

是否使用導尿管與得到泌尿道感染觀察值與預期值。



		是否使用導尿管		合 計
		是	否	
患 病	是	3(6.98)	16(12.02)	19
	否	40(36.02)	58(61.98)	98
合	計	43	74	117

3) 計算 $X^2$ 值 [ $X^2 = \sum((O - E)E)^2$ ]

$$X^2 = \frac{(3 - 6.98)^2}{6.98} + \frac{(16 - 12.02)^2}{12.02} + \frac{(40 - 36.02)^2}{36.02} + \frac{(58 - 61.98)^2}{61.98} = 4.28$$

#### 六、檢定結果

$X^2_{95(1)} = 3.84$ ,  $X^2_{99(1)} = 6.63$  因此當 $X^2 = 4.28$ 時,  $P$ 在0.05與0.01之間, 即 $0.01 < P < 0.05$ , 如果選擇 $\alpha = 0.05$ , 就是拒絕 $H_0$ , 而相信使用導尿管與泌尿道感染有關聯; 若選擇 $\alpha = 0.01$ , 則接受無差異之假設, 就認為使用導尿管與泌尿道感染無關。

#### 七、決策原則:

1. 統計學家曾建議, 當 $N < 20$ , 或 $20 < N < 40$ 而其中有超過20%的期望次數小於5時, 不要使用 $X^2$ 檢定。
2. 當我們計算 $X^2$ 值以後, 並不需由研究者去計算其機率, 只要查由數理統計家所計算 $X^2$ 的機率表即可。在查表之前先要計算自由度, 如範例 $X^2$ 值大於3.84,  $P < 0.05$ , 小於6.63,  $p > 0.01$ 。 $X^2$ 值愈大, 表示觀察值與預期值相差愈大, 兩者可能從同一母全體中抽出之機率也愈小。
3. 多項類別變項的卡方檢定其計算方法與

二項類別變項相同, 只是自由度會因變項增加而增大。

4. 計算自由度 = (A變項之項數 - 1) x (B變項之項數 - 1)。  $X^2$ 表中最左邊之一縱列代表自由度, 最上一橫列代表面積或機率, 二者之交叉點即代表臨界值。

#### 卡方分佈表

自由度 \ 臨界值	95%	99%
1	3.84	6.63
2	5.99	9.21
3	7.82	11.35
4	9.49	13.28
5	11.07	15.09
6	12.59	16.81
7	14.07	18.47
8	15.51	20.09
9	16.92	21.67

5. 卡方檢定本身是在探究二個類別變項間是否『相關』。如果檢定結果『顯著』或『推翻無差異的假設』, 則到底是A變項引起B變項或B變項引起A變項, 或互為因果, 或只是具統計上的關連但完全没有因果關係, 則需由研究者依研究法上的邏輯加以推定。亦即卡方檢定本身不假設因果關係的方向。
6.  $X^2$ 值受總樣本數影響甚大, 當每個格次的百分比保持恆定, 而增大總樣本數時, 檢定結果可能就從不顯著轉變為顯著。因此如何決定適當的樣本數是卡方檢定中最難的課題。

#### 八、卡方檢定的濫用

卡方檢定計算方便, 瞭解容易, 是檢定二個類別變項間關係的好方法, 但也常遭到不當的濫用。最常見的濫用是任意將等距或等比變項化為類別變項, 然後以卡方檢定處理之。甚至也有將二個等距 / 等比變項均化為類別變項, 做卡方檢定。此種做法犯了二個錯誤: 一是



如果是等距 / 等比資料，因其資料含有的訊息最豐富，將其分為若干組，則丟棄了很多資料，迫使利用敏感度較低的統計方法，易趨向於接受無效的假設。分組不同，卡方檢定的結果就不相同，可能在一種分組方法下是接受假設而另一種分組法卻是推翻假設。

## 貳、Yate's corrected $X^2$ test

- 一、適用條件：1. 在  $2 \times 2$  的卡方檢定中（亦即  $d.f. = 1$ ），最小的期望值小於5時， $X^2$ 值分佈與 $X^2$ 值機率分佈表並不完全符合，而有稍微的誤差，對誤差的修正稱為Yate's correction。亦即自由度為1時，

$$X^2 = \frac{(|O - E| - 0.5)^2}{E} \text{ 做了修正 } X^2 \text{ 值比}$$

不修正小了一點，使之更接近自由度 = 1 的  $X^2$  分佈。

2. 在多項類別的卡方檢定，若總數界於20至40之間時，且有超過20%的期望值小於5時，一定要使用Yate's correction。

二、假設檢定：有無曝露於某危險因子的得病機率相同

三、檢定程序：

1. 檢定每一細格之期望值是否過小（ $< 5$ ）？
2. 檢定有無曝露於某危險因子的得病機率是否相同？

四、檢定統計量：

$$1) X^2 = \frac{(|O - E| - 0.5)^2}{E}$$

2) 當自由度為1時，

$$X^2 = \frac{N(|ad - bd| - N/2)^2}{(a+b)(c+d)(a+c)(b+d)}$$

五、範例：某研究者研究26位男性冠狀心臟病患者，其插心導管與院內心內膜炎的關係，其資料如下

		使用心導管		合 計
		是	否	
得心內膜炎	是	13	1	14
	否	5	7	12
合 計		18	8	26

計算過程（代入公式）

$$X^2 = \frac{26 \times (|13 \times 7 - 5 \times 1| - 26/2)^2}{14 \times 12 \times 18 \times 8} = 5.73$$

六、檢定結果

$X^2_{95}(1) = 3.84$ ， $X^2_{99}(1) = 6.63$  因此當  $X^2 = 5.73$  時， $P$  在 0.05 與 0.01 之間，即  $0.01 < P < 0.05$ ，如果研究者選擇  $\alpha = 0.05$ ，就是拒絕  $H_0$ ，而相信使用心導管與心內膜炎有關聯；若選擇  $\alpha = 0.01$ ，則接受無差異之假設，即使心導管與心內膜炎無關。

七、決策原則：

1. 校正後的值將比未校正的值小，亦即較不容易拒絕  $H_0$ ，是比較保守的做法但卻能得到較可靠的結論；一般  $X^2$  值若在推翻與接受的臨界邊緣上，修正後則為『接受無效假設』。

2. 理論上說，自由度為1時應一律做Yate's修正，但如  $O - E$  的絕對值很大，則減或不減0.5對  $X^2$  並不產生影響。

（待續）