

# 貝氏定理淺談

任教科別：數學科 作者：劉宗豪

## 摘要

「決勝二十一點」電影中教授發問有關「山羊與汽車」得大獎的機率問題，男主角回答換門得大獎的機率比較大，就人們的直觀上總認為這想法和常態有所差異，進而對這個機率問題產生好奇。

日常生活中，人們時常會遇到許多需要抉擇的時刻，大家往往都會選擇對於自己能產生最大利益的那個選項；但人們其實並不知道哪一個才具有最大利益，而僅僅出於憑感覺做判斷。由於高一下學期學生會學到了機率這個章節，如何利用機率的計算得出哪個事件能獲得最大利益，從中解決許多生活中的抉擇問題。

## 壹、前言

我們日常生活中常見到的小遊戲中，或多或少都離不開一個數學上相當重要的概念——機率。事實上，機率的觀念最初是從觀察賭博中發展出來的，而這就是將單純只是靠運氣的遊戲衍伸到一個數學上領域的研究，而將普通的機運科學化的過程。

談到機率，相信大部分對機率有所涉獵的人們或許都看過一個歷史上相當著名的問題——Monty Halls 三門問題。在這份作品中，我們將藉由三門問題的探討，推算出贏得獎勵的最佳策略，進而歸納出其規律。

加以偶然在《科學月刊》上看到〈轎車與山羊〉這篇文章，其論點：在已知某條件下個別事件的機率並不均等，顛覆了原本的觀念對於選擇的假設，使人欲深入 其中了解及探討其箇中奧妙。

## 貳、正文

### 一、貝氏定理的起源

貝氏定理是一種統計學。在十八世紀後期，貝氏（Reverend Thomas Bayes, 1702-61）在玩弄著條件機率的公式時，忽然有個驚人的發現——這些公式都是內部對稱的。而所謂的貝氏定理就是機率論中的一個結論，它跟隨機變數的條件機率以及邊緣機率分布有關。

### 二、三門問題原始命題：

知名的三門問題是來自一個電視節目上，主持人 Monty Hall 所主持的一個獎品遊戲。節目中給挑戰者有 3 扇門可以選擇，接著主持人會將其中一扇確定不會中獎的門刪除，接著提供挑戰者是否更換門的權利，問題就是更換門前後的機率分別是多少？

(一) 有 3 扇門，1 個獎品

1. 如果我們選擇不換門，則中獎機率為  $1/3$

2. 如果我們選擇換門，則中獎機率為  $1/3 * 0 + 2/3 * 1 = 2/3$

(有  $1/3$  的機率選擇到正確的門，但是因為換了門，所以一定會變成沒有中獎。 $2/3$  的機率選到沒有獎品的門，然後因為 2 扇沒有獎品的門都被移除了，因此一定會中獎。)

⇒ 比較換門和不換門的機率差

(二) 貝氏定理公式

通常沒有多想會認為換與不換的機率是一樣的，但利用貝氏定理公式，可以知道這次的事件 A 是「1 號門有獎金」，而事件 B 就是「主持人把 2 號門打開」。

$P(A) = 1/3$ ：P(A) 就是 1 號門有獎金的機率，當然是  $1/3$ 。

$P(B|A) = 1/2$ ：如果 1 號門有獎金，主持人就要在 2 號和 3 號之間打開一扇，所以  $P(B|A) = 1/2$ 。

$P(B)=1/2$ ：這是因為這有兩個可能性，第一個可能性是 1 號門有獎金，這樣「主持人把 2 號門打開」的可能性就是  $P(B|A)$ ，也就是  $1/2$ ，第二個可能性是 3 號門有獎金，這樣主持人只可打開 2 號門，所以機率是 1， $P(B)=(1/2)(1/3)+(1)(1/3)=1/2$ 。用公式就可以計出  $P(A|B)=P(1 \text{ 號門有獎金} | \text{主持人把 2 號門打開})=(1/2 * 1/3) \div 1/2$  所以如果堅持選擇 1 號門，贏得獎金的機率就只有  $1/3$ ，但選擇轉到 3 號門，勝出機率就會是  $2/3$ ，由此可知選擇轉換可使中獎的機率加倍。

### 三、生活中實例應用

在流行病學的領域中，關於利用機率理論來計算某種疾病檢驗所帶來的偽陽性比率，也有許多類似關於機率解讀的問題。說明如下：

#### 1. 符號

D：真正有病(disease)

D'：沒病(no disease)

T+：檢驗結果為陽性(positive)

T-：檢驗結果為陰(negative)

#### 2. 名詞解釋

(1)盛行率 (Prevalence  $P(D)$ ) 在某時間點上罹患某病的比例。

(2)敏感度 (Sensitivity  $P(T+|D)$ ) 有病的人檢驗結果為陽性的機率。

(3)特異度 (Specificity  $P(T-|D')$ ) 沒病的人檢驗結果為陰性的機率。

(4)偽陽性 (False Positive  $P(T+|D')$ ) 沒病的人被誤檢驗為陽性的機率。

(5)偽陰性 (False Negative  $P(T-|D)$ ) 有病的人被誤檢驗為陰性的機率。

#### 3. 關心的問題

若檢驗結果呈陽性(T+)時，實際上此人罹病的機率  $P(D|T+)$  為何？

若檢驗結果呈陰性(T-)時，實際上此人未罹病的機率  $P(D'|T-)$  為何？

假設根據某段時間的研究報告，一種罕見疾病在某地區每 10 萬人中有 8 人(盛行率)罹患此病，且在醫學上已有方法可以檢驗此種疾病，但不是百分百有效，對於已經罹患此病的人有 98%(敏感度)的檢驗結果呈現陽性反應，而對於未染病的人也有 1.6%的機率(偽陽性)檢驗出罹患此病。已知某人剛做完此疾病的檢驗後呈陽性反應，請問此人真的罹患此罕見疾病的機率有多大？

解：

由  $P(D)=8/100000$ ， $P(T+|D)=98/100$ ， $P(T+|D')=1.6/100$

$P(T+)=P(D)P(T+|D)+P(D')P(T+|D')$

$=8/10000 * 98/100 + (1-8/10000) * 1.6/100 = 0.01607712$

所求  $P(D|T^+)=0.0000784/0.01607712$  接近 0.00488

可知此人真的罹患此罕見疾病的機率約為 0.00488，意即每 100000 人做此疾病檢驗呈陽性反應，約有 488 人真正罹患此病。

這樣的結果乍看之下著實令人意外，在高敏感度的檢驗之下，呈陽性反應者其真正罹病的機率才只有 0.00488。再換一個角度來看，檢驗前，一個人罹病的機率為 0.00008(每十萬人中有 8 人)，如果檢驗後呈陽性反應，則罹病機率升高為 0.00488(每十萬人中有 488 人)，比原先高了約 61 倍，這未嘗不是一個警訊，所以醫生通常會建議再做一次更精密的檢查，而這也正是數字 0.00488 的意義之一。

有關機率的解讀，實在應該要注意掌握了多少相關的資訊。然後，貝氏定理背後的概念，並不是只估算一次事後機率就好了，而是說，只要有新的證據(資訊)出現，我們就應該不斷的修正。

### 叁、結語

藉由這次的研究，可以知道貝氏定理的起源與定義，而在生活中也常需要利用貝氏定理進行計算，像醫學和統計學都會使用該定理計算其機率，在醫學方面，因為可能驗出偽陽性和偽陰性，因此利用貝氏定理，可以算出是否真正罹患疾病的機率。

貝氏定理不只可以在醫學方面求機率，還可以應用在其他生活問題中，例如：三扇門問題、測謊機、抽籤問題…等等，透過這次的小論文研究，進而整理出這篇與貝氏定理相關應用的小論文。藉由研究三門問題以及撲克牌遊戲中各種選擇情況、遭遇條件及限制，計算並觀察各種不同的狀況會造成的結果，進而推論出贏得遊戲的最佳方法。且可在實際的狀況下將上課所學到的機率、排列組合……等等化為能在生活上用到的工具，這也正是學數學最重要的意義。

### 肆、參考文獻

- 一、蘇俊鴻 貝葉斯和貝氏定理(1) 科學 Online (網站)
- 二、黃文璋 機率應用不易 數學傳播 34 卷 1 期 民 99 年 3 月
- 三、黃提源 機率論 協進圖書
- 四、薩爾斯伯格(David Salaburg)著 葉偉文譯 統計改變了世界