

# 機率論為何要建立在機率空間上面？

蔡聰明

## 一. 一些問題的提出

機率論是研究隨機現象的學問。它要對隨機現象建立機率模型，並且求算有趣事件的機率及推演出各種極限定理、機率法則，研究隨機過程等等。

機率模型長得什麼模樣？它的理型 (ideas and forms) 是什麼？

今日大家都會說，機率論的出發點是機率空間  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ ，其中  $\Omega$  為樣本空間 (sample space)，代表隨機實驗的所有可能發生結果； $\mathcal{F}$  為事件 (events) 所構成的  $\sigma$  代數 ( $\sigma$ -algebra)； $P$  為一個機率測度 (probability measure)，用來度量事件發生的「確定程度」(the degree of certainty)。「probability」一詞日文翻譯成「確率」，我國早先的譯名是「或然率」、「概率」，但目前通行的譯名是最佳的「機率」。

機率空間的理型是怎麼來的呢？它當然是長久演化與試誤 (trial and error) 的產物，經過人為的選擇與創造才得到的。從長期累積的直觀經驗知識 (intuitions) 出發，提煉

出概念 (concepts) 與公理，最後結晶為理論 (theory)。事實上，任何概念或理論都是這樣產生的，用來承載或組織豐富的、既有的經驗知識，進一步又可當作開拓新知的根據地。

機率論的公理化醞釀了約 30 年，從 1900 年到 1933 年，正值現代數學公理化思潮的高峰期。

機率的概念起源於賭局 (games of chance)，從盤古開天地以來就出現，長久不斷地累積經驗知識，一直到 1713 年 J. Bernoulli 提出弱大數法則，標誌著數學機率論的誕生。接著又有 De Moivre (1718 年) 與 Laplace (1801 年) 的中央極限定理，Gauss 的誤差之正規分佈律 (1809 年) 以及 Poisson 極限定理 (1832 年) 等各種機率法則 (the laws of chance) 之獲得，其中也出現了種種詭論 (paradoxes)。到了 1900 年，公理化的時機成熟，Hilbert 提出著名的 23 個問題，其中第 6 個就是關於物理學與機率論的公理化問題。於是許多數學家開始嘗試解決機率論的公理化問題，一方面繼續開拓機率論的領域，一方面作各種試驗。結果在 1933

年才由俄國偉大數學家 Kolmogorov(1903-1987年) 完成機率論的公理化(幾乎跟 Von Neumann 的量子力學公理化同時完成), 提出機率空間的理型作為機率論的基礎。從此機率論作為一個數學理論完全確立。Kolmogorov的機率空間模型, 普遍被數學家所接受。在這麼單薄的假設下, 居然開展出那麼豐富的結果, 這是機率論的榮耀。

機率論為何要採用「機率空間」的理型? 這樣做有什麼優點? 不這樣做又有什麼缺點? 還有沒有其它選擇? 取舍的標準何在?

這些問題都是初學公理化機率論的人最易產生的困惑。如果回答說, 這樣取的「機率空間」是全測度為1的特殊測度空間, 使得測度與積分論的工具都可以搬過來用, 這只是一個平凡的 (ordinary) 答案, 還是不能解惑。

Lebesgue在 1902-1903年就創立測度與積分論, 為什麼要等到 1933年(相差 30年) 機率論才完成公理化呢? 因此,「機率空間」的出現必有更深刻的道理存在, 不論是內在的或外在的理由。1900年到1933年之間正是數學家找尋機率模型的試誤與演化階段。

機率空間的出現, 我們分成四個階段來討論: (i) 隨機實驗與命題演算, (ii) 翻譯成集合論的語言得到初等機率空間之理型, (iii) 用各式各樣的例子來試驗初等機率空間的理型是否合用, (iv) 最後抽取出 Kolmogorov 的機率論公理系統。

本文我們要用一些具體的例子來闡明: 機率空間是公理化機率論的最佳選擇。

## 二. 初等機率空間的出現

### 甲. 隨機實驗與命題演算

所謂「隨機實驗」(random experiment) 是指其出現結果有種種可能之實驗, 事先完全無法預料。例如丟一個銅板 100 次就是一個隨機實驗。

對於一個隨機實驗, 我們想知道各種有趣的事象發生的機會大小。這些事象通常以「命題」(propositions) 或「敘述」(statements) 的方式來出現, 例如令  $p$  表示「正面的次數介於 45 次到 58 次之間」, 這就是關於丟 100 次銅板的隨機實驗之一個事象。我們稱  $p$  為一個隨機命題。

古典邏輯所研究的「敘述」都具有明確的真假值, 不能時真時假或沒有真假值, 但是在機率論中的敘述則不然。作隨機試驗下來, 如果丟出 53 次正面, 則  $p$  成立; 如果丟出 40 次正面, 則  $p$  不成立。因此, 每一個事象都「說不準」(uncertainty)。衡量一個事象真確的程度就叫做該事象的機率。

假設  $p, q, r, \dots$  為一族命題, 那麼我們就可以談論命題的三個運算:

名稱	記號	意義
否定	$\sim$	$\sim p$ 表示「 $p$ 的否定」之命題
或	$\vee$	$p \vee q$ 表示「 $p$ 或 $q$ 」, 即 $p, q$ 至少有一個成立之命題
且	$\wedge$	$p \wedge q$ 表示「 $p$ 且 $q$ 」, 即 $p, q$ 同時成立之命題

這三個運算顯然滿足下列運算律:

1. 交換律:

$$p \vee q = q \vee p, \quad p \wedge q = q \wedge p$$

2. 結合律:

$$(p \vee q) \vee r = p \vee (q \vee r)$$

$$(p \wedge q) \wedge r = p \wedge (q \wedge r)$$

3. 分配律:

$$p \vee (q \wedge r) = (p \vee q) \wedge (p \vee r)$$

$$p \wedge (q \vee r) = (p \wedge q) \vee (p \wedge r)$$

4. 冪等律:

$$p \vee p = p, \quad p \wedge p = p$$

5. De Morgan 定律:

$$\sim (p \vee q) = (\sim p) \wedge (\sim q)$$

$$\sim (p \wedge q) = (\sim p) \vee (\sim q)$$

6. 雙否定律:

$$\sim (\sim p) = p$$

7. 兩值律:

$$p \vee (\sim p) = 1, \quad p \wedge (\sim p) = 0$$

其中1表恆真命題,0表恆假命題。

8. 0與1的特性:

$$p \vee 0 = p, \quad p \wedge 0 = 0$$

$$p \vee 1 = 1, \quad p \wedge 1 = p$$

定義:一族命題  $\mathcal{A}$  滿足上述八條運算律就叫做一個 Boole 代數 (Boolean algebra), 記為  $\langle \mathcal{A}, \sim, \vee, \wedge, 0, 1 \rangle$ 。

註: Boole(1815-1864) 是自學成功的典範, 他在1854年出版 “An investigation of the laws of thought” 一書, 引入命題演算, 嘗試將邏輯代數化。B. Russell 稱譽說:「純數學是 Boole 發明的。」

## 乙. 翻譯成集合論的語言: 初等機率空間

G. Cantor(1845-1918) 創立集合論, 堪稱為「數學的法國大革命」。這是他追究「無窮」的產物。現代數學的特色之一, 就是一切都要化成集合論的語言來表達。

對於任意非空集  $\Omega$ , 令  $2^\Omega$  表示  $\Omega$  的所有子集全體, 將  $\sim, \vee, \wedge$  分別解釋為取補集  $c$ 、取聯集  $\cup$ 、取交集  $\cap$  之操作, 再取  $0 = \emptyset, 1 = \Omega$ , 則  $\langle 2^\Omega, c, \cup, \cap, \emptyset, \Omega \rangle$  形成一個 Boole 代數。反過來, M.H. Stone (1963年) 證明: 對於任何 Boole 代數  $\mathcal{A}$ , 必可找到一個集合  $\Omega$ , 使得  $\mathcal{A}$  中的命題表現為  $\Omega$  的子集, 並且  $\sim, \vee, \wedge$  表現為集合運算  $c, \cup, \cap$ , 而成為  $2^\Omega$  的一個 Boole 子代數。

對於一個隨機實驗的一族隨機命題所成的 Boole 代數  $\mathcal{A}$ , 令  $\Omega$  表示實驗的所有可能結果之集合, 將每個命題  $p$  表現成  $\Omega$  的子集  $A$ , 亦即使  $p$  成立的元素所成之集, 叫做  $p$  的真值集 (truth set), 如下列的對照表:

命題	真值集
1	$\Omega$
0	$\emptyset$
$p$	$A$
$q$	$B$
$\sim p$	$A^c$
$p \vee q$	$A \cup B$
$p \wedge q$	$A \cap B$
$\mathcal{A}$	$\mathcal{A}$

顯然,  $\mathcal{A} \subset 2^\Omega$  並且滿足下列性質:

- (i)  $\Omega \in \mathcal{A}$
- (ii)  $A \in \mathcal{A} \Rightarrow A^c \in \mathcal{A}$
- (iii)  $A, B \in \mathcal{A} \Rightarrow A \cup B \in \mathcal{A}$

亦即  $\mathcal{A}$  包含有字集  $\Omega$ , 並且在取補集與聯集下具有封閉性。我們稱這樣的  $\mathcal{A}$  為一代數 (algebra), 其元素叫做事件 (events)。如果  $A \cap B = \emptyset$ , 則稱  $A, B$  為互斥 (disjoint) 事件。

接著是對每一個事件  $A \in \mathcal{A}$  引入機率  $P(A)$ , 我們自然要求它滿足:

- (i) 正性:  $0 \leq P(A) \leq 1, \forall A \in \mathcal{A}$
- (ii) 歸一性:  $P(\Omega) = 1$
- (iii) 加性: 若  $A, B \in \mathcal{A}$  為互斥事件, 則

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B)$$

我們稱  $P$  為一個初等機率測度 (an elementary probability measure)。

定義: 一個初等機率空間 (an elementary probability space) 是指三合一空間  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , 其中

- (i)  $\Omega$  為一個非空集, 叫做樣本空間;
- (ii)  $\mathcal{A} \subset 2^\Omega$  為一個代數, 表事件全體;
- (iii)  $P$  為一個初等機率測度。

註: 此地的初等機率測度與初等機率空間之用語, 我們根據的是 Itô [13]的書。改採「擬機率測度」與「擬機率空間」, 也是很好的用語。

初等機率空間是對一個隨機實驗去蕪存菁後的初步總結, 是一個很自然的機率模型。這個理型是否足以承載豐富的機率結果呢? 在既知的結果中, 最重要的是 Bernoulli 的弱大數法則、De Moivre-Laplace 的中央極限定理以及 Borel 的強大數法則。這些都可以生存在初等機率空間上面嗎?

### 三. 初等機率空間的試驗

Bernoulli的弱大數法則起源於要澄清: 「丟一個公正銅板, 出現正面的機率是 1/2」這句話的意思。

為此, 考慮在相同狀況下, 獨立地丟一個公正銅板  $n$  次之隨機實驗。我們為其建立初等機率空間  $(\Omega_n, \mathcal{A}_n, P_n)$  如下:

$$\Omega_n = \{\omega = (\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n) : \omega_k = H \text{ 或 } T\}$$

其中 H 表正面 (head), T 表反面 (tail);

$$\mathcal{A}_n = 2^{\Omega_n}$$

由於每一樣本點的機會均等, 故對每一個  $\omega \in \Omega_n$ , 指定

$$P_n(\omega) = \frac{1}{2^n}$$

從而, 對  $A \in \mathcal{A}_n$  指定

$$P_n(A) = \frac{\#A}{2^n}$$

其中  $\#A$  表示事件  $A$  所含的樣本點個數。

定義「隨機變數」(random variables)

$$\xi_k : \Omega_n \rightarrow \{0, 1\}$$

如下: 對於  $k = 1, 2, \dots, n$ , 令

$$\xi_k(\omega) = \begin{cases} 1, & \text{當 } \omega_k = H \text{ 時} \\ 0, & \text{當 } \omega_k = T \text{ 時} \end{cases}$$

我們稱  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  為一個 (有限的) 銅板序列。再令

$$S_n = \xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n$$

則容易證得下面兩個定理:(參見 [2])

定理 1: (Bernoulli 弱大數法則) 對於任意  $\varepsilon > 0$ , 恆有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_n(|\frac{S_n}{n} - \frac{1}{2}| \leq \varepsilon) = 1 \quad (1)$$

定理 2: (De Moivre-Laplace 中央極限定理) 對任意  $x \in R$ , 恆有

$$\begin{aligned} & \lim_{n \rightarrow \infty} P_n(\frac{S_n - n/2}{\sqrt{n}/2} \leq x) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-u^2/2} du \end{aligned} \quad (2)$$

因此, 初等機率空間的理型可以承載 Bernoulli 弱大數法則與 De Moivre-Laplace 中央極限定理。初步看起來, 似乎很不錯。這會是我們所要追尋的理型嗎?

再試驗 Borel 的強大數法則, 這必須涉及無窮多次丟銅板, 即銅板序列 (coin-tossing sequence)。

定義: 設  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  為一個初等機率空間。如果  $X_1, X_2, X_3 \dots$  為定義在  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  上, 取值  $\{0, 1\}$  的一列隨機變數, 滿足下列兩個性質:

(i) 同佈性: 對任意自然數  $n$ ,

$$P(X_n = 0) = \frac{1}{2} = P(X_n = 1)$$

(ii) 獨立性: 對任意有限多個自然數  $i_1 < i_2 < \dots < i_m$  與由  $0, 1$  所成的有限數列  $j_1, j_2, \dots, j_m$

$$\begin{aligned} & P(X_{i_1} = j_1, \dots, X_{i_m} = j_m) \\ &= P(X_{i_1} = j_1) \dots P(X_{i_m} = j_m) \end{aligned}$$

則稱  $(X_n)$  為一個銅板序列。

我們建造「丟無窮多次銅板」的初等機率空間及銅板序列如下:

取樣本空間

$$\Omega_\infty = \{\omega = (\omega_1, \omega_2, \dots) : \omega_k = H \text{ 或 } T\}$$

對於  $A \subset \Omega_n$ , 令

$$C_A = \{\omega \in \Omega_\infty : (\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n) \in A\}$$

表示以  $A$  為底在  $\Omega_\infty$  中的「柱集」(cylinder set)。令

$$\mathcal{A}_\infty = \{C_A : A \in \mathcal{A}, n \in \mathbf{N}\}$$

表示柱集的全體, 這是一個代數。對  $C_A \in \mathcal{A}_\infty$ , 定義

$$P_\infty(C_A) = P_n(A) = \frac{\#A}{2^n}.$$

初等機率空間  $(\Omega_\infty, \mathcal{A}_\infty, P_\infty)$  之建構只不過是將有窮多次丟銅板的一連串初等機率空間  $(\Omega_n, \mathcal{A}_n, P_n)$ ,  $n \in \mathbf{N}$  嵌入而已。

接著, 在  $\Omega_\infty$  上定義無窮多個隨機變數:

$$\xi_k(\omega) = \begin{cases} 1, & \text{若 } \omega_k = H, \\ 0, & \text{若 } \omega_k = T, \end{cases}$$

$k = 1, 2, \dots$ 。容易驗知  $(\xi_n)$  為一個銅板序列。令

$$S_n = \xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n$$

所謂 Borel 的強大數法則是指

$$P_\infty\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2}\right) = 1 \quad (3)$$

這成立嗎? 讓我們作分析。令事件

$$B = \left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2} \right\}$$

則

$$\begin{aligned} B &= \bigcap_{\varepsilon > 0} \bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} \left\{ \left| \frac{S_n}{n} - \frac{1}{2} \right| < \varepsilon \right\} \\ &= \bigcap_{m=1}^{\infty} \bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} \left\{ \left| \frac{S_n}{n} - \frac{1}{2} \right| < \frac{1}{m} \right\} \end{aligned}$$

再令

$$\begin{aligned} B_{lk}^m &= \bigcup_{n=k}^l \left\{ \left| \frac{S_n}{n} - \frac{1}{2} \right| < \frac{1}{m} \right\} \\ B_n^m &= \left\{ \left| \frac{S_n}{n} - \frac{1}{2} \right| < \frac{1}{m} \right\} \end{aligned}$$

則顯然有

$$B_{lk}^m \xrightarrow{l \rightarrow \infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} B_n^m \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} B_n^m \xrightarrow{m \rightarrow \infty} B \quad (4)$$

其中只有  $B_{lk}^m \in \mathcal{A}_\infty$ , 其餘的都經過了取單調極限, 故都不屬於  $\mathcal{A}_\infty$ 。因此 (3) 式的左

項沒有意義, 亦即在  $(\Omega_\infty, \mathcal{A}_\infty, P_\infty)$  上無法承載 Borel 強大數法則。這顯示初等機率空間的理型似乎不夠用, 尤其是涉及樣本空間為無窮集的情形。

這並沒有十足的說服力, 因為對於一個銅板序列, 初等機率空間的造法可以有各種方式, 也許換個造法就可使 Borel 的強大數法則成立。

下面我們舉一個奇妙的例子, 這是從 [3] 一文中取出來的。考慮從自然數集  $\mathbf{N}$  中任取出一數的隨機實驗。我們可以造一個初等機率空間, 並且在其上定義出各種銅板序列, 其中有的使 Borel 強大數法則不成立, 也有的使 Borel 強大數法則成立。

從  $\mathbf{N}$  中任取一數的隨機實驗, 原則上, 每一數被取到的機會均等, 但是由於  $\#\mathbf{N} = \infty$ , 故無法對每一點指定相等的機率。我們退而求其次, 造一個機率模型保住大家都接受的常識就好了:

從  $\mathbf{N}$  中任取一數, 那麼

- (i) 取到偶數的機率是  $\frac{1}{2}$ , 取到奇數的機率也是  $\frac{1}{2}$ ;
- (ii) 取到 5 的倍數之機率是  $1/5$ ;
- (iii) 取到 99 的機率是 0;
- (iv) 取到的數小於 1000 的機率是 0;
- (v) 取到的數落在等餘類 (congruence class)

$$A(n, r) = \{ \omega \in \mathbf{N} : \omega \text{ 除以 } n \text{ 餘 } r \}$$

之中的機率是  $\frac{1}{n}$ , 其中  $n \in \mathbf{N}$ ,  $r = 0, 1, \dots, n-1$ 。

我們先造一個保住常識 (v) 的初等機率空間:

取樣本空間  $\Omega = \mathbf{N}$ ，事件全體  $\mathcal{R}$  為有窮多個等餘類之聯集全體。容易驗知  $\mathcal{R}$  為一個代數，並且存在唯一的初等機率測度  $P$ ，定義在  $\mathcal{R}$  上，使得

$$P(A(n, r)) = \frac{1}{n}$$

因此， $(\Omega, \mathcal{R}, P)$  為一個初等機率空間。

其次，定義銅板序列：對於  $\omega \in \mathbf{N}$ ，用二進位法唯一展開成

$$\omega = \alpha_1 \cdot 2^0 + \alpha_2 \cdot 2^1 + \alpha_3 \cdot 2^2 + \dots$$

上式右邊只含有限項，其中  $\alpha_1, \alpha_2, \dots$  皆為 0 或 1，於是  $\omega$  表成二進位法為

$$\omega = \dots \alpha_3 \alpha_2 \alpha_1$$

定義隨機變數

$$X_n(\omega) = \alpha_n, n \in \mathbf{N}$$

設  $i_1, i_2, \dots, i_n$  為 0 或 1 所成的序列，令

$$i_n i_{n-1} \dots i_1 = i_1 \cdot 2^0 + i_2 \cdot 2^1 + \dots + i_n \cdot 2^{n-1}$$

則易驗知

$$\begin{aligned} \{ \omega \in \mathbf{N} : X_1(\omega) = i_1, \dots, X_n(\omega) = i_n \} \\ = A(2^n, i_n i_{n-1} \dots i_1) \end{aligned}$$

從而  $(X_n)$  為定義在  $(\Omega, \mathcal{R}, P)$  上的一個公正的銅板序列。

對於任意  $\omega \in \mathbf{N}$ ，存在自然數  $k_0$ ，使得對所有  $k \geq k_0$  恒有

$$\alpha_k = X_k(\omega) = 0。$$

於是

$$P(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = 0) = P(\Omega) = 1$$

從而 Borel 強大數法則不成立，事實上  $\{\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2}\} = \emptyset$ 。

更有趣的是，在同樣的初等機率空間  $(\Omega, \mathcal{R}, P)$  上，定義隨機變數

$$Y_n = \begin{cases} X_n, & \text{當 } n \text{ 為偶數時,} \\ 1 - X_n, & \text{當 } n \text{ 為奇數時,} \end{cases}$$

則易驗知  $(Y_n)$  仍然為一個銅板序列，並且 Borel 強大數法則成立：

$$P(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2}) = P(\Omega) = 1$$

進一步，如果取  $i_1, i_2, \dots$  為 0 與 1 所組成的數列，使得極限  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{i_1 + i_2 + \dots + i_n}{n}$  不存在，定義

$$Z_n = \begin{cases} X_n, & \text{若 } i_n = 0, \\ 1 - X_n, & \text{若 } i_n = 1, \end{cases}$$

則  $(Z_n)$  也是一個銅板序列，並且

$$P(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} \text{ 不存在}) = P(\Omega) = 1$$

對於任何有理數  $\alpha, 0 \leq \alpha \leq 1$  都可以在  $(\Omega, \mathcal{R}, P)$  上造一個銅板序列，使得

$$P(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \alpha) = 1$$

初等機率空間  $(\mathbf{N}, \mathcal{R}, P)$  雖然奇妙，但還是有所不足。例如單身集等， $\{2\}$ 、 $\{7\}$  等，以及  $\mathbf{N}$  的任何有限子集都不屬於  $\mathcal{R}$ 。因此，它並沒有保住所有的常識。

一個改進之道是擴大  $\mathcal{R}$ ，並且延拓  $P$ ，這就是下面要介紹的更重要的一個例子。

對於任意子集  $A \subset \mathbf{N}$  及  $m \in \mathbf{N}$ ，令

$$A[m] = \{k : 1 \leq k \leq m, k \in A\}$$

如果極限  $\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#A[m]}{m}$  存在, 則記此極限值為  $P^*(A)$ , 叫做  $A$  的算術密度 (arithmetical density)。令

$$\mathcal{D} = \{A \subset \mathbf{N} : \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\#A[n]}{n} \text{ 存在}\}$$

表示所有具有算術密度的子集全體。於是得到一個三合一空間  $(\mathbf{N}, \mathcal{D}, P^*)$ , 這是機率式數論 (probabilistic number theory) 的出發點, 結果豐碩。

命題 1: (i)  $\mathbf{N}$  中的單身集與有窮子集皆屬於  $\mathcal{D}$  且其機率為 0。

(ii) 等餘類  $A(n, r) \in \mathcal{D}$  且

$$P^*(A(n, r)) = \frac{1}{n}$$

因此,  $(\mathbf{N}, \mathcal{D}, P^*)$  是  $(\mathbf{N}, \mathcal{R}, P)$  的延拓。

證明: (i) 是顯然的。

(ii) 令  $A = A(n, r)$ , 則

$$\frac{m}{n} - 1 < \#A[m] = \left[ \frac{m}{n} \right] \leq \frac{m}{n}$$

$$\text{所以 } \frac{1}{n} - \frac{1}{m} < \frac{\#A[m]}{m} \leq \frac{1}{n}$$

令  $m \rightarrow \infty$ , 得到  $P^*(A(n, r)) = \frac{1}{n}$ 。因此,  $A(n, r) \in \mathcal{D}$ 。

因此, 上述在  $(\mathbf{N}, \mathcal{R}, P)$  上所定義的各式各樣的銅板序列都可搬到  $(\mathbf{N}, \mathcal{D}, P)$  上來, 仍然具有相同的奇異性質。

命題 2:

(i)  $\emptyset, N \in \mathcal{D}$  且  $P^*(\emptyset) = 0, P^*(N) = 1$ ,

(ii)  $A \in \mathcal{D} \Rightarrow A^c \in \mathcal{D}$ , 且  $P^*(A^c) = 1 - P^*(A)$ ,

(iii)  $A, B \in \mathcal{D}$  且  $A \subset B \Rightarrow B \setminus A \in \mathcal{D}$ ,

(iv)  $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{D}$  且兩兩互斥  $\Rightarrow \bigcup_{k=1}^n A_k \in \mathcal{D}$ 。

證明: (i) 與 (iv) 是顯然的。

(ii)  $A \in \mathcal{D}$ , 由於  $\#A^c[m] = m - \#A[m]$ , 故

$$\begin{aligned} \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#A^c[m]}{m} &= \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{m - \#A[m]}{m} \\ &= 1 - \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#A[m]}{m} \end{aligned}$$

今因  $\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#A[m]}{m}$  存在, 所以  $\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#A^c[m]}{m}$  也存在, 並且

$$P^*(A^c) = 1 - P(A)。$$

(iii) 設  $A, B \in \mathcal{D}$  且  $A \subset B$  則

$$\#(B \setminus A)[m] = \#B[m] - \#A[m]$$

$$\text{所以 } \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#(B \setminus A)[m]}{m}$$

$$= \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#B[m]}{m} - \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#A[m]}{m} \text{ 存在,}$$

於是  $B \setminus A \in \mathcal{D}$ 。 #

註: 上述命題中的 (iv), 「兩兩互斥」不能放棄, 有限聯集也不能改為可列聯集。

命題 3:  $\mathcal{D}$  不是一個代數, 更不是一個  $\sigma$  代數。

我們只需舉出  $E, F \in \mathcal{D}$ , 但是  $E \cap F \notin \mathcal{D}$  就好了。

取  $E$  為奇數集, 再取

$$F = \{[2^{2n}, 2^{2n+1}] \text{ 中的奇數與 } [2^{2n+1}, 2^{2n+2}] \text{ 中的偶數, } n \geq 0\}$$

則  $E = A(2, 1) \in \mathcal{R} \subset \mathcal{D}$  且

$$P^*(E) = P(E) = \frac{1}{2}.$$

其次證  $F \in \mathcal{D}$ 。首先觀察到，對任意  $n \in \mathbf{N}$ ，存在  $m \in \mathbf{N}$  使得  $m \in [2^{2n}, 2^{2n+1}]$ ，並且當  $m \rightarrow \infty$  時， $n \rightarrow \infty$ 。

在  $[1, 2]$  中有一個奇數，在  $[2^{2n}, 2^{2n+1}]$  中有  $2^{2n-1}$  個奇數， $n = 1, 2, 3, \dots$ ；在  $[2^{2n}, 2^{2n+1}]$  中有  $2^{2n} + 1$  個偶數， $n = 0, 1, 2, \dots$ 。於是

$$\begin{aligned} & [1 + (2^0 + 1) + 2^1 + (2^2 + 1) + \dots \\ & \quad + 2^{2n-3} + (2^{2n-2} + 1)] / (2^{2n} + 1) \\ \geq & \frac{\#F[m]}{m} \\ \geq & [1 + (2^0 + 1) + 2^1 + (2^2 + 1) + \dots \\ & \quad + 2^{2n-1} + (2^{2n} + 1)] / (2^{2n+2}) \end{aligned}$$

亦即

$$\begin{aligned} & \frac{2^{2n-1} + n + 2}{2^{2n}} \geq \frac{2^{2n-1} + n + 2}{2^{2n} + 1} \\ \geq & \frac{\#F[m]}{m} \geq \frac{2^{2n-1} + n + 2}{2^{2n+2}} \\ & \frac{1}{2} + \frac{n + 2}{2^{2n}} \geq \frac{\#F[m]}{m} \geq \frac{1}{2} + \frac{n + 2}{2^{2n+2}} \end{aligned}$$

由夾擠原理知

$$\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#F[m]}{m} = \frac{1}{2}$$

因此  $F \in \mathcal{D}$ 。

考慮  $E \cap F = \{[2^{2n}, 2^{2n+1}]\}$  中的奇數， $n = 0, 1, \dots$ 。我們要證明  $\lim_{m \rightarrow \infty} \frac{\#(E \cap F)[m]}{m}$  不存在。利用歸謬法，如果該極限存在，則取子序列也收斂到同一值。今取  $a_n = 2^{2n+1}$ ， $b_n = 2^{2n+2}$ ，

則

$$\begin{aligned} \#(E \cap F)[a_n] &= \#(E \cap F)[b_n] \\ &= 2^1 + 2^3 + \dots + 2^{2n-1}, \end{aligned}$$

所以

$$\begin{aligned} \frac{\#(E \cap F)[a_n]}{a_n} &= \frac{1}{3} - \frac{1}{3 \cdot 2^{2n}} \\ \frac{\#(E \cap F)[b_n]}{b_n} &= \frac{1}{6} - \frac{1}{3 \cdot 2^{2n+1}} \end{aligned}$$

從而

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\#(E \cap F)[a_n]}{a_n} &= \frac{1}{3} \neq \frac{1}{6} \\ &= \frac{\#(E \cap F)[b_n]}{b_n}, \text{ 矛盾。} \end{aligned}$$

於是  $E \cap F \notin \mathcal{D}$ 。 #

因此， $(\mathbf{N}, \mathcal{D}, P^*)$  既不是初等機率空間，更不是機率空間。但是，它依然可以承載許多數論上的結果。參見 Kac 的小書 [7]。

總結上述的例子：

甲、在初等機率空間  $(\Omega_n, \mathcal{A}_n, P_n)$ ， $n = 1, 2, \dots$ ，上可承載 Bernoulli 弱大數法則與 De Moivre-Laplace 中央極限定理。

乙、在初等機率空間  $(\Omega_\infty, \mathcal{A}_\infty, P_\infty)$  上

$$\left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2} \right\} \notin \mathcal{A}_\infty$$

丙、在初等機率空間  $(\mathbf{N}, \mathcal{R}, P)$  或非初等機率空間  $(\mathbf{N}, \mathcal{D}, P^*)$  上可以定義各式各樣的銅板序列，使得

$$\left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2} \right\} = \emptyset; \left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2} \right\} = \Omega;$$

$$\left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \alpha \right\} = \Omega, \forall \alpha \text{ 爲有理數,}$$

$$0 \leq \alpha \leq 1;$$

$$\left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} \text{ 不存在} \right\} = \Omega.$$

Borel的強大數法則可以成立, 也可以不成立, 堪稱「百花齊放」, 結果繁多。

#### 四. Lebesgue 空間上的機率論之試驗

自從 Lebesgue 創立測度與積分論後, Lebesgue 空間  $((0, 1], \mathcal{L}, \mu)$  就一直被當作是開發機率論 (乃至分析學) 的絕佳空間, 其中  $\mathcal{L}$  爲  $(0, 1]$  中 Lebesgue 可測集全體,  $\mu$  爲 Lebesgue 測度。

首先是定義出銅板序列。對於任意  $\omega \in (0, 1]$ , 作二進位法展開。

$$\omega = 0.\xi_1(\omega)\xi_2(\omega)\xi_3(\omega)\cdots$$

其中每個  $\xi_n(\omega)$  都是 0 或 1。有的數有兩種展開法, 例如

$$\frac{1}{2} = 0.1000\cdots = 0.0111\cdots$$

我們就規定取後者。於是  $(\xi_n)$  就是定義在 Lebesgue 空間  $((0, 1], \mathcal{L}, \mu)$  上的一個銅板序列。令  $S_n = \xi_1 + \cdots + \xi_n$ 。

再令  $r_n(\omega) = 2\xi_n(\omega) - 1, n = 1, 2, \dots$ , 則  $r_n$  取值  $-1$  與  $+1$ , 叫做 Rademacher 函數。

利用分析學工具, 我們就可以證得下列諸定理:

定理 B: (Borel強大數法則, 1909年)

$$\mu\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2}\right) = 1$$

對於  $S_n$  的漲落 (fluctuation) 之研究, 有一系列的結果, 最後導致重覆對數法則 (Law of the iterated logarithm) 的產生。爲方便起見, 下面令  $S_n = r_1 + r_2 + \cdots + r_n$ , 則 Borel 的強大數法則可以改述成:

$$S_n = o(n) \quad \text{a.s. (殆遍)}$$

由此當然可得

$$S_n = O(n) \quad \text{a.s.}$$

進一步, 我們有:

定理 4: (Khinchine重覆對數法則, 1924年)

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{\sqrt{2n \ln \ln n}} = 1, \quad \text{a.s.}$$

註: 在 1929年 Kolmogorov 再推廣到一般獨立隨機變數列的情形。

Steinhaus與 Wiener 在 1922年提出一個問題: 在調和級數  $1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \cdots$  每一項之前以丟銅板來加正、負號, 討論其斂散行爲。這個問題是往後獨立隨機變數和 (sum of independent random variables) 及隨機積分 (Wiener 積分與 Itô 積分) 理論的發源地。

定理 5: (Rademacher, 1922; Kolmogorov 與 Khinchine, 1924)

設  $\sum_{n=1}^{\infty} C_n$  爲一個複數項之級數, 則

$$\sum_{n=1}^{\infty} C_n r_n \text{ 殆遍收斂} \Leftrightarrow \sum_{n=1}^{\infty} |C_n|^2 < \infty.$$

復次, Wiener 在1923年將  $(S_n)$  作連續化 (考慮銅板越丟越快, 步幅越來越小), 在 Lebesgue 空間上建構出 Wiener 過程  $(W(t))_{t \geq 0}$  (或叫做 Brown 運動)。這是最重要的一個隨機過程, 是整個現代隨機過程論的出發點。

結論是: 在 Lebesgue 空間上開展的機率論相當成功。

## 五. 回顧與前瞻

欲承載 Borel 的強大數法則, 是機率論公理化的著眼關鍵。Borel 當初建立這個結果是在 Lebesgue 空間上做出來的, 而 Lebesgue 空間是典型的機率空間。

如果改用正準建構 (canonical construction) 的初等機率空間  $(\Omega_\infty, \mathcal{A}_\infty, P_\infty)$  來看, 我們發現

$$B \equiv \left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \frac{1}{2} \right\} \notin \mathcal{A}_\infty$$

$\mathcal{A}_\infty$  太小了, 事件  $B$  無處容身。顯然  $B$  生存在由  $\mathcal{A}_\infty$  所生成的單調類 (monotone class)  $m(\mathcal{A}_\infty)$  之中。由單調類定理 (monotone class theorem) 知, 代數  $\mathcal{A}_\infty$  所生成的單調類  $m(\mathcal{A}_\infty)$  就是其所生成的  $\sigma$  代數  $\sigma(\mathcal{A}_\infty)$ 。換言之,  $B \in \sigma(\mathcal{A}_\infty)$ 。另一方面, 由測度論知,  $P_\infty$  可以唯一延拓到  $\sigma(\mathcal{A}_\infty)$  上, 成爲一個機率測度, 仍記爲  $P_\infty$ , 使得  $(\Omega_\infty, \sigma(\mathcal{A}_\infty), P_\infty)$  爲一個機率空間, 並且在其上 Borel 強大數法則成立。

進一步, 對於在任何機率空間  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的銅板序列, 同樣都可以證明 Borel 強大數法則成立。

但是對於初等機率空間  $(\mathbf{N}, \mathcal{R}, P)$ , 卻可在其上定義各種的銅板序列, 使得 Borel 強大數法則有時成立, 有時不成立。成立與否跟隨機變數的函數本身有關, 而不只是依賴於隨機變數的機率分佈。這是初等機率空間的致命傷。

理想的機率論應該只依賴於隨機變數的機率分佈, 而跟隨機變數作爲函數本身的對應取值無關 (不妨叫做機率論的不變性理論觀點), 這在機率空間上發展出的機率論確實如此。

## 六. Kolmogorov 的公理系統

總結上述, Kolmogorov 在1933年提出機率空間的理型作爲機率論的基礎, 這是順理成章的最佳選擇。

Kolmogorov 按兩個階段來建立機率論的公理系統:

甲、樣本空間  $\Omega$  是有窮集的情形

此時初等機率空間  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  的理型就夠用, 通常取  $\mathcal{A} = 2^\Omega$ 。這含蓋了所有 Laplace 型的古典機率空間。

乙、樣本空間  $\Omega$  是無窮集的情形

仍然取初等機率空間  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  作爲模型, 但是進一步要求  $P$  具有連續性:

$$\begin{aligned} & (A_n) \subset \mathcal{A} \text{ 且 } (A_n) \downarrow \emptyset \text{ (遞降至空集)} \\ \Rightarrow & \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = 0 \end{aligned} \quad (5)$$

根據測度論, (5) 式等價於  $P$  具有可列加性 ( $\sigma$ -additivity):

$$(A_n) \in \mathcal{A} \text{ 兩兩互斥且 } \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A} \\ \Rightarrow P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) \quad (6)$$

從而  $P$  可以唯一延拓到由  $\mathcal{A}$  所生成的  $\sigma$  代數  $\sigma(\mathcal{A})$  上, 仍記為  $P$ , 而得到機率空間  $(\Omega, \sigma(\mathcal{A}), P)$ 。整個機率論就在這個延拓的機率空間上順利地開展。

因此, 機率論的基礎就是機率空間  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  定義如下:

定義: 設  $\Omega$  為一個非空集。如果  $\mathcal{F} \subset 2^\Omega$  滿足:

- (i)  $\Omega \in \mathcal{F}$ ,
- (ii)  $A \in \mathcal{F} \Rightarrow A^c \in \mathcal{F}$ ,
- (iii)  $(A_n) \subset \mathcal{F} \Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{F}$ , 則稱  $\mathcal{F}$  為  $\Omega$  上的一個  $\sigma$  代數。如果  $P: \mathcal{F} \rightarrow R_+ = [0, \infty)$  滿足:
- (iv)  $0 \leq P(A) \leq 1, \forall A \in \mathcal{F}$ ,
- (v)  $P(\Omega) = 1$ ,
- (vi)  $(A_n) \subset \mathcal{F}$ , 兩兩互斥  $\Rightarrow P(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$ ,

則稱  $P$  為  $\mathcal{F}$  上的一個機率測度。如果  $\mathcal{F}$  為  $\Omega$  上的一個  $\sigma$  代數,  $P$  為  $\mathcal{F}$  上的一個機率測度, 那麼三合一空間  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  就叫做一個機率空間。

## 七. 結語

Kolmogorov說:「在描述任何可觀測的隨機過程時, 我們只得到初等機率空間的資

料, 而延拓的機率空間只是實際隨機過程的一種理想化。我們“任意地”(arbitrarily) 劃定滿足公理 (5) 的系統作為機率模型。這個限制, 在各種研究中, 我們發現是適當的且方便的。」

在 Kolmogorov 的公理系統之下, 三合一空間  $(\mathbf{N}, \mathcal{R}, P)$  與  $(\mathbf{N}, \mathcal{D}, P^*)$  都是「化外之民」, 因為顯然它們都不能延拓成為機率空間。但是它們並不失其重要性。Kolmogorov 說他的公理系統是「任意地」割捨, 這很高明地保留一個活結, 使得非機率空間上的機率論仍然有研究的餘地。畢竟機率論是一種數學理論, 但是它跟經驗世界又具有密切關係。有一個時期, 機率論被看作是介於物理學 (或哲學) 與數學之間的一門學問。

放棄較自然與直觀的初等機率空間, 改採較局限的機率空間, 倒不是因為初等機率空間不足以承載機率論, 而是承載的東西花樣繁多, 有的甚至違背了常識。作局限使得事情單純化, 而不失其豐富性。由代數  $\mathcal{A}$  延拓為  $\sigma$  代數  $\sigma(\mathcal{A})$ , 相當於從有理數系  $Q$  延拓為實數系  $R$ , 多出了許多經驗世界接觸不到的事件, 但是對於澄清經驗世界卻大有用處。某種理想化、連續化、無窮化是「了解」的必要手段, 這是機率論給我們的啓示。

## 參考資料

1. 楊維哲: 機率論, 台北, 正中書局, 1979年。
2. 蔡聰明: 什麼是機率與機率法則? 數學傳播, 十九卷一期, 1995。
3. W.D. Sudderth and S. Ramakrishnan: A sequence of coin toss variables for

- which the strong law fails. Amer. Math. Monthly, 939-941, 1988.
4. A. N. Kolmogorov: Foundations of the theory of probability, Chelsea, New York, 1956.
  5. L. Breiman: Probability. Addison-Wesley, 1968.
  6. K. Itô :Introduction to probability theory, Cambridge Univ. Press, 1984.
  7. M. Kac: Statistical independence in probability, Analysis and number theory, Carus Math. Monographs 12, 1959.
  8. J. Barone and A. Novikoff: A History of the axiomatic formulation of probability from Borel to Kolmogorov, Part I. Arch. Hist. Exact Sci. 18, 123-190, 1978.
  9. H. Royden: Real Analysis, third Edition, McMillan, 1988.
  10. L.E. Maistrov: Probability theory, A Historical Sketch, Academic press, 1974.

—本文作者任教於台灣大學數學系—