

反應擴散偏微分方程簡介

羅主斌

反應擴散方程 (Reaction Diffusion Partial Differential Equation) 是非常重要的且應用廣泛的一類偏微分方程式，它描述了生態學中物種數量的遷徙變化，人體或動物等複雜的組織的發育形成過程，人體的生理學中種種的現象以及許多有趣的化學反應。

(一)

首先我們藉著生態學的例子來導出此類方程的一般形式：令 $u_j(x, t)$ 代表某一個空間區域 $\Omega \subseteq \mathbb{R}^n$ 中的第 j 種物種在位置 x ，時刻 t 的數量的密度，其中 $j = 1, \dots, N$ ，純量 $Q_j(x, t)$ 代表第 j 物種在位置 x ，時刻 t 的單位區域的出生率減死亡率。向量 $\vec{J}_j(x, t)$ 代表第 j 物種在位置 x ，時刻 t 的單位區域的流動率 (flux density)。則在一個固定的區域 Ω 中，第 j 物種數量的變化必導因於出生、死亡的因素 Q_j ，以及第 j 物種從 Ω 遷出或從 Ω 外遷入的因素 \vec{J}_j 的影響。寫成數學式子如下：

$$\begin{aligned} & \frac{d}{dt} \int_{\Omega} u_j(x, t) dx \\ &= - \int_{\partial\Omega} \vec{J}_j(x, t) \cdot \vec{n}(x) dS(x) \\ & \quad + \int_{\Omega} Q_j(x, t) dx \end{aligned} \quad (1)$$

其中 $j = 1, \dots, N$ ，向量 $\vec{n}(x)$ 代表在 Ω 邊界上的某個位置 x 的向外單位法向量， $\vec{J}_j(x, t) \cdot \vec{n}(x)$ 代表在邊界點 x 上每單位邊界區域 j 物種的流出率。

我們利用數學上所謂的 divergence theorem, 得到

$$\begin{aligned} & \int_{\partial\Omega} \vec{J}_j(x, t) \cdot \vec{n}(x) dS(x) \\ &= \int_{\Omega} \sum_{i=1}^n \frac{\partial J_{ji}}{\partial x_i}(x, t) dx, \end{aligned}$$

其中 $\vec{J}_j \equiv (J_{j1}, J_{j2}, \dots, J_{jn})$ 因此 (1) 變成：

$$\int_{\Omega} \left(\frac{\partial}{\partial t} u_j(x, t) + \sum_{i=1}^n \frac{\partial J_{ji}}{\partial x_i}(x, t) - Q_j(x, t) \right) dx = 0$$

因為 Ω 是任意的，所以有：

$$\frac{\partial u_j(x, t)}{\partial t} + \sum_{i=1}^n \frac{\partial J_{ji}}{\partial x_i}(x, t) - Q_j(x, t) = 0 \quad (2)$$

關於 flux density $\vec{J}_j(x, t)$ 的形式, Fick's Law 說, $\vec{J}_j(x, t)$ 比例於數量梯度

$$\nabla u_j(x, t) \equiv \left(\frac{\partial u_j}{\partial x_1}, \frac{\partial u_j}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial u_j}{\partial x_n} \right)(x, t),$$

亦即：

$$\vec{J}_j(x, t) = -d_j(x) \nabla u_j(x, t), \quad (3)$$

其中 $j = 1, \dots, N$, 且 $d_j(x) \geq 0$ 稱為擴散係數 (diffusion coefficient)。

上式直觀上很容易理解，因為物種的移動總是由擁擠的地方往數量少的地方移動。將 (3) 代入 (2) 得到：

$$\frac{\partial u_j(x, t)}{\partial t} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial \left(d_j(x) \frac{\partial u_j}{\partial x_i}(x, t) \right)}{\partial x_i} + Q_j(x, t), \quad (4)$$

$$j = 1, \dots, N, \quad x \in \Omega, t \geq 0.$$

而一般來說， j 物種的出生或死亡除了自然原因外，也有可能是因為其他物種的捕食或合作共生或同一物種數量增多後，食物的缺乏所導致的。故 Q_j 比較正確的說，應為 $x, t, u_1, u_2, \dots, u_N$ 的函數才對。亦即 $Q = Q(x, t, u_1, u_2, \dots, u_N)$ 。因此所謂的反應擴散 (Reaction Diffusion) 方程即為：

$$\frac{\partial u_j}{\partial t}(x, t) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial \left(d_j(x) \frac{\partial u_j}{\partial x_i}(x, t) \right)}{\partial x_i} + Q_j(x, t, u_1, u_2, \dots, u_N) \quad (5)$$

其中 $j = 1, \dots, N, x \in \Omega, t \geq 0$ ，右邊第一項為擴散項 (diffusion term)，右邊第二項為反應項 (reaction term)。當 $d_j(x)$ 為常數時

$$\begin{aligned} & \sum_{i=1}^n \frac{\partial \left(d_j(x) \frac{\partial u_j}{\partial x_i}(x, t) \right)}{\partial x_i} \\ &= d_j \left(\frac{\partial^2 u_j}{\partial x_1^2} + \frac{\partial^2 u_j}{\partial x_2^2} + \dots + \frac{\partial^2 u_j}{\partial x_n^2} \right) \\ &\equiv d_j \Delta u_j(x, t). \end{aligned}$$

通常除了上述的方程式 (5) 之外，還會給定適當的邊界條件，例如在一個封閉的區域 (如海島) 時，物種不會流進流出區域 Ω ，所以 $\frac{\partial u}{\partial n} \equiv \nabla u \cdot \vec{n}$ 在邊界為零。此條

件數學上稱為 Neumann boundary condition。當然在其他情況下，還有其他的邊界條件。 $Q_j(x, t, u_1, \dots, u_N)$ 的具體形式會因為不同的問題或現象而不同。例如考慮如下的形式： $N = 2$ ，

$$\begin{aligned} Q_1 &= Q_1(u_1, u_2) \\ &\equiv \alpha_1 u_1 (b_1 - d_{11} u_1 - d_{12} u_2) \quad (6) \\ Q_2 &= Q_2(u_1, u_2) \\ &\equiv \alpha_2 u_2 (b_2 - d_{21} u_1 - d_{22} u_2) \end{aligned}$$

其中係數 $\alpha_1, \alpha_2, b_1, b_2, d_{11}, d_{22}$ 是正的常數。

而依係數 d_{12} 與 d_{21} 的情況，可區分為下列三種：

- 合作系統 (Cooperative system):
 $d_{12} < 0, \quad d_{21} < 0$
- 競爭系統 (Competitive system):
 $d_{12} > 0, \quad d_{21} > 0$
- 捕食-被捕食系統 (predator-prey system): $d_{12} d_{21} < 0$

在 (6) 中 $b_1 \alpha_1 u_1$ 與 $b_2 \alpha_2 u_2$ 代表物種自然的出生減掉死亡的因素， $-\alpha_1 d_{11} u_1^2$ 與 $-\alpha_2 d_{22} u_2^2$ 代表物種各自因為數量的增加，食物不夠等原因而導致的死亡。而 $-\alpha_1 d_{12} u_1 u_2, -\alpha_2 d_{21} u_1 u_2$ 代表 2 個物種間的交互作用。在合作系統中一個物種增加，另一個亦增加，競爭系統相反，而 predator-prey 系統中，prey 的數量增加，predator 就增加，而 predator 增加，prey 數量就減少。

(二)

在人類或動物的發育過程中，如何由一個受精卵長成一個形態複雜的成熟個體呢？這過程的指令或許在基因之中，但基因中的指令如何被細胞來執行這仍然是個謎，在人類基因草圖完成的今日，這個課題是科學家下一個要面對的挑戰。但反應擴散方程的方法，或許是個途徑，這理論是由 A. Turing 在 1952 年提出的。之後 A. Gierer 與 H. Meinhardt 寫下了具體的反應擴散方程：

$$\begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t} = d_1 \Delta u + \rho_1 \left(\frac{u^2}{(1+ku^2)v} \right) - \mu_1 u + \sigma_1 \\ \frac{\partial v}{\partial t} = d_2 \Delta v + \rho_2 u^2 - \mu_2 v + \sigma_2 \end{cases} \quad (7)$$

其中 d_i, ρ_i, μ_i 皆為大於 0 的常數， k, σ_i 是非負常數，

$$\Delta u(x, t) \equiv \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 u}{\partial x_i^2}(x, t),$$

$$\Delta v(x, t) \equiv \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 v}{\partial x_i^2}(x, t)。$$

(7) 中的 u, v 分別代表 2 種不同類型的化學物質，activator 與 inhibitor。activator 有自我催化的作用， v 有抑制 u 的作用。

我們想藉 (7) 的例子來說明形態生成 (pattern formation) 的概念。一個圖案或形態之所以能被我們辨識出來，乃是因為它跟周圍不一樣之故，有黑的顏色，我們才知道什麼是白，另外這圖案或形態能被我們觀察到，代表它是不會隨

時間而變化並且是穩定的，不會因為周圍環境稍微的變動，就使得這圖案消失了。而我們人體的細胞或動物的細胞的分化或許是因為諸如 (7) 中的化學物質 (通稱為 morphogens) 濃度在各處分佈的不同，而在一處長成某器官，在另外一處長成另一種器官，這理論被稱為 morphogenesis。因此我們在數學上感興趣的問題就是尋找 (7) 中不隨時間變化，穩定的非常數的解。用專用的術語講就是找 (7) 的 “stable and nonconstant equilibrium solution” A. Turing 等人的想法是說在一個反應擴散方程之中，若一個解的擴散係數比另一個大很多，則會有上述我們希望的解存在。這想法很直觀，打個比喻，今有一大片的乾燥草原起火了， u 代表起火的草原的數量或面積，若在這片草原周圍灑水並令 v 代表水量的多寡，水會擴散到這片著火的草原區域，當然，著火的草原也會一直擴散出去，並且隨著著火面積的增加，溫度上升的更高，因此著火草原面積增加的速率又更快

了，此即為一種自我催化作用。

此處的 v 有抑制 u 的作用，若 v 的擴散速率比 u 小，則火會一直漫延開來，最後整片草原都燒掉了，黑黑的一片看不到任何圖案，但若 v 的擴散速率比 u 大很多，則火就不會漫延開來，因此草原上形成一片綠，一片黑的圖案。以上就是 Turing 等人所提出的形成 pattern 的機制，稱為“Turing instability” mechanism，在數學上的嚴格論證是用所謂的分叉理論 (bifurcation theory) 來證明其存在的。分叉理論是一個很重要的數學工具，在一個諸如 (7) 的微分方程之中常會有一些參數，例如 d_1, d_2 。我們令此參數連續的變化，會發覺當到達一個臨界值之時，方程式的解會發生本質的變化。打個比方，將一片柔軟的鋼片在兩頭用力擠壓，本來在同一高度的扁平鋼片，隨著力道的增加，當到達某一關鍵值之時，鋼片會被我們擠得突然往上或下彎曲，因此鋼片的高度就不是常數了 (常數高度

狀態不穩定)。用這套工具，確實的，當 (7) 中的 d_2 與 μ_2 比 d_1, μ_1 大很多時，會有 pattern 出現。附帶一提的，這分叉理論可用所謂的對稱破缺的框架來陳述 (Symmetry breaking)，如前所述一張白紙上任一點跟另外一點沒有什麼不同，故到處對稱，但若是在此張紙上畫一個圓，此圓上之任何一點對圓心來說仍是對稱的，故彼此沒有任何分別。但在圓外一點與圓上一點與圓心的距離就不同了，故不對稱了，就因為此對稱破缺的緣故，我們才得以辨識出此圓 pattern。

目前市面上有一本科普讀物 [1] 就是以此觀點來探討 pattern formation 的。在附圖 1, 2, 3 中就是以 A. Turing 的精神發展出的各樣模型，經電腦模擬後所得的圖案，是不是與一些動物花紋很相像呢？

附圖 1, 2, 3. 電腦模擬動物表面的花紋。來源: Greg Turk, Computer Graphics, Vol. 25, No. 4, July, 1991 (G. Turk 同意刊登)