

# 終結謠言

假設謠言就像傳染病，聽到的人一定要轉告給別人，則謠言的擴散會滿足 *Logistic 模型*：

在了解 Logistic 模型之前，先來知道英國經濟學家馬爾薩斯

(Malthus) 在 1798 年發表的 "人口原理" 中，提出下述人口成長模型：

人口的成長率與總人口數成正比

寫成數學式則為： $P'(t) = \lambda P(t)$ ，其中  $P(t)$  表示時間  $t$  的人口數。

而比利時數學家 Verhulst 在 1840 年修正了馬爾薩斯的人口模型，他認為：

人口之成長不能超過由其地域環境所決定之某最大容量  $M$

於是提出下面的模型，通稱為 Logistic 模型：

$$P'(t) = \lambda P(t)(M - P(t)), \quad \lambda, M > 0$$

這方程的意思是：在人口相對少時，基本上馬爾薩斯的模型是對的，

但當人口相當多時，人口成長率便會趨緩，而且越靠近人口上限  $M$

時，成長率越小。

範例：現假設在台灣某次選戰中，甲方為求勝選，決定刻意造謠抹黑對方，但為了出奇制勝，決定在選舉前兩天才派人造謠，假設某城市有 2500000 選舉人口，且根據經驗， $\lambda \approx 3 \times 10^{-6}$ 。試問：

如果甲方希望能在選舉當天有過半數的人知道這個謠言，他至少必須派出多少人的造謠部隊？

解：

根據 Verhulst 的 Logistic 模型，環境最大容忍量： $M=2500000$ ，現在希望找到在  $t_0$  時刻的  $P_0$  為多少的時候會使得兩天之後的  $P(t)$  值大於 1250000？

首先我們先來解  $P'(t) = \lambda P(t)(M - P(t))$ ， $\lambda, M > 0$

$\frac{dP}{dt} = \lambda P(M - P)$ ，我們將運用微分方程中，分離變數法解之，

$$\begin{aligned}\frac{1}{P(M - P)} dP &= \lambda dt, \\ \Rightarrow \int \frac{1}{P(M - P)} dP &= \int \lambda dt, \\ \Rightarrow \frac{1}{M} \int \left( \frac{1}{P} + \frac{1}{M - P} \right) dP &= \int \lambda dt,\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\Rightarrow \frac{1}{M}[\ln|P| - \ln|M - P|] + C_1 = \lambda t + C_2, \\
&\Rightarrow \frac{1}{M} \ln \frac{P}{M - P} = \lambda t + C_2 - C_1, \\
&\Rightarrow \frac{P}{M - P} = e^{M(\lambda t + C_2 - C_1)} = Ce^{M\lambda t}, \\
&\therefore P(t) = \frac{M}{1 - Ce^{-M\lambda t}}
\end{aligned}$$

若設初始條件  $P(t_0) = P_0$ ,  $0 < P_0 < M$ , 則  $P(t) = \frac{M}{1 + (\frac{M}{P_0} - 1)e^{-\lambda M(t-t_0)}}$ 。

即找  $P_0$  使得  $\frac{2500000}{1 + (\frac{2500000}{P_0} - 1)e^{-3 \times 10^{-6} \times 2500000}} > 1250000$

$\therefore P_0 \approx 1382$  至少要派 1382 人。

由此可見謠言的力量是多麼可怕了。

參考書目：

1. Boyce, DiPrima, Elementary Differential Equations and Boundary Value Problems 7<sup>th</sup> Ed., John Wiley & Sons, Inc, 2001.