

数学建模

浙江大学数学系 谈之奕

tanzy@zju.edu.cn



传染病

- 传染病(infectious diseases)
 - 由各种病原体引起的,能在人与人、动物与动物、人与动物之间互相传播的一种疾病
 - 传染病得以在某一人群中发生和传播,必须具备传染源、传播途径和易感人群三个基本环节
- Kermack- McKendrick模型
 - 自1927年起,Kermack和McKendrick先后发表 三篇论文,提出了揭示传染病传播规律的仓室 (compartment)模型
 - A Contribution to the Mathematical Theory of Epidemics, 115, 700-721, 1927
 - II. The Problem of Endemicity, 138, 55-83, 1932
 - III. Further Studies of the Problem of Endemicity, 141, 94-122, 1933

William Ogilvy Kermack (1898–1970) Anderson Gray McKendrick (1876–1943) 英国数学家、流行病学家





Proceedings of the Royal Society of London A 创刊于1800年,1854年改用现名。Maxwell 电磁场理论,DNA双螺旋结构等重要论文均发表在该刊上

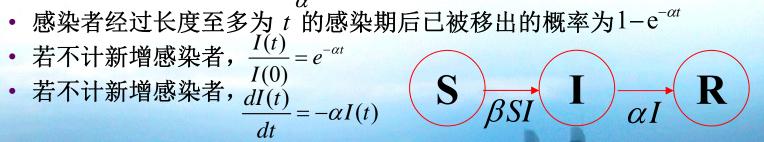


- 模型假设
 - 疾病传播期内所考察地区总人数 N 保持不变,没有新增人口和因疾病以外的原因造成的死亡
 - 人群分类
 - 易感者(Susceptible): 易受疾病感染但尚未发病
 - 感染者(Infective): 已感染且可通过接触传染易感者
 - 移出者(Removed): 曾被感染,但不会再被感染或传染他人
 - 感染后与人群有效隔离
 - 感染后死亡
 - 感染后获得终身免疫
 - 记 t 时刻易感者、感染者和移出者人数分别为 S(t), I(t) 和 R(t)





- 接触与移出
 - · 单位时间内每人与 βN 人接触,并使其中的易感者受到 感染
 - 单位时间内新增感染者数量为 $I \cdot \beta N \cdot \frac{S}{N} = \beta SI$
 - 单位时间内 αΙ 个感染者移出系统
 - 每个感染者处于感染期的时间 X 服从参数为 α 的指数分布
 - $P(X \le t) = 1 e^{-\alpha t}$, $E(X) = \frac{1}{\alpha}$





• SIR模型

$$\begin{cases} \frac{dS}{dt} = -\beta SI \\ \frac{dI}{dt} = \beta SI - \alpha I \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \frac{dS}{dt} = -\beta SI \\ \frac{dI}{dt} = (\beta S - \alpha)I \end{cases} \Rightarrow \frac{dI}{dS} = \frac{1}{\sigma S} - 1 \qquad \sigma = \frac{\beta}{\alpha}$$

$$I(t) = S_0 + I_0 - S(t) + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{S(t)}{S_0}$$

$$\sigma = \frac{1}{\sigma} + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{S(t)}{S_0}$$

$$S(0) = S_0 > 0$$

$$I(0) = I_0 > 0$$

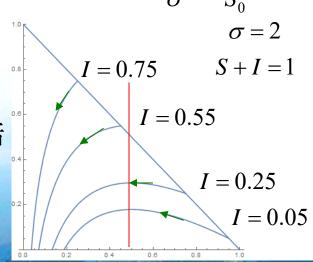
$$R(0) = R_0 \ge 0$$

$$S(t) + I(t) + R(t) = N$$

S(*t*) 单调递减

I(t) 趋于0

对部分 S_0 , I(t) 先增后 S(t)+I(t)+R(t)=N 减,对部分 S_0 ,I(t)



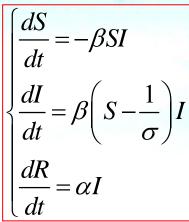


数学建模

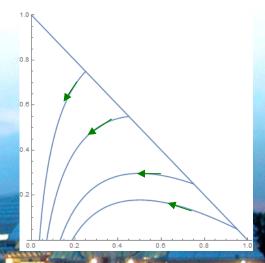
- 由 $S(t) \ge 0$, $\frac{dS}{dt} \le 0$, $\lim_{t \to \infty} S(t)$ 存在,记为 S_{∞}
- 由 $R(t) \le N, \frac{dR}{dt} \ge 0, \lim_{t \to \infty} R(t)$ 存在
- 由 $S(t)+I(t)+R(t)\equiv N, \lim_{t\to\infty}I(t)$ 存在,记为 I_{∞}
- 若 $I_{\infty} = \varepsilon > 0$, 则对充分大的 t , $\frac{dR}{dt} > \alpha \frac{\varepsilon}{2}$, $\lim_{t \to \infty} R(t) = \infty$

- 最终未被感染的人数 S_{∞} S_{∞} 为方程 $S_{0} + I_{0} S_{\infty} + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{S_{\infty}}{S_{0}} = 0$ 的根 可用 $\sigma \approx \frac{\ln S_{0} \ln S_{\infty}}{S_{0} S_{\infty}}$ 估计 σ

$$I(t) = S_0 + I_0 - S(t) + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{S(t)}{S_0}$$



矛盾





数学建模

- *I*(*t*)的增减性
 - 若 $S_0 > \frac{1}{}$
 - $\frac{1}{z} < S(t) < S_0$ 时, I(t) 单调增加,在 $S(t) = \frac{1}{z}$ 时达到最大
 - 值 $S_0 + I_0 \frac{1}{\sigma}(1 + \ln \sigma S_0)$ $S(t) < \frac{1}{\sigma}$ 时,I(t) 单调减小至 0
 - 若 $S_0 \leq \frac{1}{t}$, I(t) 单调减小至 0,传染病没有蔓延
- 基本再生数 (Basic reproduction number) \mathcal{R}_0 $\mathcal{R}_0 = S_0 \sigma = S_0 \frac{\beta}{\alpha} = \frac{1}{\alpha} \cdot \beta N \cdot \frac{S_0}{N}$, 可解释为初期每个感染者在感染期内感染的易感者平均数
 - 若 $\mathcal{R}_0 > 1$,传染病会流行;若 $\mathcal{R}_0 < 1$,传染病不会蔓延

$$I(t) = S_0 + I_0 - S(t) + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{S(t)}{S_0}$$

	$\int \frac{dS}{dt} = -\beta SI$
<	$\frac{dI}{dt} = \beta \left(S - \frac{1}{\sigma} \right) I$
	$\frac{dR}{dt} = \alpha I$

传染病	$\mathcal{R}_{\!\scriptscriptstyle 0}$
麻疹	16
水痘	11
腮腺炎	12
脊髓灰质炎	5
天花	5

SIS模型



模型假设

疾病传播期内总人数保持不变,人群分为易感者和感染者

单位时间内每人与 βN人接触,并使其中的易感者受到感染

SIS模型

・ 単位时间内
$$\gamma I$$
 个感染者治愈,重新成为易感者 \mathbf{SIS} 模型
$$\begin{cases} \frac{dS}{dt} = -\beta SI + \gamma I & S(0) = S_0 > 0 \\ I(0) = I_0 > 0 \end{cases} \Rightarrow \frac{dI}{dt} = (\beta N - \gamma - \beta I)I \\ = (\beta N - \gamma)I \left(1 - \frac{\beta}{\beta N - \gamma}I\right)$$
 Logistic模型 $\mathbf{E} = \mathbf{E} = \mathbf$

- 若 $\beta N \gamma > 0$,对任意 $0 < I_0 < N$,I(t)单调递增趋于 $N \frac{\gamma}{\beta}$ 若 $\beta N \gamma < 0$,对任意 $0 < I_0 < N$,I(t)单调递减趋于 0• $\frac{dI}{dt} \le (\beta N \gamma)I$, $\frac{dI}{dt} = (\beta N \gamma)I$ 的解 $I(t) = I(0)e^{(\beta N \gamma)t} \rightarrow 0(t \rightarrow \infty)$

$$\mathcal{R}_0 = N \frac{\beta}{\gamma}$$



SIS模型



数学建模

• SIS模型

- 自治系统有两个可能平衡点 $P_1 = (N,0)$, $P_2 = \left(\frac{\gamma}{\beta}, N \frac{\gamma}{\beta}\right)$
 - 当 \mathcal{R}_0 <1时,(S(t),I(t))趋向于 P_1 ,人群中不再存在感染者
 - 当 $\mathcal{R}_0 > 1$ 时,(S(t), I(t)) 趋向于 P_2 ,传染病成为一种地方病(endemic)

• 防控传染病对策

- 减少人群接触,减小 β 值
- 提高治疗水平, 使感染者尽早治愈, 即增大 // 值
- 在存在移出者情况下,通过预防免疫办法提高 初始移出者 R_0 至 $N-\frac{\alpha}{\beta}$

$$\begin{cases} \frac{dS}{dt} = -\beta SI + \gamma I \\ \frac{dI}{dt} = \beta SI - \gamma I \end{cases}$$

$$\mathcal{R}_{0} = S_{0} \frac{\beta}{\alpha} \approx (N - R_{0}) \frac{\beta}{\alpha}$$

$$\mathcal{R}_{0} = N \frac{\beta}{\gamma}$$



Ross疟疾传播模型



数学建模

• 模型假设

- 某区域在一段时间内人的数量 *H* 与(雌性)蚊子的数量 *V* 保持不变
- 记 t 时刻人群中易感者和感染者数量分别为 $S_h(t)$ 和 $I_h(t)$,蚊子中易感者和感染者数量分别为 $S_v(t)$ 和 $I_v(t)$
- 单位时间内每只蚊子会叮咬 a 个(不同的)人,每个人被 \tilde{a} 只(不同的)蚊子叮咬, $aV = \tilde{a}H$
- 发生叮咬时,从已感染疟疾的人传染给未感染疟疾的蚊子的概率为 b_a ,从已感染疟疾的蚊子传染给未感染疟疾的人的概率为 b_a
- 单位时间内,有数量为 $\gamma_h I_h(t)$ 的已感染疟疾的人康 复,数量为 $\gamma_v I_v(t)$ 的已感染疟疾的蚊子康复



Ronald Ross (1857–1932) 英国医学家 1902年Nobel生 理与医学奖得主

Ross R. Some quantitative studies in epidemiology. *Nature*, 87, 466–467, 1911.

Ross疟疾传播模型



数学建模

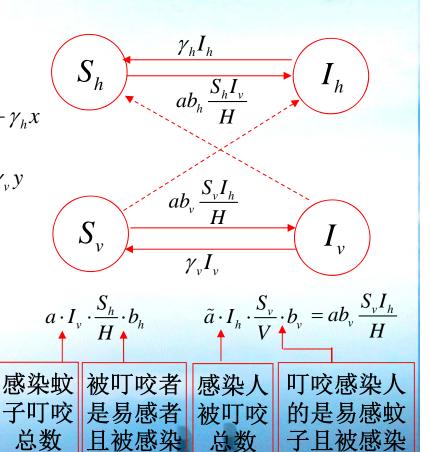
• Ross模型

$$\begin{cases} \frac{dS_h}{dt} = -ab_h \frac{S_h I_v}{H} + \gamma_h I_h \\ \frac{dI_h}{dt} = ab_h \frac{S_h I_v}{H} - \gamma_h I_h \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \frac{dx}{dt} = ab_h (1-x)my - \gamma_h x \\ \frac{dy}{dt} = ab_v x (1-y) - \gamma_v y \end{cases}$$

$$\begin{cases} \frac{dS_v}{dt} = -ab_v \frac{S_v I_h}{H} + \gamma_v I_v \\ \frac{dI_v}{dt} = ab_v \frac{S_v I_h}{H} - \gamma_v I_v \end{cases}$$

$$x(t) = \frac{I_h(t)}{H} = 1 - \frac{S_h(t)}{H}$$

$$y(t) = \frac{I_v(t)}{V} = 1 - \frac{S_v(t)}{V}$$



Ross疟疾传播模型



数学建模

- 平衡点和稳定性
 - 系统有两个可能平衡点 $P_1 = (0,0)$ 和

$$P_{2} = \left(\frac{a^{2}mb_{h}b_{v} - \gamma_{h}\gamma_{v}}{ab_{v}(amb_{h} + \gamma_{h})}, \frac{a^{2}mb_{h}b_{v} - \gamma_{h}\gamma_{v}}{amb_{h}(ab_{v} + \gamma_{v})}\right)$$

- \mathcal{E} $\mathcal{R}_0 = \frac{a^2 m b_h b_v}{\gamma_h \gamma_v} = \frac{a b_v}{\gamma_h} \cdot \frac{a m b_h}{\gamma_v}$
 - 当 $\mathcal{R}_0 \leq 1$ 时, P_1 为唯一的平衡点
 - 当 $R_0 > 1$ 时, P_2 为稳定的平衡点, P_1 为 平衡点但不稳定

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = ab_h(1-x)my - \gamma_h x \\ \frac{dy}{dt} = ab_v x(1-y) - \gamma_v y \end{cases}$$

$$\begin{cases} y = \frac{\gamma_h x}{ab_h m(1-x)} \\ y = \frac{ab_v x}{ab_v x + \gamma_v} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x = \frac{\gamma_{v} y}{a b_{v} (1 - y)} \\ x = \frac{a m b_{h} y}{a m b_{h} y + \gamma_{h}} \end{cases}$$

