微分方程模型

- 1. 传染病模型
- 2. 如何预报人口的增长
- 3. 人口预测和控制
- 4. 种群的相互竞争
- 5. 种群的相互依存
- 6. 其他



动态 模型

- 描述对象特征随时间(空间)的演变过程
- 分析对象特征的变化规律
- 预报对象特征的未来性态
- 研究控制对象特征的手段

微分 方程 建模

- •根据函数及其变化率之间的关系确定函数
- 根据建模目的和问题分析作出简化假设
- 按照内在规律或用类比法建立微分方程

1 传染病模型

问题

- 描述传染病的传播过程
- 分析受感染人数的变化规律
- 预报传染病高峰到来的时刻
- 预防传染病蔓延的手段
- 按照传播过程的一般规律,用机理分析方法建立模型

模型1 已感染人数 (病人) i(t)

假设

• 每个病人每天<u>有效接触</u>

(足以使人致病)人数为λ

建模

$$i(t + \Delta t) - i(t) = \lambda i(t) \Delta t$$

$$\frac{di}{dt} = \lambda i \qquad \Box i(t) = i_0 e^{\lambda t}$$

$$i(0) = i_0 \qquad \Box t \to \infty \Rightarrow i \to \infty ?$$

若有效接触的是病人, 则不能使病人数增加



必须区分已感染者(病 人)和未感染者(健康人)

dsolve('Di=lambda*i','i(0)=i0')

i0*exp(lambda*t)



模型2 区分已感染者(病人)和未感染者(健康人)

假设

1) 总人数N不变,病人和健康人的 比例分别为 i(t), s(t)

SI 模型

2)每个病人每天有效接触人数 为*λ*,且使接触的健康人致病

λ~日接触率

建模

$$N[i(t + \Delta t) - i(t)] = [\lambda s(t)]Ni(t)\Delta t$$

$$\frac{di}{dt} = \lambda si$$
$$s(t) + i(t) = 1$$

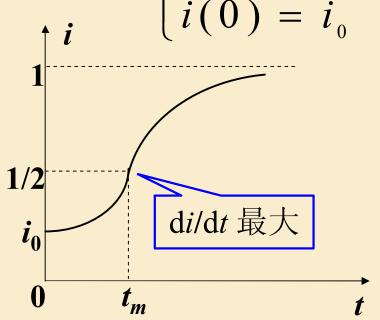


$$\begin{cases} \frac{di}{dt} = \lambda i (1 - i) \\ i(0) = i_0 \end{cases}$$



$$\frac{di}{dt} = \lambda i (1 - i)$$

□ Logistic 模型



$$i(t) = \frac{1}{1 + \left(\frac{1}{i_0} - 1\right)e^{-\lambda t}}$$

$$t_{m} = \lambda^{-1} \ln \left(\frac{1}{i_{0}} - 1 \right)$$

$$t \to \infty \Rightarrow i \to 1$$

 t_m ~传染病高峰到来时刻 λ (日接触率)↓ → t_m ↑

病人可以治愈!

dsolve('Di=lambda*i*(1-i)','i(0)=i0')

传染病无免疫性——病人治愈成 为健康人,健康人可再次被感染

SIS 模型

增加假设

3) 病人每天治愈的比例为μ μ~日治愈率

$$N[i(t + \Delta t) - i(t)] = \lambda Ns(t)i(t)\Delta t - \mu Ni(t)\Delta t$$



$$\begin{cases} \frac{di}{dt} = \lambda i(1-i) - \mu i \\ i(0) = i_0 \end{cases}$$

λ~日接触率

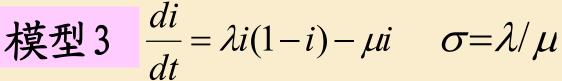
1/µ~感染期

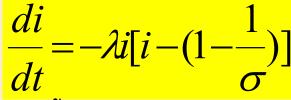
$$\sigma = \lambda / \mu$$

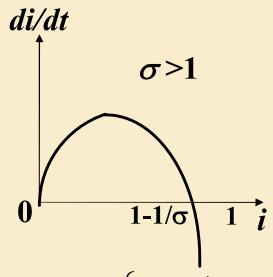
 $\sigma \sim -$ 个感染期内每个病人的有效 接触人数,称为接触数。

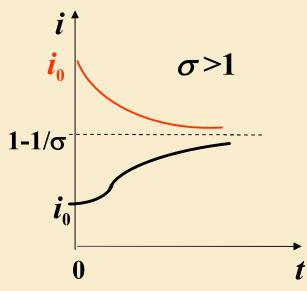


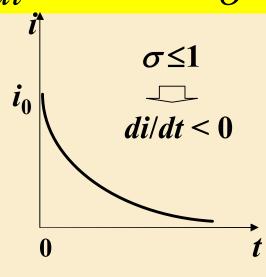












$$i(\infty) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{\sigma}, & \sigma > 1 \\ 0, & \sigma \le 1 \end{cases}$$

接触数 $\sigma=1\sim$ 阈值

$$\sigma \leq 1 \Rightarrow i(t) \downarrow$$

 $\sigma > 1$ i_0 小

 $\Rightarrow i(t)$ 按S形曲线增长

感染期内有效接触感染的健康者人数不超过病人数

模型2(SI模型)如何看作模型3(SIS模型)的特例



模型4 传染病有免疫性——病人治愈后即移出感染系统,称移出者

SIR模型

假设

- 1) 总人数N不变,病人、健康人和移出者的比例分别为 i(t), s(t), r(t)
- 2) 病人的日接触率 λ , 日治愈率 μ , 接触数 $\sigma = \lambda / \mu$

建模

$$s(t) + i(t) + r(t) = 1$$

需建立 $i(t)$, $s(t)$, $r(t)$ 的两个方程

SIR模型

$$N[i(t + \Delta t) - i(t)] = \lambda Ns(t)i(t)\Delta t - \mu Ni(t)\Delta t$$

$$N[s(t + \Delta t) - s(t)] = -\lambda Ns(t)i(t)\Delta t$$

$$\begin{cases} \frac{di}{dt} = \lambda si - \mu i \\ \frac{ds}{dt} = -\lambda si \\ i(0) = i_0, s(0) = s_0 \end{cases}$$

 $i_0 + s_0 \approx 1$ (通常 $r(0) = r_0$ 很小)

无法求出 i(t), s(t) 的解析解



在相平面S~i上

研究解的性质





$$\begin{cases} \frac{di}{dt} = \lambda si - \mu i \\ \frac{ds}{dt} = -\lambda si \end{cases}$$

 $i(0) = i_0, s(0) = s_0$

SIR模型

消去
$$dt$$

$$\sigma = \lambda / \mu$$

$$\begin{cases} \frac{di}{ds} = \frac{1}{\sigma s} - 1 \\ i \Big|_{s=s_0} = i_0 \end{cases}$$

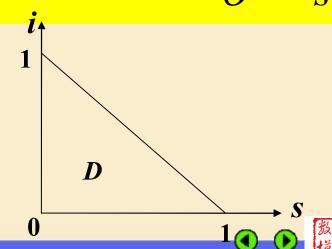
相轨线 📗

$$i(s) = (s_0 + i_0) - s + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{s}{s_0}$$

相轨线 i(s) 的定义域

$$D = \{(s,i) | s \ge 0, i \ge 0, s + i \le 1\}$$

在**D**内作相轨线 $i(s)$
的图形,进行分析



相轨线 i(s) 及其分析

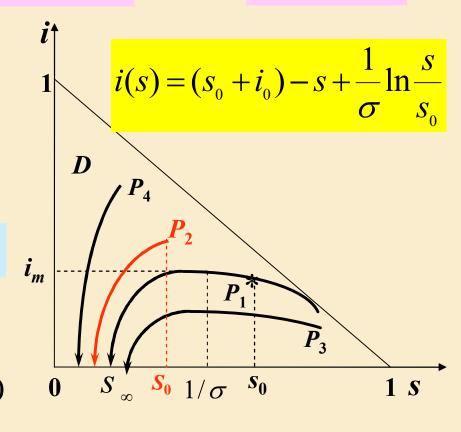
SIR模型

$$\begin{cases} \frac{di}{dt} = \lambda si - \mu i \\ \frac{ds}{dt} = -\lambda si \\ i(0) = i_0, s(0) = s_0 \end{cases} \begin{cases} \frac{di}{ds} = \frac{1}{-1} - 1 \\ i \begin{vmatrix} s = s_0 \end{vmatrix} = i_0 \end{cases}$$

s(t)单调减 \rightarrow 相轨线的方向

$$s = 1/\sigma, i = i_m \quad t \to \infty, i \to 0$$

$$s_{\infty}$$
满足 $s_0 + i_0 - s_{\infty} + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{s_{\infty}}{s_0} = 0$



$P_1: s_0 > 1/\bullet \rightarrow i(t)$ 先升后降至0

□ 传染病蔓延

 $P_2: s_0 < 1/ \longrightarrow i(t)$ 单调降至0

⇨传染病不蔓延

1/**◆**~ 阈值





相轨线 i(s) 及其分析

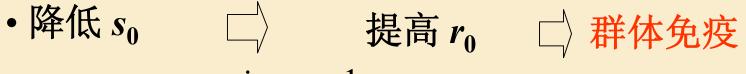
SIR模型

传染病不蔓延的条件—— s_0 <1/ σ

・提高阈值 $1/\sigma$ \Box 降低 $\sigma(=\lambda/\mu)$ \Box λ \downarrow , μ \uparrow **λ(日接触率)**↓ ⇒ 卫生水平↑

 $\mu(日治愈率)^{\uparrow} \Rightarrow 医疗水平^{\uparrow}$

 $S_0 + i_0 + r_0 = 1$



σ 的估计

$$S_0 + i_0 - S_\infty + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{S_\infty}{S_0} = 0 \qquad \text{\mathbb{Z} is } i_0$$

$$\sigma = \frac{\ln s_0 - \ln s_\infty}{s_0 - s_\infty}$$

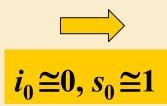
被传染人数的估计

SIR模型

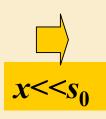
记被传染人数比例 $x=s_0-s_\infty$

$$S_{0} + i_{0} - S_{\infty} + \frac{1}{\sigma} \ln \frac{S_{\infty}}{S_{0}} = 0$$

$$i_{0} \approx 0, s_{0} \approx 1$$



$$x + \frac{1}{\sigma} \ln(1 - \frac{x}{s_0}) \cong 0$$



$$x(1 - \frac{1}{s_0 \sigma} - \frac{x}{2s_0^2 \sigma}) \cong 0$$

$$\Rightarrow x \approx 2s_0 \sigma (s_0 - \frac{1}{\sigma})$$

$$s_0 - 1/\sigma = \delta$$

$$\Rightarrow x \cong 2\delta$$

$$\delta \land , s_0 \circ \cong 1$$

提高阈值1/◆→降低被 传染人数比例x





小结:模型1~4的异同

模型1
$$\frac{di}{dt} = \lambda i$$

模型2
$$\frac{di}{dt} = \lambda i (1 - i)$$

模型3
$$\frac{di}{dt} = \lambda i(1-i) - \mu i \quad \sigma = \lambda/\mu \quad \frac{di}{dt} = -\lambda i[i - (1-\frac{1}{\sigma})]$$

$$\frac{di}{dt} = -\lambda i [i - (1 - \frac{1}{\sigma})]$$

模型4
$$\begin{cases}
\frac{di}{dt} = \lambda si - \mu i \\
\frac{ds}{dt} = -\lambda si
\end{cases}$$



2 如何预报人口的增长

背景

世界人口增长概况

年							
人口(亿)	5	10	20	30	40	50	60

中国人口增长概况

年	1908	1933	1953	1964	1982	1990	1995	2000
人口(亿)	3.0	4.7	6.0	7.2	10.3	11.3	12.0	13.0

研究人口变化规律

控制人口过快增长





常用的计算公式 今年人口 x_0 ,年增长率r k年后人口 $x_k = x_0 (1+r)^k$

指数增长模型—马尔萨斯提出(Malthus, 1798)

基本假设:人口(相对)增长率 r 是常数

$$x(t) \sim$$
 时刻 t 的人口 $x(t + \Delta t) - x(t) = r \cdot x(t) \cdot \Delta t$

$$\frac{dx}{dt} = rx, \ x(0) = x_0 \qquad x(t) = x_0 e^{rt} x(t) = x_0 (e^r)^t \approx x_0 (1+r)^t$$

随着时间增加,人口按指数规律无限增长



指数增长模型的应用及局限性

- 与19世纪以前欧洲一些地区人口统计数据吻合
- 适用于19世纪后迁往加拿大的欧洲移民后代
- 可用于短期人口增长预测
- 不符合19世纪后多数地区人口增长规律
- 不能预测较长期的人口增长过程

19世纪后人口数据 人口增长率1不是常数(逐渐下降)



人口增长到一定数量后,增长率下降的原因:

资源、环境等因素对人口增长的阻滞作用

且阻滞作用随人口数量增加而变大 🖒 r是x的减函数

假设 r(x) = r - sx (r, s > 0) $r \sim$ 固有增长率(x很小时)

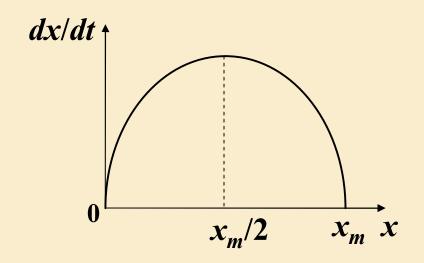
 x_m ~人口容量(资源、环境能容纳的最大数量)

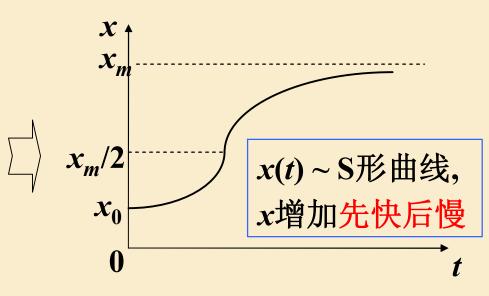
$$\Rightarrow r(x_m) = 0 \Rightarrow s = \frac{r}{x_m} \quad r(x) = r(1 - \frac{x}{x_m})$$





$$\frac{dx}{dt} = rx \implies \frac{dx}{dt} = r(x)x = rx(1 - \frac{x}{x_m})$$





$$x(t) = \frac{x_m}{1 + (\frac{x_m}{x_0} - 1)e^{-rt}}$$





参数估计 用指数增长模型或阻滞增长模型作人口 预报,必须先估计模型参数 r 或 r, x,,

• 利用统计数据用最小二乘法作拟合

例:美国人口数据(单位~百万) 去掉个别异常数据

1860	1870	1880	• • • • •	1960	1970	1980	1990
31.4	38.6	50.2	• • • • •	179.3	204.0	226.5	251.4

$$r=0.2557, x_m=392.1$$

专家估计



参数估计

非线性回归nlinfit

```
% logistic.m
function yhat=logistic(beta,t)
yhat=1./(beta(1)+beta(2)*(beta(3).^t));
%%%%非线性回归%%%% ilogistic.m
t=[1987:2006]-1987;
y=[109300 111026 112704 114333 115823 117171 118517 119850 12
130756 131484]./10000;
beta0=[1 2 1];
[beta,r,J]=nlinfit(t',y','logistic',beta0)
[YY,delta]=nlpredci('logistic',t',beta,r,J);
plot(t,y,'k+',t,YY,'r')
logistic(beta,[2003 2004 2005 2006]-1987)
```



模型检验

用模型计算2000年美国人口,与实际数据比较

$$x(2000) = x(1990) + \Delta x = x(1990) + rx(1990)[1 - x(1990) / x_m]$$

模型应用——预报美国2010年的人口

加入2000年人口数据后重新估计模型参数

$$\Rightarrow$$
 r=0.2490, x_m =434.0 \Rightarrow $\chi(2010)=306.0$

Logistic 模型在经济领域中的应用(如耐用消费品的售量)





3 人口预测和控制

- 年龄分布对于人口预测的重要性
- 只考虑自然出生与死亡,不计迁移

人口

发展

方程

 $F(r,t) \sim 人口分布函数 (年龄 < r的人口)$

 $p(r,t) \sim 人口密度函数 N(t) \sim 人口总数$

 $r_{m}(\to \infty) \sim 最高年龄$

$$F(0,t) = 0, F(r_m,t) = N(t)$$

$$p(r,t) = \frac{\partial F}{\partial r}$$

人口发展方程

$$\mu(r,t) \sim 死亡率$$

$$\frac{t}{t}, \text{年龄} [r, r] + dr] \text{人数} = \frac{t + dt}{t}, \text{年龄} [r + dr], \frac{1}{dt = dr} \text{死亡人数}$$

$$\frac{t}{t}, \text{ t} \text{ t}$$

$$p(r,t)dr - p(r+dr_1,t+dt)dr = \mu(r,t)p(r,t)drdt$$

$$[p(r+dr_1,t+dt)-p(r,t+dt)]+[p(r,t+dt)-p(r,t)]$$

=-\mu(r,t)p(r,t)dt, \quad dt=dr_1

$$\frac{\partial p}{\partial r} + \frac{\partial p}{\partial t} = -\mu(r,t)p(r,t)$$
 一阶偏微分方程





$$\frac{\partial p}{\partial r} + \frac{\partial p}{\partial t} = -\mu(r, t) p(r, t)$$

人口发展方程

$$p(r,0) = p_0(r), r \ge 0$$

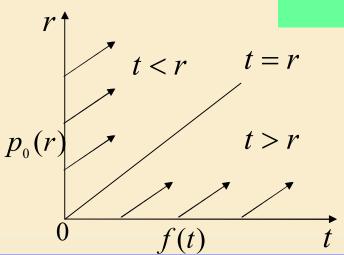
~已知函数(人口调查)

$$p(0,t) = f(t), \quad t \ge 0$$

~生育率(控制人口手段)

$$\mu(r,t) = \mu(r)$$
 \Box $p(r,t) =$

$$p(r,t) = \begin{cases} p_0(r-t)e^{-\int_{r-t}^r \mu(s)ds}, & 0 \le t \le r \\ f(t-r)e^{-\int_0^r \mu(s)ds}, & t > r \end{cases}$$



$$F(r,t) = \int_0^r p(s,t)ds$$

$$N(t) = \int_0^{r_m} p(s,t) ds$$



生育率的分解

 $k(r,t) \sim (女性)性别比函数$

$$b(r,t) \sim (女性)$$
生育数

$$[r_1, r_2] \sim$$
 育龄区间

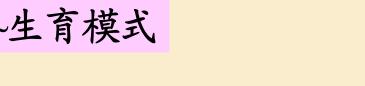
h(r,t)=h(r)

$$f(t) = \int_{r_1}^{r_2} b(r,t)k(r,t)p(r,t)dr$$

$$b(r,t) = \beta(t)h(r,t)$$

$$\int_{r_1}^{r_2} h(r,t) dr = 1 \qquad h~生育模式$$

$$\beta(t) = \int_{r_1}^{r_2} b(r, t) dr$$



$$f(t) = \beta(t) \int_{r_1}^{r_2} h(r,t) k(r,t) p(r,t) dr$$



人口发展方程和生育率

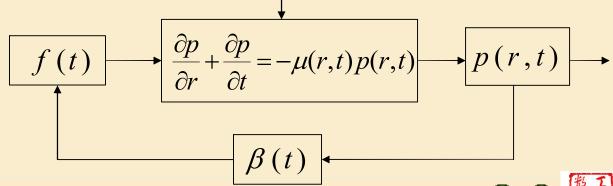
$$f(t) = \beta(t) \int_{r_1}^{r_2} h(r,t) k(r,t) p(r,t) dr$$

β(t)~总和生育率——控制生育的多少

h(r,t)~生育模式——控制生育的早晚和疏密

$$p(r,t) = \begin{cases} p_0(r-t)e^{-\int_{r-t}^r \mu(s)ds}, & 0 \le t \le r \\ f(t-r)e^{-\int_0^r \mu(s)ds}, & t > r \end{cases} p_0(r)$$

- 正反馈系统
- 滞后作用很大







人口指数

1) 人口总数
$$N(t) = \int_0^{r_m} p(r,t) dr$$

2) 平均年龄
$$R(t) = \frac{1}{N(t)} \int_0^{r_m} rp(r,t) dr$$

3) 平均寿命
$$S(t) = \int_t^\infty e^{-\int_0^{\tau-t} \mu(r,t) dr} d\tau$$

t时刻出生的人,死亡率按 $\mu(r,t)$ 计算的平均存活时间

4) 老龄化指数
$$\omega(t) = R(t)/S(t)$$

控制生育率



控制 N(t)不过大

控制 $\omega(t)$ 不过高





4 种群的相互竞争

- •一个自然环境中有两个种群生存,它们之间的关系:相互竞争;相互依存;弱肉强食。
- 当两个种群为争夺同一食物来源和生存空间相 互竞争时,常见的结局是,竞争力弱的灭绝, 竞争力强的达到环境容许的最大容量。
- 建立数学模型描述两个种群相互竞争的过程, 分析产生这种结局的条件。

模型假设

• 有甲乙两个种群,它们独自生存 时数量变化均服从Logistic规律;

$$\dot{x}_1(t) = r_1 x_1 (1 - \frac{x_1}{N_1}) \qquad \dot{x}_2(t) = r_2 x_2 (1 - \frac{x_2}{N_2})$$

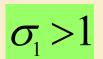
• 两种群在一起生存时,乙对甲增长的阻滞作 用与乙的数量成正比; 甲对乙有同样的作用。

模型

$$\dot{x}_1(t) = r_1 x_1 \left(1 - \frac{x_1}{N_1} - \sigma_1 \frac{x_2}{N_2} \right) \dot{x}_2(t) = r_2 x_2 \left(1 - \sigma_2 \frac{x_1}{N_1} - \frac{x_2}{N_2} \right)$$

$$\dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2} \left(1 - \sigma_{2} \frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}} \right)$$

对于消耗甲的资源而 言,乙(相对于N₂)是甲 $(相对于N_1)$ 的 σ_1 倍。



 $\sigma_i > 1$ \Box 对甲增长的阻滞作用,乙大于甲



乙的竞争力强



$$\dot{x}_{1}(t) = r_{1}x_{1}\left(1 - \frac{x_{1}}{N_{1}} - \sigma_{1}\frac{x_{2}}{N_{2}}\right) \quad \dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2}\left(1 - \sigma_{2}\frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}}\right)$$

模型分析

 $t \to \infty$ 时 $x_1(t), x_2(t)$ 的趋向 (平衡点及其稳定性)

(二阶)非线性
$$\dot{x}_1(t) = f(x_1, t)$$

(自治)方程 $\dot{x}_2(t) = g(x_1, t)$

 $\dot{x}_1(t) = f(x_1, x_2)$ $\dot{x}_2(t) = g(x_1, x_2)$ 的平衡点及其稳定性

平衡点 $P_0(x_1^0, x_2^0)$ ~代数方程

$$f(x_1, x_2) = 0$$

$$g(x_1, x_2) = 0$$
 的根

若从 P_0 某邻域的任一初值出发,都有 $\lim_{t\to\infty} x_1(t) = x_1^0$,

$$\lim_{t\to\infty} x_2(t) = x_2^0$$
,称 P_0 是微分方程的稳定平衡点





判断 $P_0(x_1^0,x_2^0)$ 稳定性的方法——直接法

(1)的近似线性方程

$$\dot{x}_{1}(t) = f(x_{1}, x_{2})$$

$$\dot{x}_{2}(t) = g(x_{1}, x_{2}) \quad (1)$$

$$\dot{x}_{1}(t) = f_{x_{1}}(x_{1}^{0}, x_{2}^{0})(x_{1} - x_{1}^{0}) + f_{x_{2}}(x_{1}^{0}, x_{2}^{0})(x_{2} - x_{2}^{0})$$

$$\dot{x}_{2}(t) = g_{x_{1}}(x_{1}^{0}, x_{2}^{0})(x_{1} - x_{1}^{0}) + g_{x_{2}}(x_{1}^{0}, x_{2}^{0})(x_{2} - x_{2}^{0})$$
(2)

$$A = \begin{bmatrix} f_{x_1} & f_{x_2} \\ g_{x_1} & g_{x_2} \end{bmatrix} \Big|_{P_0}$$

$$p > 0 \perp q > 0$$

平衡点 P_0 稳定(对2,1)

$$\begin{cases} \lambda^{2} + p\lambda + q = 0 \\ p = -(f_{x_{1}} + g_{x_{2}})|_{P_{0}} \\ q = \det A \\ p < 0 \text{ } \mathbf{g} \text{ } \mathbf{q} < \mathbf{0} \end{cases}$$

平衡点 P_0 不稳定(对2,1)





$$\dot{x}_{1}(t) = r_{1}x_{1} \left(1 - \frac{x_{1}}{N_{1}} - \sigma_{1} \frac{x_{2}}{N_{2}} \right) \quad \dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2} \left(1 - \sigma_{2} \frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}} \right)$$

$$\int f(x_1, x_2) = r_1 x_1 \left(1 - \frac{x_1}{N_1} - \sigma_1 \frac{x_2}{N_2} \right) = 0$$

$$g(x_1, x_2) \equiv r_2 x_2 \left(1 - \sigma_2 \frac{x_1}{N_1} - \frac{x_2}{N_2} \right) = 0$$

平衡点: $P_1(N_1,0), P_2(0,N_2),$

$$P_3\left(\frac{N_1(1-\sigma_1)}{1-\sigma_1\sigma_2}, \frac{N_2(1-\sigma_2)}{1-\sigma_1\sigma_2}\right), P_4(0,0)$$

仅当 σ_1 , σ_2 < 1或 σ_1 , σ_2 > 1时, P_3 才有意义





平衡点稳 定性分析

$$\begin{cases} f(x_1, x_2) \equiv r_1 x_1 \left(1 - \frac{x_1}{N_1} - \sigma_1 \frac{x_2}{N_2} \right) \\ g(x_1, x_2) \equiv r_2 x_2 \left(1 - \sigma_2 \frac{x_1}{N_1} - \frac{x_2}{N_2} \right) \end{cases}$$

$$A = \begin{bmatrix} f_{x1} & f_{x2} \\ g_{x1} & g_{x2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} r_1 \left(1 - \frac{2x_1}{N_1} - \frac{\sigma_1 x_2}{N_2} \right) & -\frac{r_1 \sigma_1 x_1}{N_2} \\ -\frac{r_2 \sigma_2 x_2}{N_1} & r_2 \left(1 - \frac{\sigma_2 x_1}{N_1} - \frac{2x_2}{N_2} \right) \end{bmatrix}$$

$$p = -(f_{x1} + g_{x2})|_{p_i}, q = \det A|_{p_i}, i = 1,2,3,4$$

平衡点 P_i 稳定条件: p > 0 且 q > 0





种群竞争模型的平衡点及稳定性

平衡点	p	q	稳定条件
$p_{_{1}}(N_{_{1}},0)$	$r_1 - r_2(1 - \sigma_2)$	$-r_1r_2(1-\sigma_2)$	$\sigma_2 > 1, \sigma_1 < 1$
$p_{2}(0,N_{2})$	$-r_1(1-\sigma_1)+r_2$	$-r_1r_2(1-\sigma_1)$	$\sigma_1 > 1, \sigma_2 < 1$
$p_{3}\left(\frac{N_{1}(1-\sigma_{1})}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}},\frac{N_{2}(1-\sigma_{2})}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}}\right)$	$\frac{r_1(1-\sigma_1)+r_2(1-\sigma_2)}{1-\sigma_1\sigma_2}$	$\frac{r_1 r_2 (1-\sigma_1)(1-\sigma_2)}{1-\sigma_1 \sigma_2}$	$\sigma_1 < 1, \sigma_2 < 1$
$p_{_4}(0,0)$	$-(r_1+r_2)$	$r_1 r_2$	不稳定

 P_1, P_2 是一个种群存活而另一灭绝的平衡点

 P_3 是两种群共存的平衡点

 P_1 稳定的条件 σ_1 <1?





学模型

平衡点稳 定性的相 轨线分析

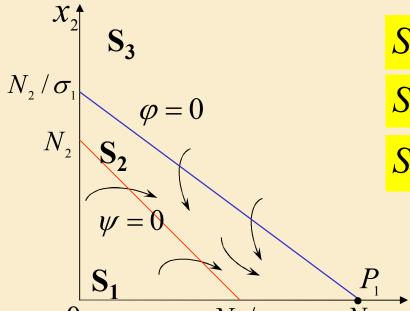
$$\dot{x}_{1}(t) = r_{1}x_{1}\left(1 - \frac{x_{1}}{N_{1}} - \sigma_{1}\frac{x_{2}}{N_{2}}\right) \qquad \varphi(x_{1}, x_{2}) = 1 - \frac{x_{1}}{N_{1}} - \sigma_{1}\frac{x_{2}}{N_{2}}$$

$$\varphi(x_1, x_2) = 1 - \frac{x_1}{N_1} - \sigma_1 \frac{x_2}{N_2}$$

$$\dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2}\left[1 - \sigma_{2}\frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}}\right]$$

$$\dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2} \left(1 - \sigma_{2} \frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}} \right) \quad \psi(x_{1}, x_{2}) = 1 - \sigma_{2} \frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}}$$

(1)
$$\sigma_2 > 1$$
, $\sigma_1 < 1$



$$S_1: \varphi > 0, \psi > 0$$

$$S_1: \dot{x}_1 > 0, \, \dot{x}_2 > 0$$

$$t \uparrow \rightarrow x_1, x_2 \uparrow$$

$$S_2: \dot{x}_1 > 0, \, \dot{x}_2 < 0 \, \Box \, t \uparrow \rightarrow x_1 \uparrow, x_2 \downarrow$$

$$t \uparrow \rightarrow x_1 \uparrow, x_2 \downarrow$$

$$S_3: \dot{x}_1 < 0, \dot{x}_2 < 0 \mid t \uparrow \rightarrow x_1, x_2 \downarrow$$

$$t \uparrow \rightarrow x_1, x_2 \downarrow$$

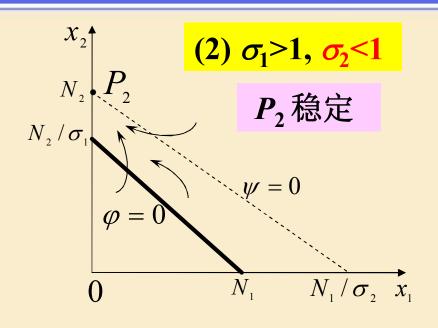
从任意点出发(t=0)的相轨 线都趋向 $P_1(N_1,0)$ $(t\to\infty)$

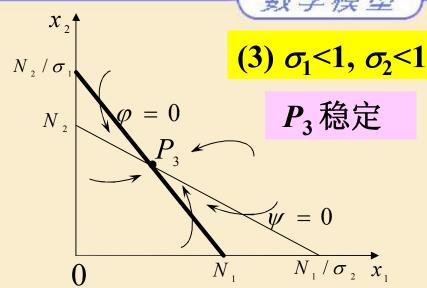
 $P_1(N_1,0)$ 是稳定平衡点

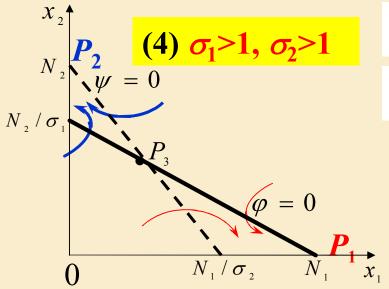




数学模型







有相轨线趋向 P_1 有相轨线趋向 P_2

 P_1, P_2 都不 (局部)稳定

 P_1 稳定的条件: 直接法 σ_2 >1 加上与(4)相区别的 σ_1 <1



 P_1 全局稳定

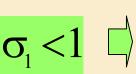




结果解释

• P_1 稳定的条件: $\sigma_1 < 1$, $\sigma_2 > 1$

对于消耗甲的资源而 言,乙(相对于N₂)是甲 $(相对于<math>N_1$)的 σ_1 倍。



⇒乙的竞争力弱

 σ_2 >1 ⇒甲的竞争力强

甲达到最大容量,乙灭绝

- P, 稳定的条件: $\sigma_1 > 1$, $\sigma_2 < 1$
- P_3 稳定的条件: $\sigma_1 < 1$, $\sigma_2 < 1$

通常 $\sigma_1 \approx 1/\sigma_2$, P_3 稳定条件不满足

5 种群的相互依存

甲乙两种群的相互依存有三种形式

- 1) 甲可以独自生存,乙不能独自生存;甲乙一起生存时相互提供食物、促进增长。
- 2) 甲乙均可以独自生存;甲乙一起生存时相互提供食物、促进增长。
- 3) 甲乙均不能独自生存; 甲乙一起生存时相互提供食物、促进增长。

模型 假设

- 甲可以独自生存,数量变化服从Logistic规律; 甲乙一起生存时乙为甲提供食物、促进增长。
- · 乙不能独自生存; 甲乙一起生存时甲为乙提供食物、促进增长; 乙的增长又受到本身的阻滞作用(服从Logistic规律)。

模型

$$\dot{x}_1(t_1) = r_1 x_1 \left(1 - \frac{x_1}{N_1} + \sigma_1 \frac{x_2}{N_2} \right)$$

$$\dot{x}_2(t) = r_2 x_2 \left(-1 + \sigma_2 \frac{x_1}{N_1} - \frac{x_2}{N_2} \right)$$

乙为甲提供食物 是甲消耗的 σ_i 倍

甲为乙提供食物 是乙消耗的 σ_2 倍



种群依存模型的平衡点及稳定性

平衡点	p	q	稳定条件
$P_{1}(N_{1},0)$	$r_1-r_2(\sigma_2-1)$	$-r_1r_2(\sigma_2-1)$	$\sigma_2 < 1, \sigma_1 \sigma_2 < 1$
$P_{2}\left(\frac{N_{1}(1-\sigma_{1})}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}},\frac{N_{2}(\sigma_{2}-1)}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}}\right)$	$\frac{r_1(1-\sigma_1)+r_2(\sigma_2-1)}{1-\sigma_1\sigma_2}$	$\frac{r_1 r_2 (1-\sigma_1)(\sigma_2-1)}{1-\sigma_1 \sigma_2}$	$\sigma_1 < 1, \sigma_2 > 1,$ $\sigma_1 \sigma_2 < 1$
$P_{_{3}}(0,0)$	$-r_{1}+r_{2}$	$-r_1r_2$	不稳定

P_2 是甲乙相互依存而共生的平衡点





数学模型

平衡点P₂稳定 性的相轨线

$$P_{2}\left(\frac{N_{1}(1-\sigma_{1})}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}},\frac{N_{2}(\sigma_{2}-1)}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}}\right)$$

$$\dot{x}_{1}(t_{1}) = r_{1}x_{1}\left(1 - \frac{x_{1}}{N_{1}} + \sigma_{1}\frac{x_{2}}{N_{2}}\right) = r_{1}x_{1}\varphi(x_{1}, x_{2}) \\ \dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2}\left(-1 + \sigma_{2}\frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}}\right) = r_{2}x_{2}\psi(x_{1}, x_{2})$$

σ_1 <1, σ_2 >1, σ_1 σ_2 <1

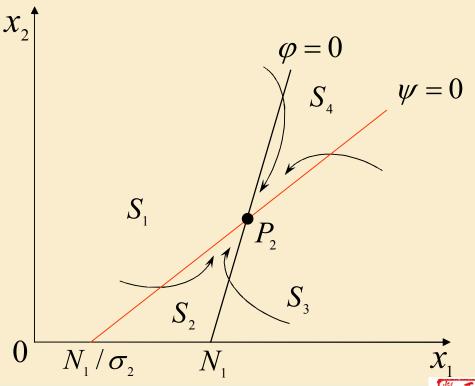
$$S_1: \dot{x}_1 > 0, \dot{x}_2 < 0;$$

$$S_2: \dot{x}_1 > 0, \dot{x}_2 > 0;$$

$$S_3:\dot{x}_1<0,\,\dot{x}_2>0;$$

$$S_4: \dot{x}_1 < 0, \dot{x}_2 < 0.$$

P_2 稳定





结果 解释

甲可以独自生存

乙不能独立生存

$$\dot{x}_1(t_1) = r_1 x_1 \left(1 - \frac{x_1}{N_1} + \sigma_1 \frac{x_2}{N_2} \right)$$

$$\dot{x}_1(t_1) = r_1 x_1 \left(1 - \frac{x_1}{N_1} + \sigma_1 \frac{x_2}{N_2} \right) \quad \dot{x}_2(t) = r_2 x_2 \left(-1 + \sigma_2 \frac{x_1}{N_1} - \frac{x_2}{N_2} \right)$$

$$P_{2}\left(\frac{N_{1}(1-\sigma_{1})}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}},\frac{N_{2}(\sigma_{2}-1)}{1-\sigma_{1}\sigma_{2}}\right)$$

$$P_{2}$$
稳定条件:
$$\sigma_{1}<1,\sigma_{2}>1,\sigma_{1}\sigma_{2}<1$$

 $\sigma_2 > 1 \sim$ 甲必须为乙提供足够的食物-甲为乙提供的食物是乙消耗的 σ_2 倍

 $\sigma_1\sigma_2<1\sim\sigma_2>1$ 前提下 P_2 存在的必要条件

 $\sigma_1 < 1 \sim \sigma_2 > 1$, $\sigma_1 \sigma_2 < 1$ 的需要,且 σ_1 必须足 够小,才能在 σ_2 >1条件下使 $\sigma_1\sigma_2$ <1成立





两种群模型的几种形式

相互竞争

$$\dot{x}_1(t) = r_1 x_1 \left(1 - \frac{x_1}{N_1} - \sigma_1 \frac{x_2}{N_2} \right) \quad \dot{x}_2(t) = r_2 x_2 \left(1 - \sigma_2 \frac{x_1}{N_1} - \frac{x_2}{N_2} \right)$$

相互依存

$$\dot{x}_{1}(t_{1}) = r_{1}x_{1} \left(\pm 1 - \frac{x_{1}}{N_{1}} + \sigma_{1} \frac{x_{2}}{N_{2}} \right) \quad \dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2} \left(\pm 1 + \sigma_{2} \frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}} \right)$$

弱肉强食

$$\dot{x}_{1}(t) = r_{1}x_{1}\left(1 - \frac{x_{1}}{N_{1}} - \sigma_{1}\frac{x_{2}}{N_{2}}\right) \dot{x}_{2}(t) = r_{2}x_{2}\left(-1 + \sigma_{2}\frac{x_{1}}{N_{1}} - \frac{x_{2}}{N_{2}}\right)$$





其他

- 流言的传播
- 生化武器的研制 等...

