

定义

灭绝概率

## 第 21 讲 离散时间分支过程

定义

灭绝概率

定义

灭绝概率

考虑由同类生物 (或粒子) 构成的群体, 其中的每个生物在寿终时以概率  $P(\xi = j) = p_j$  分裂成  $j$  个后代, 且与其他生物的分裂情况独立. 其后代也按照相同的方式各自独立分裂自己的后代. 用  $X_n$  表示第  $n$  代生物的总数, 称随机序列  $\{X_n\}$  为 离散时间分支过程, 也称为 Galton-Watson 分支过程.

现在用  $\xi_{nk}$  表示第  $n$  代的第  $k$  个个体寿终时分裂成的后代数, 则  $\{\xi_{nk}\}$  是来自总体  $\xi$  的随机变量. 对  $m = 1, 2, \dots$ , 用  $X_0 = m$  表示第 0 代有  $m$  个个体. 在条件  $X_0 = 1$  下, 有

$$X_1 = \xi_{01},$$

$$X_2 = \sum_{k=1}^{X_1} \xi_{1k},$$

.....

$$X_n = \sum_{k=1}^{X_{n-1}} \xi_{n-1,k}.$$

用  $\mu = E\xi$  表示总体  $\xi$  的数学期望, 这是一个个体分裂成的平均后代数. 因为  $X_{n-1}$  是第  $n-1$  代生物的个数, 由  $\{\xi_{jk} | j \leq n-2, k \geq 1\}$  决定, 所以与  $\{\xi_{n-1,k} | k \geq 1\}$  独立, 由瓦尔德定理我们有

$$\begin{aligned} EX_n &= E\xi_{n-1,k} EX_{n-1} = \mu EX_{n-1} = \mu^2 EX_{n-2} \\ &= \cdots = \mu^{n-1} EX_1 = \mu^n. \end{aligned}$$

当  $X_0 = 1$  时, 还可以计算出

$$\text{Var}(X_n) = \begin{cases} \sigma^2 \mu^{n-1} \frac{\mu^n - 1}{\mu - 1}, & \mu \neq 1, \\ n\sigma^2, & \mu = 1. \end{cases}$$

因为已知  $X_{n-1} = i$  后,  $X_n$  和  $(X_0, X_1, \dots, X_{n-2})$  独立, 并且

$$P(X_n = j | X_{n-1} = i) = P(X_1 = j | X_0 = i), \quad i, j \geq 0,$$

所以离散时间分支过程是马氏链.

定义

灭绝概率

定义

灭绝概率

对于分支过程我们关心的是当  $X_0 = 1$  时群体灭绝的概率  $p_0$ . 由于群体灭绝的概率  $p_0$ . 由于群体灭绝当且第一代每个个体的后代灭绝, 所以有

$$P(\text{群体灭绝} | X_1 = j) = \rho_0^j, \quad j = 0, 1, \dots.$$

于是在条件  $X_0 = 1$  下, 容易计算

$$\begin{aligned} \rho_0 &= P(\text{群体灭绝}) \\ &= \sum_{j=0}^{\infty} P(\text{群体灭绝} | X_1 = j) p_j = \sum_{j=0}^{\infty} \rho_0^j p_j. \end{aligned} \quad (2.1)$$

定义

$$g(s) = \sum_{j=0}^{\infty} s^j p_j - s,$$

(2.1) 说明灭绝概率  $\rho_0$  是  $g(s) = 0$  的解.

**定理 2.1**

设  $p_0 > 0$ ,  $p_0 + p_1 < 1$ . 若  $X_0 = 1$ , 则

- (1)  $\rho_0$  是  $g(s) = 0$  ( $s \in [0, 1]$ ) 的最小解;
- (2)  $\rho_0 = 1$  的充分必要条件是  $\mu = E\xi \leq 1$ .

## 证明.

(1) 我们只需证明如果  $\rho > 0$  使得  $g(\rho) = 0$ , 则  $\rho \geq \rho_0$ .

我们首先由归纳法证明对于  $n \geq 1$ ,  $\rho \geq P(X_n = 0)$ . 首先我们有

$$\rho = \sum_{j=0}^{\infty} p_j \rho^j = p_0 \rho^0 = P(X_1 = 0).$$

于是结论对  $n = 1$  成立. 设  $\rho \geq P(X_{n-1} = 0)$ , 注意到  $X_0 = 1$ , 利用  $P(X_n = 0 | X_1 = j) = [P(X_{n-1} = 0)]^j$ , 我们有

$$\rho = \sum_{j=0}^{\infty} p_j \rho^j \geq \sum_{j=0}^{\infty} p_j [P(X_{n-1} = 0)]^j = \sum_{j=0}^{\infty} P(X_1 = j) P(X_n = 0 | X_1 = j) = P(X_n = 0).$$

这就得到  $\rho \geq P(X_n = 0)$ . 对于  $n \geq 1$ ,  $A_n = \{X_n = 0\}$  是单调增加的, 所以有

$$\rho_0 = P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) \leq \rho.$$

这说明  $\rho_0$  是最小解. 因为  $g(0) = p_0 > 0$ , 所以  $\rho_0 \in (0, 1]$ .

证明.

(2) 函数  $g(s)$  在  $(0, 1]$  中连续, 且

$$g'(s) = \sum_{j=0}^{\infty} j s^{j-1} p_j - 1, \quad g'(1) = \mu - 1.$$

如果  $\mu \leq 1$ , 对于  $s \in [0, 1)$ , 我们有

$$g'(s) < g'(1) = \mu - 1 \leq 0,$$

所以  $g(s)$  是  $[0, 1)$  中的严格单调减函数. 由  $g(1) = 0$  知道  $\rho_0 = 1$  是  $g(s)$  在  $(0, 1]$  中的唯一零点, 所以  $\rho_0 = 1$ . 当  $\mu > 1$  时, 我们证明  $\rho_0 < 1$ .  $g'(1) = \mu - 1 > 0$  说明  $g(s)$  在 1 附近严格单调升. 又从

$$g''(s) = \sum_{j=2}^{\infty} j(j-1)s^{j-2} p_j > 0$$

知道  $g(s)$  是严格的凸函数, 于是再从  $g(0) = p_0 > 0$ ,  $g(1) = 0$  知道  $g(s) = 0$  在开区间  $(0, 1)$  中有唯一解  $\rho_0$ . □

**命题 2.2**

设  $\rho_0$  是  $X_0 = 1$  时分支过程  $\{X_n\}$  的灭绝概率. 当  $p_0 > 0$ ,  $p_0 + p_1 < 1$  时, 有

$$P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = 0) = \rho_0, \quad P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = \infty) = 1 - \rho_0.$$

证明.

第一个等式就是灭绝概率的定义, 自然成立.  $0$  是吸引状态. 对于  $i \geq 1$ , 由

$$p_{i0} = (P(\xi = 0))^i = p_0^i > 0,$$

我们知质点从  $i$  出发以正概率不回到  $i$ , 说明  $i$  不是常返的. 于是  $C = \{1, 2, \dots, m\}$  中的状态都是非常返的. 这说明马氏链最多访问  $C_m$  有限次, 最终离开  $C_m$ . 定义  $W = \liminf_{n \rightarrow \infty} X_n$ , 就有

$$P(W = 0) = \rho_0,$$

$$P(W \in C_m) = 0,$$

$$P(W \geq m) = 1 - P(W \in C_m) - P(W = 0) = 1 - \rho_0.$$

事件列  $B_m = \{W \geq m\}$  单调减, 用概率的连续性得到

$$P(W = \infty) = P\left(\bigcap_{m=1}^{\infty} \{W \geq m\}\right) = \lim_{m \rightarrow \infty} P(W \geq m) = 1 - \rho_0. \quad \square$$

当生物的最初群体数  $X_0 = m$  时, 由于个体独立地分裂自己的后代, 所以群体的平均增长速度为  $E[X_n|X_0 = m] = m\mu^n$ , 方差为

$$\text{Var}(X_n|X_0 = m) = \begin{cases} m\sigma^2\mu^{n-1}\frac{\mu^n-1}{\mu-1}, & \mu \neq 1, \\ mn\sigma^2, & \mu = 1. \end{cases}$$

群体最终灭绝的概率为  $\rho_0^m$ , 群体数走向无穷的概率为  $1 - \rho_0^m$ . 群体的初始数  $m$  越大, 最终灭绝的概率越小. 当  $\mu > 1$ , 方差  $\text{Var}(X_n)$  的指数增加说明每个个体的后代数发展得很快.