

# 次线性框架下的随机Lotka-Volterra多种群互惠系统

周子焯, 郭睿, 闫理坦

东华大学理学院, 上海  
Email: zzy0615as@163.com

收稿日期: 2020年10月19日; 录用日期: 2020年11月9日; 发布日期: 2020年11月16日

---

## 摘要

众所周知, Lotka-Volterra系统描述了某个群落中  $n(n \geq 2)$  个种群的相互作用关系。本文主要讨论由G-布朗运动驱动的随机Lotka-Volterra多种群互惠系统。在次线性期望框架下, 我们证明了系统正解的存在唯一性, 另外, 通过构造合适的Lyapunov函数, 我们得到系统存在平稳分布, 且具有遍历性。

## 关键词

互惠系统, G-布朗运动, 次线性期望, 遍历性

---

# Stochastic Cooperative Lotka-Volterra Systems under a Sublinear Expectation Framework

Ziye Zhou, Rui Guo, Litan Yan

Department of Science, Donghua University, Shanghai  
Email: zzy0615as@163.com

Received: Oct. 19<sup>th</sup>, 2020; accepted: Nov. 9<sup>th</sup>, 2020; published: Nov. 16<sup>th</sup>, 2020

---

## Abstract

As we all know, the Lotka-Volterra system describes the interaction relationship between populations in a community. This paper mainly discusses the stochastic cooperative Lotka-Volterra system driven by G-Brownian motion. Under the framework of sub-linear expectations, we prove the

existence and uniqueness of the positive solution of the system. In addition, by constructing a suitable Lyapunov function, we obtain that the system has a stable distribution and ergodicity.

## Keywords

Cooperative System, G-Brownian Motion, Sublinear Expectation, Ergodicity

Copyright © 2020 by author(s) and Hans Publishers Inc.

This work is licensed under the Creative Commons Attribution International License (CC BY 4.0).

<http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>



Open Access

## 1. 引言

Lotka-Volterra 系统  $dx_i = x_i \left( r_i + \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right) dt, i=1, 2, \dots, n$  描述的是群落中  $n (n \geq 2)$  个种群相互之间的作用关系, 其中  $x_i$  表示第  $i$  个种群的密度,  $r_i$  表示第  $i$  个种群的内在增长率,  $a_{ij}$  代表第  $j$  个种群对第  $i$  个种群的影响 [1],  $a_{ij}$  和  $a_{ji} (i \neq j)$  的正负性代表第  $i$  个种群和第  $j$  个种群的相互关系. 本文主要讨论 Lotka-Volterra 多种群互惠系统.

Goh [2] 给出了两个种群情况下的互惠系统:

$$\begin{cases} dx_1(t) = x_1(t) [r_1 - a_{11}x_1(t) + a_{12}x_2(t)] dt, \\ dx_2(t) = x_2(t) [r_2 + a_{21}x_1(t) - a_{22}x_2(t)] dt, \end{cases}$$

$r_i > 0, a_{ij} (i, j=1, 2) > 0$ . 若  $r_i > 0, a_{ij} > 0 (i, j=1, 2)$  且  $a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} > 0$ , 那么

$$\lim_{t \rightarrow \infty} x_1(t) = x_1^*, \lim_{t \rightarrow \infty} x_2(t) = x_2^*,$$

$x^* = (x_1^*, x_2^*)$  是系统的唯一正平衡点,

$$x_1^* = \frac{r_1 a_{22} + r_2 a_{12}}{a_{11} a_{22} - a_{12} a_{21}} > 0, x_2^* = \frac{r_2 a_{11} + r_1 a_{21}}{a_{11} a_{22} - a_{12} a_{21}} > 0.$$

下面我们在系统中引入白噪声. 设  $r_i \rightarrow r_i + \sigma_i \dot{B}_i(t)$ ,  $B_i(t)$  是初值为 0 的 G-布朗运动,  $\sigma_i^2, (i=1, 2, \dots, n)$  是白噪声的强度. 从而有:

$$dx_i(t) = x_i(t) \left[ \left( r_i + \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right) dt + \alpha_i d\langle B_i, B_i \rangle_t + \sigma_i dB_i(t) \right], i=1, 2, \dots, n$$

## 2. 次线性期望和 G-布朗运动

本章我们简要回顾了一些 G-布朗运动的基本结果 [3] [4]. 设  $\Omega \neq \emptyset$  是给定的集合, 向量格  $\mathcal{H}$  是定义在  $\Omega$  上的实值函数所组成的一个线性空间, 同时有: 每一个实值的常数  $c$  都在  $\mathcal{H}$  中; 如果  $X(\cdot) \in \mathcal{H}$ , 则也有  $|X(\cdot)| \in \mathcal{H}$ .

**定义 2.1.** 一个次线性期望  $\mathbb{E}$  是定义在随机变量空间  $\mathcal{H}$  上的满足以下性质的泛函: 对于所有的随机变量  $X, Y \in \mathcal{H}$ , 有

- 1) 单调性: 若  $X \geq Y, \mathbb{E}[X] \geq \mathbb{E}[Y]$ ;

- 2) 保常数性:  $\mathbb{E}[c] = c, \forall c \in \mathbb{R}$ ;  
 3) 次线性:  $\mathbb{E}[X + Y] \leq \mathbb{E}[X] + \mathbb{E}[Y]$ ;  
 4) 正齐次性:  $\mathbb{E}[\lambda X] = \lambda \mathbb{E}[X], \forall \lambda \geq 0$ 。

称三元组  $(\Omega, \mathcal{H}, \mathbb{E})$  为次线性期望空间。

令  $\Omega$  表示所有满足  $\omega_0 = 0$  的  $\mathbb{R}^d$ -实值连续轨道  $(\omega_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  所成的空间, 定义其上的距离为:

$$\rho(\omega^1, \omega^2) := \sum_{i=1}^{\infty} 2^{-i} \left[ \left( \max_{t \in [0, i]} |\omega_t^1 - \omega_t^2| \right) \wedge 1 \right],$$

$\mathcal{B}(\Omega)$  表示  $\Omega$  上的 Borel  $\sigma$ -代数, 令  $B_t(\omega) := \omega_t$  上的典则过程, 对每一确定的  $T \in [0, \infty)$ , 令

$$Lip(\Omega_T) := \left\{ \varphi(B_{t_1 \wedge T}, \dots, B_{t_n \wedge T}) : n \geq 1, t_1, \dots, t_n \in [0, \infty), \varphi \in C_{b, Lip}(\mathbb{R}^{d \times n}) \right\}$$

且

$$Lip(\Omega) := \bigcup_{n=1}^{\infty} Lip(\Omega_n),$$

其中  $C_{b, Lip}(\mathbb{R}^{d \times n})$  是  $\mathbb{R}^{d \times n}$  上所有有界的 Lipschitz 函数的集合, 因此, 在  $(\Omega, Lip(\Omega))$  上, 我们可以定义典则

次线性期望  $\mathbb{E}$  使得典则过程  $B_t$  是 G-布朗运动。这个次线性期望通常称为 G-期望, 记作  $\hat{\mathbb{E}}$ 。对每个  $p \geq 1$ ,

我们令  $L_G^p(\Omega_T)$  表示  $Lip(\Omega_T)$  在范数  $\|\cdot\|_p = \left\{ \hat{\mathbb{E}}[|\cdot|^p] \right\}^{\frac{1}{p}}$  下的完备。

**定义 2.2. (G-正态分布)** 次线性期望空间  $(\Omega, \mathcal{H}, \hat{\mathbb{E}})$  上的  $d$  维随机向量  $X = (X_1, \dots, X_d)^\top$  称作 G-正态分布, 如果对每个  $a, b \geq 0$ , 有

$$aX + b\bar{X} \stackrel{d}{=} \sqrt{a^2 + b^2} X,$$

其中  $\bar{X}$  是  $X$  的一个独立版本。

G-正态分布的随机向量  $X$  满足下面的特性[4]:

**引理 2.1.** 令  $X$  为  $d$  维 G-正态分布的随机向量, 那么可以由  $u(t, x) = \hat{\mathbb{E}}[\phi(x + \sqrt{t}X)], \phi \in C_{b, Lip}(\mathbb{R}^d)$  刻画  $X$  的分布。

$u(t, x)$  是 G-热方程

$$\begin{cases} \partial_t u - G(D^2 u) = 0, \\ u(0, x) = \phi(x), \end{cases}$$

定义在  $[0, \infty) \times \mathbb{R}^d$  上的唯一黏性解, 其中  $D^2 u$  是  $u$  的 Hessian 矩阵, 定义  $G: \mathbb{S}(d) \rightarrow \mathbb{R}^d$  为:

$$G(A) := \hat{\mathbb{E}} \left[ \frac{1}{2} \langle AX, X \rangle \right], A \in \mathbb{S}(d),$$

$\mathbb{S}(d)$  是  $d \times d$  对称矩阵空间。  $G(\alpha) = \frac{1}{2}(\bar{\sigma}^2 \alpha^+ - \underline{\sigma}^2 \alpha^-), \alpha \in \mathbb{R}$ , 其中,  $\bar{\sigma}^2 := \hat{\mathbb{E}}[X^2], \underline{\sigma}^2 := -\hat{\mathbb{E}}[-X^2]$ 。

**定义 2.3. (G-布朗运动)** 次线性期望空间  $(\Omega, \mathcal{H}, \hat{\mathbb{E}})$  上的  $d$  维过程  $B = \{B_t, t \geq 0\}$  称为 G-布朗运动, 如果满足以下性质:

- 1)  $B_0(\omega) = 0$ ;
- 2) 对每个  $t, s \geq 0$ , 增量  $B_{t+s} - B_t$  独立于  $(B_{t_1}, B_{t_2}, \dots, B_{t_n})$ ,  $n \in \mathbb{N}$  且  $0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n \leq t$ ;
- 3) 对每个  $t, s \geq 0$ ,  $B_s \sim B_{t+s} - B_t \sim \sqrt{s}X$ , 其中  $X$  是  $G$ -正态分布的。

对  $T \in [0, \infty)$ , 我们介绍下列空间:  $L^0(\Omega)$ : 所有  $\mathcal{B}(\Omega)$ -可测实函数所成空间,  $L^0(\Omega_T)$ : 所有  $\mathcal{B}(\Omega_T)$ -可测实函数所成空间。对给定的  $[0, T]$  的分划  $0 = t_0 < \dots < t_N = T$ , 令

$$\eta_t(\omega) = \sum_{j=0}^{N-1} \xi_j(\omega)(t_{j+1} - t_j),$$

其中,  $\xi_j \in L_G^p(\Omega_{t_j})$ ,  $j = 0, \dots, N-1$ , 我们将这类过程的集合记作  $M_G^{p,0}(0, T)$ 。

对  $\eta \in M_G^{p,0}(0, T)$ , 定义其 Bochner 积分和 Itô 积分如下:

$$\int_0^T \eta_t(\omega) dt = \sum_{j=0}^{N-1} \xi_j(\omega)(t_{j+1} - t_j),$$

及

$$\int_0^T \eta_s dB_s = \sum_{j=0}^{N-1} \xi_j(B_{t_{j+1}} - B_{t_j}).$$

对  $p \geq 1$ ,  $M_G^p(0, T)$  表示  $M_G^{p,0}(0, T)$  在范数  $\|\eta\|_{M_G^p(0, T)} := \left( \hat{\mathbb{E}} \left[ \int_0^T |\eta_t|^p dt \right] \right)^{\frac{1}{p}}$  下的完备。

**引理 2.2.** 映射  $I := M_G^{2,0}(0, T) \rightarrow L_G^2(\Omega_T)$  是一个线性的连续映射。因此, 可以连续地延拓至  $I := M_G^2(0, T) \rightarrow L_G^2(\Omega_T)$ 。有:

$$\hat{\mathbb{E}} \left[ \int_0^T \eta_s dB_s \right] = 0,$$

$$\hat{\mathbb{E}} \left[ \left( \int_0^T \eta_s dB_s \right)^2 \right] \leq \hat{\mathbb{E}} \left[ \int_0^T \eta_s^2 d\langle B \rangle_s \right].$$

**引理 2.3.** 对  $\mu, \nu = 1, \dots, n$ , 令  $\phi \in C^2(\mathbb{R}^n)$ ,  $\partial_{x^\nu} \Phi, \partial_{x^\mu x^\nu}^2 \Phi \in C_{b, Lip}(\mathbb{R}^n)$ , 固定  $s \in [0, T]$ ,  $X = (X^1, \dots, X^n)^\top$  是  $[s, T]$  上的  $n$  维过程, 且具有以下形式:

$$X_t^\nu = X_s^\nu + \alpha^\nu(t-s) + \eta^{vij} \left( \langle B^i, B^j \rangle_t - \langle B^i, B^j \rangle_s \right) + \beta^{vj} (B_t^j - B_s^j),$$

其中, 对  $\nu = 1, \dots, n$ ,  $i, j = 1, \dots, d$ ,  $\alpha^\nu, \eta^{vij}$  和  $\beta^{vj}$  在  $L_G^2(\Omega_s)$  中有界,  $X_s = (X_s^1, \dots, X_s^n)^\top$  是  $L_G^2(\Omega_s)$  中给定的随机向量, 在  $L_G^2(\Omega_s)$  中, 我们有:

$$\begin{aligned} \phi(X_t) - \phi(X_s) &= \int_s^t \partial_{x^\nu} \phi(X_\mu) \beta^{vj} dB_\mu^j + \int_s^t \partial_{x^\nu} \phi(X_\mu) \alpha^\nu du \\ &\quad + \int_s^t \left[ \partial_x^\nu \phi(X_\mu) \eta^{vij} + \frac{1}{2} \partial_{x^\mu x^\nu}^2 \phi(X_\mu) \beta^{mi} \beta^{vj} \right] d\langle B^i, B^j \rangle_\mu. \end{aligned}$$

通过 Denis 等人的方法[5], 我们可以将  $G$ -期望的域从  $Lip(\Omega)$  扩展到  $L^0(\Omega)$ 。

用  $\bar{\mathbb{E}}$  表示:

$$\bar{\mathbb{E}}[X] := \sup_{P \in \mathcal{P}_G} \mathbb{E}^P[X], X \in L^0(\Omega).$$

其中,  $\mathcal{P}_G$  是  $(\Omega, \mathcal{B}(\Omega))$  上鞅测度的弱紧集。

### 3. 系统的存在性

#### 3.1. 系统正解的存在性

对于 Lotka-Volterra 多种群互惠系统(1):

$$dx_i(t) = x_i(t) \left[ \left( r_i - a_{ii}x_i(t) + \sum_{j \in J_i} a_{ij}x_j(t) \right) dt + \alpha_i d\langle B_i, B_i \rangle_t + \sigma_i dB_i(t) \right], i = 1, 2, \dots, n$$

设

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} := (a_{ij})_{n \times n},$$

$$\bar{A} = \begin{pmatrix} -a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & -a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & -a_{nn} \end{pmatrix} := (\bar{a}_{ij})_{n \times n},$$

$$x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)).$$

**条件 1** 矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  是不可约的, 且  $r_i > 0, a_{ij} \geq 0, \gamma_i := a_{ii} - \sum_{j \in J_i} a_{ij} > 0, i, j = 1, 2, \dots, n$ 。

**定理 3.1.** 若条件 1 成立, 则对任意初值  $x(0) = x_0 \in \mathbb{R}_+^n$ , 系统(1)存在唯一的正解  $x(t)$ , 且该解以概率 1 位于  $\mathbb{R}_+^n$  中, 即对所有的  $t \geq 0, x(t) \in \mathbb{R}_+^n$  q.s.。

**证明** 由于系统(1)的系数满足局部 Lipschitz 条件, 那么对  $x(0) = x_0 \in \mathbb{R}_+^n$ , 存在唯一的局部解  $x(t) > 0, t \in [0, \tau_e)$ , 其中  $\tau_e$  表示爆破时刻(可参见 Arnold [6]、Freedman [7]、Mao [8])。证明该解是全局存在的, 只需证明  $\tau_e = \infty$  q.s. 设  $0 < k_0 < 1$  满足  $x_0 \in \left[ \frac{1}{k_0}, k_0 \right]$ 。对每一个整数  $k \geq k_0$ , 定义停时:

$$\tau_k = \inf \left\{ t \in [0, \tau_e) : x(t) \notin \left( \frac{1}{k}, k \right) \right\},$$

此处及后面总假设  $\inf \emptyset = \infty$ 。显然, 随着  $k \rightarrow \infty, \tau_k$  是递增的。令  $\tau_\infty = \lim_{k \rightarrow \infty} \tau_k$ , 则  $\tau_\infty \leq \tau_e$  q.s. 因此要证  $\tau_e = \infty$  q.s., 只需证明  $\tau_\infty = \infty$  q.s., 并且此时显然满足  $x(t) > 0, t \geq 0$  q.s.。换言之, 完成该定理的证明只需证明  $\tau_\infty = \infty$  q.s.。如若不然, 存在常数  $T > 0$  和  $\varepsilon \in (0, 1)$  使得  $\bar{C}\{\tau_\infty \leq T\} > \varepsilon$ 。从而存在整数  $k_1 \geq k_0$  满足  $\bar{C}\{\tau_{k_1} \leq T\} \geq \varepsilon$ , 对所有的  $k \geq k_1$ 。

定义  $C^2$  函数  $V: \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}_+ : V(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n c_i (x_i - 1 - \log x_i)$ , 其中  $c_i$  表示  $L_A$  的第  $i$  个对角元的余子式(见引理 A.1.)。由附录 A 中引理 A.1. 的结论可知  $c_i > 0 (i = 1, 2, \dots, n)$ , 则函数  $V(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是正定的。由 Itô 公式可得

$$\begin{aligned} dV &= \sum_{i=1}^n c_i (x_i - 1) \left( r_i - a_{ii}x_i + \sum_{j \in J_i} a_{ij}x_j \right) dt + \sum_{i=1}^n c_i \sigma_i (x_i - 1) dB_i(t) \\ &\quad + \left[ \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i (x_i - 1) + \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} \sigma_i^2 \right] d\langle B_i, B_i \rangle_t \\ &:= LV dt + \sum_{i=1}^n c_i \sigma_i (x_i - 1) dB_i(t) + \left[ \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i (x_i - 1) + \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} \sigma_i^2 \right] d\langle B_i, B_i \rangle_t \end{aligned}$$

其中

$$\begin{aligned}
 LV &= \sum_{i=1}^n c_i (x_i - 1) \left( r_i - a_{ii} x_i + \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_j \right) \\
 &= \sum_{i=1}^n c_i \left[ (r_i + a_{ii}) x_i - \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_j - a_{ii} x_i^2 + \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_i x_j - r_i \right] \\
 &\leq \sum_{i=1}^n c_i \left[ (r_i + a_{ii}) x_i - \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_j - a_{ii} x_i^2 + \frac{1}{2} \sum_{j \in J_i} a_{ij} (x_i^2 + x_j^2) - r_i \right].
 \end{aligned}$$

由于矩阵 A 不可约, 由附录 A 中引理 A.3。

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_i a_{ij} x_j^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_i a_{ij} x_i^2,$$

从而

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j \in J_i} c_i a_{ij} x_j^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j \in J_i} c_i a_{ij} x_i^2.$$

可得

$$\begin{aligned}
 LV &\leq \sum_{i=1}^n c_i \left[ (r_i + a_{ii}) x_i - \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_j - a_{ii} x_i^2 + \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_i^2 - r_i \right] \\
 &= \sum_{i=1}^n c_i \left[ (r_i + a_{ii}) x_i - \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_j - \gamma_i x_i^2 - r_i \right] \\
 &\leq K,
 \end{aligned}$$

这里  $K$  是正常数。

从而

$$\int_0^{\tau_k \wedge T} dV \leq \int_0^{\tau_k \wedge T} K dt + \int_0^{\tau_k \wedge T} \sum_{i=1}^n c_i \left[ \alpha_i (x_i - 1) + \frac{\sigma_i^2}{2} \right] d\langle B_i, B_i \rangle_t + \int_0^{\tau_k \wedge T} \sum_{i=1}^n c_i \sigma_i (x_i - 1) dB_i(t).$$

取 G-期望可得

$$\begin{aligned}
 &\hat{E}V[x_1(\tau_k \wedge T), x_2(\tau_k \wedge T), \dots, x_n(\tau_k \wedge T)] \\
 &\leq V[x_1(0), x_2(0), \dots, x_n(0)] + K\hat{E}(\tau_k \wedge T) + \hat{E} \left[ \int_0^{\tau_k \wedge T} \sum_{i=1}^n c_i \left[ \alpha_i (x_i - 1) + \frac{\sigma_i^2}{2} \right] d\langle B_i, B_i \rangle_t \right] \\
 &\leq V[x_1(0), x_2(0), \dots, x_n(0)] + KT + \hat{E} \left( \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} \sigma_i^2 \langle B_i, B_i \rangle_T \right) + \hat{E} \left( \int_0^T \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i |x_i - 1| I_{\tau_k} d\langle B_i, B_i \rangle_t \right) \\
 &= V[x_1(0), x_2(0), \dots, x_n(0)] + KT + \bar{\sigma}^2 \left( \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} \sigma_i^2 \right) T + \bar{\sigma}^2 \hat{E} \left( \int_0^T \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i |x_i - 1| I_{\tau_k} ds \right) \\
 &:= C + \bar{K}T.
 \end{aligned}$$

其中

$$\begin{aligned}
 C &= V[x_1(0), x_2(0), \dots, x_n(0)] + \bar{\sigma}^2 \hat{E} \left( \int_0^T \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i |x_i - 1| I_{\tau_k} ds \right), \\
 \bar{K} &= K + \bar{\sigma}^2 \left( \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} \sigma_i^2 \right).
 \end{aligned}$$

对  $k \geq k_1$ , 令  $\Omega_k = \{\tau_k \leq T\}$ , 可得  $\bar{C}(\Omega_k) \geq \varepsilon$ 。注意到对每个  $\omega \in \Omega_k$ ,

$x_1(\tau_k, \omega), x_2(\tau_k, \omega), \dots, x_n(\tau_k, \omega) = k$  或者  $\frac{1}{k}$ 。

于是,  $V[x_1(\tau_k, \omega), x_2(\tau_k, \omega), \dots, x_n(\tau_k, \omega)]$  不小于  $\sum_{i=1}^n c_i(k-1-\log k)$  或者  $\sum_{i=1}^n c_i\left(\frac{1}{k}-1+\log k\right)$ 。

即

$$\begin{aligned} C + \bar{K}T &\geq \hat{E}\left[I_{\Omega_k} V(x_1(\tau_k), x_2(\tau_k), \dots, x_n(\tau_k))\right] \\ &= \sup_{P \in \mathcal{P}} E^P\left[I_{\Omega_k} V(x_1(\tau_k), x_2(\tau_k), \dots, x_n(\tau_k))\right] \\ &\geq \varepsilon\left[\sum_{i=1}^n c_i(k-1-\log k)\right] \wedge \left[\sum_{i=1}^n c_i\left(\frac{1}{k}-1+\log k\right)\right], \end{aligned}$$

其中  $I_{\Omega_k}$  表示集合  $\Omega_k$  的示性函数。令  $k \rightarrow \infty$ , 得

$$\infty > C + \bar{K}T = \infty,$$

矛盾。因此必有  $\tau_\infty = \infty$  q.s.定理得证。

### 3.2. 系统(1)存在平稳分布且具有遍历性

设非其次线性方程

$$\bar{A}x = -r \quad (2)$$

其中  $\bar{A}$  如前所定义,  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^\top, r = (r_1, r_2, \dots, r_n)^\top$ 。定义矩阵

$$B_n = \begin{pmatrix} -b_1 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ -b_2 & -a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -b_n & a_{n2} & \cdots & -a_{nn} \end{pmatrix},$$

其中  $b_i, i=1, 2, \dots, n$  是正常数。

**引理 3.1.** 若  $b_i > 0, i=1, 2, \dots, n$  且条件 1 成立, 有

$$(-1)^n \det(B_n) > 0, \quad n \geq 2.$$

**引理 3.2.** 若条件 1 满足, 那么方程(2)存在正解。

$X(t)$  是  $E_t$  中一自治 Markov 过程, 那么它可表示以下随机微分方程的解:

$$dX(t) = b(X)dt + \sum_{r=1}^k g_r(X)dB_r(t).$$

方程的扩散阵:

$$\Lambda(x) = (\lambda_{ij}(x)), \lambda_{ij}(x) = \sum_{r=1}^k g_r^i(x)g_r^j(x).$$

**假设 B:** 存在具有正则边界  $\Gamma$  的有界区域  $U \subset E_t$  满足:

**(B.1.)** 在  $U$  和它的一些邻域, 扩散阵  $\Lambda(x)$  的最小特征值是非零的。

**(B.2.)** 当  $x \in E_t \setminus U$  时, 从  $x$  出发的轨道到达集合  $U$  的平均时间  $\tau$  是有限的, 且对每个紧子集  $K \subset E_t$ ,

有  $\sup_{x \in K} E_x \tau < \infty$ 。

**引理 3.3.** 如果上述假设成立, 那么 Markov 过程  $X(t)$  存在平稳分布  $\mu(\cdot)$ 。令  $f(\cdot)$  为关于测度  $\mu$  可积的函数。则对所有的  $K \subset E_t$  成立

$$P_x \left\{ \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T f(X(t)) dt = \int_{E_t} f(x) \mu(dx) \right\} = 1.$$

**引理 3.4.** 设  $X(t)$  为  $E_t$  中的正则 Markov 过程。若  $X(t)$  相对于某个有界区域  $U$  是常返的，则它相对于  $E_t$  中的任一非空区域是常返的。

**注记 3.1.** 定理 3.1 给出了系统(1)存在唯一的正解  $x(t)$ 。另外，由定理 3.1 的证明得到了  $LV \leq K$ ，现定义  $\tilde{V} = V + K$ ，则  $L\tilde{V} \leq \tilde{V}$ ，且显然有

$$\tilde{V}_R = \inf_{x \in \mathbb{R}_+^n \setminus D_k} \tilde{V}(x) \rightarrow \infty, \text{ 当 } k \rightarrow \infty,$$

其中  $D_k = \left(\frac{1}{k}, k\right) \times \left(\frac{1}{k}, k\right) \times \cdots \times \left(\frac{1}{k}, k\right)$ 。因此由 Khas'minskii [9] 给出  $x(t)$  是  $\mathbb{R}_+^n$  中的自治 Markov 过程。

**定理 3.2.** 假设条件 1 成立，且  $r_i > \frac{\sigma_i^2}{2}, \sigma_i > 0, i, j = 1, 2, \dots, n$  满足

$$\sum_{i=1}^n \frac{c_i x_i^*}{2} \sigma_i^2 < \min \left\{ c_i \gamma_i (x_i^*)^2, i = 1, 2, \dots, n \right\},$$

其中  $c_i$  如定理 3.1 证明中所定义， $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$  是方程(2)的正解，则系统(1)存在平稳分布  $\mu(\cdot)$  且具有遍历性。

**证明** 定义  $V: \mathbb{R}_+^n \rightarrow \mathbb{R}_+$

$$V(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n c_i \left( x_i - x_i^* - x_i^* \log \frac{x_i}{x_i^*} \right).$$

由于矩阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  是不可约的，则由引理 A.1 可知  $c_i > 0, i = 1, 2, \dots, n$ 。此外由引理 3.2 可知方程(2)存在正解  $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$  满足

$$r_i = a_{ii} x_i^* - \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_j^*, i = 1, 2, \dots, n.$$

于是  $V(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是正定的。由 Itô 公式并结合上式可得

$$\begin{aligned} dV &= \sum_{i=1}^n c_i (x_i - x_i^*) \left[ \left( r_i - a_{ii} x_i + \sum_{j \in J_i} a_{ij} x_j \right) dt + \sigma_i dB_i(t) \right] \\ &\quad + \left[ \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} x_i^* \sigma_i^2 + \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i (x_i - x_i^*) \right] d\langle B_i, B_i \rangle_t \\ &= \sum_{i=1}^n c_i (x_i - x_i^*) \left[ \left( \sum_{j \in J_i} a_{ij} (x_j - x_j^*) - a_{ii} (x_i - x_i^*) \right) dt + \sigma_i dB_i(t) \right] \\ &\quad + \left[ \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} x_i^* \sigma_i^2 + \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i (x_i - x_i^*) \right] d\langle B_i, B_i \rangle_t \\ &:= LV dt + \sum_{i=1}^n c_i \sigma_i (x_i - x_i^*) dB_i(t) + \left[ \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} x_i^* \sigma_i^2 + \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i (x_i - x_i^*) \right] d\langle B_i, B_i \rangle_t, \end{aligned}$$

其中，

$$\begin{aligned}
LV &= -\sum_{i=1}^n c_i a_{ii} (x_i - x_i^*) + \sum_{i=1}^n \sum_{j \in J_i} c_i a_{ij} (x_i - x_i^*) (x_j - x_j^*) \\
&\leq -\sum_{i=1}^n c_i a_{ii} (x_i - x_i^*)^2 + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j \in J_i} c_i a_{ij} \left[ (x_i - x_i^*)^2 + (x_j - x_j^*)^2 \right] \\
&\leq -\sum_{i=1}^n c_i a_{ii} (x_i - x_i^*)^2 + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j \in J_i} c_i a_{ij} \left[ (x_i - x_i^*)^2 + (x_j - x_j^*)^2 \right] + \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} x_i^* \sigma_i^2 \\
&= -\sum_{i=1}^n c_i a_{ii} (x_i - x_i^*)^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{j \in J_i} c_i a_{ij} (x_i - x_i^*)^2 + \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} x_i^* \sigma_i^2 \\
&= -\sum_{i=1}^n c_i \gamma_i (x_i - x_i^*)^2 + \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} x_i^* \sigma_i^2
\end{aligned}$$

由于

$$\sum_{i=1}^n \frac{c_i x_i^*}{2} \sigma_i^2 < \min \left\{ c_i \gamma_i (x_i^*)^2, i = 1, 2, \dots, n \right\},$$

则椭圆

$$-\sum_{i=1}^n c_i \gamma_i (x_i - x_i^*)^2 + \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{2} x_i^* \sigma_i^2 = 0$$

全部落于  $\mathbb{R}_+^n$  中。选取  $U$  是包含  $\bar{U} \subseteq \mathbb{R}_+^n$  的一个邻域，使得当  $x \in \mathbb{R}_+^n \setminus U$ ，有  $LV \leq -C$  ( $C$  为正常数)，这表明假设 B 中的条件(B.2.)满足。因此解  $x(t)$  在区域  $U$  是常返的，结合引理 3.4.和注记 3.1.可知  $x(t)$  在  $\mathbb{R}_+^n$  中的任意有界区域  $D$  是常返的。

另一方面，对任意的  $D \subseteq \mathbb{R}_+^n$ ，设

$$M = \min \left\{ \sigma_i^2 x_i^2, i = 1, 2, \dots, n, x \in \bar{D} \right\} > 0,$$

那么对  $x \in \bar{D}, \xi \in \mathbb{R}_+^n$ ，有

$$\sum_{i,j=1}^n \lambda_{ij} \xi_i \xi_j = \sum_{i=1}^n \sigma_i^2 x_i^2 \xi_i^2 \geq M |\xi|^2,$$

所以条件(B.1.)也满足。由此系统(1)存在平稳分布  $\mu(\cdot)$  且具有遍历性。

## 参考文献

- [1] Hofbauer, J. and Sigmund, K. (1998) The Theory of Evolution and Dynamical Systems. Mathematical Aspects of Selection. Cambridge University Press, New York.
- [2] Goh, B.S. (1979) Stability in Models of Mutualism. *American Naturalist*, **113**, 261-275. <https://doi.org/10.1086/283384>
- [3] Peng, S. (2010) Nonlinear Expectations and Stochastic Calculus under Uncertainty. arXiv:1002.4546 [math.PR]
- [4] Peng, S. (2007) G-Expectation, G-Brownian Motion and Related Stochastic Calculus of  $It\hat{o}$  Types. In: Benth, F.E., Di Nunno, G., Lindström, T., Øksendal, B. and Zhang, T., Eds., *Stochastic Analysis and Applications*. Abel Symposia, Vol. 2. Springer, Berlin, Heidelberg, 541-567. [https://doi.org/10.1007/978-3-540-70847-6\\_25](https://doi.org/10.1007/978-3-540-70847-6_25)
- [5] Denis, L., Hu, M. and Peng, S. (2001) Function Spaces and Capacity Related to a Sublinear Expectation: Application to G-Brownian Motion Paths. *Potential Analysis*, **34**, 139-161. <https://doi.org/10.1007/s11118-010-9185-x>
- [6] Arnold, L. (1972) Stochastic Differential Equations: Theory and Applications. Wiley, New York.
- [7] Friedman, A. (1976) Stochastic Differential Equations and Their Applications. Academic Press, New York. <https://doi.org/10.1016/B978-0-12-268202-5.50014-2>
- [8] Mao, X.R. (1997) Stochastic Differential Equations and Applications. Horwood, New York.
- [9] Khas'minskii, R.Z. (2012) Stochastic Stability of Differential Equations. 2nd Edition, Springer-Verlag, Berlin Heidelberg.

## 附录 A

在本节中, 我们介绍上面证明中使用的一些图论知识。

一有向图  $\mathcal{G} = (V, E)$  包含定点集  $V = \{1, 2, \dots, n\}$  和一个有向线  $(k, j)$  (表示从  $k$  到终点  $j$ ) 的集合  $E$ 。若对有向线  $(j, k)$  赋予一正的值  $a_{kj}$ , 则图  $\mathcal{G}$  是有权重的。给定一个具有  $n$  个顶点的权重图  $(\mathcal{G}, A)$ , 其中  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  表示权重矩阵, 若  $a_{kj}$  存在则表示有向线  $(j, k)$  的权重, 否则为 0。称有向图  $\mathcal{G}$  是强相关的, 若任意两个不同顶点之间存在从这一点到另一点的路。一个权重的有向图  $(\mathcal{G}, A)$  是强相关的当且仅当权重矩阵  $A$  是不可约的。

$(\mathcal{G}, A)$  的 Laplacian 矩阵定义如下

$$L_A = \begin{pmatrix} \sum_{k \neq 1} a_{1k} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \sum_{k \neq 2} a_{2k} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \sum_{k \neq n} a_{nk} \end{pmatrix}.$$

设  $c_k$  表示矩阵  $L_A$  的第  $k$  个对角元的余子式, 则其具有如下性质。

**引理 A.1.** 设  $n \geq 2$ , 那么

$$c_k = \sum_{T \in \mathbb{T}_k} w(T), k = 1, 2, \dots, n$$

其中,  $\mathbb{T}_k$  是  $(\mathcal{G}, A)$  以顶点  $k$  为根的生成树  $T$  的集合, 并且  $w(T)$  是  $T$  的权重。特别地, 若有向图  $(\mathcal{G}, A)$  是强相关的, 则对  $1 \leq k \leq n$ ,  $c_k > 0$ 。

**引理 A.2.** 设  $n \geq 2$  且矩阵  $A$  是不可约的, 则线性系统  $L_A v = 0$  的解空间的维度为 1, 且  $(c_1, c_2, \dots, c_n)$  是解空间的基础解, 其中,  $c_k, k = 1, 2, \dots, n$  如引理 A.1. 中所定义。

**引理 A.3.** 设  $n \geq 2$  且  $c_k, k = 1, 2, \dots, n$  如引理 A.1. 中所定义, 则如下等式成立

$$\sum_{k,j=1}^n c_k a_{kj} G_k(x_k) = \sum_{k,j=1}^n c_k a_{kj} G_j(x_j),$$

其中  $G_k(x_k), 1 \leq k \leq n$  是任意函数。