

一类随机模型*

郭子君

(华南农业大学基础部, 广州, 510642)

摘要 介绍了一类随机模型, 给出了其特殊情形下解的表示. 考虑随机影响, 讨论了群体增长的随机微分方程模型.

关键词 数学模型; 微分方程; 随机微分方程; 解; 均值; 方差

中图分类号 O211.63

关于客观世界的数学描述(模型)是数学应用研究的一个重要领域. 由于客观世界的复杂性及随机偶然性, 为了更好地反映客观世界的本质, 我们对随机性必须予以足够的重视. 因此, 包括随机影响的随机模型的研究便显得非常重要. 以往, 生物数学中的随机模型大都是概率的 Kolmogorov 方程, 此类模型要求状态变量具有 Markov 性质(杨纪珂等, 1979). 本文中, 我们给出一类新的随机模型——随机微分方程模型. 像微分方程模型一样, 方程是关于状态变量本身的.

1 随机微分方程

自 1942 年 K·ito 提出了 ito 方程后, 随机微分方程的研究才逐渐开展起来. 简单地说, 随机微分方程是微分方程的随机化, 是包含随机影响的微分方程. 我们知道

$$dx(t) = a(t, x(t))dt \quad \cdots \cdots (1.1)$$

表示时刻 t 的变化率 $dx(t)/dt$ 可以用 t 和位置 $x(t)$ 的函数 $a(t, x(t))$ 来刻画. 如果每时刻都有随机波动, 我们把随机因素取做 Brown 运动 (Wiener 过程) $B(t, \omega)$ 的微分 $dB(t, \omega)$, 由于 $dB(t, \omega)$ 是 $(t, t+\Delta t)$ 内的标准随机影响, 用时间 t 和位置 $x(t, \omega)$ 的函数 $\delta(t, x(t))$ 把它放大(缩小)当作随机影响, 则上式 (1.1) 变成:

$$dX(t, \omega) = a(t, x(t, \omega))dt + \delta(t, x(t, \omega))dB(t, \omega) \quad \cdots \cdots (1.2)$$

方程 (1.2) 是方程 (1.1) 的随机化. (1.2) 便是一个随机微分方程. 1905 年爱因斯坦 (Einstein) 研究布朗运动时, 提出悬浮于液体中花粉的运动方程:

$$mdv/dt = -2\pi r\mu V + N(t, \omega) \quad \cdots \cdots (1.3)$$

其中 μ 为粘滞系数, r 为花粉半径.

(1.3) 可理解为:

(花粉的受力) = (液体的阻力) + (液体分子的随机冲击力)

$$\text{记 } \alpha = 2\pi r\mu/m, w(t, \omega) = \int_0^t \frac{N(s, \omega)}{m} ds,$$

1995-03-29 收稿

* 校长基金资助课题

(1.3) 可写成:

$$dv(t, \omega) = -\alpha v(t, \omega) dt + dw(t, \omega) \quad \cdots \cdots (1.4)$$

(1.4) 称为 Einstein-langevin 方程, 它是至今所见的最早的随机微分方程。

2 随机微分方程的解

考虑方程 (1.2) 的一种简单 (线性) 情形:

$$dX(t) = [\alpha(t) + \beta(t)x(t)]dt + [r(t) + \delta(t)x(t)]dw(t) \quad \cdots \cdots (2.1)$$

方程 (2.1) 存在满足初始条件 $X(t_0) = X_0$ 的唯一解, 且可表示为 (Wu, 1985):

$$x(t) = \hat{x}(t)\zeta(t) \quad \cdots \cdots (2.2)$$

其中:

$$\hat{x}(t) = \exp \left\{ \int_{t_0}^t [\beta(s) - \frac{1}{2} \delta^2(s)] ds + \int_{t_0}^t \delta(s) dw(s) \right\}$$

$$\zeta(t) = x(t_0) + \int_{t_0}^t \hat{x}^{-1}(s) [\alpha(s) - r(s)\delta(s)] ds + \int_{t_0}^t \hat{x}^{-1}(s) r(s) dw(s)$$

一> 如果方程 (2.1) 是齐次的, 即:

$$dx(t) = \beta(t)x(t)dt + \delta(t)x(t)dw(t) \quad \cdots \cdots (2.3)$$

则

$$\hat{x}(t) = \exp \left\{ \int_{t_0}^t [\beta(s) - \frac{1}{2} \delta^2(s)] ds + \int_{t_0}^t \delta(s) dw(s) \right\}$$

$$\zeta(t) = x(t_0) + \int_{t_0}^t \hat{x}^{-1}(s) \cdot 0 \cdot ds + \int_{t_0}^t \hat{x}^{-1}(s) \cdot 0 \cdot dw(s) = x(t_0)$$

从而

$$x(t) = \hat{x}(t)\zeta(t) = x(t_0)\zeta(t) \quad \cdots \cdots (2.4)$$

I > 假设 $x(t_0) = 0(a, s)$ 则 $x(t) = 0(a, s)$

II > 假设 $x^1(t), x^2(t)$ 是方程 (2.3) 的两个解, 则对于任意的

$C_1^*, C_2^*, C_1 X^1(t_0) + C_2 X^2(t_0)$ 有:

$x(t) = c_1 x^1(t) + c_2 x^2(t)$ 是方程 (2.3) 满足初始条件 $c_1 x^1(t_0) + c_2 x^2(t_0)$ 的解。

二> 对于方程 (2.1) 的特殊情形:

$$\begin{cases} dx(t) = -\alpha x(t)dt + \sigma dw(t) \\ x(t_0) = c \end{cases} \quad \cdots \cdots (2.5)$$

其解可以写成如下形式:

$$x(t) = ce^{-\alpha(t-t_0)} + \sigma \int_{t_0}^t e^{-\alpha(t-s)} dw(s) \quad \cdots \cdots (2.6)$$

并且此解过程 (2.6) 是 Gaussian 过程, 这是我们通常所说的 Ornstein — Uhlenbeck 过程。

由此可以得到 Einstein-langevin 方程 (1.4) 的满足初始条件的解过程。对于方程 (1.2) 的非线性形式, 我们可以将之线性化处理, 转化成对 (2.1) 的讨论。

随着随机积分理论的发展, 随机微分方程的研究已拓展到关于一般半鞅的情形, 对其解的存在性、唯一性、稳定性及爆炸性等问题有深入的结论 (郭子君, 1991; Wu, 1985)。与微分方程一样, 多指标 (参数) 的随机微分方程 (如平面上的随机微分方程) 也已得到广泛的关注与研究。

3 群体增长模型

本部分,我们以群体的增长(沈毓毅等,1987;杨纪珂等,1979)为例,讨论其随机微分方程模型。

先看其确定性模型:

$$\begin{cases} dx(t) = (\lambda - u)x(t)dt \\ x(0) = x_0 > 0 \end{cases} \quad \dots\dots (3.1)$$

其满足初始条件的解为:

$$x(t) = x_0 \exp[(\lambda - u)t] \quad \dots\dots (3.2)$$

此模型告诉我们,只要初值 x_0 相同,则在一个给定时刻 $t > 0$,群体的数量总是相同的,从而得出了在初始条件不变时,到时刻 t 时群体含量永远相同的结果,这一结论与实际情况并不相符,因为它忽视了影响群体增长的大量的随机性或偶然性因素。

考虑随机影响,我们给出一个简单的群体增长的随机微分方程模型:

$$\begin{cases} dx(t) = (\lambda - u)x(t)dt + b dw(t) \\ x(0) = x_0 > 0 \end{cases} \quad \dots\dots (3.3)$$

其中 $W(t)$ 是 Wiener 过程。

由式(2.5)及(2.6)知,(3.3)有唯一解:

$$x(t) = x(0)e^{(\lambda - u)t} + b \int_0^t e^{(\lambda - u)(t-s)} dw(s) \quad \dots\dots (3.4)$$

根据方程(3.3),讨论群体数量的均值与方差(蔡尚峰,1987)。

记: $m_x(t) = E\{x(t)\}$, $R_x(t) = \text{Var}\{x(t)\}$

显然

$$\begin{aligned} m_w(t) &= E\{w(t)\} = 0 \\ R_x(0) &= \text{Var}\{x(0)\} = 0 \\ R_w(t) &= \text{Var}\{w(t)\} = t \end{aligned}$$

由(3.3)知:

$$\begin{cases} \frac{d}{dt}(m_x(t)) = (\lambda - u)m_x(t) + b m_w(t) \\ m_x(0) = E x(0) = x_0 \end{cases} \quad \dots\dots (3.5)$$

(3.5)是一个微分方程,解之得:

$$m_x(t) = x_0 e^{(\lambda - u)t} \quad \dots\dots (3.6)$$

因此,平均的或期望的群体含量(3.6)与确定性模型得出的群体含量(3.2)有相同的值。

从这点来说,(3.1)描述群体数量的平均值,(3.3)更考虑了随机因素的影响。

根据(3.3),有:

$$R_x(t) = \Phi^2(t,0)R_x(0) + \int_0^t d\tau_1 \int_0^{\tau_1} \Phi(t,\tau_1)b \cdot R_w(\tau_2)b \Phi(t,\tau_2)d\tau_2 \quad \dots\dots (3.7)$$

其中 $\Phi(t,t_0)$ 满足微分方程

$$\begin{cases} \frac{d}{dt}(\Phi(t,t_0)) = (\lambda - u)\Phi(t,t_0) \\ \Phi(t_0,t_0) = 1 \end{cases} \quad \dots\dots (3.8)$$

由(3.8)可得

$$\Phi(t, t_0) = e^{(\lambda-u)(t-t_0)} \dots\dots (3.9)$$

将(3.9)代入(3.7) 得:

$$\begin{aligned} R_x(t) &= b^2 e^{2t(\lambda-u)} \int_0^t e^{-(\lambda-u)\tau_1} d\tau_1 \cdot \int_0^t e^{-(\lambda-u)\tau_2} d\tau_2 \\ &= \frac{b^2}{(\lambda-u)^2} \cdot e^{2t(\lambda-u)} \cdot (e^{(u-\lambda)t} - 1) (te^{(u-\lambda)t} + \frac{1}{\lambda-u} \cdot e^{(u-\lambda)t} - \frac{1}{\lambda-u}) \dots (3.10) \end{aligned}$$

在(3.3)中,随机影响由 Wiener 过程生成.类似地我们可以讨论关于一般半鞅的随机微分方程模型(Wu, 1985; 郭子君, 1991)。

4 结语

为简便起见,我们考虑了随机模型:

$$\begin{cases} dx(t) = (\lambda - u)x(t)dt + b dw(t) \\ x(0) = x_0 > 0 \end{cases}$$

根据随机分析的理论与方法,我们给出了解过程(3.4)以及均值(3.6)和方差(3.10)等统计特性,这些都是应用数学工作者所面对的基本问题。

如果 $W(t)$ 不是 Wiener 过程,而是非零均值过程,我们亦可讨论该随机模型的解与统计特征,此时结论(3.6)不一定成立。

如果 b 为零,则随机系统退化成确定性系统.从而可以认为微分方程模型是随机微分方程模型的特殊情况。

参 考 文 献

- 沈毓毅,张炳根. 1987. 关于单个种群的随机模型的周期解. 生物数学学报, 2(1): 30~36
- Bharucha-Reid A T. 1979. 马尔可夫过程理论初步及其应用,杨纪珂等译.上海:上海科学技术出版社, 170~177
- 郭子君,吴让泉. 1991. 关于半鞅 SDE 解的比较定理. 纺织基础科学学报, (3): 183~190
- 蔡尚峰. 1987. 随机控制理论. 上海:上海交通大学出版社, 28~30
- Wu Rang quan. 1985. Stochastic differential equations. Boston: Pitman advanced Publishing program, 51~52, 56~63, 80~83

A KIND OF RANDOM MODELS

Guo Zijun

(Dept. of Basic Courses, South China Agr. Univ., Guangzhou, 510642)

Abstract

A kind of random model with influence of stochastic elements is presented in this paper, and the SDE 'model of "group Growth" studied.

Key words mathematical models; differential equations; stochastic differential equations; solution; expectation; variance