

布朗生灭过程及股票价格模型

冯广波^{1,2}, 马超群¹, 侯振挺³, 唐有荣⁴

(1. 湖南大学工商管理学院, 湖南 长沙 410082; 2. 海南大学经济管理学院, 海南 海口 570228;
3. 中南大学铁道校区科研所, 湖南 长沙 410075; 4. 国防科技大学数学系, 湖南 长沙 410073)
(E-mail: fengguangbo2002@163.com)

摘 要: 本文明确地给出了一类布朗生灭过程的定义, 讨论了其一维分布、积分泛函的分布和矩, 得到了递推计算公式, 然后讨论了布朗生灭过程对股价模型的应用.

关键词: 布朗生灭过程; 马氏骨架过程; 积分型泛函; 股票价格模型.

MSC(2000): 60K15

中图分类: O211.62

0 引言

设 $(\Omega, \bar{F}, P)$ 为一完备概率空间, (E, ε) 是一个可测空间. 记:

$$N_t = \bar{F}(X(u, \omega), 0 \leq u \leq t), N_\infty = \sup(N_t, t \geq 0),$$

$X = \{X(t, \omega), 0 \leq t < \tau(\omega)\}$ 是一个定义在 $(\Omega, \bar{F}, P)$ 上, 取值于 E 的右连左极的随机过程.

定义 0.1 称随机过程 $X = \{X(t, \omega), 0 \leq t < \tau(\omega)\}$ 为马氏骨架过程, 如果存在一列关于 N_∞ 的马氏时刻 $\{\tau_n\}_{n \geq 0}$ 满足:

1) $0 = \tau_0 \leq \tau_1 \leq \dots$.

2) 对每个 τ_n 和定义在 (E, ε) 上的有界可测函数 f , 有

$$E[f(X(\tau_n + \cdot)) | N_{\tau_n}] = E[f(X(\tau_n + \cdot)) | X(\tau_n)], \quad P_{\tau_n} - \text{a.e.},$$

其中 P_{τ_n} 指在 $\tau_n(\omega) < \infty$ 的条件下的条件概率. 记 $\tau = \lim_{n \rightarrow \infty} \tau_n$.

定义 0.2 称马氏骨架过程, $X = \{X(t, \omega), 0 \leq t < \tau(\omega)\}$ 为 (H, Q) 过程, 如果 X 在马氏时刻 $\{\tau_n\}_{n \geq 0}$ 以及本身满足齐次性. 即

$$E[f(X(\tau_n + \cdot, \omega)) | \bar{F}(\tau_n)] = E_{X(\tau_n)}[f(X(\cdot, \omega))], \quad E[\tau_{n+1} | \bar{F}(\tau_n)] = E(\tau_1),$$

$$h(t, X, A) = P(X(\tau_1) \in A, \tau_1 > t | X(0) = X_0),$$

$$q(t, X, A) = P(X(\tau_1) \in A, \tau_1 \leq t | X(0) = X_0),$$

收稿日期: 2002-09-17

基金项目: 国家自然科学基金 (19871006/A010110)

由概率测度的性质知, 当 A 固定时, $h(t, X, A), q(t, X, A)$ 是 $L \times \varepsilon$ 可测的, 当 X, t 固定时是 (E, ε) 上的准分布, 其中 L 表示 $[0, +\infty)$ 上一切勒贝格可测集的集合.

1 布朗生灭过程及一维分布

设 R 是实数集, E_0 为 R 的可数或有限子集.

定义 1.1 取值于 $(R, \bar{F}(R))$ 上的马氏骨架过程 $X(t, \omega)$ 称为布朗跳过程, 若满足

- 1) $X(\tau_n)$ 取值于 E_0 上, 对固定的 $\omega, X(t, \omega)$ 在 $[\tau_n(\omega), \tau_{n+1}(\omega))$ 上连续;
- 2) $X(t)$ 在 $[\tau_n(\omega), \tau_{n+1}(\omega))$ 的时间内服从布朗运动.

令

$$Q = \begin{vmatrix} -b_0 & b_0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots \\ a_1 & -(a_1 + b_1) & b_1 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_n & -(a_n + b_n) & b_n & \cdots \end{vmatrix},$$

这里 $b_i > 0 (i \geq 0), a_i > 0 (i > 0)$ 为方便计, 补定义 $a_0 = 0$, 以后记: $c_i = a_i + b_i$.

定义 1.2 称布朗跳过程 $X = \{X(t, \omega)\}$ 为布朗生灭过程. 如果满足

$$0 = \tau_0 \leq \tau_1 \leq \tau_2 \leq \cdots \text{是生灭 } Q \text{ 过程的全部跳跃点.}$$

并称 τ_n 为 $X(t, \omega)$ 的跳跃点.

定理 1.1 布朗生灭过程 $X(t, \omega)$ 是 (H, Q) 过程且

$$h(h, i, A) = e^{-c_i t} \int_A \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(y-i)^2}{2t}} dy, \quad i \in E_0, A \in \bar{F}(R),$$

$$q(t, i, A) = [1_A(i+1)] \frac{b_i}{c_i} + 1_A(i-1) \frac{a_i}{c_i} (1 - e^{-c_i t}), \quad i \in E_0, A \in \bar{F}(R).$$

证明 $X(t, \omega)$ 是 (H, Q) 过程由定义知, 显然成立, 因此只须证明 $h(t, i, A)$ 及 $q(t, i, A)$ 的表达式.

$$\begin{aligned} h(t, i, A) &= P_i(X(\tau_1) \in A, \tau_1 > t) \\ &= \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^{[2^m t]} P_i(X(\tau_1) \in A, t + \frac{2^k - 1}{2^m} \leq \tau_1 < t + \frac{2^k}{2^m} | X(0) = i) \\ &= \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^{[2^m t]} P_i(t + \frac{2^k - 1}{2^m} \leq \tau_1 < t + \frac{2^k}{2^m}) \cdot P_i(X(\tau_1) \in A) | t + \frac{2^k - 1}{2^m} \leq \tau_1 < t + \frac{2^k}{2^m} \\ &= \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^{[2^m t]} P_i(t + \frac{2^k - 1}{2^m} \leq \tau_1 < t + \frac{2^k}{2^m}) \int_A \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(y-i)^2}{2t}} dy \\ &= \int_t^\infty \int_A \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(y-i)^2}{2t}} dy dF(s) \\ &= \int_A \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(y-i)^2}{2t}} e^{-c_i t} dy = e^{-c_i t} \int_A \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(y-i)^2}{2t}} dy, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
q(t, i, A) &= P_i(X(\tau_1) \in A, \tau_1 \leq t) \\
&= \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^{[2^m t]} P_i\left(\frac{2^k - 1}{2^m} \leq \tau_1 < \frac{2^k}{2^m}\right) P_i(X(\tau_1) \in A | \frac{2^k - 1}{2^m} \leq \tau_1 < \frac{2^k}{2^m}) \\
&= \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^{[2^m t]} P_i\left(\frac{2^k - 1}{2^m} \leq \tau_1 < \frac{2^k}{2^m}\right) P_i(X(\tau_1) \in A) \\
&= \sum_{\substack{k \in A \\ k \neq i}} \frac{q_{ik}}{c_i} \int_0^t dF(s) = [\mathbf{1}_A(i+1) \frac{b_i}{c_i} + \mathbf{1}_A(i-1) \frac{a_i}{c_i}] (1 - e^{-c_i t}).
\end{aligned}$$

其中

$$q_{ik} = \begin{cases} a_i, & k = i - 1, \\ b_i, & k = i + 1, \\ -c_i, & k = i, \\ 0, & k > i + 1 \text{ 或 } k < i - 1, \end{cases}$$

$F(s)$ 为 τ_1 的分布函数.

□

令 $q^{*n}(t, i, j) = P(X(\tau_n) = j, \tau_n \leq t | X(0) = i), n \geq 1$. 另规定

$$q^{*0}(t, i, j) = \begin{cases} 1, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j. \end{cases}$$

定理 1.2

$$\begin{aligned}
1) \quad q^{*1}(t, i, j) &= q(t, i, j) = \begin{cases} \frac{b_i}{c_i} (1 - e^{-c_i t}), & j = i + 1, \\ \frac{a_i}{c_i} (1 - e^{-c_i t}), & j = i - 1, \\ 0, & \text{其它;} \end{cases} \\
2) \quad q^{*n}(t, i, j) &= \int_0^t q(t-s, j-1, j) q^{*n-1}(ds, i, j-1) + \int_0^t q(t-s, j+1, j) q^{*n-1}(ds, i, j+1).
\end{aligned}$$

证明 (i) 1) 显然.

(ii) $P(X(\tau_n) = j, \tau_n \leq t | X(0) = i) = P(X(\tau_n) = j, X(\tau_{n-1}) = j+1, \tau_n \leq t | X(0) = i) + P(X(\tau_n) = j, X(\tau_{n-1}) = j-1, \tau_n \leq t | X(0) = i)$, 又

$$\begin{aligned}
&P(X(\tau_n) = j, X(\tau_{n-1}) = j+1, \tau_n \leq t | X(0) = i) \\
&= \int_{\Omega} E[X(\tau_n) = j, X(\tau_{n-1}) = j+1, \tau_n \leq t | X(\tau_{n-1}), \tau_{n-1}, X(0)] P(d\omega | X(0) = i) \\
&= \int_{\Omega} E[X(\tau_n) = j, \tau_n - \tau_{n-1} \leq t - \tau_{n-1} | X(\tau_{n-1}), \tau_{n-1}, X(0)] \cdot \\
&\quad I_{\{X(\tau_{n-1})=j+1\}} \cdot I_{\{\tau_{n-1} \leq t\}} \cdot P(d\omega | X(0) = i) \\
&= \int_{\Omega} q(t - \tau_{n-1}, X(\tau_{n-1}), j) \cdot I_{\{X(\tau_{n-1})=j+1\}} \cdot I_{\{\tau_{n-1} \leq t\}} \cdot P(d\omega | X(0) = i) \\
&\stackrel{\text{积分变换}}{=} \int_0^t q(t-s, j+1, j) q^{*n-1}(ds, i, j+1).
\end{aligned}$$

同理

$$P(X(\tau_n) = j, X(\tau_{n-1}) = j-1, \tau_n \leq t | X(0) = i) = \int_0^t q(t-s, j-1, j) q^{*n-1}(ds, i, j-1).$$

2) 式由此得证.

□

令

$$P_i(t, A) = P(X(t) \in A | X(0) = i), \quad P(t, A) = P(X(t) \in A), \quad P_i = P(X(0) = i),$$

$$i \in E_0, A \in \mathcal{E}.$$

定理 1.3 $X(t, \omega)$ 的一维分布

$$P(t, A) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} \int_0^t h(t-s, k, A) \cdot q^{*n}(ds, i, k) \cdot P_i.$$

证明

$$\begin{aligned} P_i(t, A) &= \sum_{n=0}^{\infty} P(X(t) \in A, \tau_n \leq t < \tau_{n+1} | X(0) = i) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \int_{\Omega} E[(X(t) \in A, \tau_n \leq t < \tau_{n+1} | X(\tau_n), \tau_n, X(0))] \cdot P(d\omega | X(0) = i) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \int_{\Omega} h(t - \tau_n, X(\tau_n), A) \cdot I_{\{\tau_n \leq t\}} \cdot P(d\omega | X(0) = i) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} \int_{\Omega} h(t - \tau_n, X(\tau_n), A) \cdot I_{\{\tau_n \leq t\}} \cdot I_{\{X(\tau_n)=k\}} \cdot P(d\omega | X(0) = i) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} \int_0^t h(t-s, k, A) \cdot q^{*n}(ds, i, k), \end{aligned}$$

又显然 $p(t, A) = \sum_{i=0}^{\infty} p_i(t, A) \cdot p_i$, 故定理得证.

2 积分型泛函

设 $V(\cdot)$ 为 E 上非负有限可测函数, 令

$$\begin{aligned} \eta(\omega) &= \int_0^{\tau(\omega)} V(X(t, \omega)) dt, & \eta^{(n)}(\omega) &= \int_0^{\tau_n(\omega)} V(X(t, \omega)) dt, \\ F_{ij}^{(n)}(t) &= P(\eta^{(n)} \leq t, X(\tau_n) = j | X(0) = i), & F_i(t) &= P(\eta \leq t | X(0) = i), \\ \Phi_{ij}^{(n)}(\lambda) &= \int_0^{\infty} e^{-\lambda t} dF_{ij}^{(n)}(t), & \Phi_i(\lambda) &= \int_0^{\infty} e^{-\lambda t} dF_i(t), \\ \Psi_{ij}^{(n)}(\lambda) &= 1 - \Phi_{ij}^{(n)}(\lambda), & \Psi_i(\lambda) &= 1 - \Phi_i(\lambda), \\ T_{ij}^{n,p} &= E[(\eta^{(n)})^p, X(\tau_n) = j | X(0) = i], & T_i^{n,p} &= E[(\eta^{(n)})^p | X(0) = 0], \\ T_i^n &= E[\eta^p | X(0) = i], \end{aligned}$$

并设 $\sigma_0 = 0, \sigma_n = \tau_n - \tau_{n-1}, n \geq 1$, 令 $G_{ij}^{(n)}(t) = P(\int_0^{\sigma_n} V(X(s)) ds \leq t, X(\sigma_n) = j | X(0) = i)$.

定理 2.1 $F_{ij}^{(n)}(t)$ 由递推公式唯一决定

$$F_{ij}(t) = G_{ij}(t) = P(\int_0^{\tau_1} V(X(s)) ds \leq t, X(\tau_1) = j | X(0) = i),$$

$$F_{ij}^{(n+1)}(t) = \int_0^t F_{i-1,j}^{(n)}(t-s) dG_{i,i-1}(s) + \int_0^t F_{i+1,j}^{(n)}(t-s) dG_{i,i+1}(s). \quad (1)$$

证明 完全类似于定理 1.2 中的 2).

定理 2.2

$$\Psi_{ij}^{(n+1)}(\lambda) = g_{i,i+1}(\lambda) \cdot \Psi_{i-1,j}^{(n)}(\lambda) + g_{i,j+1}(\lambda) \cdot \Psi_{i+1,j}^{(n)}(\lambda),$$

其中 $g_{ij}(\lambda) = \int_0^\infty e^{-\lambda t} dG_{ij}(t)$.

证明 由定理 2.1 中递推公式 (1) 式取 laplace-stieltjes 变换即可得出定理 2.2 的递推公式.

引理 2.1 设 $b(x, A)$ 对固定的 A , 是 x 的可测函数, 当 x 固定时, 是 (E, ε) 上的准分布; $C(x)$ 是非负可测函数, 则非负方程 $f(x) = \int_E b(x, dy) f(y) + C(x)$ 的最小非负解存在且唯一; 若令 $f_0 = 0, f_{n+1}(x) = \int_E b(x, dy) f_n(y) + C(x), n \geq 0$, 则极限 $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = f^*(x)$ 存在, 且 $\{f^*(x) : x \in E\}$ 为方程 $f(x) = \int_E b(x, dy) f(y) + C(x)$ 的最小非负解.

证明 (i) 首先证明 $\{f^*(x) : x \in E\}$ 为方程 $f(x) = \int_E b(x, dy) f(y) + C(x)$ 的最小非负解. 显然, $f_2(x) = C(x) \geq f_0(x)$; 设 $f_n(x) \geq f_{n-1}(x)$, 则由 $b(\cdot, \cdot)$ 的非负性知

$$f_{n+1}(x) = \int_E b(x, dy) f_n(y) + C(x) \geq \int_E b(x, dy) f_{n-1}(y) + C(x) = f_n(x),$$

即 $\{f_n\}_{n \geq 1}$ 为单调函数序列, 从而 $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = f^*(x)$ 的极限存在, 再根据引理 2.1 的非负方程及单调收敛定理, 便知 f^* 是定理 2.2 递推公式的非负解.

其次, 若 $R(x)$ 是定理 2.2 递推公式的任一非负解, 则易证 $R(x) \geq f_n(x)$, 从而 $R(x) \geq f^*(x)$

(ii) 定理 2.2 递推公式的最小非负解是唯一的.

若 $R(x)$ 是定理 2.2 递推公式的最小非负解, 则由 (i), $R(x) \geq f^*(x)$. 但 $R(x)$ 也是最小解, 故 $R = f^*$. $\square$

引理 2.2 设 $C_n(x) \geq 0 (n \geq 1, x \in E)$, 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} C_n(x) = C(x)$. 若令

$$f_1(x) = C_1(x), f_{n+1} = \int_E b(x, dy) f_n(y) + C_{n+1}(x), n \geq 1.$$

则 $\lim f_n(x) = f(x)$ 存在且为方程 $f(x) = \int_E b(x, dy) f(y) + C(x)$ 的最小非负解.

证明 注意到 $C_n(x) \uparrow C(x)$, 与引理 2.1 的证明类似.

定理 2.3 $\Psi_i(\lambda)$ 是非负方程

$$f(i) = \sum_{j=i \pm 1} g_{ij}(\lambda) f(j) + 1 - g_i(\lambda)$$

的最小非负解. 其中 $g_i(\lambda) = \int_0^\infty e^{-\lambda t} dP(\int_0^t V(X(s)) ds \leq t | X(0) = i)$.

证明 由引理 2.1 直接得到.

定理 2.4 $T_{ij}^{n,p}$ 由次之递推公式唯一决定

$$T_{ij}^{1,p} = \int_0^\infty t^p dF_{ij}^{(1)}(t), \quad (2)$$

$$T_{ij}^{n+1,p} = \sum_{l=0}^p C_p^l \sum_{k=i \pm 1} G_{i,k}^{(l)} \cdot T_{kj}^{n,p-1}, n \geq 0,$$

其中 $G_{ij}^{(l)} = E[(\int_0^{\tau_1} V(X(s))ds)^l, X(\tau_1) = j | X(0) = i] = \int_0^\infty t^l dG_{ij}(t)$.

证明 由 $F_{ij}(t) = P(\int_0^{\tau_1} V(X(s))ds \leq t, X(\tau_1) = j | X(0) = i)$ 立得 (2). 其次,

$$\begin{aligned} T_{ij}^{n+1,p} &= E[(\int_0^{\tau_{n+1}} V(X(s))ds)^p, X(\tau_{n+1}) = j | X(0) = i] \\ &= \sum_{l=0}^p E[(\int_0^{\tau_1} V(X(s))ds)^l \cdot \\ &\quad (\int_{\tau_1}^{\tau_{n+1}} V(X(s))ds)^{p-l}, X(\tau_{n+1}) = j | \tau_1, X(\tau_1)] | X(0) = i] \\ &= \sum_{l=0}^p C_p^l \sum_{k=i \pm 1} G_{ik}^{(l)} \cdot T_{kj}^{n,p-l}. \end{aligned}$$

定理 2.5 $T_i^p = \lim_{n \rightarrow \infty} T_i^{n,p}$ 是方程

$$f(i) = \sum_{k=i \pm 1} p_{ik} f(k) + \sum_{l=1}^p \sum_{k=i \pm 1} G_{ik}^{(l)} T_k^{p-l}$$

的最小非负解, 其中 $p_{ik} = P(X(\tau_1) = k | X(0) = i)$.

证明 由定理 2.4 知

$$\begin{aligned} T_i^{n+1,p} &= \sum_{k=i \pm 1} G_{ik}^{(0)} T_k^{n,p} + \sum_{l=1}^p C_p^l \sum_{k=i \pm 1} G_{ik}^{(l)} T_k^{n,p-l} \\ &= \sum_{k=i \pm 1} p_{ik} T_k^{n,p} + \sum_{l=1}^p C_p^l \sum_{k=i \pm 1} G_{ik}^{(l)} T_k^{n,p-l}. \end{aligned}$$

另规定 $T_k^{0,l} = 0 (l > 0), T_k^{0,0} = 1$, 则

$$\sum_{l=1}^p C_p^l \sum_{k=i \pm 1} G_{ik}^{(l)} T_k^{0,p-l} = \sum_{k=i \pm 1} G_{ik}^{(p)} = T_i^{1,p}.$$

根据单调收敛定理及引理 2.2 即得结论. $\square$

引入 $f_{ij}^{(n)}(t) \triangleq P(X(\tau_n) = j, \tau_n \leq t, X(\tau_k) \neq j, 0 < k < n | X(0) = i)$, $f_{ij}^*(t) = \sum_{n=1}^\infty f_{(n)ij}^{(n)}(t)$, 即 $f_{ij}^*(t) (i \neq j)$ 表示马氏骨架过程 $X(\tau_n)$ 在条件 $X(0) = i$ 下, 经有限步跳跃, 且在时间 t 以前到达 j 的概率, 而 $f_{ij}^*(t) (i = j)$ 则表示返回 i 的条件概率.

定理 2.6

$$1) q^{*n}(t, i, j) = \sum_{k=1}^n \int_0^t q^{*(n-k)}(t-s, j, j) df_{ij}^{(k)}(s).$$

$$2) \lim_{j \rightarrow \infty} f_{ij}^*(t) = F_i(t), \text{ 当 } v(\cdot) \equiv 1 \text{ 时.}$$

证明 (i)

$$\begin{aligned}
 q^{*n}(t, i, j) &= P(X(\tau_n) = j, \tau_n \leq t | X(0) = i) \\
 &= \sum_{k=1}^n P(X(\tau_n) = j, \tau_n \leq t, X(\tau_k) = j, X(\tau_m) \neq j, 0 < m < k | X(0) = i) \\
 &= \sum_{k=1}^n \int_{\Omega} E[X(\tau_n) = j, \tau_n \leq t, X(\tau_k) = j, X(\tau_m) \neq j, 0 < m < k | \\
 &\quad X(\tau_k), \tau_k, X(\tau_{k-1}), \dots, X(0)] \cdot P(d\omega | X(0) = i) \\
 &= \sum_{k=1}^n \int_{\Omega} E[X(\tau_n) = j, \tau_n - \tau_k \leq t - \tau_k | X(\tau_k), \tau_k, X(\tau_{k-1}), \dots, X(0)] \cdot \\
 &\quad \mathbf{1}_{\{\tau_k \leq t, X(\tau_k) = j, X(\tau_m) \neq j, 0 < m < k\}} \cdot P(d\omega | X(0) = i) \\
 &\stackrel{\text{积分变换}}{=} \sum_{k=1}^n \int_0^t q^{*(n-k)}(t-s, j, j) df_{ij}^{(k)}(s),
 \end{aligned}$$

因此 1) 成立.

(ii) 令

$$\eta_j = \begin{cases} \inf\{\tau_n(\omega) : X(\tau_n) = j\}, & \text{如右方集非空,} \\ \infty, & \text{否则,} \end{cases}$$

则 $f_{ij}^*(t) = P(\eta_j < t | X(0) = i)$. 由文献 [3] §4.3 引理 2 得

$$\tau(\omega) = \lim_{j \rightarrow \infty} \eta_j(\omega) \quad \text{a. e.}$$

因此 $\lim_{j \rightarrow \infty} f_{ij}^*(t) = P(\tau < t | X(0) = i)$, $V(\cdot) \equiv 1$, $\eta = \tau$, 所以

$$\lim_{j \rightarrow \infty} f_{ij}^*(t) = P(\eta < t | X(0) = i) = F_i(t).$$

3 布朗生灭过程修正股票价格模型

记 $R^+ = [0, +\infty)$.

设 $X = \{X(t, \omega), 0 \leq t < \tau(\omega)\}$ 是定义在完备概率空间 $(\Omega, \bar{F}, P)$ 上取值于可测空间 $(R^+, \bar{F}(R^+))$ 中的随机过程, 表示某种股票的价格, τ 表示该种股票的公司经历一个系列重大事件的时刻.

又设 B_t 是定义在 $(\Omega, \bar{F}, P)$ 上的标准布朗运动, μ 为股票的预期收率, $\sigma > 0$ 为股票收益率方差. 股票价格的可以表示为:

$$\frac{dX}{X} = \mu dt + \sigma dB_t.$$

在实际股票市场上, 股价并不总是连续变化, 重大消息常引起股价跳跃性地变化. 令 $\{\tau_n\}_{n \geq 0}$ 为一系列股价跳跃变化的时刻. 显然 $\{\tau_n\}_{n \geq 0}$ 为一列关于 N_{∞} 的停时, 并补充定义 $\tau_0 = 0$. 设 $B_t^{(n)} (n = 1, 2, \dots)$ 是定义在 $(\Omega, \bar{F}, P)$ 上的一列相互独立的标准布朗运动. E_0 为整数集

合, 又设 $\{\xi_n\}_{n \geq 0}$ 是定义在 $(\Omega, \bar{F}, P)$ 上取值于 E_0 的马氏链, 与 X 独立, 其转移概率矩阵为 $(P_{ij}), i, j \in E_0$.

$$X_t = \begin{cases} X_{\tau_n} + \int_{\tau_n}^t \mu dt + \int_{\tau_n}^t \sigma dB_{t-\tau_n}^{(n+1)}, & \tau_n < t < \tau_{n+1}, n > 0, \\ X_{\tau_n} + \delta X_{\tau_n}^- \cdot \xi_n, & t = \tau_n, n \geq 1, X_{\tau_0} = X_0. \end{cases} \quad (3)$$

定义 3.1 由 (3) 式定义的 X_1 称为带跳的股票价格模型, 其中参数 δ 称为跳跃系数.

定义 3.2 令 $Z(t) = \sup\{n : \tau_n \leq t\}$, 若 $\{Z_t, t \geq 0\}$ 为参数 λ 的 Poisson 过程, 则由 (3) 式定义的 X_t 称为带 Poisson 跳的股票价格模型.

令 $Y(t) = \xi_n, \tau_n \leq t < \tau_{n+1}$.

定义 3.3 由 (3) 式定义的 X 称为带生灭跳的股票价格模型, 如果 $Y(t)$ 是取值于 E_0 上的最小双边生灭 Q 矩阵.

参考文献:

- [1] 侯振挺, 等. 马氏骨架过程 [M]. 长沙: 湖南科学技术出版社, 2002.
HOU Zhen-ting, et al. *Markov Skeleton Process* [M]. Chang sha: Hunan Science and Technology Press, 2002. (in Chinese)
- [2] 王梓坤. 生灭过程与马尔可夫链 [M]. 北京: 科学出版社, 1980.
WANG Zi-kun. *Birth and Death Processes, Markov Chains* [M]. Beijing: Science Press, 1980. (in Chinese)
- [3] CHUNG Kai-lai. *Markov Chains with Stationary Transition Probabilities* [M]. Berlin: Springer, 1969.
- [4] MERTON R. C. *Option pricing when underlying stock returns are discontinuous* [J]. *Journal of Economics*, 1976, 3: 125-144.

Brown Birth and Death Processes and Their Applications to Model of Stock Price

FENG Guang-bo^{1,2}, MA Chao-qun¹, HOU Zhen-ting³, TANG You-rong⁴

(1. College of Business Administration, Hunan University, Changsha 410082, China;

2. College of Economic Management, Hainan University, Haikou 570228, China;

3. Research Department, Central South University, Changsha 410075, China;

4. Department of Mathematics, University of Defence Technology, Changsha 410073, China)

Abstract: The paper explicitly gives the definition of a class of Brown birth and death processes, and has discusses their one dimension distribution, and the distribution and moment of integral-type functional, then obtains the calculation formula. Moreover, the paper shows the application of Brown birth and death processes to the model of stock price.

Key words: Brown birth and death process; markov skeleton process; integral type function; model of stock price.