第六节: 独立增量过程

主要内容:

- 独立增量过程;
- 泊松过程;
- 维纳过程

本节约定 $T = [0, +\infty)$

主要内容:

- 独立增量过程;
- 泊松过程;
- 维纳过程

本节约定 $T = [0, +\infty)$

定义 (10.6.1)

如果对于任意的 $0 \le s_1 < t_1 \le s_2 < t_2 \le \cdots \le s_n < t_n < \infty$,

$$X(t_1) - X(s_1), X(t_2) - X(s_2), \cdots, X(t_n) - X(s_n)$$

相互独立,则称随机过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 是独立增量过程,进一步,如果X(t+s) - X(s)的分布独立于s,随机过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 具有平稳增量,则称随机过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 为平稳增量过程或齐次独立增量过程。

一般约定: X(0) = 0.

定义 (10.6.1)

如果对于任意 $00 \le s_1 < t_1 \le s_2 < t_2 \le \cdots \le s_n < t_n < \infty$,

$$X(t_1) - X(s_1), X(t_2) - X(s_2), \cdots, X(t_n) - X(s_n)$$

相互独立,则称随机过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 是独立增量过程,进一步,如果X(t+s) - X(s)的分布独立于s,随机过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 具有平稳增量,则称随机过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 为平稳增量过程或齐次独立增量过程。

一般约定: X(0) = 0。

独立平稳增量的意义:

在概率意义下,过程在任何时刻都重新开始,即从任何时刻起过程独立于先前已发生的一切(由独立增量),且有与原过程一样的分布(由平稳增量)。换言之,过程具有无记忆性。

独立增量过程{X(t); $t \ge 0$ }在X(0) = 0的条件下,其有限维分布函数可以由增量X(t) - X(s), $0 \le s < t$ 的分布确定.

事实上,令 $Y_k = X(t_k) - X(t_{k-1})$, k = 1, 2, ..., n. $t_0 = 0$. 由于

$$X(t_1) = Y_1,$$

 $X(t_2) = Y_1 + Y_2,$
 \vdots
 $X(t_n) = Y_1 + Y_2 + \cdots + Y_n,$

即 $X(t_k)$ 是 $Y_1, ..., Y_n$ 的线性函数, 所以 $Y_1, ..., Y_n$ 的联合分布确定了 $\{X(t); t \geq 0\}$ 的有限维分布函数。

独立增量过程{X(t); $t \ge 0$ }在X(0) = 0的条件下,其有限维分布函数可以由增量X(t) - X(s), $0 \le s < t$ 的分布确定.

事实上,令 $Y_k = X(t_k) - X(t_{k-1})$, k = 1, 2, ..., n. $t_0 = 0$. 由于

$$X(t_1) = Y_1,$$

 $X(t_2) = Y_1 + Y_2,$
 \vdots
 $X(t_n) = Y_1 + Y_2 + \cdots + Y_n,$

即 $X(t_k)$ 是 Y_1, \ldots, Y_n 的线性函数, 所以 Y_1, \ldots, Y_n 的联合分布确定了 $\{X(t); t \geq 0\}$ 的有限维分布函数。

定理 (10.6.1)

设 $\{X(t)\}$ 为独立增量过程: X(0) = 0,则

$$C_X(s,t) = D_X[\min(s,t)].$$

证明. 令 $Y(t) = X(t) - \mu_X(t)$, 则Y(t)具有独立增量,且Y(0) = 0, E[Y(t)] = 0, $D_X(t) = E[Y^2(t)]$. 设 $0 \le s < t$,则

$$C_X(s,t) = E[Y(s)Y(t)]$$

$$= E\{[Y(s) - Y(0)][Y(t) - Y(s)]\} + E[Y^2(s)]$$

$$= E[Y(s) - Y(0)]E[Y(t) - Y(s)] + D_X(s)$$

$$= D_X(s)$$

定理 (10.6.1)

设 $\{X(t)\}$ 为独立增量过程: X(0) = 0,则

$$C_X(s,t) = D_X[\min(s,t)].$$

证明. 令 $Y(t) = X(t) - \mu_X(t)$, 则Y(t)具有独立增量,且Y(0) = 0, E[Y(t)] = 0, $D_X(t) = E[Y^2(t)]$. 设 $0 \le s < t$, 则

$$C_X(s,t) = E[Y(s)Y(t)]$$

$$= E\{[Y(s) - Y(0)][Y(t) - Y(s)]\} + E[Y^2(s)]$$

$$= E[Y(s) - Y(0)]E[Y(t) - Y(s)] + D_X(s)$$

$$= D_X(s)$$

定理 (10.6.1)

设 $\{X(t)\}$ 为独立增量过程: X(0) = 0,则

$$C_X(s,t) = D_X[\min(s,t)].$$

证明. 令 $Y(t) = X(t) - \mu_X(t)$,则Y(t)具有独立增量,且Y(0) = 0, E[Y(t)] = 0, $D_X(t) = E[Y^2(t)]$. 设 $0 \le s < t$,则

$$C_X(s,t) = E[Y(s)Y(t)]$$

$$= E\{[Y(s) - Y(0)][Y(t) - Y(s)]\} + E[Y^2(s)]$$

$$= E[Y(s) - Y(0)]E[Y(t) - Y(s)] + D_X(s)$$

$$= D_X(s)$$

定理 (10.6.1)

设 $\{X(t)\}$ 为独立增量过程: X(0) = 0,则

$$C_X(s,t) = D_X[\min(s,t)].$$

证明. 令 $Y(t) = X(t) - \mu_X(t)$,则Y(t)具有独立增量,且Y(0) = 0, E[Y(t)] = 0, $D_X(t) = E[Y^2(t)]$. 设 $0 \le s < t$,则

$$C_X(s,t) = E[Y(s)Y(t)]$$

$$= E\{[Y(s) - Y(0)][Y(t) - Y(s)]\} + E[Y^2(s)]$$

$$= E[Y(s) - Y(0)]E[Y(t) - Y(s)] + D_X(s)$$

$$= D_X(s)$$

同理当
$$0 \le s < t$$
时,

$$C_X(s,t)=D_X(s).$$

即当 $s, t \ge 0$ 时,有

$$C_X(s,t) = D_X[\min(s,t)].$$

同理当
$$0 \le s < t$$
时,

$$C_X(s,t)=D_X(s).$$

即当
$$s, t \ge 0$$
时,有

$$C_X(s,t) = D_X[\min(s,t)].$$

计数过程

如果N(t); $t \ge 0$ 表示到时刻t为止已发生的"事件"的总数,称随机过程N(t); $t \ge 0$ 是一计数过程。所以计数过程N(t)满足:

- $N(t) \ge 0$;
- N(t)是整数值;
- $N(s) \leq N(t), \forall s < t;$
- 若s < t, N(t) N(s)等于区间(s, t]内发生的事件次数。

计数过程

身边的计数过程

- [0, t]内到达某商场的顾客数;
- [0, t]内某十字路口经过的电车数;
- [0, t]内某电话总机的呼叫次数。

泊松过程是最重要的计数过程之一。

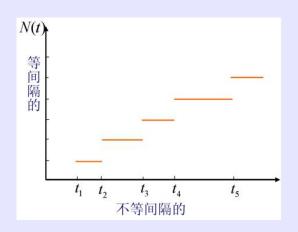
定义 (10.6.2)

称计数过程{ $N(t), t \ge 0$ }为具有参数 λ 的泊松过程, $\lambda > 0$,若

- N(0) = 0;
- 过程具有独立增量;
- $\forall s, t, 0 \leq s < t, X(t) X(s) \sim Poisson(\lambda)$,即

$$P\{N(t)-N(s)=k\}=rac{[\lambda(t-s)]^k}{k!}e^{-\lambda(t-s)}, k=0,1,.$$

称 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为强度为 λ 的泊松过程。



泊松过程的一条样本轨道

由泊松过程的定义及泊松分布的数学期望与方差都是**,得

$$\mu_X(t) = \lambda t$$
 $C_X(s,t) = D_X[\min(s,t)] = \lambda \min(s,t)$
 $R_X(s,t) = \lambda \min(s,t) + \lambda^2 st$

常用公式

$$\min(s,t) = \frac{s+t-|s-t|}{2}$$



下面给出Poisson过程的另外一个等价定义。

定义 (10.6.3(省略))

称计数过程{N(t), $t \ge 0$ }为具有参数 λ 的泊松过程, $\lambda > 0$,若

- (1) N(0) = 0,
- (2) $\{N(t): t \geq 0\}$ 有独立平稳增量,
- (3) $P(N(h) = 1) = \lambda h + o(h)$,
- (4) $P(N(h) \ge 2) = o(h)$.

泊松过程

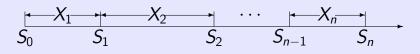


图10.1: 泊松过程N(t)

考虑以泊松过程,

- X_1 表示第一个事件的来到时刻,
- $X_n, n > 1$ 表示第n 1个事件到第n个事件之间的时间,服从依 λ 为参数的指数分布,
- $S_n, n \geq 1$ 表示第n个事件的发生时刻。

 X_n , n = 1, 2, ... 为独立同分布的均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的负指数随机变量。

证明. (1)

$$\mathbf{P}{X_1 > t} = \mathbf{P}{N(t) = 0} = e^{-\lambda t};$$

(2)

$$\mathbf{P}\{X_2 > t | X_1 = s\}$$

- $= P\{a(s,t]$ 内没有发生事件 $X_1 = s\}$
- $= P{a(s,t]$ 内没有发生事件} (由独立增量
- $=e^{-\lambda t}$

 X_n , n = 1, 2, ... 为独立同分布的均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的负指数随机变量。

证明. (1)

$$\mathbf{P}{X_1 > t} = \mathbf{P}{N(t) = 0} = e^{-\lambda t};$$

(2)

$$\mathbf{P}\{X_2 > t | X_1 = s\}$$

- $= P{$ 在(s,t]内没有发生事件 $|X_1 = s\}$
- $= P{\{\alpha(s,t] | n \} \}$ (由独立增量)
- $=e^{-\lambda t}$

 X_n , n = 1, 2, ... 为独立同分布的均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的负指数随机变量。

证明. (1)

$$\mathbf{P}{X_1 > t} = \mathbf{P}{N(t) = 0} = e^{-\lambda t};$$

(2)

$$P\{X_2 > t | X_1 = s\}$$

 $= P{\{\mathbf{c}(s,t]$ 内没有发生事件 $|X_1 = s\}$

 $= P{\{\mathbf{c}(s,t]$ 内没有发生事件} (由独立增量)

 $=e^{-\lambda t}.$

 X_n , n = 1, 2, ... 为独立同分布的均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的负指数随机变量。

证明. (1)

$$\mathbf{P}{X_1 > t} = \mathbf{P}{N(t) = 0} = e^{-\lambda t};$$

(2)

$$P{X_2 > t | X_1 = s}$$

= $P{E(s, t]$ 内没有发生事件 $E(s, t]$ 内没有发生事件 $E(s, t]$ 内没有发生事件 $E(s, t]$

 $=e^{-\lambda t}.$

. . .

维纳过程

"布朗运动的数学模型"

定义 (10.6.4)

设随机过程 $\{W(t), t \geq 0\}$ 是取实数值的独立增量过程,且对任意的 $s, t, 0 \leq s < t$, $W(t) - W(s) \sim N(0, \sigma^2(t-s))$,W(0) = 0,则称 $\{W(t), t \geq 0\}$ 为参数为 σ^2 的维纳过程,其中 σ^2 为常数。

由定义,维纳过程的均值函数与自相关函数为

$$\mu_W(t) = 0$$
 $C_W(s,t) = R_W(s,t) = \sigma^2 \min(s,t), \quad s,t \ge 0.$

维纳过程

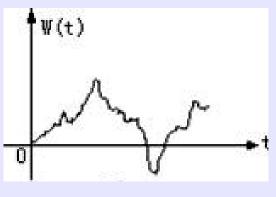
"布朗运动的数学模型"

定义 (10.6.4)

设随机过程 $\{W(t), t \geq 0\}$ 是取实数值的独立增量过程,且对任意的 $s, t, 0 \leq s < t$, $W(t) - W(s) \sim N(0, \sigma^2(t-s))$, W(0) = 0, 则称 $\{W(t), t \geq 0\}$ 为参数为 σ^2 的维纳过程,其中 σ^2 为常数。

由定义,维纳过程的均值函数与自相关函数为

$$\mu_W(t) = 0$$
 $C_W(s,t) = R_W(s,t) = \sigma^2 \min(s,t), \quad s,t \ge 0.$



布朗运动

例

设 $\{W(t), t \geq 0\}$ 为维纳过程,且下列随机过程的自相关函数:

- (1) $Y(t) = W(t+I) W(t), t \ge 0, I > 0$ (I为常数),
- (2) $Z(t) = e^{-\beta t}W(e^{2\beta t}), -\infty < t < +\infty,$ $(\beta > 0 为常数).$

维纳过程

解. (1)

$$R_{Y}(s,t)$$
= $E[Y(s)Y(t)]$
= $E\{[W(s+l) - W(s)][W(t+l) - W(t)]\}$
= $R_{W}(s+l,t+l) - R_{W}(s,t+l) - R_{W}(s+l,t)$
 $+R_{W}(s,t)$
= $\sigma^{2}[\min(s+l,t+l) - \min(s,t+l) - \min(s+l,t)$
 $+\min(s,t)]$
= \cdots (利用公式 $\min(s,t) = \frac{s+t-|s-t|}{2}$)
= $\int \sigma^{2}(l-|s-t|), |s-t| \leq l$

解. (1)

解. (1)

$$R_{Y}(s,t) = E[Y(s)Y(t)]$$

$$= E\{[W(s+I) - W(s)][W(t+I) - W(t)]\}$$

$$= R_{W}(s+I,t+I) - R_{W}(s,t+I) - R_{W}(s+I,t)$$

$$+R_{W}(s,t)$$

$$= \sigma^{2}[\min(s+I,t+I) - \min(s,t+I) - \min(s+I,t)$$

$$+ \min(s,t)]$$

$$= \cdots (利用公式\min(s,t) = \frac{s+t-|s-t|}{2})$$

$$= \begin{cases} \sigma^{2}(I-|s-t|), & |s-t| \leq I \\ 0, & |s-t| > I. \end{cases}$$

维纳过程

上式中第四个等号来自于下面, 当s < t时,

$$R_{W}(s,t)$$
= $E[W(s)W(t)]$
= $E\{[W(s) - W(0)][W(t) - W(s)]\} + E[W^{2}(s)]$
= $E[W(s) - W(0)]E[W(t) - W(s)] + E[W^{2}(s)]$
= $E[W^{2}(s)]$
= $\sigma^{2}s$

同理当s > t时,

$$R_W(s,t) = \sigma^2 t$$



维纳过程

上式中第四个等号来自于下面,当s < t时,

$$R_{W}(s,t)$$
= $E[W(s)W(t)]$
= $E\{[W(s) - W(0)][W(t) - W(s)]\} + E[W^{2}(s)]$
= $E[W(s) - W(0)]E[W(t) - W(s)] + E[W^{2}(s)]$
= $E[W^{2}(s)]$
= $\sigma^{2}s$

同理当s > t时,

$$R_W(s,t) = \sigma^2 t.$$



 $= e^{-\beta(s+t)}\sigma^2e^{2\beta s}$

$$R_{Z}(s,t)$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E[W(e^{2\beta s})W(e^{2\beta t})]$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E\{[W(e^{2\beta s}) - W(0)][W(e^{2\beta t}) - W(e^{2\beta s})]$$

$$+ E[W^{2}(e^{2\beta s})]\}$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E[W^{2}(e^{2\beta s})]$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E\{[W(e^{2\beta s}) - W(0)]^{2}\}$$

同理当s > t时, $R_Z(s,t) = e^{-\beta(s+t)}\sigma^2e^{2\beta t}$.



$$R_{Z}(s,t)$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E[W(e^{2\beta s})W(e^{2\beta t})]$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E\{[W(e^{2\beta s}) - W(0)][W(e^{2\beta t}) - W(e^{2\beta s})]$$

$$+ E[W^{2}(e^{2\beta s})]\}$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E[W^{2}(e^{2\beta s})]$$

$$= e^{-\beta(s+t)} E\{[W(e^{2\beta s}) - W(0)]^{2}\}$$

$$= e^{-\beta(s+t)} \sigma^{2} e^{2\beta s}$$

同理当s > t时, $R_Z(s,t) = e^{-\beta(s+t)}\sigma^2e^{2\beta t}$.

所以,

$$R_{Z}(s,t) = e^{-\beta(s+t)}\sigma^{2}e^{2\beta\min(s,t)}$$

$$= \sigma^{2}e^{-\beta(s+t)-2\min(s,t)}$$

$$= \sigma^{2}e^{-\beta|s-t|}$$