

Определение. Случайный процесс $X(t)$ называется *стационарным* или *стационарным процессом в узком смысле (строго стационарным)*, если

$$F_X(t_1, \dots, t_n, x_1, \dots, x_n) = F_X(t_1 + \tau, \dots, t_n + \tau, x_1, \dots, x_n) \text{ для любых } n, \tau, t_1, \dots, t_n, x_1, \dots, x_n$$

Для случайных процессов, являющихся стационарными в узком смысле:

$$1) F_X(t, x) = F_X(0, x) = F_X(x)$$

$$2) F_X(t_1, t_2, x_1, x_2) = F_X(0, t_2 - t_1, x_1, x_2) = F_X(t_2 - t_1, x_1, x_2),$$

то есть двумерная функция распределения зависит от трёх параметров:

$$F_X(\tau, x_1, x_2), \text{ где } \tau - \text{разность моментов времени сечений}$$

Определение. Случайный процесс $X(t)$ называется *стационарным процессом в широком смысле*, если выполняются следующие свойства (при этом из стационарности в узком смысле следует стационарность в широком смысле):

$$1) EX(t) = EX$$

$$2) DX(t) = DX$$

$$3) K_X(t_1, t_2) = K_X(\tau), \text{ где } \tau = t_2 - t_1$$

При этом условие (2) является «лишним» и может быть выведено из условия (3).

Замечание.

Ковариационная функция стационарного процесса обладает следующими свойствами:

$$1) K_X(\tau) = K_X(-\tau)$$

$$2) D_X = K_X(0)$$

$$3) |K_X(\tau)| \leq D_X$$

$$4) \sum_{k=1}^N \sum_{i=1}^N x_i x_k K_X(t_i - t_k) \geq 0, \text{ для любых } N, t_1, \dots, t_N, x_1, \dots, x_N$$

- **Определение.**

Случайный процесс называется *процессом с независимыми значениями*, если его сечения в произвольные моменты времени являются независимыми в совокупности.

$$F_X(t_1, \dots, t_n, x_1, \dots, x_n) = P(X(t_1) \leq x_1, \dots, X(t_n) \leq x_n) = P(X(t_1) \leq x_1) \cdot \dots \cdot P(X(t_n) \leq x_n) = F_X(t_1, x_1) \dots F_X(t_n, x_n)$$

Замечание

Процесс с независимыми значениями $X(t)$ часто называют *белым шумом*. При этом стационарный процесс с независимыми значениями, для которого $F_X(t, x) = F_X(x)$ называют *стационарным белым шумом*.

Определение.

Случайный процесс называется *процессом с независимыми приращениями*, если случайные величины $X(t_0)$, $\Delta X_1 = X(t_1) - X(t_0)$, $\Delta X_2 = X(t_2) - X(t_1)$ являются независимыми в совокупности.

Характеристической функцией случайной величины X называется

$$\varphi(\lambda) = E e^{i\lambda X}, \quad \text{где } i - \text{мнимая единица.}$$

А для случайного вектора (X_1, \dots, X_n) характеристическая функция имеет вид:

$$\varphi(\lambda_1, \dots, \lambda_n) = E e^{i(\lambda_1 X_1 + \dots + \lambda_n X_n)}$$

Х.ф. - один из способов задания распределения случ. величины, к примеру, справедлива такая формула:

$$f_X(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-i\lambda t} \varphi(\lambda) d\lambda$$

Характеристическая функция обладает важным свойством: если X и Y независимые независимые случайные величины, то $\varphi_{X+Y}(\lambda) = \varphi_X(\lambda) \varphi_Y(\lambda)$.

ТЕОРЕМА.

Случайный процесс с независ. приращениями исчерпывающе характеризуется двухмерной функцией распределения (либо совокупностью таких распредел-й).

Д-ВО

Рассмотрим случайный вектор $Y = (Y_1, \dots, Y_n) = (X(t_0), X(t_1)-X(t_0), \dots, X(t_n)-X(t_{n-1}))$ и его характеристическую функцию

$$\varphi_X(t_0, \dots, t_n, \lambda_0, \dots, \lambda_n) = \prod_{k=1}^n E e^{i\lambda_k Y_k} = E e^{i\lambda_0 Y_0} E e^{i\lambda_1 (X(t_1)-X(t_0))} \dots E e^{i\lambda_n (X(t_n)-X(t_{n-1}))}$$

Покажем, что общая характеристическая функция $\varphi_Y(t_0, \dots, t_n, \lambda_0, \dots, \lambda_n)$ выражается через $\varphi_X(t_1, t_2, \lambda_1, \lambda_2) = E e^{i(\lambda_1 X(t_1) + \lambda_2 X(t_2))}$. В матричном виде Y, X выражаются между собой следующим образом

$$\begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}}_A \cdot \begin{pmatrix} X_1(t) \\ X_2(t) \\ \vdots \\ X_n(t) \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} X_1(t) \\ X_2(t) \\ \vdots \\ X_n(t) \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}}_{A^{-1}} = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix}$$

$$t=(t_0, \dots, t_n), \quad \lambda = (\lambda_0, \dots, \lambda_n)$$

$$A^{-1}$$

$$\varphi_Y(t, \lambda) = E e^{i \lambda^T A^{-1} Y} = \int \mu = \lambda^T A^{-1} = E e^{i (\mu_0 Y_0 + \dots + \mu_n Y_n)} = E e^{i \mu_0 Y_0} \dots E e^{i \mu_n Y_n} =$$

$$= E e^{i \mu_0 X(t_0)} \underbrace{E e^{i \mu_1 (X(t_1) - X(t_0))}}_{\varphi_X(t_0, t_1, -\mu_1, \mu_1)} \dots \underbrace{E e^{i \mu_n (X(t_n) - X(t_{n-1}))}}_{\varphi_X(t_{n-1}, t_n, -\mu_n, \mu_n)} = \varphi_X(t_0, \mu_0) \prod_{k=0}^n \varphi_X(t_{k-1}, t_k, -\mu_k, \mu_k)$$

Опр.

Случайный процесс $w(t)$ с независимыми приращениями называется *винеровским процессом*, если выполняются следующие условия:

- 1) $w(0) = 0$;
- 2) $w(s) - w(t) \in N(0, \sigma^2(s-t))$, $s \geq t \geq 0$

Опр.

Если для любого n n -мерная функция распределения процесса является n -мерным гауссовским (нормальным) распределением, то такой процесс называется *гауссовским*.

Будем говорить, что их совместное распределение является N -мерным гауссовым (нормальным), если соответствующая N -мерная плотность вероятности имеет вид

$$f(x_1, x_2, \dots, x_N) = \frac{\exp\left[-1/2|\mathbf{C}| \sum_{i,j=1}^N |\mathbf{C}_{ij}| (x_i - \mu_i)(x_j - \mu_j)\right]}{(2\pi)^{N/2} |\mathbf{C}|^{1/2}},$$

где \mathbf{C} — ковариационная матрица,

$|\mathbf{C}|$ — определитель \mathbf{C} , а $|\mathbf{C}_{ij}|$ — алгебраическое дополнение C_{ij} .

, а $\boldsymbol{\mu} = (\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)$ - вектор первых моментов случайной величины.

Случайная величина X имеет n -мерное нормальное распределение записывается так.:

$$X \in N(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{C})$$

УТВЕРЖДЕНИЕ 1.

Винеровский процесс является гауссовским.

Винеровскими процессами характеризуются в физике броуновское движение.

Пример винеровского процесса:

$$X(t) = e^{i w(t)}, \quad \text{где } w(t) \in N(0,1)$$

Найдём функции моментов и исследуем на стационарность.

Математическое ожидание процесса:

$$E e^{i w(t)} = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{ix} f_w(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{ix} e^{-x^2/2} dx = e^{-t/2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(x-it)^2/2} dx = e^{-t/2}$$

Ковариационная функция

$$K_X(t_1, t_2) = E [e^{i w(t_1)}] \overline{E [e^{i w(t_2)}]} - E e^{i w(t_1)} E e^{i w(t_2)} = e^{(t_1-t_2)/2} - e^{-(t_1+t_2)/2}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{\parallel \hspace{1em} \parallel}$
 $\parallel \hspace{1em} \parallel$
 $E e^{i(w(t_1)-w(t_2))} \hspace{10em} e^{-t_1/2}$

Процесс не является стационарным, так как функция ковариации не может быть выражена через $\tau = t_2 - t_1$.

УТВЕРЖДЕНИЕ 2.

Для гауссовского процесса из стационарности в широком смысле следует стационарность в узком смысле.

- **Пример**
- Для случайного процесса $X(t) = U \cos wt + V \sin wt$, где случайный вектор $(U, V) \in N(0, \sigma^2, 0, \sigma^2, 0)$, w - число
- (матожидания обеих U и V равны 0, дисперсии σ^2 , а матрица $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \sigma^2 & 0 \\ 0 & \sigma^2 \end{pmatrix}$)
- Найдем функции моментов; выясним является ли процесс стационарным в широком смысле; в узком смысле.



Найдем моментные функции:

- $m_1 = EX(t) = E(U \cos wt + V \sin wt) = E(U \cos wt) + E(V \sin wt) =$
- $= \underset{0}{EU \cos wt} + \underset{0}{EV \sin wt} = 0$
- $m_2 = EX^2(t) - (EX(t))^2 = EX^2(t) = E[U^2 \cos^2 wt + V^2 \sin^2 wt + 2UV \cos wt \sin wt] =$
- $= EU^2 \cdot \cos^2 wt + EV^2 \cdot \sin^2 wt + 2E(UV) \cos wt \sin wt = \cos^2 wt \cdot EU^2 + \sin^2 wt \cdot EV^2$
- $= \sigma^2$ (независимы, $EU EV = 0$ см. матрицу \mathbf{C}) $DU = E(U - EU)^2 = \sigma^2$
- Для того, чтобы выяснить, является ли процесс стационарным, найдём ковариационную функцию:
- $K_X(t_1, t_2) = EX(t_1)X(t_2) - EX(t_1)EX(t_2) = E[U^2 \cos wt_1 \cos wt_2 + V^2 \sin wt_1 \sin wt_2 +$
- $+ UV \cos wt_1 \sin wt_2 + UV \cos wt_2 \sin wt_1] = \dots = \cos(wt_2 - wt_1)g(t_2 - t_1)$
- Тогда, заметим, что:
- 1) $EX(t) = EX = 0$
- 2) $DX(t) = DX = \sigma^2$
- 3) $K_X(t_1, t_2) = K_X(t_2 - t_1)$

- то есть процесс является стационарным в широком смысле. При этом, справедливо следующее

УТВЕРЖДЕНИЕ: Если процесс $X(t)$ является линейной комбинацией нормальных случайных процессов, то он сам является нормальным случайным процессом.

И тогда, основываясь на утверждении 2, можно считать, что процесс $X(t)$ является стационарным в узком смысле. ◀

- Моментные функции винеровского процесса:

- 1) $Ew(t) = 0$

- 2) $Dw(t) = \sigma^2 t$

- 3) $K_w(s,t) = \sigma^2 \min(s,t)$

- **Опр.**

- Случайный процесс $\pi(t)$ с независимыми приращениями называется *пуассоновским*, если:

- 1) $\pi(0) = 0$;

- 2) $\pi(s) - \pi(t) \in \Pi(\lambda(s-t)), \quad s \geq t \geq 0$

- Моментные функции пуассоновского процесса:

- 1) $E\pi(t) = \lambda t$

- 2) $D\pi(t) = \lambda t$

- 3) $K_\pi(s,t) = \lambda \min\{s,t\}$

- При помощи пуассоновских потоков в физике моделируют распад вещества.

Замечание

- Пуассоновский процесс $\pi(t)$ связан с простейшим пуассоновским потоком событий интенсивности λ следующим образом: его значение $\pi(t)$ равно числу событий в потоке, уже произошедших вплоть до данного момента времени t .

Для процессов с в общем справедливо следующее:

- 1) любой процесс где а) $X(t) \in \mathbf{N}$, и
б) $X(t_2) \geq X(t_1)$, если $t_2 > t_1$
равен числу событий, произошедших на данный момент времени в некотором потоке событий
- 2) стационарность соответствующего потока событий не означает стационарность процесса
- 3) Свойство независимости приращений процесса даёт отсутствие последействия в соответствующем потоке.

Замечание

- Параметр λ равен тангенсу угла наклона прямой математического ожидания и называется интенсивностью пуассоновского процесса. Величина $T = 1/\lambda$ является средним временем между скачками значений.

