

Ю. Г. Курицын, Ю. И. Петунин

Об одной классификации
стационарных случайных процессов

Будем рассматривать вещественный, непрерывный в среднем квадратическом, стационарный случайный процесс $X_t(\omega)$ с неизвестным средним m , известной ковариационной функцией $B(\tau)$ и спектральной функцией $F(\lambda)$, не имеющей скачка в нуле. Не ограничивая общности, положим $B(0) = 1$, тогда $F(\lambda)$ будет функцией распределения, симметричной и не имеющей скачка в нуле по условию.

Обозначим через $m_T^*(\omega)$ наилучшую линейную несмещенную оценку среднего, взятую по интервалу наблюдения $[-T, T]$ [1]. Очевидно, дисперсия $\sigma^2(m_T^*(\omega)) = \sigma^2(T)$ этой оценки — невозрастающая функция переменной T , определенной на интервале $[0, \infty)$ и стремящейся к нулю при $T \rightarrow \infty$. Логически возможны три типа функций $\sigma^2(T)$: 1) $\sigma^2(T) > 0$ для любого $T > 0$; 2) $\sigma^2(T) > 0$ для $T \in [0, T_1)$, $T_1 > 0$, $\sigma^2(T_1) = 0$; 3) $\sigma^2(T) = 0$ для любого $T > 0$.

Процесс $X_t(\omega)$ назовем регулярным относительно среднего, сингулярным относительно среднего, крайне сингулярным относительно среднего, если $\sigma^2(T)$ удовлетворяет соответственно условиям 1)—3). Нетривиальный пример процесса, сингулярного относительно среднего, приведен в [2].

Будем рассматривать достаточные условия крайней сингулярности и регулярности процессов относительно среднего в терминах спектральной функции $F(\lambda)$. Отметим, что регулярность относительно среднего на интервале фиксированной длины $2T$ соответствует эквивалентности гауссовских мер на интервале $[-T, T]$, порожденных процессами, имеющими одинаковую ковариационную функцию $B(\tau)$ и различные средние на данном интервале (см. [3], гл. III, § 4, п. 1).

Исследуем крайнюю сингулярность относительно среднего.

Теорема 1. *Наилучшая линейная несмещенная оценка среднего имеет вид*

$$m_T^*(\omega) = X_0(\omega) + \sum_{k=1}^n c_k X_0^{(2k)}(\omega) = R_{2n} \left(\frac{d}{dt} \right) X_t(\omega) |_{t=0}, \quad (1)$$

где $X_0^{(2k)}(\omega)$, $k = 1, 2, \dots$, — значения производных в среднем квадратическом процесса $X_t(\omega)$ в точке $t = 0$, если и только если спектральная функция $F(\lambda)$ процесса имеет конечное число точек роста.

Доказательство. Достаточность. По условию $F(\lambda) = \sum_{\lambda_k < \lambda} \sigma_k$. Следовательно, ковариационная функция $B(t-s)$ имеет вид

$$B(t-s) = \sum_{k=-n}^n \sigma_k e^{i\lambda_k(t-s)}, \quad -\lambda_{-k} = \lambda_k, \quad \sigma_k = \sigma_{-k}, \quad k = 1, 2, \dots, n.$$

Рассмотрим полином

$$R_{2n}(i\lambda) = \prod_{k=1}^n \left(1 + \frac{(i\lambda)^2}{\lambda_k^2} \right) = \sum_{k=0}^n c_k (i\lambda)^{2k}, \quad c_0 = 1, \quad (2)$$

и воспользуемся стандартной изометрией между гильбертовым пространством случайных величин $L^2(X_t(\omega))$, натянутым на значения случайного процесса $X_t(\omega)$, $t \in R^1$, и пространством $L^2(dF)$ комплекснозначных функций $\varphi(\lambda)$, $\lambda \in R^1$, интегрируемых в квадрате, относительно меры на прямой, порожденной функцией распределения $F(\lambda)$. Тогда, очевидно, полиному (2)

соответствует величина

$$R_{2n} \left(\frac{d}{dt} \right) X_t(\omega) |_{t=0} = X_0(\omega) + \sum_{k=1}^n c_k X_0^{(2k)}(\omega). \quad (3)$$

Легко заметить, что случайная величина (3) — линейная, несмещенная оценка среднего. Более того, ее дисперсия равна нулю, т. е. случайная величина (3) является наилучшей линейной несмещенной оценкой для интервала наблюдения, имеющего сколь угодно малую длину.

Н е о б х о д и м о с т ь. Пусть существует наилучшая линейная несмещенная оценка вида (3), имеющая нулевую дисперсию, тогда можно построить полином вида (1), причем

$$\| R_{2n}(i\lambda) \|_{L^2(dF)}^2 = \sigma^2 \left(R_{2n} \left(\frac{d}{dt} \right) X_t(\omega) |_{t=0} \right) = 0.$$

Это означает, что $R_{2n}(i\lambda) = 0 \pmod{F}$. Следовательно, нули многочлена $R_{2n}(i\lambda)$ накрывают множество точек роста функции $F(\lambda)$. Теорема доказана.

Перейдем к случаю, когда спектральная функция $F(\lambda)$ имеет бесконечное число точек роста. Для этого рассмотрим линейное многообразие

$$L_{2n} = \left\{ m(\omega); m(\omega) = \sum_{k=0}^n c_k X_0^{(2k)}(\omega), c_0 = 1 \right\}.$$

Оно состоит из оценок среднего вида (1). Очевидно, что задача нахождения оценки $m_{2n}^*(\omega)$, имеющей минимальную дисперсию в множестве L_{2n} , эквивалентна задаче нахождения многочлена $R_{2n}^*(i\lambda)$, наименее уклоняющегося от нуля в смысле нормы,

$$\| R_{2n}^*(i\lambda) \|_{L^2(dF)}^2 = \int_{-\infty}^{\infty} |R_{2n}(i\lambda)|^2 dF(\lambda)$$

с дополнительным условием $R_{2n}^*(0) = 1$. Эта задача хорошо изучена в классической теории моментов [4]. Теорема 2.5.1 из [5] дает явное представление многочлена $R_{2n}^*(i\lambda)$ через ортогональные полиномы, ассоциированные со спектральной функцией $F(\lambda)$.

$$R_{2n}^*(i\lambda) = \sum_{k=0}^{2n} P_k(0) \overline{P_k(\lambda)} / \sum_{k=0}^{2n} |P_k(0)|^2, \quad (4)$$

где $\{P_k(\lambda)\}_{k=0}^{\infty}$ — ортонормированные полиномы относительно меры, порожденной спектральной функцией $F(\lambda)$ на прямой. Многочлен (4) — четная функция. Поэтому его можно рассматривать как многочлен, зависящий от $(i\lambda)^2$. Используя теорему 3.2.2 из [5], можно упростить выражение (4): $R_{2n}^*(i\lambda) = \tilde{\gamma}_{2n} \lambda^{-1} [P_{2n+1}(\lambda) P_{2n}(0) - P_{2n}(\lambda) P_{2n+1}(0)]$, где $\tilde{\gamma}_{2n}$ — нормирующий множитель.

Ортогональные полиномы нечетной степени — нечетные функции. Поэтому $P_{2n+1}(0) = 0$. Окончательно имеем

$$R_{2n}^*(i\lambda) = \tilde{\gamma}_{2n} \lambda^{-1} P_{2n+1}(\lambda), \quad (5)$$

где $\tilde{\gamma}_{2n}$ — нормирующий множитель.

Используя представление (5), рассмотрим примеры.

Пример 1.

$$F'(\lambda) = \begin{cases} 0,5, & \lambda \in (-1, 1), \\ 0, & \lambda \notin (-1, 1). \end{cases}$$

В этом случае многочлены $\{P_k(\lambda)\}_{k=0}^{\infty}$ называются многочленами Лежандра.

Используя их явное представление (5), нетрудно найти многочлен $R_{2n}^*(i\lambda)$, наименее уклоняющийся от нуля,

$$R_{2n}^*(i\lambda) = \sum_{k=0}^n (-1)^{n-k} \frac{\Gamma(2n-k+1)}{\Gamma(k+1)\Gamma(2n-2k+2)} (2\lambda)^{2(n-k)}.$$

Соответствующая оценка $m_{2n}^*(\omega)$ имеет вид

$$m_{2n}^*(\omega) = \sum_{k=0}^n \frac{\Gamma(n+k+1)}{\Gamma(n-k+1)\Gamma(2k+2)} 2^{2k} X_0^{(2k)}(\omega).$$

Пример 2. $F'(\lambda) = \pi^{-1/2} e^{-\lambda^2}$, $\lambda \in R^1$. В этом случае $\{P_k(\lambda)\}_{k=0}^{\infty}$ — многочлены Чебышева — Эрмита. Как и в предыдущем примере, используя явное представление многочленов Чебышева — Эрмита [5], можно записать явное выражение многочлена

$$R_{2n}^*(i\lambda) = \sum_{k=0}^n (-1)^{n-k} \frac{n! (2\lambda)^{2(n-k)}}{k! (2n-2k+1)!}.$$

Следовательно, соответствующие оценки имеют вид

$$m_{2n}^*(\omega) = \sum_{k=0}^n \frac{2^k n!}{(n-k)! (2k+1)!} X_0^{(2k)}(\omega).$$

Теорема 2. Пусть $X_t(\omega)$, $t \in R^1$, — вещественный, бесконечно дифференцируемый в среднем квадратическом, стационарный процесс, спектральная функция которого не имеет скачка в нуле и является единственным решением проблемы моментов Гамбургера, тогда процесс $X_t(\omega)$ крайне сингулярен относительно среднего.

Доказательство. Рассмотрим линейные многообразия оценок L_{2n} , $n = 1, 2, \dots$, и соответствующие линейные несмещенные оценки m_{2n}^* ,

$n = 1, 2, \dots$, введенные выше. Дисперсии оценок $m_{2n}^* = \left[\sum_{k=0}^{2n} |P_k(0)|^2 \right]^{-1}$.

Последовательность этих дисперсий монотонно убывает, поэтому достаточно ограничиться рассмотрением ряда $\sum_{k=0}^{\infty} |P_k(0)|^2$. Согласно теореме 2.5.3

из [4] максимальная масса, которая может быть сосредоточена в нуле в распределении масс по оси, отвечающем решению проблемы моментов

Гамбургера, равна $\left[\sum_{k=0}^{\infty} |P_k(0)|^2 \right]^{-1}$. Но в условиях теоремы спектральная

функция $F(\lambda)$ — единственное решение проблемы моментов. Кроме того, у функций $F(\lambda)$ отсутствует скачок в нуле, поэтому ряд $\sum_{k=0}^{\infty} |P_k(0)|^2$ рас-

ходится. Следовательно, последовательность линейных несмещенных оценок $\{m_{2n}^*\}_{n=1}^{\infty}$ имеет дисперсии, стремящиеся к нулю. Теорема доказана.

З а м е ч а н и е. Нетрудно проверить, что процессы в примерах 1 и 2 являются крайне сингулярными относительно среднего.

Класс процессов, регулярных относительно среднего, достаточно богат. Он содержит, например, процессы с выпуклой на $[0, \infty)$ ковариационной функцией $B(\tau)$, $B(\infty) < 1$ см. [6], некоторые процессы с рациональными спектральными плотностями (см. [1], гл. 5, п. 4). Ниже мы приведем пример процесса, регулярного относительно среднего.

Рассмотрим процесс $X_t(\omega) = m + \int_{-\infty}^{\infty} a(t-s) d\xi(s)$, где $a(t)$ — функция с носителем, сосредоточенным на интервале $(-A, A)$ и интегрируемая с квадратом, $\xi(s)$ — стандартный белый шум.

Обозначим через

$$M = \left\{ m_T(\omega); m_T(\omega) = \int_{-T}^T X_t(\omega) f(t) dt, \quad f(t) \in L^2(-T, T), \int_{-T}^T f(t) dt = 1 \right\}$$

совокупность линейных несмещенных оценок среднего, которая, очевидно, плотна в множестве всех линейных несмещенных оценок. Нетрудно найти интегральное представление произвольной оценки $m_T(\omega)$ из M

$$m_T(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} g(s) d\xi(s), \quad g(s) = \int_{-T}^T a(t-s) f(t) dt.$$

Функция $g(s)$ имеет носитель, сосредоточенный на интервале $(-T-A, T+A)$, поэтому пользуясь неравенством Буняковского—Шварца, легко оценить снизу дисперсию оценки

$$\begin{aligned} \sigma^2(m_T(\omega)) &= \int_{-\infty}^{\infty} |g(s)|^2 ds = \int_{-T-A}^{T+A} |g(s)|^2 ds \geq \frac{1}{2(T+A)} \left[\int_{-T-A}^{T+A} g(s) ds \right]^2 = \\ &= \frac{[\tilde{g}(0)]^2}{2(T+A)} = \frac{[(\tilde{a}(0) \tilde{f}(0))]^2}{2(T+A)} = \frac{\left[\int_{-\infty}^{\infty} a(s) ds \right]^2}{2(T+A)}, \end{aligned}$$

где $\tilde{a}(\lambda)$, $\tilde{f}(\lambda)$, $\tilde{g}(\lambda)$ — преобразования Фурье соответствующих функций. Этим доказана следующая теорема.

Теорема 3. Пусть процесс $X_t(\omega)$ — сумма константы и реакции фильтра на подчиненный процессу белый шум с импульсной переходной функцией $a(t)$, имеющей носитель, сосредоточенный на конечном интервале,

$\int_{-\infty}^{\infty} a(t) dt \neq 0$, тогда процесс регулярен относительно среднего.

1. Гренандер У. Случайные процессы и статистические выводы.— М.: Изд-во иностр. лит., 1961.— 167 с.
2. Курицын Ю. Г. О дисперсии наилучшей линейной несмещенной оценки среднего случайного процесса.— Тр. мат. фак. Воронеж. ун-та, 1972, вып. 3, с. 20—22.
3. Ибрагимов И. А., Розанов Ю. А. Гауссовские случайные процессы.— М.: Физматгиз, 1970.— 384 с.
4. Ахиевер Н. И. Классическая проблема моментов.— М.: Физматгиз, 1961.— 310 с.
5. Сега Г. Ортогональные многочлены.— М.: Физматгиз, 1962.— 500 с.
6. Гаек Я. Линейная оценка средней стационарного случайного процесса с выпуклой корреляционной функцией.— Чехосл. мат. журн., 1966, 6, с. 94—117.

Воронежский государственный университет
Киевский государственный университет

Поступила в редакцию
13.06.1980 г.