

Нижегородский научно-исследовательский радиофизический институт
Министерства науки, высшей школы и технической политики
Российской Федерации

П р е п р и н т № 345

ОДНОМЕРНАЯ ПЛОТНОСТЬ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ ВЕРОЯТНОСТИ
СУММЫ СЛУЧАЙНЫХ ВЕЛИЧИН

В.И.Есипенко
О.Б.Щ у к о

Нижегород, 1992

Е с и п е н к о В. И., Ш у к о О. Б.

ОДНОМЕРНАЯ ПЛОТНОСТЬ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ ВЕРОЯТНОСТИ СУММЫ СЛУЧАЙНЫХ ВЕЛИЧИН//Препринт № 345. - Нижний Новгород: НИРФИ, 1992. - 14 с.

УДК 519.213

.Развит прямой метод отыскания одномерной плотности распределения вероятности суммы произвольного числа зависимых случайных величин с постоянными коэффициентами. Рассмотрены несколько примеров.

В теориях вероятностей, связи, автоматического регулирования и других областях часто приходится иметь дело с задачей отыскания статистических характеристик суммы

$$z = \sum_{k=1}^n a_k z_k \tag{I}$$

множества $\{z_1, \dots, z_n\}$ в общем случае зависимых случайных величин z_k , характеризующихся совместной плотностью распределения вероятности $W_n^*(z_1, \dots, z_n)$, где коэффициенты a_k — постоянные действительные числа. Для определенности полагаем, что случайные величины z_1, \dots, z_n могут принимать любые действительные значения от $-\infty$ до $+\infty$.

Эта задача, в принципе, разрешима, например, с помощью кумулянтного анализа [1]. Однако, в настоящее время не получил развития метод, который позволяет в общем случае непосредственно (прямо) находить одномерную плотность вероятности суммы (I) по заданной совместной плотности вероятности $W_n^*(z_1, \dots, z_n)$.

В данной работе такой метод развивается и анализируется. Его уместно назвать прямым методом. На наш взгляд, он обладает наглядностью и сравнительной простотой реализации (например, с помощью ЭВМ).

Вводя в (I) новую переменную $x_k = a_k z_k$ и используя известные правила функционального преобразования случайных величин [2], нетрудно перейти от $W_n^*(z_1, \dots, z_n)$ к совместной плотности вероятности $W_n(x_1, \dots, x_n)$ множества случайных величин $\{x_1, \dots, x_n\}$:

$$W_n(x_1, \dots, x_n) = W_n^* \left(\frac{x_1}{a_1}, \dots, \frac{x_n}{a_n} \right) \cdot |D_n|,$$

где $D_n = 1/a_1 \cdot a_2 \cdot \dots \cdot a_n$ - Якобиан преобразования от случайных величин z_1, \dots, z_n к случайным величинам x_1, \dots, x_n .

Известно, что плотность вероятности $W_n(x_1, \dots, x_n)$ представляема в виде произведения условных плотностей вероятности

$$W_n(x_1, \dots, x_n) = W_1(x_1) \cdot W_2(x_2 | x_1) \cdot \dots \cdot W_n(x_n | x_1, \dots, x_{n-1}), \quad (2)$$

где

$$W_k(x_k | x_1, \dots, x_{k-1}) = \frac{W_k(x_1, \dots, x_k)}{W_{k-1}(x_1, \dots, x_{k-1})}. \quad (3)$$

При этом для совместной условной плотности вероятности $\omega_{k+1}(x_k, x_{k+1} | x_1, \dots, x_{k-1})$ величин x_k и x_{k+1} имеет место выражение:

$$\omega_{k+1}(x_k, x_{k+1} | x_1, \dots, x_{k-1}) = W_k(x_k | x_1, \dots, x_{k-1}) \cdot W_{k+1}(x_{k+1} | x_1, \dots, x_k). \quad (4)$$

Рассмотрим сумму $y_{n-1} = x_{n-1} + x_n$. Согласно (4) условная совместная плотность вероятности величин x_{n-1} и x_n запишется в виде:

$$\omega_n(x_{n-1}, x_n | x_1, \dots, x_{n-2}) = W_{n-1}(x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2}) \cdot W_n(x_n | x_1, \dots, x_{n-1}). \quad (5)$$

В соответствии с общим правилом отыскания плотности вероятности суммы двух случайных величин /2/ для условной плотности вероятности случайной величины y_{n-1} имеем

$$W_{n-1}(y_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2}) = \int_{-\infty}^{+\infty} W_{n-1}(x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2}) \cdot W_n(y_{n-1} - x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-1}) dx_{n-1}. \quad (6)$$

Выражение (6) есть свертка условных плотностей вероятности,

входящих в (5).

Плотность вероятности $W_{n-1}(y_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2})$ определена при тех же исходных условиях, что и условная плотность вероятности $W_{n-1}(x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2})$ случайной величины x_{n-1} . Следовательно, множество случайных величин $\{x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1}\}$ полученное после суммирования x_{n-1} и x_n , имеет совместную плотность вероятности $W_{n-1}(x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1})$, также представимую в виде произведения условных плотностей вероятности:

$$W_{n-1}(x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1}) = W_1(x_1) \times \dots \times W_{n-2}(x_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3}) \times (7) \\ \times W_{n-1}(y_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2}).$$

Рассмотрим далее сумму $y_{n-2} = x_{n-2} + y_{n-1}$. С учетом (7) для условной плотности вероятности случайной величины y_{n-2} , как и ранее для y_{n-1} , имеем:

$$W_{n-2}(y_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3}) = \int_{-\infty}^{+\infty} W_{n-2}(x_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3}) \times W_{n-1}(y_{n-2} - x_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-2}) \times dx_{n-2}. (8)$$

Подставляя в (8) вместо $W_{n-1}(y_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2})$ соответствующее выражение (6), получим:

$$W_{n-2}(y_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3}) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} W_{n-2}(x_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3}) \times W_{n-1}(x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2}) \times W_n(y_{n-2} - x_{n-2} - x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-1}) dx_{n-2} dx_{n-1}.$$

Условная плотность вероятности $W_{n-2}(y_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3})$ определена при тех же условиях, что и $W_{n-2}(x_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3})$. Следовательно, множество случайных величин $\{x_1, \dots, x_{n-3}, y_{n-2}\}$, полученное после суммирования величин x_{n-2} , x_{n-1} и x_n , имеет

совместную плотность вероятности $W_{n-2}(x_1, \dots, x_{n-3}, y_{n-2})$, также представимую в виде произведения условных плотностей вероятности:

$$W_{n-2}(x_1, \dots, x_{n-3}, y_{n-2}) = W_1(x_1) \times \dots \times W_{n-3}(x_{n-3} | x_1, \dots, x_{n-4}) \times W_{n-2}(y_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3}).$$

Рассматривая далее последовательно суммы $y_{n-3} = x_{n-3} + y_{n-2}$, $y_{n-4} = x_{n-4} + y_{n-3}, \dots, y_1 = x_1 + y_2$, находя рассмотренным выше путем соответствующие условные плотности вероятности и совместные плотности вероятности получаемых множеств $\{x_1, \dots, x_{n-4}, y_{n-3}\}, \{x_1, \dots, x_{n-5}, y_{n-4}\}, \dots, \{x_1, y_2\}$, получим окончательное выражение для одномерной плотности вероятности $W_1(z)$ суммы (I):

$$W_1(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} W_1(x_1) \int_{-\infty}^{+\infty} W_2(x_2 | x_1) \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} W_{n-2}(x_{n-2} | x_1, \dots, x_{n-3}) \times$$

$$\times \int_{-\infty}^{+\infty} W_{n-1}(x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2}) \times W_n(z - x_1 - \dots - x_{n-2} - x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-1}) dx_1 \dots dx_{n-1}.$$

Когда случайная величина z_k принимает действительные значения от 0 до $+\infty$, выражение (9) принимает вид:

$$W_1(z) = \int_0^z W_1(x_1) \int_0^{z-x_1} W_2(x_2 | x_1) \int_0^{z-x_1-x_2} \dots \int_0^{z-x_1-\dots-x_{n-2}} W_{n-1}(x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-2}) \times$$

$$\times W_n(z - x_1 - \dots - x_{n-2} - x_{n-1} | x_1, \dots, x_{n-1}) dx_1 \dots dx_{n-1}.$$

Используя (3), выражения (9) и (10) можно записать в более компактном виде соответственно:

$$W_1(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} W_n(x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, z - x_1 - \dots - x_{n-1}) dx_1 \dots dx_{n-1}.$$

(n-1) раз

$$W_1(z) = \int_0^z \int_0^{z-x_1} \dots \int_0^{z-x_1-\dots-x_{n-1}} W_n(x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, z-x_1-\dots-x_{n-1}) dx_1 \dots dx_{n-1}.$$

Для случайных величин $\{z_1, \dots, z_n\}$, образующих простую цепь Маркова с одномерной плотностью вероятности $W_1(z_1)$ и вероятностью перехода $p(z_k | z_{k-1})$, выражения (9) и (10) запишутся в форме:

$$W_1(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} W_1(x_1) \int_{-\infty}^{+\infty} p(x_2 | x_1) \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} p(x_{n-1} | x_{n-2}) p(z-x_1-\dots-x_{n-1} | x_{n-1}) dx_1 \dots dx_{n-1}, \quad (II)$$

$$W_1(z) = \int_0^z W_1(x_1) \int_0^{z-x_1} p(x_2 | x_1) \int_0^{z-x_1-x_2} \dots \int_0^{z-x_1-\dots-x_{n-2}} p(x_{n-1} | x_{n-2}) p(z-x_1-\dots-x_{n-1} | x_{n-1}) dx_1 \dots dx_{n-1}. \quad (I2)$$

Наиболее простой вид выражения (9) и (10) принимают для множества независимых случайных величин $\{z_1, \dots, z_n\}$, имеющих одномерные плотности вероятности $W_1(z_k)$:

$$W_1(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} W_1(x_1) dx_1 \int_{-\infty}^{+\infty} W_1(x_2) dx_2 \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} W_1(x_{n-1}) * W_1(z-x_1-\dots-x_{n-1}) dx_{n-1},$$

$$W_1(z) = \int_0^z W_1(x_1) dx_1 \int_0^{z-x_1} W_1(x_2) dx_2 \int_0^{z-x_1-x_2} \dots \int_0^{z-x_1-\dots-x_{n-2}} W_1(x_{n-1}) * W_1(z-x_1-\dots-x_{n-1}) dx_{n-1}.$$

Рассмотренный прямой метод отыскания одномерной плотности и распределения вероятности $W_1(z)$ суммы (I) справедлив, как нетрудно видеть, для совместных плотностей распределения вероят-

ности $W_n(z_1, \dots, z_n)$ любых видов.

Рассмотрим несколько примеров.

Пример I. Пусть $\{x_1, \dots, x_n\}$ есть множество независимых гауссовских случайных величин с математическими ожиданиями m_1, \dots, m_n , дисперсиями $\sigma_1^2, \dots, \sigma_n^2$ и совместной плотностью распределения вероятностей (ПРВ)

$$W_n(x_1, \dots, x_n) = \prod_{k=1}^n \frac{1}{\sigma_k \sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{(x_k - m_k)^2}{2\sigma_k^2} \right]. \quad (I3)$$

Этот простой пример позволяет, с одной стороны, апробировать рассмотренный в работе метод отыскания одномерной ПРВ суммы случайных величин, оперируя сравнительно простыми функциями, описывающими ПРВ, а с другой - рассмотреть применение специфической методики вычисления свертки гауссовых ПРВ.

Исходя из (I3) и рассмотренного в работе подхода, запишем $(n-1)$ -мерную совместную ПРВ множества случайных величин $\{x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1}\}$, где $y_{n-1} = x_{n-1} + x_n$, в виде:

$$W_{n-1}(x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1}) = \prod_{k=1}^{n-2} \frac{1}{\sigma_k \sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{(x_k - m_k)^2}{2\sigma_k^2} \right] \times \quad (I4)$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2\pi \sigma_{n-1} \sigma_n} \exp \left[-\frac{\sigma_n^2 (x_{n-1} - m_{n-1})^2 + \sigma_{n-1}^2 (y_{n-1} - x_{n-1} - m_n)^2}{2\sigma_{n-1}^2 \sigma_n^2} \right] dx_{n-1}$$

Преобразуя в (I4) числитель показателя экспоненты под интегралом и переходя к новой переменной: $z^2 = (\sigma_{n-1}^2 + \sigma_n^2) x_{n-1}^2$, выделяя в показателе экспоненты полный квадрат, получим:

$$W_{n-1}(x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1}) = \prod_{k=1}^{n-2} \frac{1}{\sigma_k \sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{(x_k - m_k)^2}{2\sigma_k^2} \right] \times \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_{n-1}^2 + \sigma_n^2)}} \times \exp \left\{ -\frac{\left[\frac{y_{n-1} - (m_{n-1} + m_n)}{2(\sigma_{n-1}^2 + \sigma_n^2)} \right]^2 + \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sigma_{n-1} \sigma_n \sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{\left[\frac{m_{n-1} \sigma_n^2 + \sigma_{n-1}^2 y_{n-1} - \sigma_{n-1} m_n - z}{\sqrt{\sigma_{n-1}^2 + \sigma_n^2}} \right]^2}{2\sigma_{n-1}^2 \sigma_n^2} \right] dz}{2(\sigma_{n-1}^2 + \sigma_n^2)} \right\} \quad (I5)$$

Входящий в (I5) интеграл в силу нормировки равен единице, а предшествующее ему выражение есть совместная ПРВ множества $\{x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1}\}$. Используя рассмотренную методику последовательно для определения совместных ПРВ множеств случайных величин $\{x_1, \dots, x_{n-3}, y_{n-2}\}$, $\{x_1, \dots, x_{n-4}, y_{n-3}\}, \dots, \{x_1, y_2\}$, получим окончательно известное выражение одномерной ПРВ суммы $z = \sum_{k=1}^n x_k$ произвольного числа "n" независимых гауссовских случайных величин:

$$W_1(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sum_{k=1}^n \sigma_k^2}} \exp \left[-\frac{\left(z - \sum_{k=1}^n m_k \right)^2}{2 \sum_{k=1}^n \sigma_k^2} \right].$$

Пример 2. Пусть $\{x_1, \dots, x_n\}$ есть множество зависимых гауссовских случайных величин с математическими ожиданиями m_1, \dots, m_n и дисперсиями $\sigma_1^2, \dots, \sigma_n^2$ соответственно и совместной n -мерной ПРВ:

$$W_n(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{\sigma_1 \dots \sigma_n \sqrt{(2\pi)^n D}} \exp \left[-\frac{1}{2D} \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n D_{ik} \frac{x_i - m_i}{\sigma_i} \frac{x_k - m_k}{\sigma_k} \right] \quad (I6)$$

где D - определитель n -го порядка, имеющий вид

$$D = \begin{vmatrix} 1 & R_{12} \dots R_{1n} \\ R_{21} & 1 & & R_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ R_{n1} & R_{n2} \dots 1 \end{vmatrix}, \quad (I7)$$

$R_{ik} = R_{ki}$, $|R_{ik}| \leq 1$ - коэффициенты корреляции, D_{ik} - алгебраическое дополнение элемента R_{ik} в (I7).

Пологая в (I6) последовательно $n = 2$, $n = 3$ и т.д., используя рассмотренную в работе методику вычисления совместных ПРВ множеств случайных величин $\{x_1, \dots, x_{n-2}, y_{n-1}\}, \dots, \{x_1, y_2\}$ и достаточно подробно в примере I методику вычисления свертки гауссовых ПРВ, получим искомое выражение для одномерной ПРВ суммы $Z = \sum_{k=1}^n x_k$ зависимых гауссовских случайных величин (довольно громоздкие при больших n вычисления опущены):

$$W_1(z) = \frac{1}{\sigma_z \sqrt{2\pi}} \exp \left[-\frac{(z - m_z)^2}{2\sigma_z^2} \right], \quad (I8)$$

$$\text{где } m_z = \sum_{k=1}^n m_k, \quad \sigma_z^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n R_{ik} \sigma_i \sigma_k. \quad (I9)$$

Выражения (I8) и (I9) согласуются с известными [2], но полученными на основе использования корреляционной теории.

Пример 3. Пусть x_1 и x_2 есть зависимые случайные величины, совместная плотность распределения вероятности которых равна произведению одномерной плотности распределения вероятности Релая $W_1(x_1)$ и вероятности перехода $\rho(x_2 | x_1)$:

$$W_2(x_1, x_2) = W_1(x_1) \cdot \rho(x_2 | x_1),$$

$$\text{где } W_1(x_1) = \frac{x_1}{\sigma_1^2} \exp \left(-\frac{x_1^2}{2\sigma_1^2} \right), \quad (20)$$

$$\rho(x_2 | x_1) = \frac{x_2}{\sigma_2^2} \exp \left(-\frac{x_1^2 R_{12}^2 + x_2^2}{2\sigma_2^2} \right) I_0 \left(\frac{x_1 R_{12} x_2}{\sigma_2^2} \right), \quad (21)$$

$\sigma^2, \sigma_1^2, \sigma_2^2 = \sigma^2 (1 - R_{12}^2)$ - параметры распределений; R_{12} - коэффициент корреляции случайных величин x_1 и x_2 , определяемый выражением $R_{12}(\tau) = \exp(-\alpha |\tau|)$ (α - постоянный коэффициент); $I_0(\cdot)$ - модифицированная функция Бесселя нулевого порядка.

Согласно (12), плотность распределения вероятности суммы $z = x_1 + x_2$ будет иметь вид:

$$W_1(z) = \int_0^z W_1(x_1) p(z-x_1|x_1) dx_1 =$$

$$= \int_0^z \frac{x_1}{\sigma_1^2} e^{-\frac{x_1^2}{\sigma_1^2}} \times \frac{z-x_1}{\sigma_2^2} \exp\left[-\frac{(z-x_1)^2 + x_1^2 R_{12}^2}{2\sigma_2^2}\right] I_0\left[\frac{(z-x_1)x_1 R_{12}}{\sigma_2^2}\right] dx_1. \quad (22)$$

Вспользуемся аппаратом операционного исчисления и найдем изображение искомой плотности распределения вероятности $W_1(z)$ /3/:

$$F(p) = \int_0^\infty W_1(z) e^{-pz} dz =$$

$$= \int_0^\infty dz \int_0^z e^{-p(z-x_1)-px_1} \frac{x_1}{\sigma_1^2} e^{-\frac{x_1^2}{2\sigma_1^2}} p(z-x_1|x_1) dx_1.$$

Функция $W_1(z)$ имеет изображение, т.к. обладает всеми свойствами функций, его определяющих, и удовлетворяет необходимым и достаточным условиям существования изображения /4/.

Делая в неполном изображении

$$F_T(p) = \int_0^T W_1(z) e^{-pz} dz$$

замену переменных (полагая $z - x_1 = x$, $x_1 = y$, тогда $0 < x + y < T$, $y > 0$, $x > 0$), преобразуя $F_T(p)$ в соответствии с известной методикой /3/, разлагая $I_0(\cdot)$ в ряд и переходя к пределу при $T \rightarrow \infty$, можно показать, что

$$F(\rho) = \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(a_2/2)^{2n}}{n! \Gamma(n+1)} [F_{1n}(\rho) \times F_{2n}(\rho)],$$

где

$$F_{1n}(\rho) = \int_0^{\infty} e^{-\rho x} x^{2n+1} e^{-\beta_2^2 x^2} dx,$$

$$F_{2n}(\rho) = \int_0^{\infty} e^{-\rho y} y^{2n+1} e^{-\beta_1^2 y^2} dy,$$

$$a_2 = \frac{1}{\sigma_2} R_{12}, \quad \beta_1^2 = \frac{\sigma_2^2 + \sigma_1^2 R_{12}^2}{2\sigma_1^2 \sigma_2^2}, \quad \beta_2^2 = \frac{1}{2\sigma_2^2}.$$

Заменяя в $F_{1n}(\rho)$ и $F_{2n}(\rho)$ экспоненты соответствующими рядами и интегрируя, получим окончательно:

$$F(\rho) = \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(a_2/2)^{2n}}{n! \Gamma(n+1)} \sum_{m=0}^{\infty} \frac{(-1)^m \beta_2^{2m} (2n+2m+1)!}{m! \rho^{2n+2m+2}} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k \beta_1^{2k} (2n+2k+1)!}{k! \rho^{2n+2k+2}}.$$

Изображению $F(\rho)$ соответствует оригинал (искомая одномерная ПРВ случайной величины z) /5/

$$W_1(z) = \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2} \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{m=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} f_n A_{nm} B_{nk} \frac{z^{4n+2m+2k+3}}{(4n+2m+2k+3)!}, \quad (23)$$

где

$$f_n = \frac{1}{(n!)^2} \left(\frac{a_2}{2} \right)^{2n}, \quad A_{nm} = (-1)^m \frac{\beta_2^{2m} (2n+2m+1)!}{m!},$$

$$B_{nk} = (-1)^k \frac{\beta_1^{2k} (2n+2k+1)!}{k!}.$$

Выражение (23) можно несколько упростить, приведя в нем по-добные члены (что снижает объем вычислений примерно на 20%):

$$W_1(z) = \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2} \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{m=0}^{\infty} \sum_{k=0}^m \frac{1}{n!} A_{nk} B_{n,m-k} \frac{z^{4n+2m+3}}{(4n+2m+3)!}, \quad (24)$$

$$\text{где } A_{nk} = (-1)^k \frac{\sigma_2^{2k} (2n+2k+1)!}{k!}, \quad B_{n,m-k} = (-1)^{m-k} \frac{\sigma_1^{2(m-k)} (2n+2m-2k+1)!}{(m-k)!}$$

Результаты вычислений $W_1(z)$, выполненные в помощь ЭВМ непосредственно по (22), а также по (23) и (24) совпадают.

Полагая в (23) $B_{12} = 0$ (при этом $a_2 = 0$), $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$, получаем ПРВ суммы двух независимых релеевских случайных величин с одинаковыми параметрами σ :

$$W_1(z) = \frac{1}{\sigma^4} \sum_{m=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^{m+k} \frac{(2m+1)! (2k+1)!}{(\sigma^2)^{m+k} m! k! (2m+2k+3)!} z^{2m+2k+3}$$

Это выражение, отличаясь по форме от выражения, приведенного для аналогичного случая в /6/, дает те же значения $W_1(z)$.

Данный простой пример ($n = 2$) дает возможность обобщить применение операционного исчисления для отыскания одномерной плотности распределения вероятности на случай суммы произвольного числа n зависимых неотрицательных случайных величин. Так, в рассматриваемом случае при $n = 3$ $W_1(x_1)$ и $\rho(x_2 | x_1)$ определены соответственно выражениями (20) и (21), а случайные величины x_2 и x_3 , связаны вероятностью перехода

$$\rho(x_3 | x_2) = \frac{x_3}{\sigma_3^2} \exp\left(-\frac{x_2^2 R_{23}^2 + x_3^2}{2\sigma_3^2}\right) I_0\left(\frac{x_2 R_{23} x_3}{\sigma_3^2}\right).$$

Можно показать, что в рассматриваемом случае $R(\tau) = \exp(-\alpha|\tau|)$ вероятности перехода $\rho(x_2 | x_1)$ и $\rho(x_3 | x_2)$ удовлетворяют

уравнению Смолуховского /2/.

Одномерная плотность распределения вероятности $W_1(z)$ сум - мы $Z = X_1 + X_2 + X_3$, полученная на основании использо в а н н ы х выше методик, имеет вид:

$$W_1(z) = \frac{1}{\sigma_1^2 \sigma_2^2 \sigma_3^2} \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{m=0}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{s=0}^{\infty} \sum_{r=0}^{\infty} (-1)^{m+s+r} \frac{a_2^{2n} a_3^{2k} \beta_3^{2m} \beta_2^{2s} \beta_1^{2r}}{2^{2(n+k)} n! \Gamma(n+1) m! k!} \times$$

$$\times \frac{(2n+2m+2k+1)! (2k+2s+1)! (2n+2r+1)!}{\Gamma(k+1) s! r! (4n+2m+4k+2s+2r+5)!} z^{4n+2m+4k+2s+2r+5},$$

где

$$a_2 = \frac{1}{\sigma_2^2} R_{12}^2, \quad a_3 = \frac{1}{\sigma_3^2} R_{23}^2, \quad \beta_3^2 = \frac{\sigma_3^2 + \sigma_2^2 R_{23}^2}{2\sigma_2^2 \sigma_3^2},$$

$$\beta_2^2 = \frac{1}{2\sigma_3^2}, \quad \beta_1^2 = \frac{\sigma_2^2 + \sigma_1^2 R_{12}^2}{2\sigma_1^2 \sigma_2^2}.$$

Л и т е р а т у р а

1. Малахов А.Н. Кумулянтный анализ случайных негауссовых процессов и их преобразований. - М.: Сов.радио, 1978. - 376 с.
2. Тихонов В.И. Статистическая радиотехника. - М.: Сов.радио, 1966. - 678 с.
3. Диткин В.А., Прудников А.П. Операционное исчисление. - М.: Высшая школа, 1966. - 406 с.
4. Андре Анго. Математика для электро- и радиоинженеров. - М.: Наука, 1964. - 772 с.
5. Бейтмен Г., Эрдейи А. Таблицы интегральных преобразований. - М.: Наука, 1969. - Т.1. - 343 с.
6. Левин Б.Р. Теоретические основы статистической радиотехники. - М.: Сов.радио, 1969. - 751 с.

Дата поступления статьи

2 апреля 1992 г.