V.A. Trapeznikov Institute of Control Sciences
Academy of Sciences
RUDN University
Tomsk State University
Institute of Information and Communication
Technologies Bulgarian Academy of Sciences
Research and development company
"Information and networking technologies"

DISTRIBUTED COMPUTER AND COMMUNICATION NETWORKS: CONTROL, COMPUTATION, COMMUNICATIONS (DCCN-2016)

Volume 3 Youth School-Seminar

Proceedings of the Nineteenth International Scientific Conference

Russia, Moscow, 21-25 November 2016

Under the general editorship of D.Sc. V. M. Vishnevskiy and D.Sc. K. E. Samouylov

Федеральное государственное бюджетное учреждение науки Институт проблем управления им. В. А. Трапезникова РОССИЙСКОЙ АКАЛЕМИИ НАУК

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «РОССИЙСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ДРУЖБЫ НАРОДОВ»

Национальный исследовательский
Томский государственный университет
Институт информационных и телекоммуникационных технологий
БОЛГАРСКОЙ АКАДЕМИИ НАУК
Научно-производственное объединение
«Информационные и сетевые технологии»

РАСПРЕДЕЛЕННЫЕ КОМПЬЮТЕРНЫЕ И ТЕЛЕКОММУНИКАЦИОННЫЕ СЕТИ: УПРАВЛЕНИЕ, ВЫЧИСЛЕНИЕ, СВЯЗЬ (DCCN-2016)

В трех томах

Том 3 Молодежная школа-семинар

Материалы Девятнадцатой международной научной конференции

Россия, Москва, 21-25 ноября 2016 г.

Под общей редакцией д.т.н. В.М. Вишневского и д.т.н. К.Е. Самуйлова

Москва 2016 УДК 004.7:004.4.001:621.391:007(063) ББК 32.973.202:32.968 Р 24

Р 24 Распределенные компьютерные и телекоммуникационные сети: управление, вычисление, связь (DCCN-2016) = Distributed computer and communication networks: control, computation, communications (DCCN-2016): материалы Девятнадцатой международной научной конференции, 21–25 нояб. 2016 г.: в 3 т.; под общ. ред. В. М. Вишневского и К. Е. Самуйлова — М.: РУДН, 2016. ISBN 978-5-209-07666-7

T. 3: Молодежная школа-семинар = Youth School-Seminar. — 499 с. : ил. ISBN 978-5-209-07669-8 (т. 3)

Научная молодежная школа-семинар проводится при финансовой поддержке Российского фонда фундаментальных исследований, Проект № 16-37-10500.

В научном издании представлены материалы Девятнадцатой международной научной конференции «Распределенные компьютерные и телекоммуникационные сети: управление, вычисление, связь» по следующим направлениям:

- Оптимизация архитектуры компьютерных и телекоммуникационных сетей;
- Управление в компьютерных и телекоммуникационных сетях;
- Оценка производительности и качества обслуживания в беспроводных сетях;
- Аналитическое и имитационное моделирование коммуникационных систем последующих поколений;
- Беспроводные сети 4G/5G и технологии сантиметрового и миллиметрового диапазона радиоволн;
- RFID-технологии и их применение в интеллектуальных транспортных сетях;
- Интернет вещей, носимые устройства, приложения распределенных информапионных систем:
- Распределенные системы и системы облачного вычисления, анализ больших данных:
- Вероятностные и статистические модели в информационных системах;
- Теория очередей, теория надежности и их приложения;
- Математическое моделирование высокотехнологичных систем;
- Математическое моделирование и задачи управления.

Сборник материалов конференции предназначен для научных работников и специалистов в области теории и практики построения компьютерных и телекоммуникационных сетей.

Текст воспроизводится в том виде, в котором представлен авторами

Утверждено к печати Программным комитетом конференции

Contents 3

Contents

Resource Management
Abaev P.O., Beschastny V.A., Samouylov K.E. Tractable distance distribution approximations for hardcore processes
Abrosimov L.I., Rudenkova M.A. Analysis of Throughput Wireless Media and Settings for Access Point Date Layer
Abrosimov L. I., Larin A. A. Minimization of Data Center Cost Creating Monitoring System with Determinate Data Flow
Adkhamova A. S., Skubachevskii A. L. About damping problem for control system with delay
Aliev T. I., Sosnin V. V. Characteristics of Priority Queues with High Utilization Parameter
Begishev V.O., Petrov V.I., Samuylov A.K., Moltchanov D.A., Gaidamaka Yu.V. Modeling NB-IoT technologies for the Internet of Things Applications.
Belyaeva J.O., Skubachevskii A.L. Stationary solutions of the Vlasov equations for a two-component high temperature plasma
Blinov A. I., Sevastianov L. A., Vasilyev S. A. Transport systems analysis using neural networks
Bogatyrev V.A., Parshutina S.A. Efficiency of Redundant Multipath Transmission of Requests Through the Network to Destination Servers
Bolotova G. O., Vasilyev S. A., Udin D. N. Systems of Differential Equations of Infinite Order with Small Parameter and Countable Markov Chains 81
Borodina A.B., Efrosinin D.V., Morozov E.V. Accelerated regenerative simulation of degradation process in the system with gradual and sudden failures
Dao T. N., Paramonov A. I. Analysis of communications network based unmanned aerial vehicles
Devyatkov V. V., Naung M. T. Model-oriented check the correctness of network interaction
Dinh T. D., Kirichek R. V. Development and research of methods of installation of wireless sensor nodes from UAV
Dolgushev R. A., Kirichek R. V. An Overview of Possible Testing Types and Methods for the Internet of Things

Eferina E.G., Kuznetsova O.V., Korolkova A.V., Kulyabov D.S., Sevastianov L.A. Spinor representation of Maxwell's equations.	129
Fomin M.B., Ivanov A.E. Recognition of anchor points on three-dimensional objects by stereo images in machine vision systems	137
Gerasimenko M.A. Neuron Networks	143
Gevorkyan M. N., Demidova A. V., Korolkova A. V., Kulyabov D. S., Sevastianov L. A. Implementation of the Wiener stochastic process in OpenModelica	150
Gevorkyan M. N., Demidova A. V., Korolkova A. V., Kulyabov D. S., Sevastianov L. A. About extensions programming for OpenModelica	158
Glukhov I. V., Orlov Y. N. Modeling of stock prices in the density distribution of a product of processes Weibull	165
Gorbunova A. V., Kradenyh A. A., Zaryadov I. S. The mathematical model of a cloud computing systeme	169
Gorshenin A. K., Korolev V. Yu. On noising of data to refine the output of moving separation of mixtures	176
Grebeshkov A. Yu., Zuev A. V., Kiporov D. S. Computer Simulation of Average Channel Access Delay in Cognitive Radio Network	184
Hussein O. A., Okuneva D. V. Analysis of D2D technologies impact on the operation of wireless networks	191
Izmaylova Y. The research of retrial queueing systems with exclusion of customers	198
Kalimulina E. Yu. Queueing System Convergence Rate	203
$\textbf{Kalinina} \ \ \textbf{K.A.} \ \text{Effective bandwidth estimation in highly critical systems} \ .$	212
Kanzitdinov S. K., Vasilyev S. A. Neural networks with an infinite number of cells analysis	216
Kaspirovich I. E. Analisys of Numerical Solution Stability of Motion of Rolling Sphere on Rotating Plane	225
Kocheganov V. M., Zorine A. V. Low-priority queue and server's steady-state existence in a tandem under prolongable cyclic service	232
Kokshenev V., Mikheev P., Suschenko S., Tkachev R. Analysis of the effectiveness of forward error correction in selective mode of transport protocol	240
Kolbasova V., Lisovskaya E., Moiseeva S. Total capacity of customers in infinite-server queueing system with stationary renewal arrivalse.	248

Kolechkin A.O., Vladyko A.G. Software for testing of controllers in software-defined networks	256
Kolomoitcev V. S., Bogatyrev V. A. The Fault-tolerant Structure of Multilevel Secure Access to the Resources of the Public Network	264
Korshok E. O., Vasilyev S. A. Solutions analysis of infinite order singular perturbated stochastics differential equation	272
Korzun D. G., Vdovenko A. S., Bogoiavlenskaia O. I. On Convergence of Active Control Strategies for Subscription Notification Delivery in Smart Spaces	281
Koucheryavy A., Makolkina M.A., Paramonov A.I. Applications of augmented reality traffic and quality requirements study and modeling	289
Kovalchukov R., Samuylov A.K., Moltchanov D.A., Andreev S., Samouylov K.E. The three-dimensional simulation framework for interference and SIR assessment	301
Kulik V.A., Vybornova A. I. Methods of complex testing the devices of the Internet of Things	305
Lisovskaya E., Moiseeva S., Pagano M. The total capacity of customers in the MMPP/GI/ ∞ queueing system	313
Makolkina M.A., Surodeeva E.V. Study of the interrelationship of subjective perception of the video quality and Hurst parameter of traffic	326
Morozov E.V., Potakhina L.V. Speed-up estimation of a system with random volume customers	334
Morozov E., Peshkova I., Rumyantsev A. On regenerative envelopes for high performance cluster simulation	337
Nazarov A. A., Fedorova E. Asymptotic analysis of retrial queue M/M/1 with impatient calls under the long patience time condition	342
Nazarov A. A., Broner V. I. Inventory management system with On/Off control and phase-type distribution of purchases quantity	349
Nazarov A. A., Pomortseva N. A. Asymptotic analysis of M/GI/1 retrial system with conflicts and afterservice	356
Okuneva D. V., Proshutinskiy K. S. Improving of the traffic balancing efficiency on the base of estimations of user attention concentration	363
Pirmagomedov R., Hudoev I., Shangina D. Simulation of Medical Sensor Nanonetwork Applications Traffic.	371
Schetinin E. Yu., Merzlyakov V. Statistical extreme type dependence structures modeling in spatial domains	381

Serebryakova A. A., Kulik V. A., Pham V. D., Kirichek R. V. Effect of Traffic IoT on network equipment	388
Shilin P.A., Kirichek R.V. Research the possibility of using UAVs swarm for organization VANET infrastructure	394
Shklyaeva A. V., Kirichek R. V. An Overview of Possible Testing Types and Methods for the Flying Ubiquitous Sensor Networks	401
Sopin E. S., Daraseliya A. V., Yarkina N. V. On the virtual machines migration effectiveness in cloud systems	408
Sosnin V.V. Per-Packet Load Balancing of TCP Traffic for Goodput Aggregation of Communication Channels with Asymmetric Transmission Delay	412
Teltevskaya V. A., Makolkina M. A. Method for evaluating the quality of experience in augmented reality systems	419
Velieva T.R., Korolkova A.V., Kulyabov D.S., Sevastianov L.A. Hybrid simulation of active traffic management	427
Vishnevsky V. M., Ivanov R. E., Larionov A. A., Dudin M. S. Optimisation of data transmission scheduling in 5G mmWave backhaul network with STDMA	435
Yapo G.S., Milovanova T.A., Zaryadov I.S. Interval estimation of system performance with the optimal choice.	445
Zadiranova L., Melikov A., Moiseev A. Asymptotic Analysis of Queueing System with MMPP Arrivals and Feedback	452
Zaryadov I. S., Matskevich I. A., Scherbanskaya A. A. The queueing system with general renovation and repeated service — time-probability characteristics.	458
Fedorov S. L. Kinetic approach in models of forecasting non-stationary time-series and functional calculations on them.	463
Gorbunova A.V., Zaryadov I.S., Matushenko S.I., Sopin E.S. The Estimation of Probability Characteristics of Cloud Computing Systems with Splitting of Requests.	467
Houankpo H. G. K., Kozyrev D. V. Sensitivity analysis of steady state reliability characteristics of a cold redundant data transmission system to the shapes of lifetime and repair time distributions of its elements	473
$ \begin{array}{llllllllllllllllllllllllllllllllllll$	481
Zaryadov I. S., Razumchik R. V. Stationary waiting time in $G/M/n/r$ FCFS queue with random renovation	489

УДК 004.94+519.62

Реализация винеровского и пуассоновского стохастических процессов в OpenModelica

М. Н. Геворкян * , А. В. Демидова * , А. В. Королькова * , Д. С. Кулябов *† , Л. А. Севастьянов *‡

* Кафедра прикладной информатики и теории вероятностей, Российский университет дружбы народов, ул. Миклухо-Маклая, д.б, Москва, Россия, 117198 † Лаборатория информационных технологий, Объединённый институт ядерных исследований, ул. Жолио-Кюри 6, Дубна, Московская область, Россия, 141980 † Лаборатория теоретической физики, Объединённый институт ядерных исследований, ул. Жолио-Кюри 6, Дубна, Московская область, Россия, 141980

Аннотация. В открытой реализации компонентно-ориентированного языка моделирования OpenModelica нет средств для моделирования стохастических процессов. В статье рассматривается проблема добавления генераторов случайных распределений, отличных от равномерного, в частности нормального и пуассоновского. Нормальное распределение затем используется для моделирование винеровского случайного процесса, который играет ключевую роль в стохастических дифференциальных уравнениях.

Ключевые слова: псевдослучайные числа, стохастические процессы, процесс Винера, Modelica.

1. Введение

В данной работе рассматривается вопрос генерации нормального, пуассоновского и экспоненциального распределений. Такой выбор мотивирован использованием этих распределений в теории стохастических дифференциальных уравнений. Наиболее общий вид таких уравнений использует два случайных процесса: винеровский и пуассоновский. Винеровский процесс позволяет учесть имплицитную стохастичность моделируемой системы, а пуассоновский процесс — внешнее воздействие. Кратко опишем структуру статьи.

2. Генерирование нормального и пуассоновского распределений

Генераторы псевдослучайных равномерно распределенных чисел являются основой для получения других псевдослучайных последовательностей. Однако, большинство алгоритмов требуют задания случайного числа из интервала [0,1], в то время как подавляющее большинство генераторов равномерно распределенных псевдослучайных чисел дают последовательность из интервала [0,m], где число m зависит от алгоритма, разрядности операционной системы и процессора.

Для получения чисел из интервала [0,1] можно поступить двумя способами. Во первых можно нормировать пученную последовательность случайных числе, поделив каждый ее элемент на максимальный элемент последовательности. Такой подход гарантированно даст 1 в качестве одного из случайных чисел. Однако такой способ плох, когда последовательность псевдослучайныхх чисел слишком велика и не умещается в оперативную память. В этом случае лучше использовать второй способ, а именно поделить каждое сгенерированное число на m.

2.1. Генерирование нормального распределения

Метод генерации нормально распределенных псевдослучайных величин предложен в 1958 году Дж. Э. Р. Боксоми П. Мюллером [1] и назван в их честь преобразованием Бокса-Мюллера. Метод основан на простом порообразовании, задаваемом двумя формулами. Данное преобразование обычно записывается в двух форматах:

- стандартная форма (она как раз и предложена авторами статьи [1]),
- полярная форма (предложена Дж. Беллом [2] и Р. Кнопом [3]).

Стандартная форма. Пусть x и y — два независимых, равномерно распределенных псевдослучайных числа из интервала (0,1), тогда числа z_1 и z_2 вычисляются по формуле

$$z_1 = \cos(2\pi y)\sqrt{-2\ln x}, \ z_2 = \sin(2\pi y)\sqrt{-2\ln x}$$

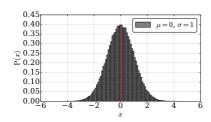
и являются независимыми псевдослучайными числами, распределенными по стандартному нормальному закону $\mathcal{N}(0,1)$ с математическим ожиданием $\mu=0$ и стандартным среднеквадратичным отклонением $\sigma=1$.

Полярная форма. Пусть x и y — два независимых, равномерно распределенных псевдослучайных числа из интервала [-1,1]. Вычислим вспомогательную величину $s=x^2+y^2$, если s>1 и s=0, то значения x и y следует отбросить и проверить следующую пару. Если же $0< s\geqslant 1$ тогда числа z_1 и z_2 вычисляются по формуле

$$z_1 = x\sqrt{\frac{-2\ln s}{s}}, \ z_2 = y\sqrt{\frac{-2\ln s}{s}}$$

и являются независимыми псевдослучайными числами, распределенными по стандартному нормальному закону $\mathcal{N}(0,1)$.

При компьютерной реализации данного алгоритма предпочтительней использовать полярную форму, так как в этом случае приходится вычислять только одну трансцендентную функцию ln, а не три (ln, sin cos), как в стандартном варианте. Это компенсирует даже тот факт,



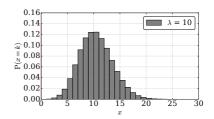


Рис. 1. Нормальное распределение

Рис. 2. Распределение Пуассона

что часть исходных равномерно распределенных числе отбрасывается — полярная версия метода все равно работает быстрее. Пример работы алгоритма изображен на рисунке 1

Для получения нормального распределения общего вида из стандартного нормального распределения используют формулу $Z = \sigma \cdot z + \mu$, где $z \sim \mathcal{N}(0,1)$, а $Z \sim \mathcal{N}(\mu,\sigma)$.

2.2. Генерирование распределения Пуассона

Для генерирования распределения Пуассона существует большое число различных алгоритмов [4–6]. Наиболее простой был предложен Кнутом [7,8]. Для работы алгоритманеобходимо уметь генерировать равномерные псевдослучайные числа из промежутка [0,1]. Пример работы алгоритма изображен на рисунке 2

3. Определение винеровского и пуассоновского случайных процессов

Случайный кусочно-постоянный процесс $N = \{N_t, 0 \le t \le T\}$ с интенсивностью $\lambda > 0$ называется *процессом Пуассона* (пуассоновским, см. [9]) если выполняются следующие свойства.

- 1. $P\{N_0=0\}=1$, иначе говоря $N_0=0$ почти наверное.
- 2. N_t процесс с независимыми приращениями, то есть $\{\Delta N_0, \Delta N_1, \ldots\}$ независимые случайные величины; $\Delta N_{t_i} = N_{t_{i+1}} N_{t_i}$ и $0 \leqslant t_0 < t_1 < t_2 < \ldots < t_n \leqslant T$; $\Delta N_{t_i} = N_{t_{i+1}} N_{t_i}$ и $0 \leqslant t_0 < t_1 < t_2 < \ldots < t_n \leqslant T$.
- 3. Существует число $\lambda > 0$ такое, что для любого приращения $\Delta N_i, \ i = 0, \dots, n-1, \ E[\Delta N_i] = \lambda \Delta t_i.$
- 4. Если $P(s) = P\{N_{t+s} N_t > 2\}$, то $\lim_{s \to 0} \frac{P(s)}{s} = 0$.

Случайный процесс $W = \{W_t, 0 \le t \le T\}$ называется скалярным процессом Винера (винеровским, см. [9]) если выполняются следующие условия.

- 1. $P\{W_0 = 0\} = 1$, иначе говоря $W_0 = 0$ почти наверное.
- 2. W_t процесс с независимыми приращениями, то есть $\{\Delta W_0, \Delta W_1, \ldots\}$ независимые случайные величины; $\Delta W_{t_i} = W_{t_{i+1}} W_{t_i}$ и $0 \leqslant t_0 < t_1 < t_2 < \ldots < t_n \leqslant T$.
- 3. $\Delta \dot{W_i} = W_{t_{i+1}} W_{t_i} \sim \mathcal{N}(0, t_{i+1} t_i)$ где $0 \leqslant t_{i+1} < t_i < T, i = 0, 1, \ldots, n-1$.

Из определения следует, что ΔW_i — нормально распределенная случайная величина с математическим ожиданием $\mathbb{E}[\Delta W_i] = \mu = 0$ и дисперсией $\mathbb{D}[\Delta W_i] = \sigma^2 = \Delta t_i$.

Винеровский процесс является моделью *броуновского движения* (хаотического блуждания). Если рассмотреть процесс W_t в те моменты времени $0=t_0 < t_1 < t_2 < \ldots < t_{N-1} < t_N$ когда он испытывает случайные аддитивные изменения, то непосредственно из определения следует: $W_{t_1} = W_{t_0} + \Delta W_0, \ W_{t_2} = W_{t_1} + \Delta W_1, \ \ldots, \ W(t_N) = W(t_{N-1}) + \Delta W_{n-1},$ где $\Delta W_i \sim \mathcal{N}(0, \Delta t_i), \ \forall i=0,\ldots,n-1$.

Запишем W_{t_n} в виде накопленной суммы: $W_{t_n} = W_{t_0} + \sum_{i=0}^{n-1} \Delta W_i$ и учтем, что $\mathbb{E}[\Delta W_i] = 0$ и $\mathbb{D}[\Delta W_i] = \Delta t_i$ можно показать, что сум-

и учтем, что $\mathbb{E}[\Delta W_i] = 0$ и $\mathbb{E}[\Delta W_i] = \Delta t_i$ можно показать, что сумма нормально распределенных случайных чисел ΔW_i также является нормально распределенным случайным числом:

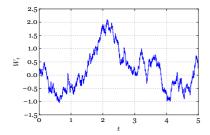
$$\mathbb{E} \sum_{i=0}^{n-1} \Delta W_i = 0, \quad \mathbb{D} \sum_{i=0}^{n-1} \Delta W_i = \sum_{i=0}^{n-1} \Delta t_i = T, \quad \sum_{i=0}^{n-1} \Delta W_i \sim \mathcal{N}(0, T).$$

Многомерный винеровский процесс $\mathbf{W}_t\colon \Omega\times [t_0,T]\to \mathbb{R}^m$ определяют как случайный процесс составленный из совместно независимых одномерных винеровских процессов W_t^1,\dots,W_t^m . Приращения $\Delta W_i^\alpha,\ \forall \alpha=1,\dots,m$ являются совместно независимыми нормально распределенными случайными величинами. С другой стороны вектор ΔW_i^α можно представить как многомерную нормально распределенную случайную величину с вектором математических ожиданий $\mu=1$ и диагональной матрицей ковариаций.

4. Генерирование пуассоновского и винеровского процессов в OpenModelica

4.1. Генерирование винеровского процесса

Для симулирования одномерного винеровского процесса необходимо сгенерировать N нормально распределенных случайных чисел $\varepsilon_1, \ldots, \varepsilon_N$ и построить их накопленные суммы $\varepsilon_1, \varepsilon_1 + \varepsilon_2, \varepsilon_1 + \varepsilon_2 + \varepsilon_3$



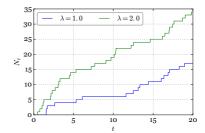


Рис. 3. Винеровский процесс

Рис. 4. Пуассоновский процесс

... В результате мы получим выборочную траекторию винеровского процесса W(t) см. рис. 3.

В случае многомерного случайного процесса следует сгенерировать уже m последовательностей из N нормально распределенных случайных величин.

4.2. Генерирование пуассоновского процесса

Симулирование пуассоновского процесса во многом аналогично винеровскому, но теперь необходимо сгенерировать последовательность из чисел распределенных по пуассоновскому закону и затем вычислить их накопленную сумму. График процесса изображен на рис. 4. Из графика видно, что пуассоновский процесс представляет собой скачкообразное изменение числа произошедших с течением времени событий. От интенсивности λ зависит среднее количество событий за отрезок времени.

Из за такого характерного поведения пуассоновский процесс также называется скачкообразным, а стохастические дифференциальные уравнения где он участвует в качестве второго ведущего процесса получили названия уравнений со скачками [10]

4.3. Описание примера реализации в OpenModelica

Опишем реализацию генератора нормального распределения и винеровского процесса. Будем предполагать, что генератор равномернораспределенных случайных величин уже реализован в виде функции urand. Для генерирования нормального воспользуемся вышеописанным преобразованием Бокса-Мюллера, а элементы последовательности, задающей винеровский процесс вычислим как кумулятивную сумму нормально-распределенных чисел.

Минимальный рабочий вариант кода приведен ниже.Ключевым моментом является использование оператора sample(t_0, h), который генерирует события через h секунд, начиная с момента времени

t_0. При каждом срабатывании оператора sample вызывается функция urand, которая возвращает новое случайное число.

```
model generator
  Integer x1, x2;
  Port lg; "Порт для линейного генератора"
  Port normal; "Порт для нормально распределенных чисел"
  Port wiener; "Порт для винеровского процесса"
  Integer m = 429496729; "Значение модуля (маски)"
  Real u1, u2;
initial equation
  x1 = 114561;
  x2 = 148166:
algorithm
  when sample(0, 0.1) then
    x1 := urand(x1);
    x2 := urand(x2);
  end when;
  lg.data[1] := x1 / m;
  lg.data[2] := x2 / m;
  u1 := lcg.data[1];
  u2 := lcg.data[2];
  // нормальный генератор и винеровский процесс
  normal.data[1] := sqrt(-2 * log(u1)) * sin(6.28 * u2);
  normal.data[2] := sqrt(-2 * log(u1)) * cos(6.28 * u2);
  wiener.data[1] := wiener.data[1] + normal.data[1];
  wiener.data[2] := wiener.data[2] + normal.data[2];
end generator;
```

Отметим также применение специальной переменной типа Port, которая служит для соединения различных моделей между собой. В нашем примере мы создали три таких переменных: lg, normal, wiener. Благодаря этому, другие модели могут получить доступ к результату работы нашего генератора.

Ниже представлен минимальный код примера иллюстрирующего соединение моделей между собой. В качестве примера выбрана система из двух обыкновенных дифференциальных уравнений, описывающая осциллятор Ван-дер-Поля–Дуффинга и к ней добавлен стохастический вклад в виде процесса Винера.

$$\dot{x} = y, \ \dot{y} = x(1.0 - x^2) - y + x \cdot W_t.$$

Отметим особо, что это уравнение не является стохастическим. Встроенные в OpenModelica численные методы не позволяют решать стохастические дифференциальные уравнения.

```
model ODE
  Real x, y;
  Port IN;
initial equation
```

```
x = 2.0;
y = 0.0;
equation
  der(x) = y;
  der(y) = x*(1-x*x) - y + x*IN.data[1];
end ODE;
model sim
  generator gen;
  ODE eq;
equation
  connect(gen.wiener, eq.IN);
end sim:
```

5. Заключение

В статье были рассмотрены алгоритмы генерации последовательности псевдослучайных чисел, распределенных по нормальному и пуассоновскому закону, а также алгоритмы генерации элементов пуассоновского и винеровского процессов. Данные алгоритмы использовались для реализации вышеперечисленных процессов в среде OpenModelica. Был разобран минимальны работающий пример и указаны некоторые особенности его реализации.

Благодарности

Работа частично поддержана грантами РФФИ № 14-01-00628, 15-07-08795 и 16-07-00556.

Литература

- 1. Box G. E. P., Muller M. E. A note on the generation of random normal deviates // The Annals of Mathematical Statistics. 1958. 06. Vol. 29, no. 2. P. 610–611.
- 2. Bell J. R. Algorithm 334: Normal Random Deviates // Commun. ACM. 1968. July. Vol. 11, no. 7. P. 498–.
- 3. Knop R. Remark on algorithm 334 [g5]: Normal Random Deviates // Commun. ACM. 1969. May. Vol. 12, no. 5. P. 281–.
- 4. Devroye L. Non-Uniform Random Variate Generation. New York : Springer-Verlag, 1986.
- 5. Ahrens J. H., Dieter U. Computer methods for sampling from gamma, beta, poisson and bionomial distributions // Computing. 1974. Vol. 12, no. 3. P. 223–246.
- 6. Ahrens J. H., Dieter U. Computer generation of poisson deviates from modified normal distributions // ACM Trans. Math. Softw.—1982.—June.—Vol. 8, no. 2.—P. 163–179.

- 7. Кнут, Дональд Эрвин. Искусство программирования. 3 изд. Москва : Вильямс, 2004. Т. 2.
- 8. Knuth D. E. The Art of Computer Programming, Volume 2 (3rd Ed.): Seminumerical Algorithms. Boston, MA, USA: Addison-Wesley Longman Publishing Co., Inc., 1997. Vol. 2.
- Kloeden P. E., Platen E. Numerical Solution of Stochastic Differential Equations. — 2 edition. — Berlin Heidelberg New York: Springer, 1995.
- Platen E., Bruti-Liberati N. Numerical Solution of Stochastic Differential Equations with Jumps in Finance. Heidelberg Dordrecht London New York: Springer, 2010.

UDC 004.94+519.62

Implementation of the Wiener stochastic process in OpenModelica

M. N. Gevorkyan*, A. V. Demidova*, A. V. Korolkova*, D. S. Kulyabov*†, L. A. Sevastianov*‡

* Department of Applied Probability and Informatics RUDN University Miklukho-Maklaya str. 6, Moscow, 117198, Russia † Laboratory of Information Technologies Joint Institute for Nuclear Research Joliot-Curie 6, Dubna, Moscow region, 141980, Russia † Bogoliubov Laboratory of Theoretical Physics Joint Institute for Nuclear Research Joliot-Curie 6, Dubna, Moscow region, 141980, Russia

In an open implementation of component-oriented modeling language Open-Modelica there are no tools to simulate stochastic processes. The article considers the problem of adding generators random distributions that are not uniform, in particular the normal and Poisson. The normal distribution is then used for the simulation of a Wiener random process, which plays a key role in stochastic differential equations.

Keywords: pseudo-random numbers, stochastic processes, Wiener process, Modelica.