

УДК 519.24

*А. В. Гурьянов*

**ГЕНЕРАЦИЯ РАВНОМЕРНО РАСПРЕДЕЛЕННЫХ  
ПОСЛЕДОВАТЕЛЬНОСТЕЙ В КОМПЬЮТЕРНОМ СТОХАСТИЧЕСКОМ  
ЭКСПЕРИМЕНТЕ ПО МЕТОДУ МОНТЕ-КАРЛО**

**UNIFORMLY DISTRIBUTED SEQUENCES GENERATION  
IN MONTE CARLO STOCHASTIC COMPUTER SIMULATION EXPERIMENT**

Ивановский государственный университет,  
кафедра вычислительной и прикладной математики  
153025 Иваново, ул. Ермака, д. 39

*Роль имитационного компьютерного моделирования в изучении жидкокристаллической фазы и самоорганизующихся систем в целом неуклонно возрастает. В связи с этим рассматривается ряд вопросов, возникающих при планировании и оптимизации как компьютерного, так и натурального эксперимента. Обсуждаются некоторые аспекты применения в вычислительном эксперименте по методу Монте-Карло равномерно распределенных  $LPT_\tau$  последовательностей.*

*Computer simulation becomes very important in liquid crystals and self-organized systems study. Some questions of uniformly distributed  $LPT_\tau$  sequences usage in computer and full-scale Monte Carlo experiments are discussed below.*

**Ключевые слова:** планирование эксперимента, метод Монте-Карло, имитационное моделирование, псевдослучайная последовательность, равномерно распределенная последовательность,  $LPT_\tau$  последовательность.

**Keywords:** experiment planning, Monte Carlo method, computer simulation, pseudorandom sequence, uniform distributed sequence,  $LPT_\tau$  sequence.

Автоматизированная обработка информации получила широкое распространение во многих сферах научно-исследовательской и практической деятельности, начиная от обработки экспериментальных данных и заканчивая комплексными системами автоматизации научных исследований. В основу таких систем обычно закладываются компьютерные модели исследуемых процессов и явлений, которые и служат предметом вычислительного эксперимента. Модели, используемые в структурном анализе, в большинстве своем несут стохастический характер и основаны на методе Монте-Карло, точность и достоверность результатов которого существенно зависит от качества программы-генератора псевдослучайных числовых последовательностей. Рассмотрим некоторые аспекты применения методик планирования эксперимента в имитационном моделировании с целью повышения качества и достоверности его результатов. Очевидно, что имитационное моделирование следует отнести к количественному эксперименту. С этой точки зрения главное достоинство имитационных моделей состоит в том, что все факторы моделируемой системы являются контролируемыми и управляемыми. С другой стороны, очевидна высокая ресурсоемкость компьютерного моделирования сто-

хастических систем (нехватка оперативной памяти, длительное время счета), что часто приводит к «огрублению» модели и, естественно – к снижению достоверности и точности результатов моделирования. В этом случае необходимо использовать методику активного эксперимента, которая достаточно эффективна в многофакторных моделях, например при подборе оптимального состава смеси из нескольких компонентов. Эта методика предусматривает контроль погрешности на всех этапах эксперимента и позволяет построить многомерное линейное регрессионное уравнение для отклика системы с заданной точностью, а при итерационном повторении процедуры – найти оптимальное значение отклика. Рассмотрим некоторые аспекты применения этой методики к стохастической имитационной модели в  $n$ -мерном случае.

Пусть состояние системы  $\Sigma$  зависит от набора из  $n$  факторов (вектора)  $X \in R^n$ , и характеризуется откликом  $Y=Y(X)$ ,  $Y \in R$ . Будем считать, что факторы определены (имеют смысл) в некоторой ограниченной области факторного пространства  $X \in \Omega \subset R^n$ . Под поверхностью отклика системы  $\Sigma$  будем понимать множество точек  $\Psi = \Psi(X, Y(X)) \subset R^{n+1}$ ,  $X \in \Omega$ .

Область  $\Omega$  представляет собой  $n$ -мерный параллелепипед, то есть для факторов должны быть определены минимальные и максимальные допустимые значения. Затем производится нормирование значений факторов, с тем, чтобы они принадлежали отрезку  $[-1, 1]$ , таким образом, область  $\Omega$  приобретает вид  $n$ -мерного куба со стороной в две единицы и центром в начале координат. Эксперимент проводится со значениями параметров, соответствующими вершинам этого куба. В каждой вершине эксперимент повторяется несколько раз для обеспечения статистической достоверности его результатов. Затем по полученным данным строится многомерное линейное уравнение регрессии. Таким образом, общее количество испытаний составит  $2^n k$ , где  $k$  – количество повторений эксперимента, определяемое по классической методике. Кроме того, ресурсоемкость стохастического эксперимента существенно возрастает из-за необходимости заполнения некоторой области факторного пространства точками в соответствии с выбранным законом распределения. Основой для получения любых псевдослучайных последовательностей в компьютерном моделировании является генератор равномерно распределенных псевдослучайных чисел. Отдельный вопрос – определение длины последовательности псевдослучайных чисел, достаточной для обеспечения заданной точности результата. Из самых общих соображений можно сказать, что для того, чтобы погрешность моделирования в методе Монте-Карло не превышала некоторого  $\epsilon > 0$ , необходимо сгенерировать  $m > 1/\epsilon$  псевдослучайных чисел. (Заметим, что в [1] приводится еще более жесткая оценка:  $m > 1/\epsilon^2$ .) То есть, для обеспечения хотя бы двух верных цифр в мантиссе, необходимо не менее 100 чисел в последовательности. В случае нескольких факторов случайные последовательности для каждого из них независимы. Следовательно, общее количество обращений к генератору случайных чисел должно превышать  $1/\epsilon^n$ . Например, для обеспечения двух верных цифр в мантиссе при пяти случайных факторах необходимо более  $10^{10}$  обращений к генератору псевдослучайных чисел.

Очевидно, что резко снизить затраты вычислительных ресурсов при моделировании возможно только изменив саму методику проведения стохастического эксперимента. Одним из подходов к решению этой проблемы является применение в методе Монте-Карло так называемых «ЛПт последовательностей», использование которых позволяет равномерно заполнить  $n$ -мерный параллелепипед  $2^k$  точками, где  $k$  – необходимое количество верных знаков в двоичной мантиссе [1]. Следует особо отметить, что

число точек в этом случае зависит только от необходимой точности решения и не зависит от количества учитываемых в модели факторов. Например, для обеспечения не менее двух верных знаков в десятичной мантиссе необходимо всего  $2^7 = 128$  точек при любой размерности модели. Еще одним преимуществом этого подхода является ослабление требований к форме области  $\Omega$ : достаточно, чтобы ее можно было заключить в параллелепипед. Последовательность генерируется внутри этого параллелепипеда, а затем точки, не принадлежащие  $\Omega$ , исключаются из дальнейшей обработки [1]. Более того, результатам такого эксперимента является поверхность отклика системы  $\Psi$ , которую можно подвергнуть дальнейшему анализу по любой классической методике, а не только линейному регрессионному анализу.

К сожалению, методика генерации ЛПт последовательностей основана на применении «таблицы числителей», разработанной для устаревших ЭВМ М-20 [1, 2], которая ограничивает факторное пространство 51 измерением, а период последовательности –  $2^{20}$ , что снижает максимально достижимую точность примерно до  $10^{-4}$ . В рамках НИР и НИРС, проведенных в ИвГУ, удалось адаптировать данную таблицу к возможностям современной вычислительной техники и систем программирования. В частности, период последовательности удалось увеличить до  $2^{64}$ , что обеспечивает максимально возможную для современных персональных компьютеров точность вычислений порядка  $10^{-19}$ . Кроме того, был обнаружен и устранен ряд неточностей в исходной таблице, опубликованной в [1]. Также был проведен сравнительный вычислительный эксперимент по решению двух наиболее типичных для метода Монте-Карло задач – вычислению многомерного объема (кратного определенного интеграла) и поиску экстремума функции многих переменных (оптимального состава смеси). В обоих случаях генератор ЛПт последовательностей оказался предпочтительнее традиционного «датчика псевдослучайных чисел», что позволило сделать вывод о целесообразности дальнейших исследований в этой области.

В настоящее время построена 128-битовая «таблица числителей» для компьютеров с процессором AMD64, что обеспечивает период последовательности равный  $2^{128}$  и теоретическую точность порядка  $10^{-38}$ , достижимую только при использовании формата вещественных чисел с разрядностью мантиссы не менее 128 бит. Разработка программ ведется на языке FORTRAN 2003 с использованием 64-битовой версии компилятора GCC версии 4.3.2 [4] в IDE Eclipse [5]. В таблице приведены первые двенадцать столбцов числителей в десятичной системе счисления и последний (128-й) – в шестнадцатеричной системе счисления. Эти данные позволяют построить ЛПт последовательность с периодом 4096 в факторном пространстве с размерностью до 51, что вполне достаточно для планирования и обработки результатов «натурного» эксперимента (например, по подбору оптимального состава смеси). В имитационном компьютерном эксперименте должно использоваться  $k > \log_2 N$  столбцов таблицы, где  $N$  – необходимое для моделирования число точек. Генерация последовательности по таблице числителей может быть выполнена программой, опубликованной в [1] или по алгоритму, описанному в [2]. В таблице также приведены в шестнадцатеричной системе счисления коды моноциклических операторов в поле  $GF(2)$  с операцией сложения по модулю 2 [1, 2], которые использованы при генерации строк таблицы. Первая цифра кода – порядок оператора, остальные, после перевода их в двоичную систему счисления, задают коэффициенты моноциклического полинома соответствующего порядка. Следует отметить, что такое сопоставление кодов полиномов и соответствующих им строк таблицы в [1, 2] не приводится.

**Фрагмент 128-битовой таблицы числителей**



Это косвенно свидетельствует о том, что кроме теоретического обоснования свойств ЛПт последовательностей и алгоритмов их построения авторы руководствовались и другими критериями, которые не были опубликованы. Особенно острой является проблема выбора «направляющих чисел» моноциклических операторов, которые задают начальные точки последовательности. В частности, авторы при построении таблиц не следуют собственной рекомендации использовать в качестве направляющих чисел  $\delta_{ij}$  [1,2]. Хотя этот факт никак не влияет на практическую ценность ЛПт последовательностей для компьютерного имитационного моделирования, он серьезно затрудняет дальнейшие теоретические разработки в этом направлении. Особый интерес представляет разработка алгоритма генерации равномерно распределенных ЛПт последовательностей точек в  $\mathbf{R}^n$  для произвольного  $n$  и с периодом, ограниченным только разрядностью целочисленной арифметики компьютера. В [1] отмечается, что если ЛПт последовательность построена в  $\mathbf{R}^n$ , то ее проекция в  $\mathbf{R}^{n-1}$  тоже является ЛПт последовательностью. Тем не менее, авторы [1, 2] не ставят перед собой задачу построения  $n$ -мерной пространственной структуры, из которой можно было бы получить ЛПт последовательности меньшей размерности.

Исходя из самых общих соображений, можно сказать, что подобная структура должна обладать свойством самоподобия, то есть должна быть фракталом. Известны фракталы-дендриты, основанные на позиционных системах счисления [3]. Следует отметить, что единственный моноциклический оператор первого порядка (табл.) генерирует последовательность числителей, которую можно получить из широко известного «треугольника Паскаля» по модулю 2. В результате получается числовой фрактал, визуально подобный геометрическому фракталу, известному как «треугольник Серпинского» [3]. Таким образом, задачу генерации  $n$ -мерной равномерно распределенной последовательности можно свести к построению  $n$ -мерного числового фрактала с последующим вычислением его проекций.

### Список литературы

1. *Соболь И. М., Статников Р. Б.* Выбор оптимальных параметров в задачах со многими критериями. М.: Наука, 1981. 108 с.
2. *Соболь И. М.* Многомерные квадратурные формулы и функции Хаара. М.: Наука, 1969. 288 с.
3. *Морозов А. Д.* Введение в теорию фракталов. М.: Институт компьютерных исследований, 2002. 160 с.
4. <http://gcc.gnu.org/>
5. <http://www.eclipse.org/>

*Поступила в редакцию 7.11.2008 г.*