

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
«Московский государственный технический университет имени Н.Э.Баумана
(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э.Баумана)

Факультет: Информатика и системы управления
Кафедра: Программное обеспечение ЭВМ и информационные технологии
Дисциплина: Моделирование

Отчёт по лабораторной работе №4 Вариант 18

Студент: _____ Шибанова Д.А.

Группа: _____ ИУ7-72Б

Преподаватель: _____ Рудаков И.В.

Москва, 2019

Содержание

Условие лабораторной работы	2
Теоретическая часть	4
Распределения	4
Равномерное распределение	4
Распределение Гаусса	4
Протяжка модельного времени.	4
Метод Δt	4
Событийный метод.	5
Примеры работы	7
Описание программы	7
Запуск программы	7
Примеры	7

Условие лабораторной работы

Смоделировать систему, состоящую из генератора, очереди и обслуживающего аппарата (ОА). Генерация заявок происходит по равномерному закону распределения. Для ОА используется закон распределения Гаусса. Определить оптимальный объём памяти, при котором не будет потери заявок. С заданной вероятностью заявка может вернуться в очередь после её обслуживания. Исследовать систему Δt -методом и событийным методом.

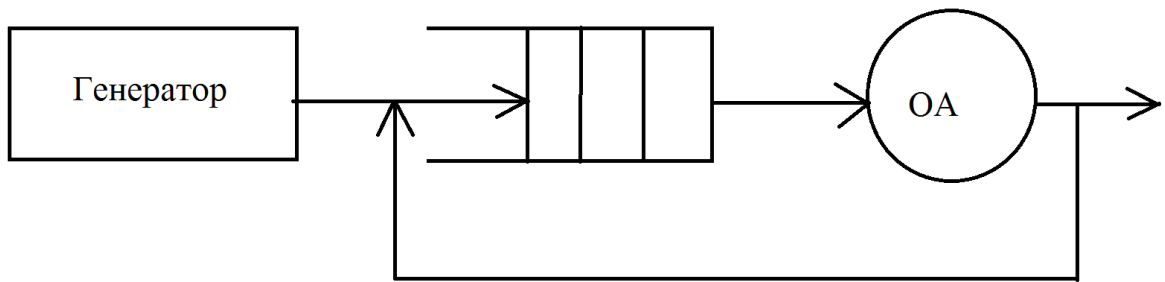


Рис. 1. Схема работы СМО.

Теоретическая часть

1. Распределения

1.1. Равномерное распределение

Случайная величина имеет равномерное распределение на отрезке $[a; b]$, где $a, b \in \mathbb{R}$, если её плотность распределения $f_X(x)$ имеет следующий вид:

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a; b] \\ 0, & x \notin [a; b] \end{cases}. \quad (1)$$

Интегрируя функцию плотности распределения, можно получить соответствующую её функцию распределения:

$$F_X(x) = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x-a}{b-a}, & x \in [a; b] \\ 1, & x \geq b \end{cases}. \quad (2)$$

1.2. Распределение Гаусса

Случайная величина имеет распределение Гаусса (нормальное распределение), если её функция плотности распределения $f_X(x)$ имеет следующий вид:

$$f_X(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}. \quad (3)$$

Функция распределения для данного закона:

$$F_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt. \quad (4)$$

Функцию распределения также можно представить в следующем виде:

$$F_X(x) = \frac{1}{2} \left[1 + \operatorname{erf} \left(\frac{x-\mu}{\sqrt{2}\sigma} \right) \right] \quad (5)$$

2. Протяжка модельного времени.

Основная функция протягивания модельного времени состоит в реализации алгоритма функционирования. Имитация взаимодействия отдельных устройств системы происходит с помощью управляющей программы.

Управляющая программа реализуется в основном по двум принципам:

- 1) принцип Δt ;
- 2) событийный принцип.

Также возможно применять комбинированный метод, сочетающий в себе два указанных принципа.

2.1. Метод Δt .

Принцип Δt заключается в последовательном анализе состояний всех блоков в момент $t + \Delta t$ по заданному состоянию блоков в момент t . При этом новое состояние блоков определяется в соответствии с их алгоритмическим описанием с учётом действующих случайных факторов, задаваемых распределениями вероятности. В результате такого анализа принимается решение о том, какие общесистемные события должны имитироваться программной моделью на данный момент времени.

Достоинством данного метода является равномерность протягивания модельного времени.

Основной недостаток этого принципа заключается в значительных затратах машинного времени на реализацию моделирования системы. При недостаточно малом Δt появляется опасность пропуска отдельных событий в системе, что исключает возможность получения адекватных результатов при моделировании.

2.2. Событийный метод.

Характерным свойством систем обработки информации является то, что состояние отдельных устройств изменяется в дискретные моменты времени, совпадающие с моментами времени поступления сообщений в систему, временем поступления окончания задачи, времени поступления аварийных сигналов и т.д. Поэтому моделирование и продвижение времени можно проводить с использованием событийного принципа. При его использовании состояние всех блоков системы анализируется лишь в момент появления или наступления какого-либо события. Момент поступления следующего события определяется минимальным значением из списка будущих событий, представляющего собой совокупность моментов ближайшего изменения состояния каждого из блоков системы.

Любое событие в этом подходе можно описать с использованием пяти осей:

- 1) первая ось – момент появления события от источника информации;
- 2) вторая ось – момент освобождения обслуживающего аппарата (ОА);
- 3) третья ось – моменты сбора статистики;
- 4) четвёртая ось – время окончания моделирования;
- 5) пятая ось – текущее время.

С помощью этих осей задаются интервалы обслуживания сообщений и соответствующие моменты. На основе этих данных формируется список будущих событий (СБС).

В общем виде метод можно описать следующим образом:

- 1) для блоков, порождающих события (активных блоков), заводят свой элемент в одномерном массиве (в СБС);
- 2) в СБС заносят время ближайшего события от любого активного блока;
- 3) активизируется программный имитатор источника событий и вырабатывает псевдослучайную величину, которая определяет момент появления первого сообщения от источника сообщений и которую помещают в СБС;

- 4) активизируется программный имитатор для выработки величины для ОА, которую тоже необходимо занести в СБС;
- 5) в момент первого сбора статистики определяется стандартный шаг сбора статистики, который заносится в СБС;
- 6) в СБС заносится момент окончания моделирования;
- 7) выполняется протяжка времени:
 - а) в СБС определяется минимальное числовое значение и его номер;
 - б) реализуется событие, порождаемое блоком с соответствующим номером;
 - в) реализуется событие, связанное с появлением нового сообщения;
 - г) сообщение записывается в память и вырабатывается момент появления следующего события, это время записывается в ячейку СБС вместо предыдущего момента;
 - д) новый поиск с новыми сборами статистики, пока минимальное время не станет равно времени момента окончания моделирования.

При этом задача блока сбора статистики заключается в накоплении численных значений, которые необходимы для вычисления заданных параметров моделируемой системы. Как правило, при моделировании систем массового обслуживания (СМО) к таким значениям относят:

- 1) среднее время ожидания в очереди – для каждого сообщения время ожидания в очереди представляется как разность между моментом, когда сообщение было выбрано на обработку обслуживающим аппаратом, и моментом, когда оно пришло в систему от источника информации;
- 2) среднее значение длины очереди;
- 3) коэффициент загрузки ОА – отношение времени работы ОА к общему времени моделирования;
- 4) вероятность потери сообщений.

Примеры работы

Описание программы

Для работы программы был сформирован пользовательский интерфейс с использованием программы *QtDesigner*. Созданная форма была сконвертирована из формата *.ui* в формат *.py* с использованием *pyuic5* через консоль и команду *pyuic5window.ui -o mainwindow.py* для дальнейшего её использования в программе.

Лабораторная работа включает в себя 3 файла на языке программирования *Python*:

- 1) *mainwindow.py* – файл описания формы интерфейса;
- 2) *Queue.py* – файл описания генерации;
- 3) *main.py* – основной файл решения, к которому подключаются другие для использования их содержимого.

mainwindow.py – генерируемый автоматически файл. Любое изменение формы требует нового запуска конвертации для получения данного файла.

Queue.py – задаёт класс работы с очередью.

main.py описывает класс работы с интерфейсом (получение параметров и наступление события нажатия кнопки) и запускает программу на выполнение. Содержит также принципы протяжки модельного времени.

Запуск программы

На рисунке 2 показано состояние программы при исходном запуске. Для параметров в форме интерфейса предложены параметры по умолчанию, но непосредственный расчёт происходит только в результате нажатия пользователем на кнопку "Посчитать" до этого момента результирующие поля остаются пустыми.

The screenshot shows a window titled "Лабораторная работа №4". It contains several input fields and buttons:

- Section "Генерация заявки (равномерный поток)":
 - Input field "a" with value "1".
 - Input field "b" with value "10".
- Section "Обработка заявки (нормальный поток)":
 - Input field "m" with value "10".
 - Input field "sigma" with value "2".
- Section "Количество заявок":
 - Input field with value "100".
- Section "Delta t":
 - Input field with value "1".
- Section "Оптимальный размер очереди":
 - A button labeled "Посчитать".
- Section "Оптимальный размер очереди (результаты)":
 - Input field "Delta t" (empty).
 - Input field "Событийный принцип" (empty).

Рис. 2. Исходный вид.

Примеры

Программа способна как использовать корректно введенные данные, так и обрабатывать ошибочные данные. При этом обработка некорректных данных разделена на два типа подходов:

- 1) редактирование исходных данных при проверке;
- 2) вывод пользователю сообщения с предупреждением, после закрытия которого можно исправить ошибочные данные, указанные в сообщении.

На рисунке 3 показаны выведенные программой результаты для параметров по умолчанию.

Лабораторная работа №4	
Генерация заявки (равномерный поток)	
a	1
b	10
Обработка заявки (нормальный поток)	
m	10
sigma	2
Количество заявок	100
Delta t	1
Оптимальный размер очереди	Посчитать
Оптимальный размер очереди (результаты)	
Delta t	17
Событийный принцип	16

Рис. 3. Пример вывода для параметров по умолчанию.

Рисунок 4 отражает поведение программы в случае, если $a > b$. Программа обрабатывает данную ситуацию, поменяв местами значения параметров.

Ситуация, когда $a < 0$, или $b < 0$, или $a < 0, b < 0$ также не будет выдвигать ошибку: как видно из рисунка 5, программа произведёт расчёты. При этом значения будут взяты по модулю.

На рисунках 6, 7 и 8 показаны ситуации, когда параметры распределения Гаусса принимают отрицательные значения. Как и в случае с параметрами равномерного распределения, программа не выдаст ошибку и возьмёт модули введенных пользователем значений.

Программа обрабатывает отрицательное количество заявок (рисунок 9), выводя соответствующее предупреждение (10).

Обработка отрицательного значения Δt (рисунок 11) аналогична обработке ввода отрицательного числа заявок: программа выведет соответствующее сообщение (рисунок 12).

Лабораторная работа №4	
Генерация заявки (равномерный поток)	
a	10
b	1
Обработка заявки (нормальный поток)	
m	10
sigma	2
Количество заявок	100
Delta t	1
Оптимальный размер очереди	Посчитать
Оптимальный размер очереди (результаты)	
Delta t	14
Событийный принцип	18

Рис. 4. Ситуация $a > b$.

Лабораторная работа №4	
Генерация заявки (равномерный поток)	
a	-1
b	-10
Обработка заявки (нормальный поток)	
m	10
sigma	2
Количество заявок	100
Delta t	1
Оптимальный размер очереди	Посчитать
Оптимальный размер очереди (результаты)	
Delta t	16
Событийный принцип	19

Рис. 5. Отрицательные параметры равномерного распределения.

Лабораторная работа №4	
Генерация заявки (равномерный поток)	
a	1
b	10
Обработка заявки (нормальный поток)	
m	-10
sigma	2
Количество заявок	100
Delta t	1
Оптимальный размер очереди	Посчитать
Оптимальный размер очереди (результаты)	
Delta t	16
Событийный принцип	16

Рис. 6. Отрицательное математическое ожидание в нормальном распределении.

Лабораторная работа №4	
Генерация заявки (равномерный поток)	
a	1
b	10
Обработка заявки (нормальный поток)	
m	-10
sigma	-2
Количество заявок	100
Delta t	1
Оптимальный размер очереди	Посчитать
Оптимальный размер очереди (результаты)	
Delta t	14
Событийный принцип	16

Рис. 7. Отрицательные параметры μ и σ в распределении Гаусса.

Лабораторная работа №4	
Генерация заявки (равномерный поток)	
a	1
b	10
Обработка заявки (нормальный поток)	
m	10
sigma	-2
Количество заявок	100
Delta t	1
Оптимальный размер очереди	Посчитать
Оптимальный размер очереди (результаты)	
Delta t	14
Событийный принцип	21

Рис. 8. Отрицательный параметр σ .

Лабораторная работа №4	
Генерация заявки (равномерный поток)	
a	1
b	10
Обработка заявки (нормальный поток)	
m	10
sigma	2
Количество заявок	-100
Delta t	1
Оптимальный размер очереди	Посчитать
Оптимальный размер очереди (результаты)	
Delta t	14
Событийный принцип	21

Рис. 9. Отрицательное количество заявок.

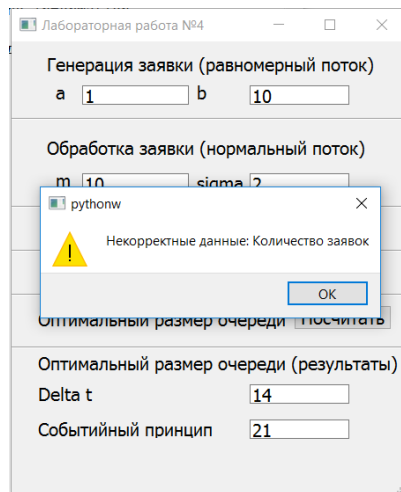


Рис. 10. Сообщение о некорректном количестве заявок.

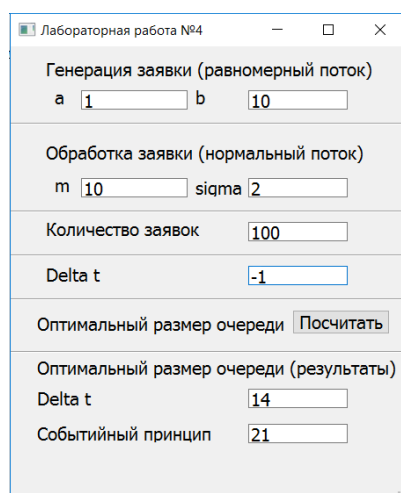


Рис. 11. Отрицательное значение Δt .

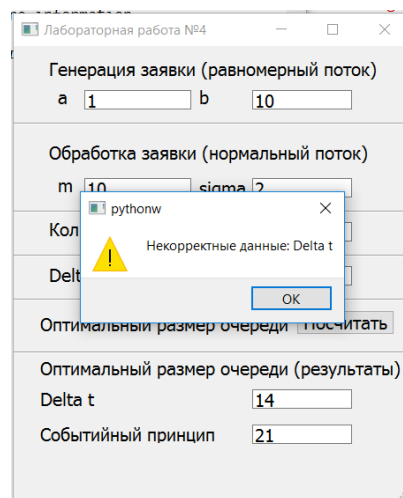


Рис. 12. Сообщение о некорректном значении Δt .