

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 ИУ «Информатика и системы управления»

КАФЕДРА ИУ-7 «Программное обеспечение эвм и информационные технологии»

ОТЧЕТ

По лабораторной работе №4
«Моделирование простейшего прибора обслуживания»
По курсу «Моделирование»

Студент Группа Преподаватель Т. А. КазаеваИУ7-76БИ. В. Рудаков

1. ЗАДАНИЕ

Смоделировать систему, состоящую из генератора, памяти, и обслуживающего аппарата.

Генератор подает сообщения, распределенные по равномерному закону, они приходят в память и выбираются на обработку по нормальному (Гауссовому) закону.

Количество заявок конечно и задано. Предусмотреть случай, когда обработанная заявка возвращается обратно в очередь. Необходимо определить оптимальную длину очереди, при которой не будет потерянных сообщений. Реализовать двумя способами: используя пошаговый и событийный подходы.

2. Математическая формализация

2.1 Законы распределения

2.1.1 НЕПРЕРЫВНОЕ РАВНОМЕРНОЕ РАСПРЕДЕЛЕНИЕ

Говорят, что случайная величина X имеет непрерывное равномерное распределение на отрезке [a,b], если её функция плотности имеет вид (2.1):

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a,b] \\ 0, & x \notin [a,b] \end{cases}$$
 (2.1)

Обозначается: $X \sim U[a, b]$.

Функция распределения равномерной случайной величины $X \sim U[a,b]$ (2.2):

$$F_X(x) \equiv \mathbb{P}(X \leqslant x) = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x - a}{b - a}, & a \leqslant x < b \\ 1, & x \geqslant b \end{cases}$$
 (2.2)

2.1.2 НОРМАЛЬНОЕ РАСПРЕДЕЛЕНИЕ

Говорят, что случайная величина X имеет нормальное распределение с параметрами μ и σ^2 ($\sigma^2 > 0$), если её функция плотности имеет вид (2.3):

$$f_X(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, x \in \mathbb{R}$$
(2.3)

Обозначается: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$.

Функция распределения нормальной случайной величины $X \sim N(\mu, \sigma^2)$:

$$\frac{1}{2} \left[1 + \operatorname{erf}\left(\frac{x - \mu}{\sigma\sqrt{2}}\right) \right], \tag{2.4}$$

$$\operatorname{erf}(x) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_0^x e^{-t^2} dt.$$
 (2.5)

2.2 Управляющая программа индукционной модели

2.2.1 Пошаговый метод

Заключается в последовательном анализе состояний всех блоков системы в момент $t + \Delta t$. Новое состояние определяется в соответствии с их алгоритмическим описанием с учетом действия случайных факторов. В результате этого анализа принимается решение о том, какие системные события должны имитироваться на данный момент времени.

Основной недостаток принципа Δt : значительные затраты вычислительных ресурсов при моделировании системы. При недостаточно малом Δt появляется опасность пропуска отдельных событий в системе, исключащая возможность получения правильных результатов при моделировании.

2.2.2 Событийный метод

Состояния отдельных устройств изменяются в дискретные моменты времени. При использовании событийного принципа, состояния всех блоков системы анализируются лишь в момент возникновения какого либо события. Момент наступления следующего события определяется минимальным значением из списка будущих событий, представляющего собой совокупность моментов ближайшего изменения состояния каждого из блоков системы.

3. РЕЗУЛЬТАТ

3.1 ПРОГРАММНЫЙ ИНТЕРФЕЙС

Пользователю предоставляется следующие способы ввода занчений в программу:

- о с помощью аргументов командной строки (рис. 3.1), документация к которым может быть получена с помощью специальной команды (рис. 3.3)
- с помощью интерфейса непосредственно пиглашения на ввод поступают последовательно после нажатия клавиши «Enter» с соответсвующими комментариями (рис. 3.2).

```
honeycarbs@honeycarbs ~/B/b/l/code> python3 main.py --uniraw "10 19" --gaussraw "0 2.0" --jobs 1000 --prob 30 --delta 0.1

TIME-KEEPING SIMULATION

Maximum buffer capacity without losses: 1

Number of processed jobs: 1452

Number of jobs re-entering buffer: 452

EVENT SIMULATION

Maximum buffer capacity without losses: 1

Number of processed jobs: 1426

Number of jobs re-entering buffer: 426

honeycarbs@honeycarbs ~/B/b/l/code> []
```

Рис. 3.1: Ввод данных с помощью аргументов командной строки

```
Arguments for uniform distribution (separate by space): 10 19

Mean and variance for Gaussian distribution (separate by space): 0 2.0

Amount of jobs in queue: 1000

Probability of job returning in queue (percentage): 30

Time delta for event simulation: 0.1

TIME-KEEPING SIMULATION

Maximum buffer capacity without losses: 1

Number of processed jobs: 1448

Number of jobs re-entering buffer: 448

EVENT SIMULATION

Maximum buffer capacity without losses: 1

Number of processed jobs: 1442

Number of jobs re-entering buffer: 442

honeycarbs@honeycarbs ~/B/b/l/code> [
```

Рис. 3.2: Консольный интерфейс приложения

Рис. 3.3: Информация об аргументах командной строки

Результат работы программы представлен на рисунках 3.1 и 3.2 – результаты событийного моделирования выделены синим цветом, а пошагового – красным.

3.2 РЕЗУЛЬТАТЫ РАБОТЫ

В таблице приведены результаты работы программы. Параметры: $\mathcal{N}(0,1.0),~\mathcal{U}[1,10],~\Delta=0.1.$

Таблица 3.1: Результаты работы программы

| модель | процент | максимальное | обработано | количество |
|------------|-----------------|----------------------------|------------|---------------|
| | повторе- | количество | заявок | заявок, |
| | $\mu u reve{u}$ | заявок в | | отправленных |
| | | $\mathit{бy}\mathit{pepe}$ | | назад в буфер |
| Событийная | 0 | 1 | 1000 | 0 |
| Пошаговая | | 1 | 1000 | 0 |
| Событийная | 10 | 1 | 1113 | 113 |
| Пошаговая | | 1 | 1103 | 103 |
| Событийная | 40 | 2 | 1673 | 673 |
| Пошаговая | | 1 | 1713 | 713 |
| Событийная | 80 | 2 | 4879 | 3879 |
| Пошаговая | | 2 | 5086 | 4086 |

4. ПРОГРАММНЫЙ КОД

Для реализации программы был выбран язык Python. На листинге 4.1 представлена реализация пошагового метода.

Листинг 4.1: Релаизация пошагового метода

```
def TimekeepingSimulation(distribution, jobProcessor,
     jobsAmount=0, returnPercentage=0, step=0.001):
2
       processedJobs = 0
       currentTime = step
3
       generationTime = distribution.GetRandomValue()
       processTime = 0
       currentQueueLen = maxQueueLen = 0
       generatedJobs = 0
       returnedJobs = 0
       while processedJobs < jobsAmount + returnedJobs:
10
11
12
           if currentTime > generationTime and generatedJobs <=
              jobsAmount:
               currentQueueLen += 1
13
               generatedJobs += 1
14
               if currentQueueLen > maxQueueLen:
15
16
                    maxQueueLen = currentQueueLen
                    generationTime += distribution.GetRandomValue()
17
           if currentTime > processTime:
18
               if currentQueueLen > 0:
19
               processedJobs += 1
20
21
22
               if random.randint(1, 100) <= returnPercentage:
                    returnedJobs += 1
23
24
                    currentQueueLen += 1
25
               currentQueueLen -= 1
26
27
               processTime += jobProcessor.GetRandomValue()
28
           currentTime += step
       return maxQueueLen, processedJobs, returnedJobs
29
```

На листинге 4.2 представлена реализация событийного метода.

Листинг 4.2: Релаизация событийного метода

```
1 def EventSimulation(distribution, jobProcessor, jobsAmount=0,
      returnPercentage=0):
       processedJobs = 0
2
       currentQueueLen = 0
3
       maxQueueLen = 0
5
       jobs = [[distribution.GetRandomValue(), 'g']]
7
       free, isProcessed = True, False
8
9
       generatedJobs = 0
10
       returnedJobs = 0
11
12
       while processedJobs < jobsAmount + returnedJobs:</pre>
13
14
           job = jobs.pop(0)
15
16
            if job[1] == 'g' and generatedJobs <= jobsAmount:
17
18
19
                currentQueueLen += 1
                generatedJobs += 1
20
21
                if currentQueueLen > maxQueueLen:
22
                    maxQueueLen = currentQueueLen
23
24
                enqueueJob(jobs, [job[0] +
25
                   distribution.GetRandomValue(), 'g'])
26
                if free:
27
                    isProcessed = True
28
29
           elif job[1] == 'p':
30
31
32
                processedJobs += 1
33
```

```
if random.randint(1, 100) <= returnPercentage:</pre>
34
                     returnedJobs += 1
35
                     currentQueueLen += 1
36
37
38
                isProcessed = True
39
            if isProcessed:
40
41
                if currentQueueLen > 0:
42
                     currentQueueLen -= 1
43
                     t = jobProcessor.GetRandomValue()
44
                     enqueueJob(jobs, [job[0] + t, 'p'])
45
                     free = False
46
                else:
47
                     free = True
48
                isProcessed = False
49
50
       return maxQueueLen, processedJobs, returnedJobs
51
```

На листинге 4.3 представлена функция помещения заявки в буфер.

Листинг 4.3: Вспомогательная функция помещения заявки в буфер

```
def enqueueJob(jobs, job):
    i = 0
    while i < len(jobs) and jobs[i][0] < job[0]:
        i += 1
    if 0 < i < len(jobs):
        jobs.insert(i - 1, job)
    else:
        jobs.insert(i, job)</pre>
```

На листинге 4.4 представлены функции распределений: равномерного и нормального.

Листинг 4.4: Функции распределений

```
1 class UniformDistributon:
       def __init__(self, lo: float, hi: float):
2
           self.lo = lo
3
           self.hi = hi
5
  def GetRandomValue(self):
       return self.lo + (self.hi - self.lo) * random.random()
8
       class GaussianDistributon:
       def __init__(self, mu: float, sigma: float):
10
           self.mu = mu
11
           self.sigma = sigma
12
13
       def GetRandomValue(self):
14
           return normal(self.mu, self.sigma)
15
```