Практическая работа №1. Анализ одноканальной системы с отказами.

Тема: Колл-центр Выполнил: **Гаджиев Саид М3304**

1. Цель работы

Исследовать характеристики одноканальной системы массового обслуживания с отказами (M/M/1/0) методом имитационного моделирования. На примере колл-центра необходимо:

- Разработать имитационную модель системы;
- Провести эксперименты при различных параметрах;
- Сравнить экспериментальные показатели с теоретическими расчётами (формула Эрланга);
- Построить график зависимости вероятности отказа от интенсивности входящего потока заявок (λ) при фиксированном значении интенсивности обслуживания (μ).

2. Задачи

• Разработка модели:

- Моделировать одноканальную систему, где заявки, поступающие в момент занятости канала, теряются.
- Использовать генератор случайных чисел для моделирования экспоненциального распределения интервалов между заявками и времени обслуживания.

• Проведение экспериментов:

- Запустить модель с заданными параметрами:
 - Интенсивность входящего потока заявок (λ), например, 5 заявок/ед. времени.
 - Интенсивность обслуживания (µ), например, 6 заявок/ед. времени.
 - Время моделирования 1000 единиц времени.
- Зафиксировать следующие показатели:
 - Общее число поступивших заявок.
 - Число обслуженных заявок.
 - Число отказанных (потерянных) заявок.
 - Вероятность отказа (отношение потерянных заявок к общему числу).
 - Коэффициент загрузки канала (доля времени, когда канал занят).

• Анализ результатов:

- Сравнить экспериментальные значения с теоретическим расчётом, согласно формуле Эрланга для отказов: $P_{\text{Отказ}} = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$
- Построить график зависимости вероятности отказа от λ при фиксированном
 μ.

3. Описание модели и алгоритм работы

3.1 Параметры системы

- λ (lambda): интенсивность поступления заявок (заявок/ед. времени). Интервалы между поступлениями моделируются с помощью экспоненциального распределения с параметром λ.
- **µ (mu):** интенсивность обслуживания (заявок/ед. времени). Время обслуживания также моделируется экспоненциально с параметром µ.
- **Время моделирования:** общее время работы системы, например, 1000 единиц времени.

3.2 Особенности модели

• Одноканальная система с отказами (М/М/1/0):

Система имеет один канал для обслуживания. Если заявка поступает, когда канал занят, она немедленно отвергается.

• Имитация событий:

Используются случайные величины для моделирования интервалов между заявками и длительности обслуживания.

3.3 Алгоритм работы модели

1. Генерация заявок:

 Интервалы между поступлениями генерируются экспоненциально с параметром λ.

2. Обработка заявки:

- При поступлении заявки проверяется доступность канала.
- Если канал свободен, заявка поступает в обслуживание, время которого генерируется экспоненциально с параметром µ.
- Если канал занят, заявка считается потерянной.

3. Сбор статистики:

- Подсчёт общего числа заявок, числа обслуженных заявок и числа отказов.
- \circ Вычисление вероятности отказа: $P_{0 ext{TKA3}} = \frac{ ext{число отказов}}{ ext{общее число заявок}}$
- Вычисление коэффициента загрузки канала:

$$3$$
агрузка = $\frac{\text{общее время, когда канал занят}}{\text{время моделирования}}$

4. Сравнение с теорией и построение графиков:

- \circ Рассчитывается теоретическая вероятность отказа по формуле $\frac{\lambda}{\lambda + \mu}$
- Для вариаций параметра λ при фиксированном μ строится график зависимости экспериментальной и теоретической вероятности отказа.

4. Реализация на Python

Ниже приведён полный пример кода на Python с использованием библиотек **simpy**, **numpy** и **matplotlib**.

```
import simpy
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
LAMBDA = 5 # интенсивность поступления заявок (заявок/ед. времени)
MU = 6
SIM TIME = 1000 # время моделирования
class CallCenter:
       self.server = simpy.Resource(env, capacity=1)
def serve(env, call center, service time):
def arrival process(env, call center, lambd, mu, stats):
       interarrival = np.random.exponential(1.0 / lambd)
       yield env.timeout(interarrival)
       if call center.server.count < call center.server.capacity:</pre>
```

```
def run simulation(lambd, mu, sim time):
   env = simpy.Environment()
  call center = CallCenter(env)
   env.process(arrival process(env, call center, lambd, mu, stats))
   loss probability = stats['lost'] / stats['arrivals'] if stats['arrivals'] >
stats, utilization, loss probability = run simulation(LAMBDA, MU, SIM TIME)
print("Статистика при λ =", LAMBDA, "и μ =", MU)
print("Поступило заявок:", stats['arrivals'])
print("Обслужено заявок:", stats['served'])
print("Отказов:", stats['lost'])
print("Коэффициент загрузки:", utilization)
print("Вероятность отказа:", loss probability)
theoretical loss = LAMBDA / (LAMBDA + MU)
print("Теоретическая вероятность отказа:", theoretical loss)
lambdas = np.linspace(1, 10, 50) # диапазон изменения \lambda от 1 до 10
exp loss probs = []
theor loss probs = []
for 1 in lambdas:
   exp loss probs.append(loss prob)
   theor loss probs.append(1 / (1 + MU))
plt.style.use('dark background')
plt.figure(figsize=(8, 5))
plt.plot(lambdas, exp loss probs, label='Экспериментальное')
plt.plot(lambdas, theor_loss probs, label='Теоретическое', linestyle='--')
plt.xlabel('Интенсивность входящего потока (<math>\lambda)')
plt.ylabel('Вероятность отказа')
\mathsf{plt.title}(\mathsf{'}\mathsf{Зависимость} вероятности отказа от \lambda при \mu = \mathsf{'} + \mathsf{str}(\mathsf{MU}))
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
```

Пояснения к коду

• Класс CallCenter:

Моделирует колл-центр с одним сервером. Ведётся подсчёт времени, когда сервер занят (busy_time).

• **Функция serve**:

Обеспечивает обслуживание заявки: после запроса сервера фиксируется время начала обслуживания, затем происходит задержка, имитирующая время обслуживания, и время занятости добавляется к общему времени busy_time.

• Функция arrival_process:

Генерирует поступления заявок согласно экспоненциальному распределению. Если сервер свободен (проверка if call_center.server.count < call_center.server.capacity), заявка направляется в обслуживание; иначе — фиксируется отказ.

• Функция run_simulation:

Запускает имитационную модель, собирает статистику и вычисляет коэффициент загрузки и вероятность отказа. Результаты сравниваются с теоретическим значением $\frac{\lambda}{\lambda+\mu}$

• Построение графика:

Для диапазона значений λ проводится серия экспериментов, результаты эксперимента (вероятность отказа) сравниваются с теоретической зависимостью. График демонстрирует, что с ростом λ вероятность отказа увеличивается.

5. Результаты экспериментов и анализ

5.1 Эксперимент с исходными параметрами ($\lambda = 5, \mu = 6$)

Статистика при λ = 5 и μ = 6

Поступило заявок: 4976 Обслужено заявок: 2728

Отказов: 2248

Коэффициент загрузки: 0.44674003673175683

Вероятность отказа: 0.4517684887459807

Теоретическая вероятность отказа: 0.4545454545454545

• Экспериментальные показатели:

• Общее число поступивших заявок.

- Число обслуженных заявок.
- Число отказов.
- Коэффициент загрузки канала.
- Экспериментальная вероятность отказа.

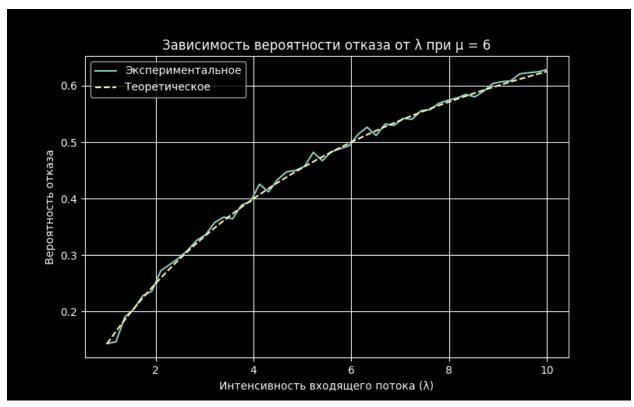
• Сравнение с теорией:

Теоретическая вероятность отказа рассчитывается по формуле:

$$P_{\text{Отказ}} = \frac{5}{5+6} \approx 0.4545$$

Полученные экспериментальные показатели можно сопоставить с этим значением.

5.2 Анализ влияния параметра λ



Проведён дополнительный эксперимент, в котором параметр λ варьируется от 1 до 10 при фиксированном μ = 6.

- На графике наблюдается, что с увеличением интенсивности входящего потока заявок вероятность отказа увеличивается, что соответствует теоретическим ожиданиям.
- Экспериментальные и теоретические зависимости совпадают при достаточном числе испытаний.

6. Выводы

• Влияние параметров системы:

При увеличении интенсивности входящего потока (λ) система становится более загруженной, что приводит к увеличению числа отказов. Коэффициент загрузки канала также возрастает, так как сервер работает с большей нагрузкой.

• Согласованность с теорией:

Экспериментальные результаты (вероятность отказа и коэффициент загрузки) близки к теоретическим расчётам по формуле Эрланга:

$$P_{\text{Отказ}} = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

• Практическая значимость:

Разработанная модель позволяет оценивать эффективность работы систем, подобных колл-центру, и выявлять узкие места при изменении параметров поступлений или скорости обслуживания. Это может быть полезно для оптимизации реальных систем обслуживания.