

Практическое занятие № 2

Тема: Расчет СМО М/М/п/г.

Цель: Приобретение практических навыков расчета показателей оперативности обработки данных с помощью системы массового обслуживания М/М/п/г.

Язык программирования, ПО и библиотеки: python 3.x, установленный пакет библиотек Anaconda или отдельно следующие: pandas, numpy, matplotlib.

Среда разработки – PyCharm, Spyder 3 или Jupyter.

Порядок выполнения практического занятия.

1. Откройте PyCharm. Создайте новый файл с расширением .py в проекте.
2. Добавьте в папку с проектом файл *mmnr_calc.py* и *smo_im.py*.
3. Пропишите секцию import в следующем виде:

```
import mmnr_calc
import smo_im
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

4. Для моделирования СМО М/М/п/г необходимо задать интенсивности поступления заявок λ и обслуживания μ , размер буфера r и число каналов обслуживания n . Определите значения количества каналов (n) и максимальную длину очереди (r) по номеру варианта (номеру по журналу группы) с помощью следующей таблицы.

	n						
r		1	3	5	7	9	10
	10	1	2	3	4	5	6
	20	7	8	9	10	11	12
	30	13	14	15	16	17	18
	50	19	20	21	22	23	24

5. Для системы М/М/п/г осталось задать интенсивности входящего потока λ и обслуживания μ . Для дальнейших расчетов зададим $\lambda = 1.0$. Интенсивность

обслуживания μ будем пересчитывать для различных коэффициентов загрузки системы, которые определяются по формуле

$$\rho_{смо} = \frac{\lambda b_1}{n},$$

где для рассматриваемой системы $b_1 = 1 / \mu$.

6. Требуется сравнить оценку среднего времени ожидания заявок в очереди, полученную для имитационной модели со значением, рассчитанным по формуле:

$$w = Q / \lambda,$$

где Q – средняя длина очереди:

$$Q = p_n \sum_{i=1}^r i \left(\frac{\rho}{n} \right)^i,$$

$$p_i = \begin{cases} \frac{\rho^i}{i!} p_0, i < n \\ \frac{\rho^i}{n! n^{i-n}} p_0, i \geq n \end{cases}$$

$$p_0 = \left[\sum_{i=0}^{n-1} \frac{\rho^i}{i!} + \frac{\rho^n}{n!} \cdot \frac{1 - \left(\frac{\rho}{n} \right)^{r+1}}{1 - \frac{\rho}{n}} \right]^{-1},$$

Примечание: для данных формул необходимо принять $\rho = \frac{\lambda}{\mu}$.

Сравнение необходимо производить для коэффициента загрузки системы $\rho_{смо}$ в диапазоне 0.1–0.95.

Отчет по практическому занятию должен содержать:

1) график с зависимостью среднего времени ожидания в СМО от коэффициента загрузки для имитационной модели $w_{им}$ и теоретически рассчитанных значений $w_{теор}$;

2) график с зависимостью относительной ошибки оценки среднего времени ожидания в СМО от коэффициента загрузки системы имитационной моделью.

3) график с зависимостью относительной ошибки оценки среднего времени ожидания в СМО от числа обслуженных заявок имитационной моделью.

Примечание. Относительная ошибка вычисляется как

$$\delta = \frac{(w_{\text{им}} - w_{\text{теор}})}{w_{\text{теор}}} * 100\%$$

Итоговый отчет должен быть представлен в виде программы. Секции отображения графиков должны быть готовы к отображению по просьбе принимающего. Возможен вариант предварительного формирования графиков – для этого используйте в конце программы вместо *plt.show()* метод *plt.savefig(«имя_файла.jpg»)* для сохранения графика в директорию проекта.

Будьте готовы ответить на **контрольные вопросы** по практическому занятию:

- 1) Каким образом устроена нотация Кендалла?
- 2) Какую модель СМО вы исследовали?
- 3) Как зависит среднее время ожидания заявок в системе от коэффициента загрузки?
- 4) Как зависит точность оценок, полученных с помощью ИМ, от числа обработанных заявок?
- 5) Как зависит точность оценок от коэффициента загрузки системы?

Как пользоваться ИМ

1. Задайте параметры для СМО типа M/M/n/r

```
n = 2
r = 20
l = 1.8
mu = 1.0

smo = smo_im.SmoIm(n, r)
smo.set_sources(l, 'M')
smo.set_servers(mu, 'M')
```

2. Запустите ИМ, передав методу *run* количество заявок, которые требуется обслужить:

```
smo.run(100000)
```

3. Для того, чтобы получить список с вероятностями состояний системы, необходимо вызвать

```
p = smo.get_p()
```

4. Начальные моменты времен ожидания и пребывания в СМО содержатся в списках `smo.w`, `smo.v` соответственно.

5. В классе `SmoIm` метод `__str__` перегружен, поэтому при вызове функции `print(smo)` выводится информация о результатах модулирования в виде:

```
Queueing system M/M/2/20
Load: 0.900
    Sojourn moments:
```

4.0465	26.2894	216.5013					
Wait moments:							
3.0434	18.1995	137.8252					
Stationary prob:							
0.05719	0.10480	0.09277	0.08426	0.07572	0.06925	0.06194	
0.05663	0.04906						

Расчет M/M/n/r

В файле *mmnr_calc.py* содержатся методы расчета среднего числа заявок в очереди $getQ$ и вероятностей состояний системы $getp$ для системы M/M/n/r. Ниже приведен листинг файла *mmnr_calc.py*:

```
import math

class M_M_n_formula:

    @staticmethod
    def getPI(l, mu, n, r):

        ro = l / mu
        p = M_M_n_formula.getp(l, mu, n, r)

        chisl = math.pow(ro, n + r) * p[0]
        znam = math.factorial(n) * math.pow(n, r)
        return chisl / znam

    @staticmethod
    def getQ(l, mu, n, r):
        ro = l / mu
        p = M_M_n_formula.getp(l, mu, n, r)
        sum = 0
        for i in range(1, r+1):
            sum += i * math.pow(ro / n, i)
        return p[n] * sum

    @staticmethod
    def getW(l, mu, n, r):
        q = M_M_n_formula.getQ(l, mu, n, r)
        w = q * l
        return w

    @staticmethod
    def getV(l, mu, n, r):
        w = M_M_n_formula.getW(l, mu, n, r)
        return w + 1/mu
```

```

@staticmethod
def getp(l, mu, n, r):

    p = []
    sum1 = 0
    ro = l / mu
    sum2 = 0
    for i in range(1, r+1):
        sum2 += math.pow(ro/n, i)
    sum2 *= (math.pow(ro, n)/math.factorial(n))

    for i in range(n+1):
        sum1 += math.pow(ro, i) / math.factorial(i)

    p.append(1 / (sum1 + sum2))

    for i in range(1, n+r+1):
        if (i <= n):
            p.append(math.pow(ro, i) * p[0] / math.factorial(i))
        else:
            p.append(math.pow(ro, i) * p[0] / math.factorial(n) *
math.pow(n, i - n))
    return p

```

Пример расчета средней длины очереди:

```

import mmnr_calc

l = 1.0
mu = 0.4
n = 3
r = 50

q = mmnr_calc.M_M_n_formula.getQ(l, mu, n, r)

print("{0:5.3f}".format(q)) # выведет значение 4.209

```

Построение графиков

Для построения графиков воспользуйтесь библиотекой `matplotlib`. После формирования массивов, содержащих средние времена пребывания заявок для

имитационной модели $w1_{im}$ и рассчитанных теоретически $w1_{teor}$, можно построить график следующим образом

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(roes, w1_im)
ax.plot(roes, w1_teor)
plt.show()
```

В данном случае *roes* представляет собой массив значений загрузки СМО. Ниже приведен пример автоматического заполнения массива 20 значениями в диапазоне от 0.1 до 0.9 с помощью метода *linspace* библиотеки *numpy*

```
roes = np.linspace(0.1, 0.9, 20)
```

После формирования массива относительных ошибок *error*, соответствующий график можно построить так

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(roes, error)
plt.show()
```

Ниже приведен фрагмент листинга программы, в котором в цикле происходит накопление средних времен ожидания в системе для ИМ и рассчитанных теоретически в зависимости от коэффициента загрузки системы

```
roes = np.linspace(0.1, 0.9, 20)
w1_im = []
w1_teor = []
error = []
for ro in roes:
    smo = smo_im.SmoIm(n, r)
    smo.set_sources(1, 'M')
    mu = 1/(ro*n)
    smo.set_servers(mu, 'M')
    smo.run(jobs_count)
    q = mmnr_calc.M_M_n_formula.getQ(1, mu, n, r)
    w1_teor.append(q/l)
    w1_im.append(smo.w[0])
    error.append(100*(q/l - smo.w[0])/(q/l))
```

Для формирования графика относительной ошибки оценки среднего времени ожидания в СМО имитационной моделью от числа обслуженных заявок следует также воспользоваться библиотекой *matplotlib*

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(jobs_count, error, label="относ ошибка ИМ")
plt.legend()
plt.show()
```

В данном случае `jobs_count` представляет собой массив, содержащий значения числа обслуженных заявок в диапазоне от 10000 до 300000

```
jobs_count = [x*10000 for x in range(1, 30)]
```

Массив *error* следует сформировать в цикле, по аналогии с ранее представленным листингом, сделав соответствующие изменения.