

**Лабораторная работа №3**

Выполнила: Анейчик Ольга  
4 курс 2 группа  
Преподаватель: Кирица В.П.

## 1. Постановка задачи

Вычислить интеграл, используя метод Монте-Карло:

$$I = \int_0^1 x e^x dx$$

Сравнить полученную оценку с оценкой полученной по методу выделения главной части ( $h(x) = x^2$ ). Сравнить дисперсии этих оценок (с помощью аналитических выкладок).

## 2. Формулы и краткие пояснения к ним

### Метод Монте-Карло

Пусть требуется вычислить определённый интеграл  $\int_a^b f(x) dx$ .

Рассмотрим случайную величину  $u$ , равномерно распределённую на отрезке интегрирования  $[a; b]$ . Тогда  $f(u)$  также будет случайной величиной, причём её математическое ожидание выражается как

$$E\{f(u)\} = \int_a^b f(x) \varphi(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b f(x) dx$$

Тогда искомый интеграл выражается как

$$\int_a^b f(x) dx = (b-a) * E\{f(u)\}$$

Для определения  $E\{f(u)\}$  смоделируем  $N$  случайных величин  $u_i$ , распределённых равномерно на отрезке  $[a; b]$  и для каждой  $u_i$  вычислим  $f(u_i)$ . Затем вычислим выборочное среднее:  $\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(u_i)$ . В итоге получаем оценку интеграла:

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{N} \sum_{i=1}^N f(u_i)$$

Среднеквадратическая ошибка интегрирования методом Монте-Карло  $\sigma$  определяется дисперсией значений подынтегральной функции:

$$D(f) = E\{f^2\} - (E\{f\})^2$$

$$\sigma(I) = \sqrt{\frac{D(f)}{N}}$$

### Метод главной части

Пусть требуется вычислить интеграл  $I = \int_a^b f(x) dx$ . Введем в рассмотрение случайную величину  $X$ , распределённую равномерно на интервале  $(a, b)$ . Допустим, что найдена такая функция  $h(x)$ , которая мало отличается от  $f(x)$  и интеграл от которой можно вычислить, не прибегая к методу Монте-Карло. Тогда значение интеграла  $I$  равно:

$$I = F(X) = (b-a)[f(X) - h(X)] + \int_a^b h(x) dx$$

Таким образом, в качестве оценки математического ожидания  $E\{F(X)\}$ , а следовательно и интеграла  $I$ , можно принять среднее арифметическое  $N$  значений функции  $F(X)$ :

$$\frac{b-a}{N} \sum_{i=1}^N [f(x_i) - h(x_i)] + \int_a^b h(x) dx$$

где  $x_i$  – возможные значения  $X$ .

### 3. Выходные данные

Найдем точное значение интеграла. Для этого используем метод интегрирования по частям:

$$I = \int_0^1 x e^x dx = [u = x, dv = e^x, du = dx, v = e^x] = (x e^x)|_1 - (x e^x)|_0 - \int_0^1 e^x dx = e - e + 1 = 1$$

$$D(f) = \left( \int_0^1 (x e^x)^2 dx - \left( \int_0^1 x e^x dx \right)^2 \right) / N = [\text{первый интеграл вычисляется по частям}] = \left( \frac{e^2}{4} - \frac{1}{4} - 1 \right) / N \approx 0.6 / N$$

$$D(f - h) = \left( \int_0^1 (x e^x - x^2)^2 dx - \frac{\left( \int_0^1 (x e^x - x^2) dx \right)^2}{N} \right) / N = \frac{\left( \frac{e^2}{4} + 4e - \frac{241}{20} \right) - \frac{2}{3}}{N} \approx 0.23 / N$$

Результаты вычислений, N – количество моделируемых СВ для вычисления выборочного среднего:

N	10	50	100	500	1000
Monte Carlo	0.94568	1.00805	0.88137	0.98274	0.96630
Main part	1.19359	0.92689	1.01345	1.00425	1.00334

### 4. Листинг

```
# utils.py

import random as r
A = C = 2 ** 15 + 1
M = 2 ** 32 + 1

def linear_congruential_generator(n, a=A, c=C, m=M):
    for i in range(n):
        a = (c * a) % m
        yield a / m

basic_random_values = list(linear_congruential_generator(9999))

def basic_rv():
    return basic_random_values[r.randint(0, 9990)]

def continuous_uniform_rv(a, b):
    return a + (b - a) * basic_rv()

# main.py

from utils import *
from tabulate import tabulate
from math import exp
from numpy import var

a = 0
b = 1
results = []
true_value = 1
```

```

def f(x):
    return x * exp(x)

def h(x):
    return x ** 2

def integrate_h(t, p):
    return (p ** 3 - t ** 3) / 3

def monte_carlo(n):
    avg = sum([f(continuous_uniform_rv(a, b)) for _ in range(0, n)]) / n
    return (b - a) * avg

def monte_carlo_main_part(n):
    avg = 0
    for _ in range(0, n):
        x_i = continuous_uniform_rv(a, b)
        avg += f(x_i) - h(x_i)
    avg /= n

    return (b - a) * avg + integrate_h(a, b)

N_values = [10, 50, 100, 500, 1000]
with open('output.txt', 'w') as output:

    mcs = [monte_carlo(N) for N in N_values]
    mcs_variance = var(mcs)
    main_parts = [monte_carlo_main_part(N) for N in N_values]
    main_parts_variance = var(main_parts)

    table = tabulate([
        ['N'] + N_values,
        ['Monte Carlo'] + mcs,
        ['Main part'] + main_parts
    ])
    output.write(table + '\n')
    output.write(f'Variance(Monte Carlo): {round(mcs_variance, 5)}\n')
    output.write(f'Variance(Main parts): {round(main_parts_variance, 5)}')

```