

Санкт - Петербургский государственный университет
Математико - механический факультет

Отчёт по практическому заданию №4

Численное решение интегрального уравнения Фредгольма 2-го рода.

Выполнил:
студент 451 гр.
Челабов А.Г.

Санкт – Петербург
2024

Постановка задачи

Интегральное уравнение Фредгольма второго рода

$$u(x) - \int_a^b H(x, y)u(y)dy = f(x), \quad f(x) \in C_{[a,b]}, \quad (1)$$

где ядро $H(x, y)$ - достаточное количество раз непрерывно дифференцируемо.

Метод замены ядра на вырожденное

Вырожденным называется ядро, представимое в виде

$$\tilde{H}(x, y) = \sum_{i=1}^n \alpha_i(x)\beta_i(y). \quad (2)$$

Пусть $H(x, y) \approx \tilde{H}(x, y)$ и будем решать уравнение

$$\tilde{u}^n(x) - \int_a^b \tilde{H}(x, y)\tilde{u}^n(y)dy = f(x). \quad (3)$$

Если уравнение (3) имеет решение, то оно представимо в виде

$$\tilde{u}^n(x) = f(x) + \sum_{i=1}^n c_i \alpha_i(x), \quad (4)$$

где

$$\begin{aligned} c_i &= \int_a^b \beta_i(y)\tilde{u}^n(y)dy = \int_a^b \beta_i(y)(f(y) + \sum_{j=1}^n c_j \alpha_j(y)) dy = \\ &= \sum_{j=1}^n \int_a^b \beta_i(y)\alpha_j(y)dy c_j + \int_a^b \beta_i(y)f(y)dy. \end{aligned} \quad (5)$$

Обозначим

$$\gamma_{ij} = \int_a^b \beta_i(y)\alpha_j(y)dy, \quad b_i = \int_a^b \beta_i(y)f(y)dy, \quad a_{ij} = \delta_{ij} - \gamma_{ij}, \quad (6)$$

(δ_{ij} — символ Кронекера), тогда c_i является решением системы линейных алгебраических уравнений $AC = B$. Здесь $A = (a_{ij})_{i,j=1}^n$ — матрица коэффициентов, $B = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$ — вектор правых частей, $C = (c_1, c_2, \dots, c_n)^T$ — искомый вектор.

Метод механических квадратур

Используем для рассмотрения, квадратурную формулу

$$\int_a^b v(x)dx \approx \sum_{k=1}^n A_k v(x_k), \quad (14)$$

где узлы $x_k \in [a, b]$, $x_k \neq x_j$ при $k \neq j$.

Заменяя интеграл в уравнении (1) приближенно на квадратурную сумму, получим новое уравнение относительно новой неизвестной функции $u^n(x)$

$$u^n(x) - \sum_{k=1}^n A_k H(x, x_k) u^n(x_k) = f(x). \quad (15)$$

Если квадратурная сумма достаточно хорошо приближает интеграл, то есть основания надеяться, что решение $u^n(x)$ уравнения (15) близко к решению $u(x)$ уравнения (1).

Для решения уравнения (15) будем полагать x поочередно равными x_1, x_2, \dots, x_n .

Обозначим $\varsigma_j = u^n(x_j)$, тогда ς_j обязаны удовлетворять системе уравнений

$$\varsigma_j - \sum_{k=1}^n A_k H(x_j, x_k) \varsigma_k = f(x_j), \quad j = 1, 2, \dots, n \quad (16)$$

или, в матричной записи, $Dz = g$, где

$$D = (d_{jk})_{j,k=1}^n, \quad d_{jk} = \delta_{jk} - A_k H(x_j, x_k), \quad g = (f(x_1), f(x_2), \dots, f(x_n)), \quad (17)$$

$z = (\varsigma_1, \varsigma_2, \dots, \varsigma_n)$ – искомый вектор.

После вычисления решения системы (16) $z = (\varsigma_1, \varsigma_2, \dots, \varsigma_n)$ решение уравнения (15) может быть получено по формуле

$$u^n(x) = \sum_{k=1}^n A_k H(x, x_k) \varsigma_k + f(x). \quad (18)$$

Решение

$$u(x) + 0.5 \int_0^1 e^{xy} u(y) dy = x + 0.5.$$

```
H = lambda x, y: np.exp(x * y)
f = lambda x: x+ .5
a, b = 0, 1
# Метод замены ядра на вырожденное
def taylor(k):
    return lambda x: x**k / np.sqrt(math.factorial(k))

alpha = [taylor (k) for k in range(4)]
beta = [taylor (k) for k in range(4)]
H_3 = lambda x, y: np. sum( [alpha[i] (x) * beta[i] (y) for i in range(3)])
H_4 = lambda x, y: np. sum( [alpha[i] (x) * beta[i] (y) for i in range(4)])

# -----

def taylor(k):
    return lambda x: x**k / np.sqrt(math.factorial(k))

alpha = [taylor(k) for k in range(4)]
beta = [taylor(k) for k in range(4)]

def B(k):
    res = np.zeros(k)
    for i in range(k):
        res[i], _ = quad(lambda x: beta[i](x) * f(x), a, b)
    return res

def G(k):
    res = np.zeros((k, k))
    for i in range(k):
        for j in range(k):
            res[i][j], _ = quad(lambda x: beta[i](x) * alpha[j](x), a, b)
    return res
```

```

def A(k):
    G_k = G(k)
    res = np.zeros((k, k))
    for i in range(k):
        for j in range(k):
            res[i][j] = (i == j) - G_k[i][j]
    return res

def C(k):
    return np.linalg.solve(A(k), B(k))

# # Вывод результатов
# print("A(3) = ", A(3), "\nB(3) = ", B(3), "\nC(3) = ", C(3))
# print("A(4) = ", A(4), "\nB(4) = ", B(4), "\nC(4) = ", C(4))

# Функция для форматированного вывода матриц
def print_matrix(matrix, name):
    print(f"{name} = ")
    for row in matrix:
        print("  [" , " ".join(f"{val:.6f}" for val in row), "]")
    print()

# Вывод результатов
print_matrix(A(3), "A(3)")
print_matrix(B(3).reshape(1, -1), "B(3)")
print_matrix(C(3).reshape(1, -1), "C(3)")

print_matrix(A(4), "A(4)")
print_matrix(B(4).reshape(1, -1), "B(4)")
print_matrix(C(4).reshape(1, -1), "C(4)")

```

```

A(3) =
[ 0.000000 -0.500000 -0.235702 ]
[ -0.500000  0.666667 -0.176777 ]
[ -0.235702 -0.176777  0.900000 ]

B(3) =
[ 1.000000  0.583333  0.294628 ]

C(3) =
[ -3.055259 -1.626524 -0.792261 ]

A(4) =
[ 0.000000 -0.500000 -0.235702 -0.102062 ]
[ -0.500000  0.666667 -0.176777 -0.081650 ]
[ -0.235702 -0.176777  0.900000 -0.048113 ]
[ -0.102062 -0.081650 -0.048113  0.976190 ]

B(4) =
[ 1.000000  0.583333  0.294628  0.132681 ]

C(4) =
[ -2.932218 -1.569129 -0.766924 -0.339693 ]

Delta = 0.1388825690799833

```

```

def U(k):
    C_k = C(k)
    return lambda x: f(x) + sum(C_k[i] * alpha[i](x) for i in range(k))

u_3 = U(3)
u_4 = U(4)

pts = [0, 0.5, 1]

# Вычисление максимальной разности
delta = np.max([abs(u_3(p) - u_4(p)) for p in pts])
print(f"Delta = {delta}")

# Создание DataFrame
data = {
    "U3": {
        "0": u_3(0),
        "0.5": u_3(0.5),
        "1": u_3(1)
    },
    "U4": {
        "0": u_4(0),
        "0.5": u_4(0.5),
        "1": u_4(1)
    }
}

df = pd.DataFrame(data)
print(df)

```

Delta = 0.1388825690799833

	U3	U4
0	-2.555259	-2.432218
0.5	-3.008575	-2.869692
1	-3.741997	-3.682324

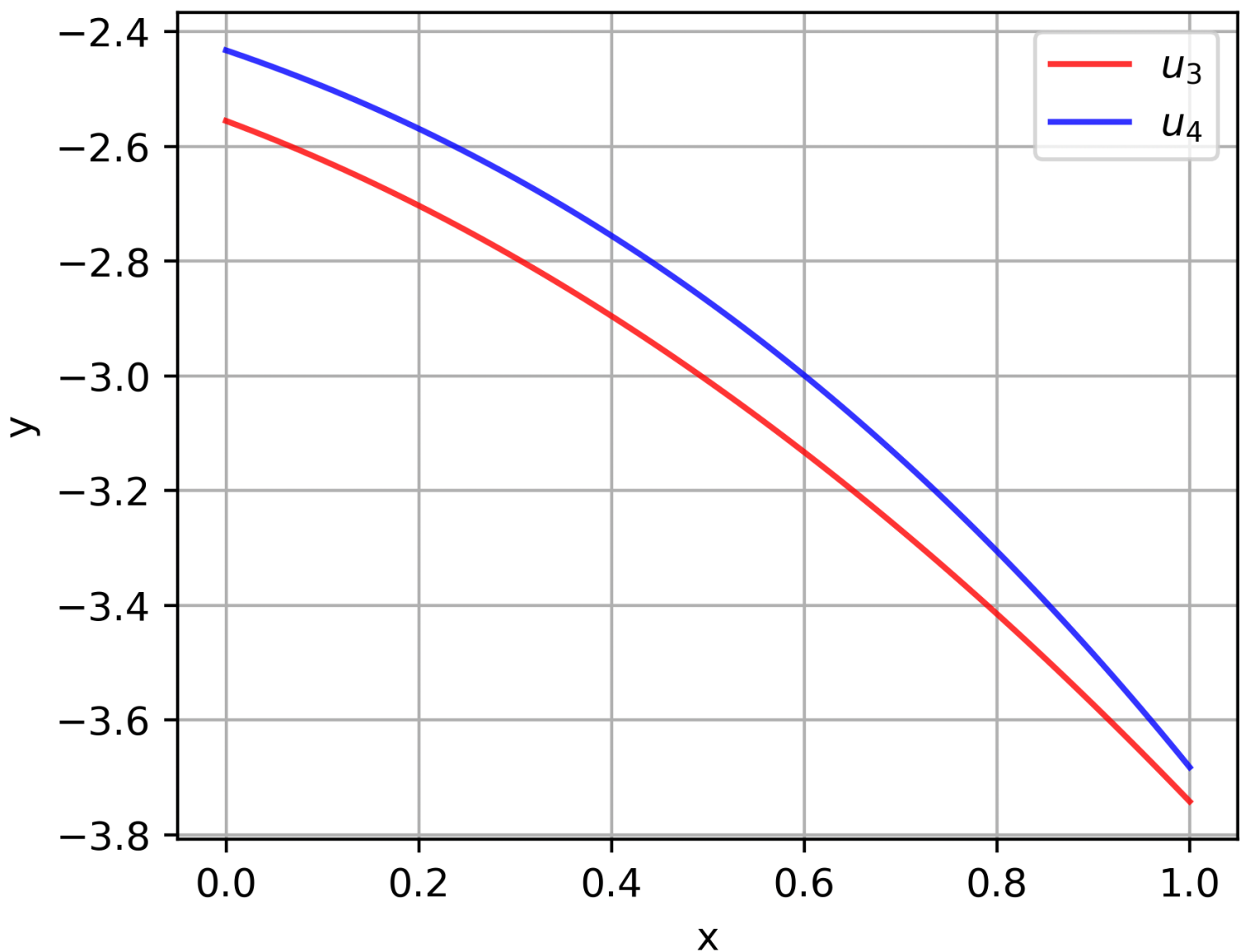
```
# Построение графика
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 6), dpi=200)

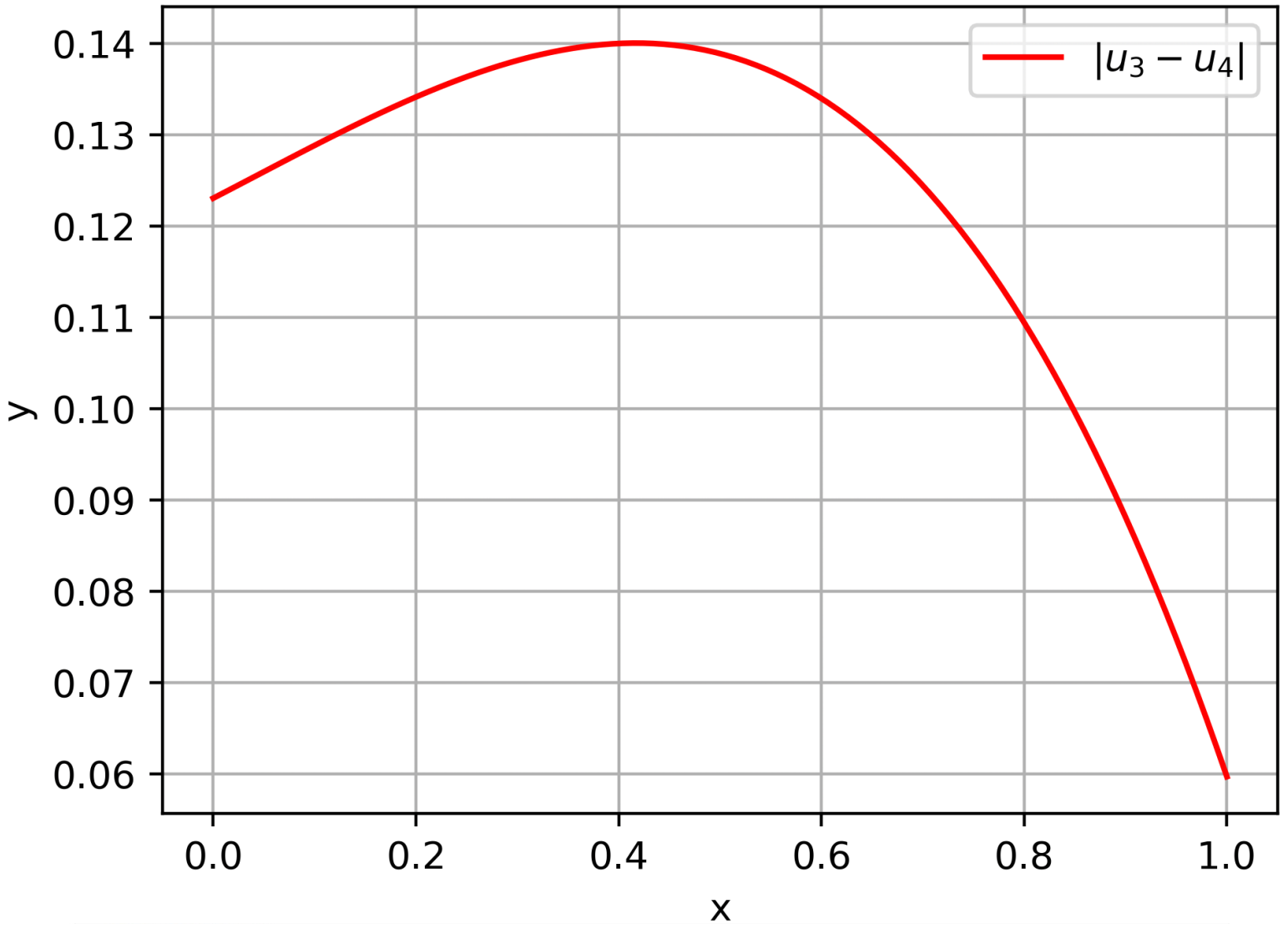
x = np.linspace(a, b, 100)

plt.plot(x, u_3(x), color='red', label=r'$u_3$', alpha=0.8)
plt.plot(x, u_4(x), color='blue', label=r'$u_4$', alpha=0.8)

ax.set_xlabel('x')
ax.set_ylabel('y')
ax.legend()
ax.grid()

plt.show()
```






```
# Метод механических квадратур
```

```
n = 200
```

```
eps = 1.e-8
```

```
def target(u: Callable) -> float:
```

```
    return abs(max(u(a), u((a + b) / 2), u(b)))
```

```
var = 1.e+8
```

```
u_n = u_3
```

```
while var > eps:
```

```
    n *= 2
```

```
    h = (b - a) / (n + 1)
```

```
    x_ = np.linspace(a + h, b - h, n)
```

```
    D = np.zeros((n, n))
```

```
    for i in range(n):
```

```
        for j in range(n):
```

```
            D[i][j] = (i == j) - h * H(x_[i], x_[j])
```

```
    q = f(x_)
```

```
    z = np.linalg.solve(D, q)
```

```
    t_prev = target(u_n)
```

```
def sol(x):
```

```
    s = f(x)
```

```
    for i in range(n):
```

```
        s += h * H(x, x_[i]) * z[i]
```

```
    return s
```

```
u_n = sol
```

```
t_next = target(u_n)
```

```
var = abs(t_prev - t_next)
```

```
n = 800
```

```
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 6), dpi=200)
```

```
x = np.linspace(a, b, 100)
```

```
plt.plot(x, u_3(x), color="red", label=r"$u_3$", alpha=0.8)
```

```
plt.plot(x, u_4(x), color="blue", label=r"$u_4$", alpha=0.8)
```

```
plt.plot(x, u_n(x), color="green", label=r"$u_n$", alpha=0.8)
```

```
ax.set_xlabel("x")
```

```
ax.set_ylabel("y")
```

```
ax.legend()
```

```
ax.grid()
```

```
plt.show()
```

