

Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого
Институт прикладной математики и механики
Высшая школа теоретической механики

Лабораторная работа №3
Уравнение Лапласа. Вариант 6.

Студент:
Преподаватель:

А.А. Дурнев
Е.Ю. Витохин

Санкт-Петербург
2020

Содержание

| | | |
|---|--------------------------------|---|
| 1 | Постановка задачи | 2 |
| 2 | Описание метода | 2 |
| 3 | Описание результатов | 3 |
| 4 | Приложение | 7 |

1 Постановка задачи

Необходимо, используя метод конечных разностей, составить приближённое решение задачи Дирихле для уравнения Лапласа в квадрате $ABCD$ с вершинами $A(0,0)$, $B(0,1)$, $C(1,1)$, $D(1,0)$. Шаг: $h = 0.2$, точность: $\epsilon = 0.01$.

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} = 0 \quad (1)$$

где x, y - пространственные координаты.

Граничные условия:

$$U|_{AB} = 30\sin(\pi y), U|_{BC} = 20x, U|_{CD} = 20y, U|_{AD} = 30x(1-x) \quad (2)$$

Для численного решения уравнения будем использовать итерационный метод последовательных релаксаций.

2 Описание метода

Задаём сетки по осям x и y :

$$y_j = jh, j = 0, \dots, N \quad (3)$$

$$x_i = ih, i = 0, \dots, N \quad (4)$$

h - шаг сетки по осям x и y , N - количество узлов сетки по осям x и y .

Производные приближаем конечными разностями:

$$\frac{\partial^2 U}{\partial x^2} = \frac{U_{i-1,j} - 2U_{i,j} + U_{i+1,j}}{h^2} \quad (5)$$

$$\frac{\partial^2 U}{\partial y^2} = \frac{U_{i-1,j} - 2U_{i,j} + U_{i+1,j}}{h^2} \quad (6)$$

Подставляя (5) и (6) в уравнение (1) получаем:

$$U_{i-1,j} - 4U_{i,j} + U_{i+1,j} + U_{i,j-1} + U_{i,j+1}$$

Откуда:

$$U_{i,j} = \frac{U_{i-1,j} + U_{i+1,j} + U_{i,j-1} + U_{i,j+1}}{4}$$

Обозначим:

$$\tilde{U}_{i,j} = \frac{U_{i-1,j} + U_{i+1,j} + U_{i,j-1} + U_{i,j+1}}{4}$$

Вычисления будем производить по формуле:

$$U_{i,j}^{k+1} = U_{i,j}^k + \omega(\tilde{U}_{i,j}^k - U_{i,j}^k) \quad (7)$$

Параметр ω в формуле (7) может изменяться в пределах $[0.5, 1.9)$.

Производим вычисления пока не выполнено условие:

$$\max |U_{i,j}^{k+1} - U_{i,j}^k| \leq \epsilon$$

3 Описание результатов

Определим наилучший параметр по зависимости $k(\omega)$, где k - количество шагов:

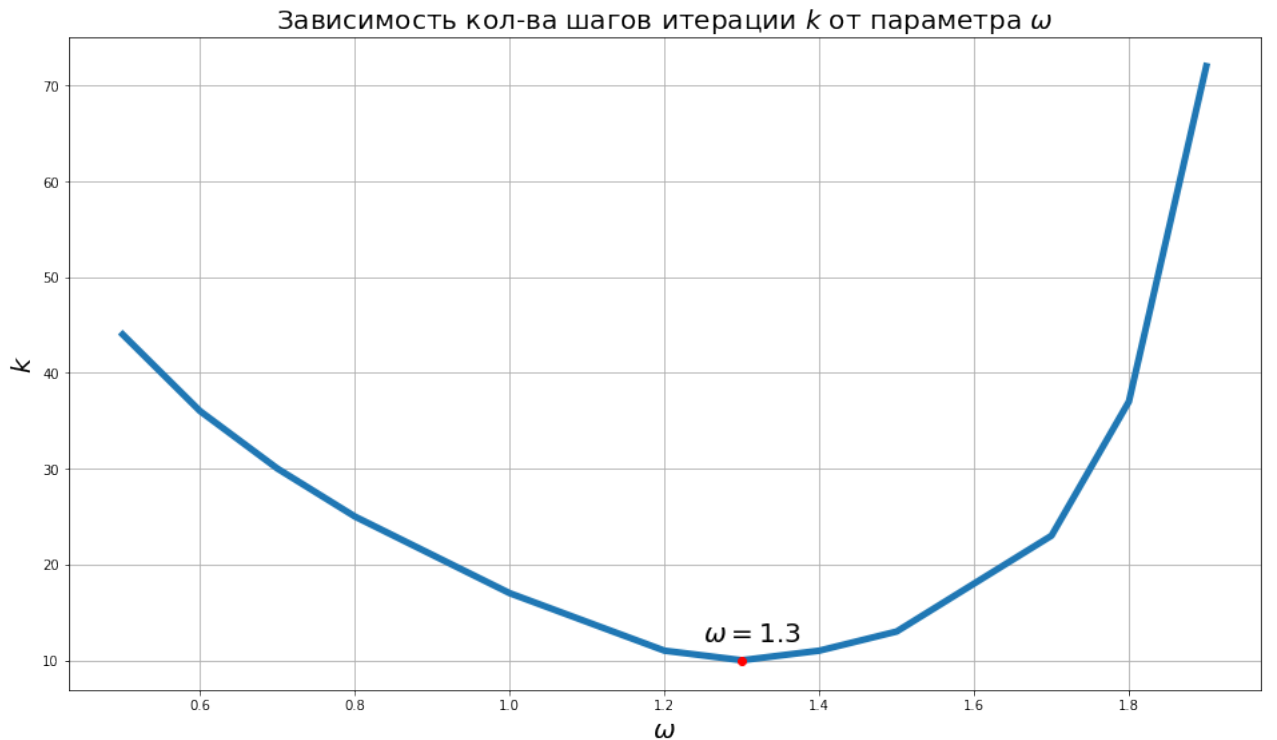


Рис. 1:

| | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 11 | 12 | 13 | 14 | |
|---|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|-------|
| 0 | 0.5 | 0.6 | 0.7 | 0.8 | 0.9 | 1.0 | 1.1 | 1.2 | 1.3 | 1.4 | 1.5 | 1.6 | 1.7 | 1.8 | 1.9 | Omega |
| 1 | 44.0 | 36.0 | 30.0 | 25.0 | 21.0 | 17.0 | 14.0 | 11.0 | 10.0 | 11.0 | 13.0 | 18.0 | 23.0 | 37.0 | 72.0 | K |

Рис. 2: Таблица с результатами ω и k

Решение при оптимальном параметре $\omega = 1.3$:

Зависимость U от x, y

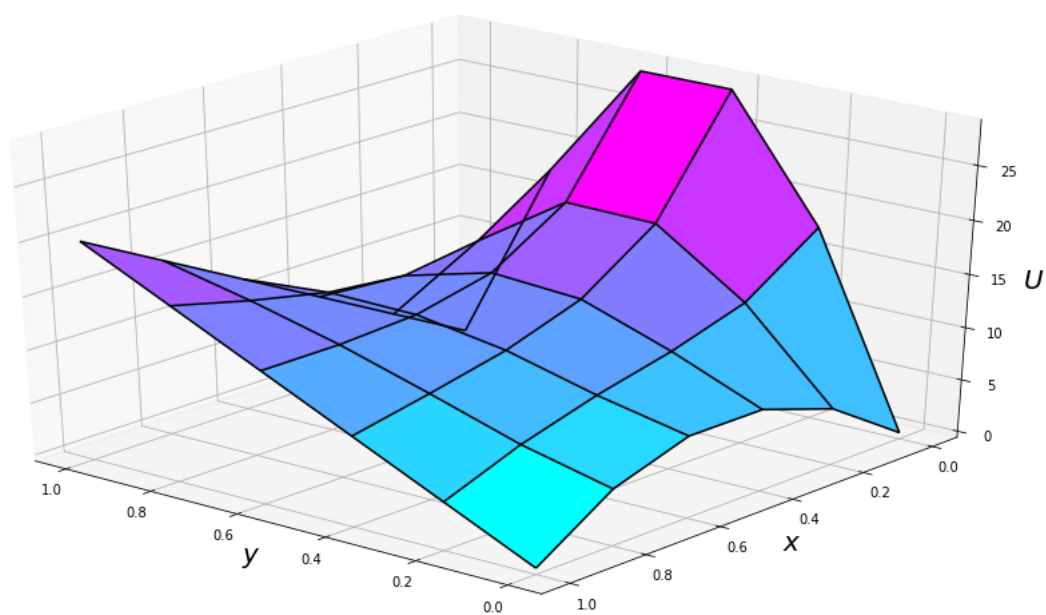


Рис. 3:

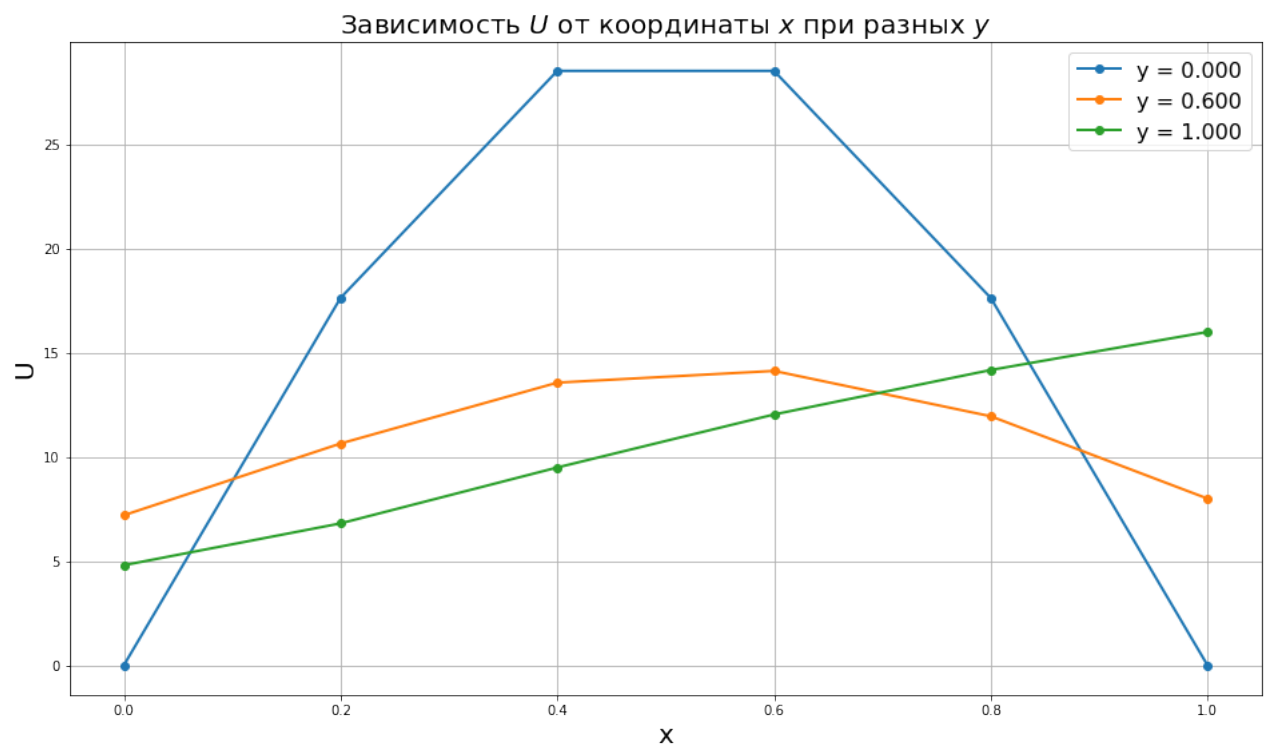


Рис. 4:

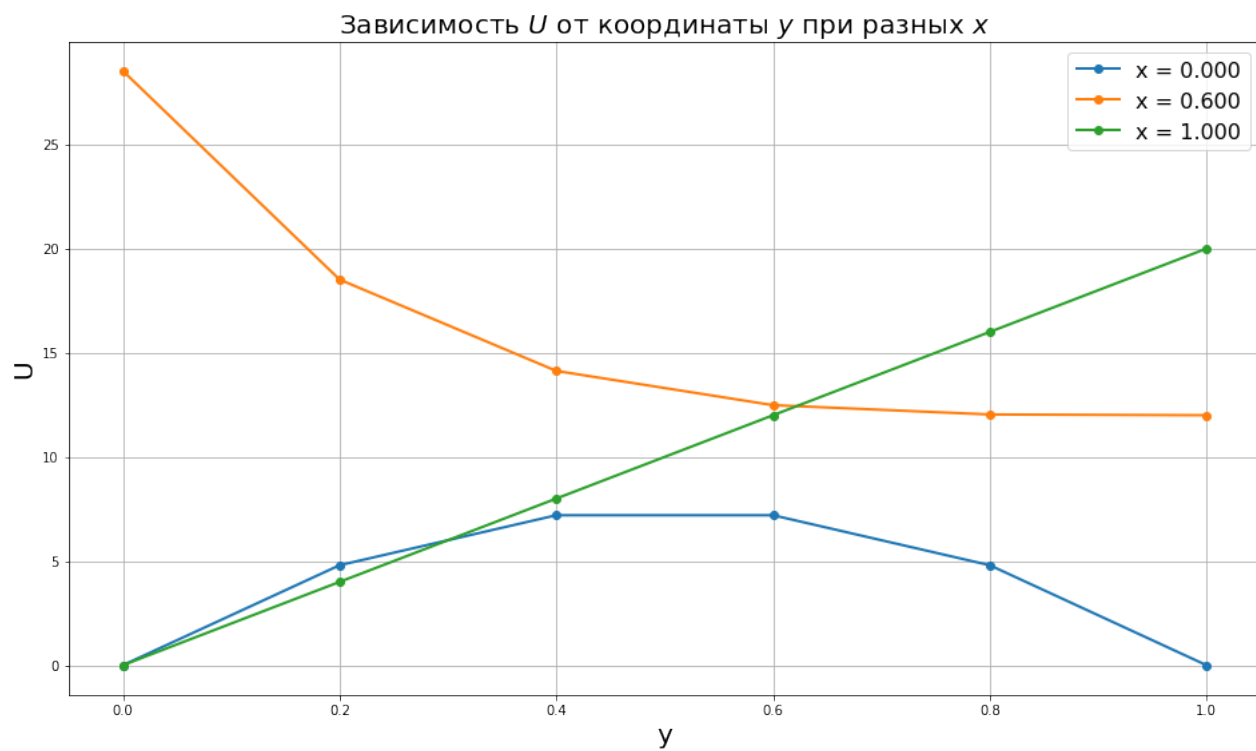


Рис. 5:

| Y | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | X |
|---|-----|-----------|-----------|-----------|-----------|------|------|
| 0 | 0.0 | 17.633558 | 28.531695 | 28.531695 | 17.633558 | 0.0 | 0.0 |
| 1 | 4.8 | 12.861877 | 18.368565 | 18.513517 | 13.024606 | 4.0 | 4.0 |
| 2 | 7.2 | 10.643138 | 13.565357 | 14.128627 | 11.951261 | 8.0 | 8.0 |
| 3 | 7.2 | 8.943411 | 11.121215 | 12.484788 | 12.652115 | 12.0 | 12.0 |
| 4 | 4.8 | 6.808824 | 9.491758 | 12.037243 | 14.172283 | 16.0 | 16.0 |
| 5 | 0.0 | 4.000000 | 8.000000 | 12.000000 | 16.000000 | 20.0 | 20.0 |

Рис. 6: Таблица с решением

4 Приложение

Далее представлен код программы на Python:

Листинг 1: Insert code directly in your document

```
import math
import numpy
import matplotlib.pyplot as plt
from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib import cm
from matplotlib.ticker import LinearLocator, FormatStrFormatter
import numpy as np
import pandas as pd
import warnings
warnings.filterwarnings("ignore")
from copy import deepcopy

def diff(A, B):
    max = 0
    for i in range(1, N-1):
        for j in range(1, N-1):
            if abs(A[i][j] - B[i][j]) > max:
                max = abs(A[i][j] - B[i][j])

    return max

def start():
    U = [[0 for i in range(N)] for k in range(N)]
    for i in range(N):
        U[0][i] = round(20 * y_j(i), 3)
    for i in U:
        i[-1] = 20
    for i in range(N):
        U[-1][i] = round(20 * y_j(i) ** 2, 3)
    for i in range(N):
        U[i][0] = round(50 * x_i(i) * (1 - x_i(i)), 3)

    return U

h = 0.2
l = 1
N = round(l / h) + 1
w = 1
e = 0.01

x_i = lambda i: i * h
y_j = lambda j: j * h

W = []
K = []
for w in np.arange(0.5, 2, 0.1):
    W.append(w)
    U = start()
    U_k = deepcopy(U)
```



```

    for i in range(1, N - 1):
        for j in range(1, N - 1):
            U[i][j] = U[i][j] + w * ( 0.25 * (U[i-1][j] +
                U[i+1][j] + U[i][j-1] + U[i][j+1]) - U[i][j] )
k = 1
while diff(U, U_k) > e:
    k += 1
    U_k = deepcopy(U)
    for i in range(1, N - 1):
        for j in range(1, N - 1):
            U[i][j] = U[i][j] + w * ( 0.25 * (U[i-1][j] +
                U[i+1][j] + U[i][j-1] + U[i][j+1]) - U[i][j] )

K.append(k)

U = start()
U_k = deepcopy(U)
w = 1.3
for i in range(1, N - 1):
    for j in range(1, N - 1):
        U[i][j] = U[i][j] + w * ( 0.25 * (U[i-1][j] +
            U[i+1][j] + U[i][j-1] + U[i][j+1]) - U[i][j] )
k = 1
while diff(U, U_k) > e:
    k += 1
    U_k = deepcopy(U)
    for i in range(1, N - 1):
        for j in range(1, N - 1):
            U[i][j] = U[i][j] + w * ( 0.25 * (U[i-1][j] +
                U[i+1][j] + U[i][j-1] + U[i][j+1]) - U[i][j] )

plt.figure(figsize=(16, 9))
plt.plot(W, K, linewidth=5)
plt.plot([1.3], [10], 'ro')
plt.text(1.25, 12, '$\omega=1.3$', fontsize=20)
plt.title('Title', fontsize=20)
plt.xlabel('$\omega$', fontsize=20)
plt.ylabel('$k$', fontsize=20)
plt.grid()

fig = plt.figure(figsize=(16, 9))
ax = fig.gca(projection='3d')

# Make data.
X = np.arange(0, 1 + h/10, h)
X, Y = np.meshgrid(X, X)
U = np.array(U)

# Plot the surface.
ax.plot_surface(X, Y, np.array((U)), cmap='cool')
ax.plot_wireframe(X, Y, np.array((U)), color='black')

ax.set_xlabel("y", fontsize=20)
ax.set_ylabel("x", fontsize=20)
ax.set_zlabel("U", fontsize=20)
ax.view_init(30, 230)

fig.suptitle('title', fontsize=20)

```
