

Лабораторная работа №6

Выполнила Прудникова А. А. М8О-408Б-20

Вариант 4

Используя явную схему крест и неявную схему, решить начально-краевую задачу для дифференциального уравнения гиперболического типа. Аппроксимацию второго начального условия произвести с первым и со вторым порядком. Осуществить реализацию трех вариантов аппроксимации граничных условий, содержащих производные: двухточечная аппроксимация с первым порядком, трехточечная аппроксимация со вторым порядком, двухточечная аппроксимация со вторым порядком. В различные моменты времени вычислить погрешность численного решения путем сравнения результатов с приведенным в задании аналитическим решением $u(x, t)$. Исследовать зависимость погрешности от сеточных параметров τ и h .

```
Ввод [1]: import numpy as np
import random
import matplotlib.pyplot as plt
import math
import sys
import ipywidgets as widgets
import warnings

from functools import reduce
from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
from ipywidgets import interact
from IPython.display import display
```

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} - 5u$$

$$\begin{cases} u_x(0, t) = 2u(0, t) \\ u_x(1, t) = 2u(1, t) \\ u(x, 0) = e^{2x} \\ u_t(x, 0) = 0 \end{cases}$$

$$u(x, t) = e^{2x} \cos t$$

```
Ввод [2]: def psi_1(x):  
            return math.exp(2*x)  
  
            def psi_2(x):  
                return 0  
  
            def dpsi2_dx2(x):  
                return 4*psi_1(x)  
  
            # analytic solve  
            def u(x, t):  
                return math.exp(2*x)*math.cos(t)
```

Конечно-разностная схема

Ввод [4]:

```
class Schema:
    def __init__(self, psi1 = psi_1, psi2 = psi_2, diffpsi2 = dpsi2_dx2,
                  l0 = 0, l1 = 1, T = 5, order2nd = True, aprx_cls = None):
        self.psi1 = psi1
        self.diffpsi = diffpsi2
        self.psi2 = psi2
        self.T = T
        self.l0 = l0
        self.l1 = l1
        self.tau = None
        self.h = None
        self.approx = None
        self.order = order2nd
        if aprx_cls is not None:
            self._init_approx(aprx_cls)
        self.sigma = None

    def _init_approx(self, a_cls):
        self.approx = a_cls()

    def set_approx(self, aprx_cls):
        self._init_approx(self, aprx_cls)

    def set_l0_l1(self, l0, l1):
        self.l0 = l0
        self.l1 = l1

    def set_T(self, T):
        self.T = T

    def _compute_h(self, N):
        self.h = (self.l1 - self.l0) / N

    def _compute_tau(self, K):
        self.tau = self.T / K

    def _compute_sigma(self):
        self.sigma = self.tau*self.tau / (self.h*self.h)

    @staticmethod
    def nparange(start, end, step = 1):
        now = start
        e = 0.0000000001
        while now - e <= end:
            yield now
            now += step

    def _compute_line(self, t, x, last_line1, last_line2):
        pass

    def __call__(self, N=30, K=200):
        N, K = N-1, K-1
        self._compute_tau(K)
        self._compute_h(N)
        self._compute_sigma()
        ans = []
```

```

x = list(self.nparange(self.l0, self.l1, self.h))

last_line = list(map(self.psi1, x))

ans.append(list(last_line))

if self.order:
    last_line = list(map(
        lambda a: self.psi1(a) + self.tau*self.psi2(a) + self.tau*self
        x
    ))
else:
    last_line = list(map(lambda a: self.psi1(a) + self.tau*self.psi2(a)
    ))

ans.append(list(last_line))

X = [x, x]
Y = [[0.0 for _ in x]]
Y.append([self.tau for _ in x])

for t in self.nparange(self.tau + self.tau, self.T, self.tau):

    ans.append(self._compute_line(t, x, ans[-1], ans[-2]))
    X.append(x)
    Y.append([t for _ in x])
return X, Y, ans

```

Явная конечно-разностная схема

Ввод [5]:

```

class Explicit_Schema(Schema):
    def _compute_sigma(self):
        self.sigma = self.tau*self.tau / (self.h * self.h)
        if self.sigma > 1:
            warnings.warn("Sigma > 1")

    def _compute_line(self, t, x, last_line1, last_line2):
        line = [None for _ in last_line1]
        for i in range(1, len(x) - 1):
            line[i] = self.sigma*(last_line1[i-1] - 2*last_line1[i] + last_line2[i])
            line[i] -= 5*self.tau*self.tau*last_line1[i]
            line[i] += 2*last_line1[i]
            line[i] -= last_line2[i]
        line[0] = self.approx.explicit_0(self.h, self.sigma, line, last_line1, last_line2)
        line[-1] = self.approx.explicit_1(self.h, self.sigma, line, last_line1, last_line2)
        return line

```

Неявная конечно-разностная схема

```
Ввод [6]: class Implicit_Schema(Schema):
    @staticmethod
    def race_method(A, b):
        P = [-item[2] for item in A]
        Q = [item for item in b]

        P[0] /= A[0][1]
        Q[0] /= A[0][1]

        for i in range(1, len(b)):
            z = (A[i][1] + A[i][0] * P[i-1])
            P[i] /= z
            Q[i] -= A[i][0] * Q[i-1]
            Q[i] /= z

        x = [item for item in Q]

        for i in range(len(x) - 2, -1, -1):
            x[i] += P[i] * x[i + 1]

        return x

    def _compute_line(self, t, x, last_line1, last_line2):
        a = 1
        b = -(2 + 5*self.h*self.h + 1/self.sigma)

        A = [(a, b, a) for _ in range(1, len(x)-1)]
        w = [
            (last_line2[i] - 2*last_line1[i]) / self.sigma
            for i in range(1, len(x)-1)
        ]

        koeffs = self.approx.implicit_0(self.h, self.sigma, last_line1, last_line2)
        A.insert(0, koeffs[:-1])
        w.insert(0, koeffs[-1])

        koeffs = self.approx.implicit_1(self.h, self.sigma, last_line1, last_line2)
        A.append(koeffs[:-1])
        w.append(koeffs[-1])

        return self.race_method(A, w)
```

Аппроксимация первых производных

```
Ввод [7]: class Approx:
    def __init__(self):
        pass

    def explicit_0(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        pass
    def explicit_1(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        pass

    def implicit_0(self, h, sigma, l0, l1):
        pass
    def implicit_1(self, h, sigma, l0, l1):
        pass
```

Двухточечная первого порядка

```
Ввод [8]: class approx_two_one(Approx):
    def explicit_0(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        return line[1] / (1 + 2*h)

    def explicit_1(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        return line[-2] / (1 - 2*h)

    def implicit_0(self, h, sigma, l0, l1):
        return 0, (1 + 2*h), -1, 0

    def implicit_1(self, h, sigma, l0, l1):
        return -1, (1 - 2*h), 0, 0
```

Трёхточечная второго порядка

```
Ввод [9]: class approx_three_two(Approx):
    def explicit_0(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        return (4*line[1] - line[2]) / (3 + 4*h)

    def explicit_1(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        return (4*line[-2] - line[-3]) / (3 - 4*h)

    def implicit_0(self, h, sigma, l0, l1):
        return 0, -(2 + 4*h), -(5*h*h + 1/sigma - 2), (-2*l0[1] + l1[1])/sigma

    def implicit_1(self, h, sigma, l0, l1):
        return -(5*h*h + 1/sigma - 2), -(2 - 4*h), 0, (-2*l0[-2] + l1[-2])/sigma
```

Двухточечная второго порядка

```
Ввод [10]: class approx_two_two(Approx):
    def explicit_0(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        ans = sigma*(2*last_line1[1] - (2 + 4*h)*last_line1[0])
        ans += (2 - 5*tau*tau)*last_line1[0] - last_line2[0]
        return ans

    def explicit_1(self, h, sigma, line, last_line1, last_line2, tau):
        ans = sigma*(2*last_line1[-2] + (4*h - 2)*last_line1[-1])
        ans += (2 - 5*tau*tau)*last_line1[-1] - last_line2[-1]
        return ans

    def implicit_0(self, h, sigma, l0, l1):
        return 0, -(2 + 5*h*h + 4*h + 1/sigma), 2, (-2*l0[0] + l1[0])/sigma

    def implicit_1(self, h, sigma, l0, l1):
        return 2, -(2 + 5*h*h - 4*h + 1/sigma), 0, (-2*l0[-1] + l1[-1])/sigma
```

Зависимость погрешности от параметра h

Вычисление погрешностей

Вычисление погрешности: $e = \|\hat{z} - z\|_2$, где \hat{z} , z - матрицы вычисленных и реальных значений функции в сетке.


```
Ввод [11]: def epsilon(x, y, z, f):  
    ans = 0.0  
    for i in range(len(z)):  
        for j in range(len(z[i])):  
            temp = abs(z[i][j] - f(x[i][j], y[i][j]))  
            ans = temp if temp > ans else ans  
    return ans
```

```
Ввод [12]: def get_graphic_h(solver, real_f):  
    h = []  
    e = []  
    for N in range(4, 50, 1):  
        x, y, z = solver(N)  
        h.append(solver.h)  
        e.append(epsilon(x, y, z, real_f))  
    return h, e
```

```
Ввод [13]: explicit = Explicit_Schema(T = 1, aprx_cls=approx_two_two)
```

```

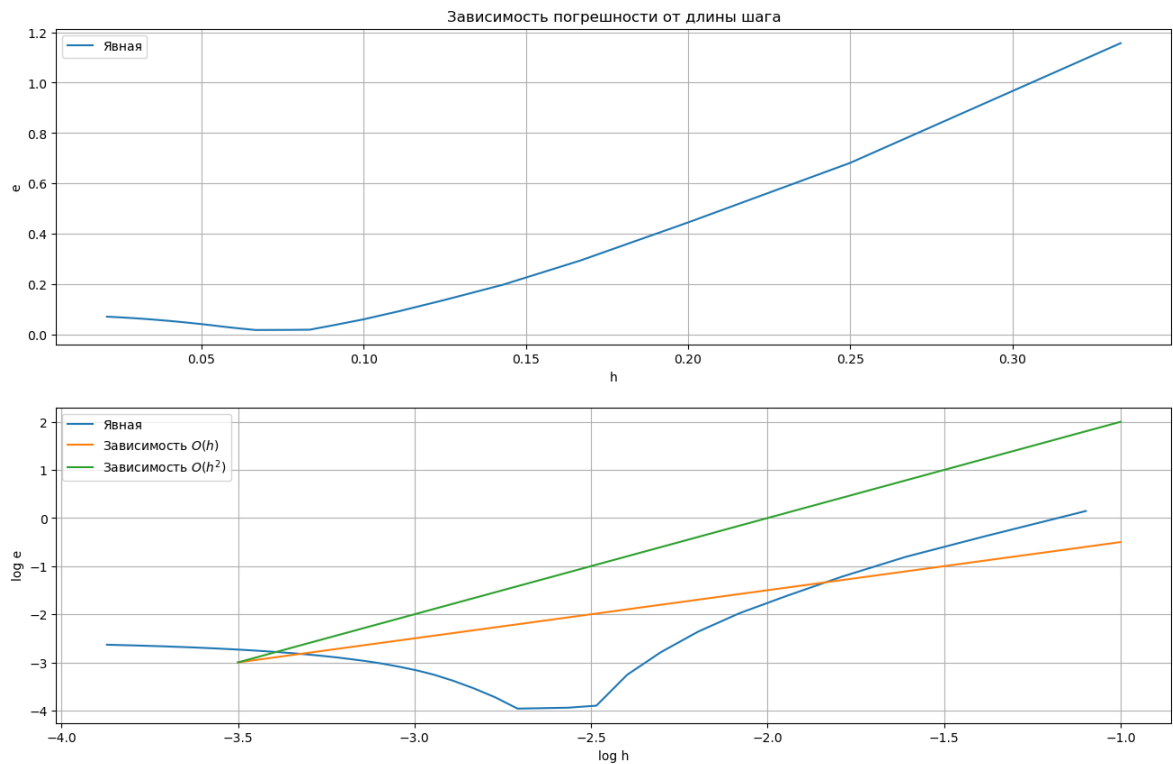
Ввод [14]: plt.figure(figsize = (16, 10))

plt.subplot(2, 1, 1)
plt.title("Зависимость погрешности от длины шага")
h, e = get_graphic_h(explicit, u)

plt.plot(h, e, label="Явная")
plt.xlabel("h")
plt.ylabel("e")
plt.legend()
plt.grid()

plt.subplot(2, 1, 2)
plt.plot(list(map(math.log, h)), list(map(math.log, e)), label="Явная")
plt.plot([-3.5, -1], [-3, -0.5], label="Зависимость  $O(h)$ ")
plt.plot([-3.5, -1], [-3, 2], label="Зависимость  $O(h^2)$ ")
plt.xlabel("log h")
plt.ylabel("log e")
plt.legend()
plt.grid()

```



Неявная схема

```

Ввод [15]: implicit = Implicit_Schema(T = 1, aprx_cls=approx_two_two)

```

```

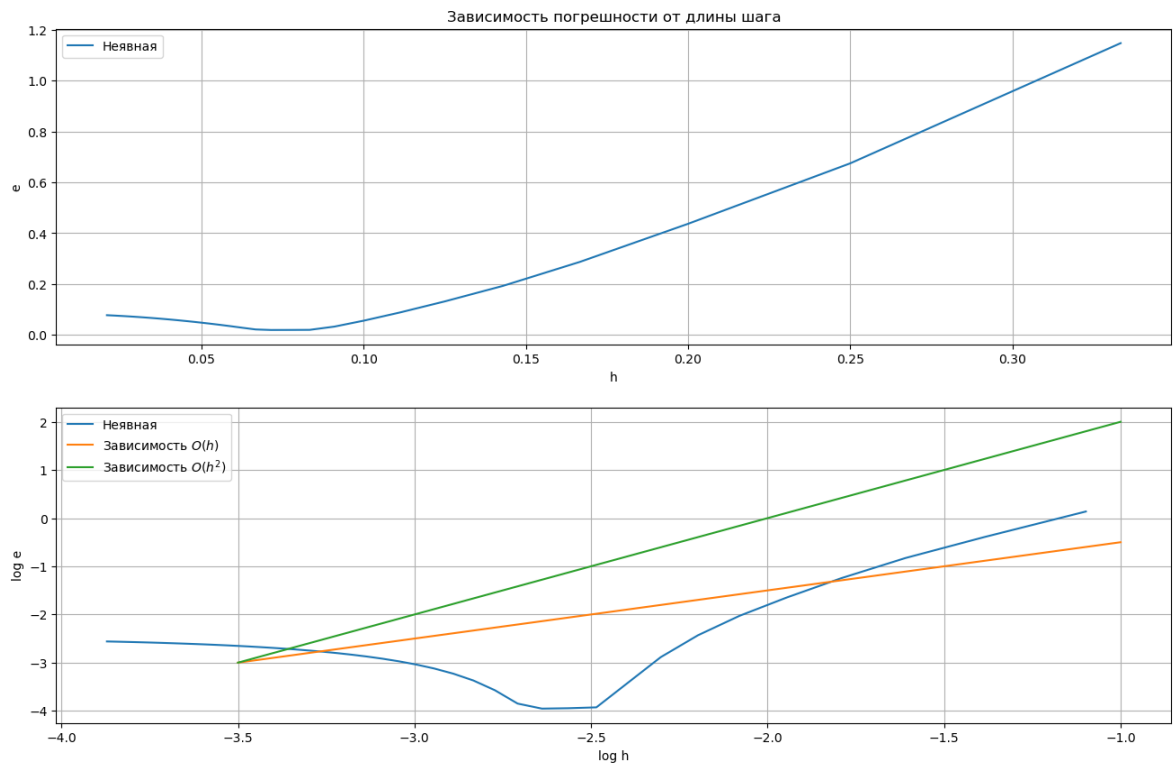
Ввод [16]: plt.figure(figsize = (16, 10))

plt.subplot(2, 1, 1)
plt.title("Зависимость погрешности от длины шага")
h, e = get_graphic_h(implicit, u)

plt.plot(h, e, label="Неявная")
plt.xlabel("h")
plt.ylabel("e")
plt.legend()
plt.grid()

plt.subplot(2, 1, 2)
plt.plot(list(map(math.log, h)), list(map(math.log, e)), label="Неявная")
plt.plot([-3.5, -1], [-3, -0.5], label="Зависимость $O(h)$")
plt.plot([-3.5, -1], [-3, 2], label="Зависимость $O(h^2)$")
plt.xlabel("log h")
plt.ylabel("log e")
plt.legend()
plt.grid()

```



Зависимость погрешности от параметра τ

Вычисление погрешности

```
Ввод [17]: def get_graphic_tau(solver, real_f):  
            tau = []  
            e = []  
            for K in range(3, 90):  
                x, y, z = solver(K = K)  
                tau.append(solver.tau)  
                e.append(epsilon(x, y, z, real_f))  
            return tau, e
```

```
Ввод [18]: explicit = Explicit_Schema(T = 1, aprx_cls=approx_two_two)
```

```

Ввод [19]: plt.figure(figsize = (16, 10))

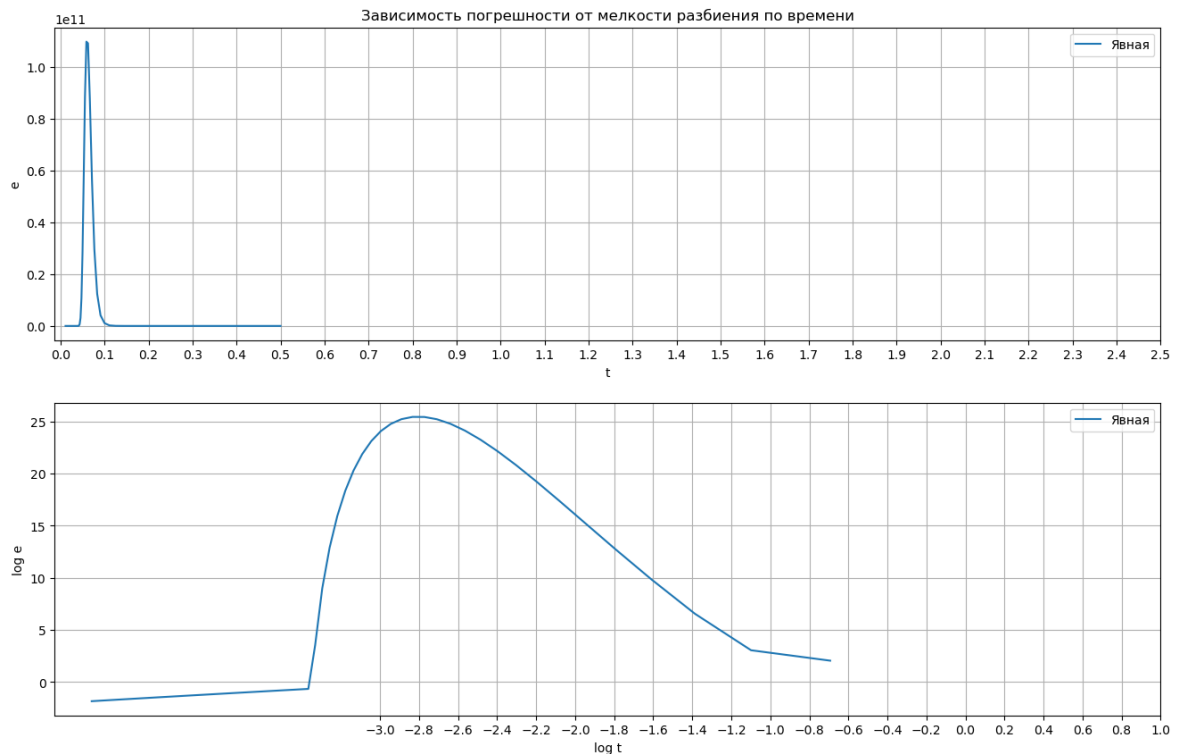
plt.subplot(2, 1, 1)
plt.title("Зависимость погрешности от мелкости разбиения по времени")
tau, e = get_graphic_tau(explicit, u)

plt.plot(tau, e, label="Явная")
plt.xlabel("t")
plt.ylabel("e")
plt.xticks(list(explicit.nparange(0, 2.5, 0.1)))
plt.legend()
plt.grid()

plt.subplot(2, 1, 2)
plt.plot(list(map(math.log, tau)), list(map(math.log, e)), label="Явная")
plt.xlabel("log t")
plt.ylabel("log e")
plt.xticks(list(explicit.nparange(-3, 1, 0.2)))
plt.legend()
plt.grid()

```

C:\Users\nprud\AppData\Local\Temp\ipykernel_35228\3357846069.py:5: UserWarning: Sigma > 1
 warnings.warn("Sigma > 1")



Неявная схема

```
Ввод [19]: # Krank Nikolson with  $O = 1$  is implicit schema
implicit = Implicit_Schema(T = 1, aprx_cls=approx_two_two, order2nd=True)
```

```
Ввод [20]: plt.figure(figsize = (16, 10))

plt.subplot(2, 1, 1)
plt.title("Зависимость погрешности от мелкости разбиения по времени")
tau, e = get_graphic_tau(implicit, u)

plt.plot(tau, e, label="Неявный")
plt.xlabel("t")
plt.ylabel("e")
plt.legend()
plt.grid()

plt.subplot(2, 1, 2)
plt.plot(list(map(math.log, tau)), list(map(math.log, e)), label="Неявный")
plt.plot([-4, 0], [-0.5, 3.5], label="Зависимость  $O(t)$ ")
plt.plot([-4, 0], [0, 2], label="Зависимость  $O(\sqrt{t})$ ")
plt.xlabel("log t")
plt.ylabel("log e")

plt.legend()
plt.grid()
```

