Лабораторная работа №5 учебного года 2023-2024 по курсу «Численные методы»

Выполнил: Москвин А. А. Группа: M8O-408Б-20

Преподаватель: Пивоваров Д.Е. Вариант по списку группы: 18

Условие лабораторной работы

Используя явную и неявную конечно-разностные схемы, а также схему Кранка - Николсона, решить начально-краевую задачу для дифференциального уравнения параболического типа. Осуществить реализацию трех вариантов аппроксимации граничных условий, содержащих производные: двухточечная аппроксимация первым порядком, трехточечная аппроксимация co 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, h .

Вариант 8

$$\frac{\partial u}{\partial t} = a \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + cu, \ a > 0, \ c < 0.$$

$$u_x(0, t) = \exp((c - a)t),$$

$$u(\frac{\pi}{2}, t) = \exp((c - a)t),$$

$$u(x, 0) = \sin x,$$

Аналитическое решение: $U(x,t) = \exp((c-a)t)\sin x$.

Программа

main.py
import numpy as np

from functions import phi0, phi1, psi from show import show_inaccuracy, show_result from task import a, c, count_t, count_x, h, sigma, tau

```
def explicit_scheme(bound_condition):
  u = np.zeros((count_t, count_x))
  for i in range(1, count_x):
     u[0][i] = psi(i * h)
  for k in range(1, count_t):
     for i in range(1, count_x - 1):
       u[k][i] = (
          sigma * u[k - 1][i + 1]
          +(1 - 2 * sigma) * u[k - 1][i]
          + sigma * u[k - 1][i - 1]
          + c * tau * u[k - 1][i]
       )
     if bound_condition == 1:
       u[k][0] = u[k][1] - h * phi0(k * tau)
       u[k][-1] = phi1(k * tau)
     elif bound_condition == 2:
       u[k][0] = (phi0(k * tau) + u[k][2] / (2 * h) - 2 * u[k][1] / h) *
2 * h / -3
       u[k][-1] = phi1(k * tau)
     elif bound_condition == 3:
       u[k][0] = (
          u[k][1] - h * phi0(k * tau) + (h**2 / (2 * tau) * u[k -
1][0])
       )/(1+h**2/(2*tau))
       u[k][-1] = phi1(k * tau)
     else:
       print("Условие не найдено")
  return u
def implicit_scheme(bound_condition):
  u = np.zeros((count_t, count_x))
  ai = np.zeros(count_x)
  bi = np.zeros(count_x)
  ci = np.zeros(count_x)
  di = np.zeros(count_x)
  for i in range(1, count_x):
     u[0][i] = psi(i * h)
```

```
for k in range(1, count t):
     for i in range(1, count_x - 1):
        ai[i] = sigma
        bi[i] = -2 * sigma + c * tau - 1
        ci[i] = sigma
        di[i] = -u[k - 1][i]
     if bound condition == 1:
        bi[0] = -(1 + 2 * sigma - c * tau)
        ci[0] = 2 * sigma
        di[0] = -(u[k - 1][0] - 2 * a * tau * phi0(k * tau) / h)
        ai[-1] = 2 * sigma
        bi[-1] = -(1 + 2 * sigma - c * tau)
        di[-1] = -phi1(k * tau)
     elif bound_condition == 2:
        bi[0] = -(1 + 2 * sigma - c * tau)
        ci[0] = 2 * sigma
        di[0] = -(u[k - 1][0] - 2 * a * tau * phi0(k * tau) / h)
        ai[-1] = 2 * sigma
        bi[-1] = -(1 + 2 * sigma - c * tau)
        di[-1] = -phi1(k * tau)
     elif bound_condition == 3:
        bi[0] = -(1 + 2 * sigma - c * tau)
        ci[0] = 2 * sigma
        di[0] = -(
          (1 - sigma) * u[k - 1][1] + sigma / 2 * u[k - 1][0]
        ) - sigma * phi0(k * tau)
        ai[-1] = 2 * sigma
        bi[-1] = -(1 + 2 * sigma - c * tau)
        di[-1] = -phi1(k * tau)
     else:
        print("Условие не найдено")
     u[k] = thomas_algorithm(ai, bi, ci, di)
  return u
def thomas_algorithm(a, b, c, d):
  size = len(a)
  p = np.zeros(size)
  q = np.zeros(size)
  p[0] = -c[0] / b[0]
  q[0] = d[0] / b[0]
  for i in range(1, size):
     s = b[i] + a[i] * p[i - 1]
```

```
p[i] = -c[i] / s
     q[i] = (d[i] - a[i] * q[i - 1]) / s
  result = np.zeros(size)
  result[-1] = q[-1]
  for i in range(size - 2, -1, -1):
     result[i] = p[i] * result[i + 1] + q[i]
  return result
def explicit_implicit_scheme(omega, bound_condition):
  u = np.zeros((count_t, count_x))
  imp = implicit_scheme(bound_condition)
  exp = explicit_scheme(bound_condition)
  for k in range(count_t):
     for i in range(count_x):
       u[k][i] = imp[k][i] * omega + exp[k][i] * (1 - omega)
  return u
def get_axis_np(count, mul):
  axis = np.zeros(count)
  for i in range(count):
     axis[i] = mul * i
  return axis
def solve():
  res1 = explicit\_scheme(1)
  res2 = implicit\_scheme(1)
  res3 = explicit_implicit_scheme(0.5, 1)
  t_axis = get_axis_np(count_t, tau)
  x_axis = get_axis_np(count_x, h)
  show_result(t_axis, x_axis, res1, res2, res3)
  show_inaccuracy(t_axis, x_axis, res1)
```

```
if___name___== "_main_":
  solve()
show.py
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt
from functions import analytic_solution
from task import count t
def show result(t axis, x axis, u1, u2, u3):
  fig, ax = plt.subplots(2)
  fig.suptitle("Сравнение численных решений ДУ с
аналитическим")
  fig.set_figheight(15)
  fig.set_figwidth(16)
  time = 0
  for i in range(2):
     ax[i].plot(x_axis, u1[time, :], label="Explicit scheme")
     ax[i].plot(x_axis, u2[time, :], label="Implicit scheme")
     ax[i].plot(x_axis, u3[time, :], label="Crank-Nicholson
scheme")
     ax[i].plot(
       x_axis,
       [analytic_solution(x, t_axis[time]) for x in x_axis],
       label="Analytic",
     )
     ax[i].grid(True)
     ax[i].set_xlabel("x")
     ax[i].set_ylabel("u")
     ax[i].set\_title(f"Решения при t = {time / count\_t}")
     time += count_t - 1
  plt.legend(bbox_to_anchor=(1.05, 2), loc="upper right",
borderaxespad=0)
  plt.show()
  fig = plt.figure(num=1, figsize=(19, 12), clear=True)
  ax = fig.add_subplot(1, 1, 1, projection="3d")
  fig.suptitle("Аналитическое решение")
  xgrid, tgrid = np.meshgrid(x_axis, t_axis)
```

```
ax.plot_surface(xgrid, tgrid, analytic_solution(xgrid, tgrid))
  ax.set(xlabel="x", ylabel="t", zlabel="u")
  fig.tight_layout()
  plt.show()
def show_inaccuracy(t_axis, x_axis, u):
  inaccuracy = np.zeros(count_t)
  for i in range(count_t):
     inaccuracy[i] = np.max(
       np.abs(u[i] - np.array([analytic_solution(x, t_axis[i]) for x in
x_axis]))
     )
  plt.figure(figsize=(14, 8))
  plt.plot(t_axis[1:], inaccuracy[1:], "violet", label="Ошибка")
  plt.legend(bbox_to_anchor=(1.05, 1), loc="upper right",
borderaxespad=0.0)
  plt.title("График изменения ошибки во времени")
  plt.xlabel("t")
  plt.ylabel("error")
  plt.grid(True)
  plt.show()
task.py
import numpy as np
t_max = 1
count x = 60
count t = 1000
r_{coord} = np.pi / 2
a = 0.1
c = -1
h = r \, coord / count \, x
tau = t max / count t
sigma = a * tau / (h**2)
```

functions.py

```
import numpy as np
from task import a, c

def analytic_solution(x, t):
    return np.exp((c - a) * t) * np.sin(x)

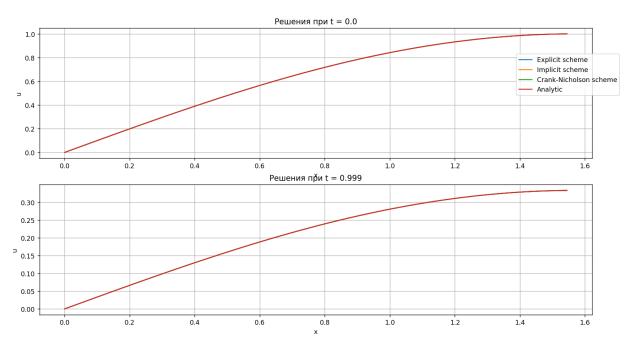
def psi(x):
    return np.sin(x)

def phiO(t):
    return np.exp((c - a) * t)
```

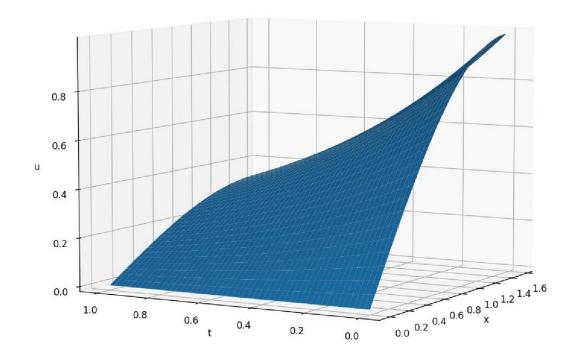
Результаты работы

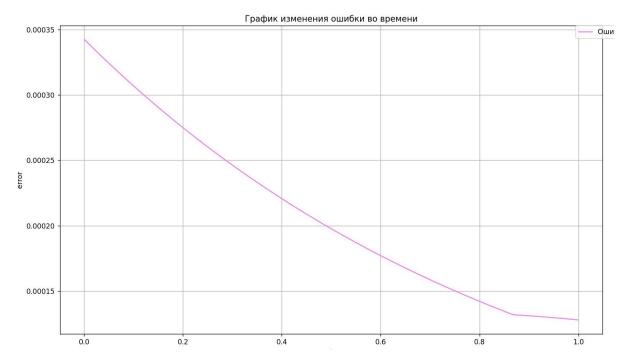
return np.exp((c - a) * t)

Сравнение численных решений ДУ с аналитическим



Аналитическое решение





Вывод по лабораторной работе

Благодаря данной лабораторной работе, я приобрел знания в области численных методов для решения дифференциальных уравнений параболического типа: были исследованы различные методы решения начально-краевой задачи для дифференциального уравнения параболического типа, включая схему Кранка-Николсона, неявную и явную конечноразностные методы, а также использование аналитического решения. Эксперименты позволили оценить точность и эффективность каждого метода.