

```

1  from numpy import *
2  from matplotlib.pyplot import *
3
4  # Функция f возвращает значение правой части решаемого ОДУ
5  def f(u):
6      f = u**2
7      return f
8
9  # Функция f_u возвращает значение частной производной f_u
10 def f_u(u):
11     f_u = 2*u
12     return f_u
13
14 def ODESolving(t_0,T,u_0,M_0,alpha,s,r):
15     # Функция реализует решение ОДУ на сетке с M интервалами
16     # по схеме, определяемой параметром alpha
17
18     # Входные параметры:
19     # t_0, T - начальный и конечный моменты счёта
20     # u_0 - начальное условие
21     # M_0 - число интервалов базовой сетки по времени
22     # alpha - параметр определяющий схему (ERK1,KN,DIRK1,CROS1)
23     # s - номер сетки, на которой вычисляется решение
24     # (если s = 0, то решение ищется на базовой сетке)
25     # r - коэффициент сгущения сетки
26
27     # Выходной параметр:
28     # u_basic - массив, содержащий сеточные значения
29     # решения ОДУ только в узлах, совпадающих с узлами базовой сетки
30
31     # Формирование сгущённой в r^s раз сетки с номером s:
32
33     # Вычисление числа интервалов на сетке с номером s
34     M = M_0*r**s
35     # Определение шага сгущённой сетки
36     tau = (T - t_0)/M
37     # Определение сгущённой сетки
38     t = linspace(t_0,T,M + 1)
39
40     # Выделение памяти под массив сеточных значений решения ОДУ,
41     # в котором будут храниться сеточные значения из узлов,
42     # совпадающих с узлами базовой сетки
43     u_basic = zeros(M_0 + 1)
44
45     # Выделение памяти под массив сеточных значений
46     # решения на сгущённой сетке
47     u = zeros(M + 1)
48
49     # Задание начального условия
50     u[0] = u_0
51
52     # Реализация схемы из семейства ROS1
53     # Конкретная схема определяется коэффициентом alpha
54     for m in range(M):
55         w_1 = f(u[m])/(1 - alpha*tau*f_u(u[m]))
56         u[m + 1] = u[m] + tau*w_1.real
57
58     # Из массива u выбираются сеточные значения из узлов,
59     # совпадающих с узлами базовой сетки
60     for m in range(M_0 + 1):
61         u_basic[m] = u[m*r**s]
62
63     return u_basic
64

```

```

65 # Определение входных данных задачи
66 t_0 = 0.; T = 2.; u_0 = 1.
67
68 # Определение числа интервалов БАЗОВОЙ сетки,
69 # на которой будет искаться приближённое решение
70 M = 50
71
72 # Число сеток, на которых ищется приближённое решение
73 S = 10
74 # Коэффициент сгущения сеток
75 r = 2
76
77 # Определение параметра схемы (нужный раскомментировать)
78 alpha = (1 + 1j)/2; p_theor = 2 # CROS1
79 # alpha = 1; p_theor = 1 # DIRK1
80 # alpha = 1/2; p_theor = 2 # KN
81 # alpha = 0; p_theor = 1 # ERK1
82
83 # Выделение памяти под массивы сеточных значений
84 # решений ОДУ на разных сетках с номерами s = 0, ..., S-1
85 # Первый индекс - номер сетки s из последовательности
86 # сгущающихся сеток, на которых ищется решение
87 # Второй индекс определяет массив (для фиксированного s),
88 # в котором хранятся сеточные значения решения из узлов,
89 # совпадающих с узлами базовой сетки
90 array_of_u = zeros((S,M + 1))
91
92 # "Большой цикл", который пересчитывает решение S раз
93 # на последовательности сгущающихся сеток
94 # Массив сеточных значений решения содержит только
95 # сеточные значения из узлов, совпадающих с узлами базовой сетки
96 for s in range(S):
97     u = ODESolving(t_0,T,u_0,M,alpha,s,r)
98     array_of_u[s,:] = u
99
100 # Отрисовка решения, полученного на сетке с номером S-1
101 # (отмечаются только узлы, совпадающие с узлами базовой сетки)
102 figure()
103 t = linspace(t_0,T,M + 1) # Определение базовой сетки
104 plot(t,array_of_u[S-1,:],'-or',markersize=5,lw=1)
105 title('График u(t)')
106 xlabel('t'); ylabel('u')
107 xlim((t_0,T)); ylim((-30,30))
108
109 # Выделение памяти под массив значений эффективных
110 # порядков точности расчёта приближённого решения
111 # в каждом узле t_m, 1 <= m <= M (второй индекс массива),
112 # кроме t_0, так как в нём решение задано точно,
113 # и на разных сетках (первый индекс массива)
114 p_eff_ForEveryTime = zeros((S,M + 1));
115
116 # Вычисление эффективных порядков точности
117 for m in range(1,M + 1):
118     # Вычисление p^{eff}_{(0)}(t_m) и p^{eff}_{(1)}(t_m) невозможно
119     p_eff_ForEveryTime[0,m] = NaN
120     p_eff_ForEveryTime[1,m] = NaN
121     for s in range(2,S):
122         p_eff_ForEveryTime[s,0] = inf
123         p_eff_ForEveryTime[s,m] = log(abs(array_of_u[s-1,m]-array_of_u[s-2,m]))\
124             /abs(array_of_u[s,m]-array_of_u[s-1,m]))/log(r)
125
126 # Отрисовка результатов расчётов для сетки с номером S
127 figure()
128 # Рисуются зависимость теоретического порядка точности p_theor

```

```
129 # от узла базовой сетки t_m
130 plot(t,t*0 + p_theor,'-*g',markersize=3)
131 # Рисуется зависимость эффективного порядка точности
132 # от узла базовой сетки
133 plot(t[1:M+1],p_eff_ForEveryTime[S-1,1:M + 1],'-sr',markersize=5,lw=1);
134 xlim((t_0,T)); ylim((-2.0,3.0))
135 xlabel('t'); ylabel('p^{eff}')
136
137
```

Комментарий к файлу:

Листинг программы, реализующей вычисление эффективных порядков точности для полученного численного решения с целью определения области существования решения задачи Коши.