

ОПИСАНИЕ МЕТОДА РЕШЕНИЯ ЗАДАЧИ КОШИ

Для решения задачи Коши от двух переменных выбран метод Эйлера. Он заключается в том, что мы строим точки x_n, y_n, t_n по следующему индуктивному правилу:

- x_0, y_0 – начальная точка из условия задачи Коши, $t_0 = 0$,
- $x_{n+1} = x_n + t * f_x(x_n, y_n, t_n)$, $y_{n+1} = y_n + t * f_y(x_n, y_n, t_n)$, $t_{n+1} = t_n + t$,

где t – значение временного шага. Чем оно меньше, тем точнее решение, полученное в результате применения метода.

Полученные точки (x_n, y_n) образуют табулированное численное решение.

ЕДИНСТВЕННОСТЬ РЕШЕНИЯ

Точное решение задачи Коши единственно по теореме о единственности.

Наше численное решение для заданного заранее параметра t также обладает свойством единственности, так как если бы фазовые кривые пересекались, возникло бы противоречие с тем, что для точки пересечения алгоритм построения следующей точки решения детерминирован.

ПРИМЕНЕНИЕ РЕШЕНИЯ ДЛЯ КОНКРЕТНОЙ ЗАДАЧИ КОШИ

Рассмотрим задачу $x' = y$, $y' = -x$, $x_0 = 1$, $y_0 = 0$.

Ее точное решение: $x = \cos(t)$, $y = -\sin(t)$. Без заданного начального условия, фазовые кривые имеют вид $x = C\cos(t)$, $y = -C\sin(t)$, являются окружностями всех радиусов вокруг начала координат.

Код, строящий графики

```
class DiffEq(object):
    def __init__(self, fx, fy, start_t, end_t, step_t, x0, y0):
        self.fx = fx
        self.fy = fy
        self.start_t = start_t
        self.end_t = end_t
        self.step_t = step_t
        self.x0 = x0
        self.y0 = y0

    def build_solution(self):
        x = []
        y = []
        x_y_data = []
        cur_t = self.start_t
        prev_x = self.x0
        prev_y = self.y0
        prev_t = cur_t
        while cur_t < self.end_t:
```

```

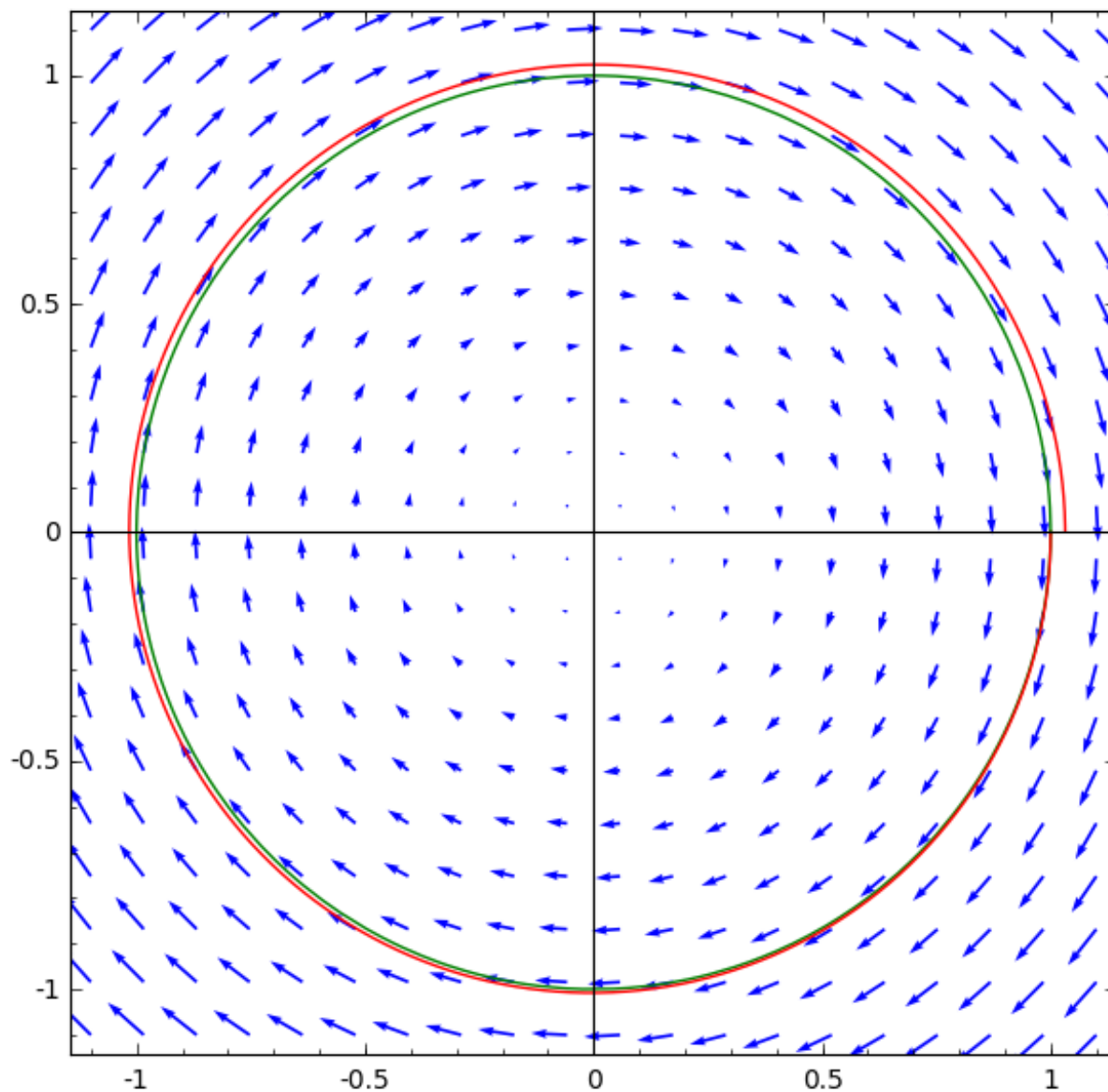
        cur_x = prev_x + (cur_t - prev_t) * self.fx(x = prev_x, y = prev_y, t =
            prev_t)
        cur_y = prev_y + (cur_t - prev_t) * self.fy(x = prev_x, y = prev_y, t =
            prev_t)
        x.append((cur_t, cur_x))
        y.append((cur_t, cur_y))
        x_y_data.append((cur_x, cur_y))
        prev_x = cur_x
        prev_y = cur_y
        prev_t = cur_t

        cur_t += self.step_t
    self.x = x
    self.y = y
    self.x_y_data = x_y_data

x = var('x')
y = var('y')
t = var('t')
g = Graphics()
g += plot_vector_field((y, -x), (x,-1.1,1.1), (y,-1.1,1.1), color="blue")
g += parametric_plot((cos(t),sin(t)),(t, 0, 2*pi),color="green")
diff_eq = DiffEq(y, -x, 0, 2*pi, 0.01, 1, 0)
diff_eq.build_solution()
g += list_plot(diff_eq.x_y_data, plotjoined=True,color="red")
g.save("diff_eq_solution.png")

```

Синим цветом обозначено векторное поле, зеленым – идеальное аналитическое решение, красным – приближенное решение. Видно, что оно отличается от идеального решения.



ОЦЕНКА ПОГРЕШНОСТИ МЕТОДА

Для выше рассмотренной задачи построим графики логарифма ошибки по норме Чебышева от логарифма шага алгоритма.

Код, который строит график ошибки

```
x = var('x')
```

```

y = var('y')
t = var('t')
h = 0.3
log_error_points = {}
while h > 0.01:
    diff_eq = DiffEq(y, -x, 0, 2*pi, h, 1, 0)
    diff_eq.build_solution()

    print "for h={h}".format(h=h)
    for (real_func, approx_func, var_name) in ((cos(t), diff_eq.x, 'x'),
        (-sin(t), diff_eq.y, 'y')):
        max_norm = 0
        cur_t = 0
        for (t_, x_) in approx_func:
            if max_norm < abs(real_func(t_) - x_):
                max_norm = abs(real_func(t_) - x_)

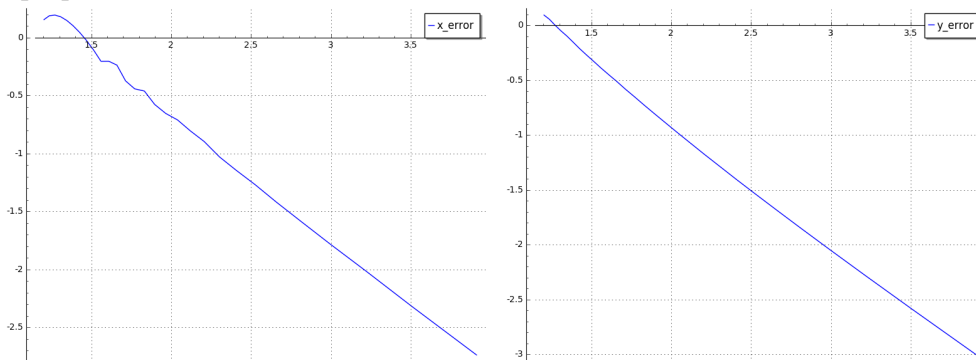
        log_error_points.setdefault(var_name, []).append((-log(h), log(max_norm)))

    h -= 0.01

for var_name in ('x', 'y'):
    g = Graphics()
    g += list_plot(log_error_points[var_name], plotjoined=True,
        legend_label="{var_name}_error".format(var_name=var_name), gridlines=True)
    g.save("diff_eq_{var_name}_error.png".format(var_name=var_name))

```

Графики ошибок:



Из них незатруднительно видеть, что метод имеет первый порядок ошибки.