



*«Московский государственный технический
университет имени Н.Э. Баумана»
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)*

Факультет: Информатика и системы управления

Кафедра: ИУ7

МОДЕЛИРОВАНИЕ

Студент группы ИУ7-63,
Степанов Александр Олегович

Преподаватель:

Градов Владимир Михайлович

2020 г.

Оглавление

1	Общие понятия. Вводные замечания	3
1.1	Классификация моделей	3
1.2	Классификация математических моделей	4
1.3	Требования к моделям	4
1.4	Области деятельности, в которых оправданно мат. моделирование .	4
1.5	Лабораторная работа 1	5
1.5.1	Численный метод	5
1.6	Схема вычислительного эксперимента	7
1.7	Методы получения модели	7
1.8	Источники погрешности при вычислении	7
1.9	Понятие о корректности постановке задачи	7
2	Математические модели основанные на ОДУ	8
2.1	Сведение дифференциального уравнения n -го порядка к системе дифференциальных уравнений 1-го порядка	8
2.2	Задача Коши для ОДУ	9
2.2.1	Методы решения	9
2.2.2	Численные методы решения	9
2.2.3	Метод Рунге-Кутта четвертого порядка точности	12
2.2.4	Приемущества метода Рунге-Кутта	14
2.2.5	Лабораторная работа 2	14

2.2.6	Оценим погрешность методов	17
2.2.7	Многошаговые методы (метод Адамса)	18
2.2.8	Оценка погрешности расчета с использованием формулы Рунге-Кутты	19
2.2.9	Неявные методы	20
2.3	ОДУ. Краевые задачи	21
2.3.1	Постановка в общем виде	21
2.3.2	Классификация методов	21
2.3.3	Разностный метод. Существование, единственность, сходимость разностного решения к точному	21
2.3.4	Конструктивный способ	23
2.3.5	Типы краевых условий	26

1 | Общие понятия. Вводные замечания

Моделирование – это методология разработки и изучения объекта, основанная на замене этого объекта моделью и работе в дальнейшем с этой моделью. Под объектом понимается система, процесс, явление, собственно объект (материальная или нематериальная сущность).

Модель – представление объекта в виде, отличном от облика или формы его реального существования или функционирования (упрощение).

1.1 Классификация моделей

Все модели можно разделить на три группы

1. **Натурные (материальные)** – это модели, которые воспроизводят процессы в натуральном виде

- физические модели;
- геометрические модели;
- аналоговые модели и др.

2. **Абстрактные (идеальные)**

- символные модели;
- интуитивные модели и др.

3. **Модели суждения (отношение к реалиям)**

Математическая модель – это представление объекта в виде уравнений, логических соотношений, формул. Математическое моделирование – это методология изучения объекта, путем замены его математической моделью.

1.2 Классификация математических моделей

- **Имитационные** – это модели типа массового обслуживания
- **Функциональные (регулярные)**
- **Модели идентификации**

Предмет курса – изучение эффективных алгоритмов решения вычислительных задач, возникающих при исследовании математических моделей.

1.3 Требования к моделям

1. Адекватность (соответствие процессу или объекту и его требованиям)
2. Универсальность (описание не одного процесса, а группы)
3. Точность (модель должна удовлетворять требованиям точности результата)
4. Экономичность (соотношение цена/качество)

1.4 Области деятельности, в которых оправданно мат. моделирование

1. Прогнозирование событий
2. Исследование объектов, которые при каждом своем взаимодействии уничтожаются
3. Дорогостоящие объекты с длительными сроками разработки
4. Отсутствие объекта-оригинала
5. Исследование длительной по времени эволюции процесса

1.5 Лабораторная работа 1

Тема: Приближенный аналитический метод Пикара в сравнении с численными методами

$$\begin{cases} u'(x) = f(x, u) \\ u(\xi) = y \end{cases}$$

$$y^{(s)}(x) = \eta + \int_0^x f(t, y^{(s-1)}(t)) dt$$

$$y^{(0)} = \eta$$

$$\begin{cases} u'(x) = x^2 + u^2 \\ u(0) = 0 \end{cases}$$

$$y^{(1)} = 0 + \int_0^x t^2 dt = \frac{x^3}{3}$$

$$y^{(2)} = 0 + \int_0^x \left[t^2 + \left(\frac{t^3}{3} \right)^2 \right] dt = \frac{t^3}{3} + \frac{t^7}{7 \cdot 9} = \frac{t^3}{3} \left[1 + \frac{t^4}{21} \right]$$

1.5.1 Численный метод

Отрезок разбивается с каким-то шагом

Явная схема

$$\frac{y_{n+1} - y_n}{h} = f(x_n, y_n)$$

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, y_n)$$

h – шаг

$$f(x_n, y_n) = x_n^2 + y_n^2$$

Неявная схема

$$y_{n+1} = y_n + h(f(x_{n+1}, y_{n+1}))$$

$$y_{n+1} = y_n + h \cdot (x_{n+1}^2 + y_{n+1}^2) - \text{квадратное уравнение}$$

х	Пикар (любое приближение)	Явная схема	Неявная схема

До какого x вы добрались

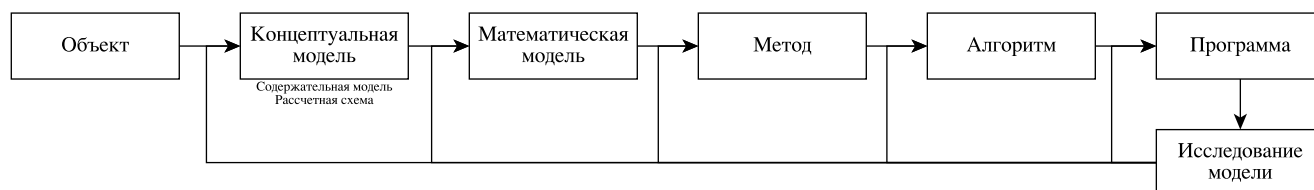
Тема для отчета: ОДУ. Задача Коши. Приближенный метод Пикара. Численный метод Эйлера.

Цель работы: Изучить методы решения задачи Коши для ОДУ, применив приближенный аналитический метод Пикара и численный метод Эйлера в явном и неявном вариантах.

Задание: Решить уравнение, не имеющее аналитического решения

1.6 Схема вычислительного эксперимента

Эксперимент с программой на нашем компьютере.



1.7 Методы получения модели

1. На основе фундаментальных законов природы (сымый хороший)
2. На основе вариационных принципов
3. Построение иерархии моделей (снизу вверх и сверху вниз)
4. Метод аналогий

1.8 Источники погрешности при вычислении

1. Погрешность модели
2. Погрешность исходных данных (неустраняемая)
3. Погрешность метода

1.9 Понятие о корректности постановке задачи

Задача называется **корректно поставленной**, если ее решение существует единственно и устойчиво по входным данным. Устойчивость по входным данным означает, что малое изменение входных данных приводит к малому изменению результата. Если это не так, то тогда задача неустойчива.

Задача, в которых формально устойчивы, то есть при большом C с небольшими изменениями δx большие изменения результата. $\delta y = C\delta x$

2 | Математические модели основанные на ОДУ

Дифференциальное уравнение – это уравнение, в которое входят производные функции, которые надо найти. Порядок du определяется наивысшим порядком производной. ДУ называется **обыкновенным**, если функция зависит только от одного переменного.

2.1 Сведение дифференциального уравнения n -го порядка к системе дифференциальных уравнений 1-го порядка

$$u^{(n)} = f(x, u, u', u'', \dots, u^{(n-1)})$$

$$u' = u_1$$

$$u'' = u_2$$

$$u'_k = (u^{(k)})' = u^{(k+1)} = u_{k+1}$$

$$\begin{cases} u' = u_1 \\ u'_1 = u_2 \\ \vdots \\ u'_{n-1} = f(x, u, u_1, u_2 \dots u_{n-1}) \end{cases}$$

Система уравнений первого порядка выглядит следующим образом

$$u'_k(x) = f_k(x, u_1, u_2, \dots, u_n), k = \overline{1, n}$$

Уравнение n -го порядка содержит n производных констант. Решение с этими константами определяет общее решение. Для выделения частного решения, константы должны быть определены, для этого ставятся дополнительные условия. Если все условия ставятся в одной точке, то это называется **задача Коши**. Если все условия заданы в разных точках, то называется **краевая задача**.

2.2 Задача Коши для ОДУ

2.2.1 Методы решения

1. **Точный метод** – в ряде случаев представляет из себя неявную функцию, тогда для получения зависимости $u(x)$ необходимо применять численные методы (например, половинного деления).
2. **Приближенный математический метод** – например, метод Пикара.
3. **Численный метод** – универсальный, подходит для тех, у кого нет аналитического решения и для тех, у кого его нет. Получаем только частные решения.

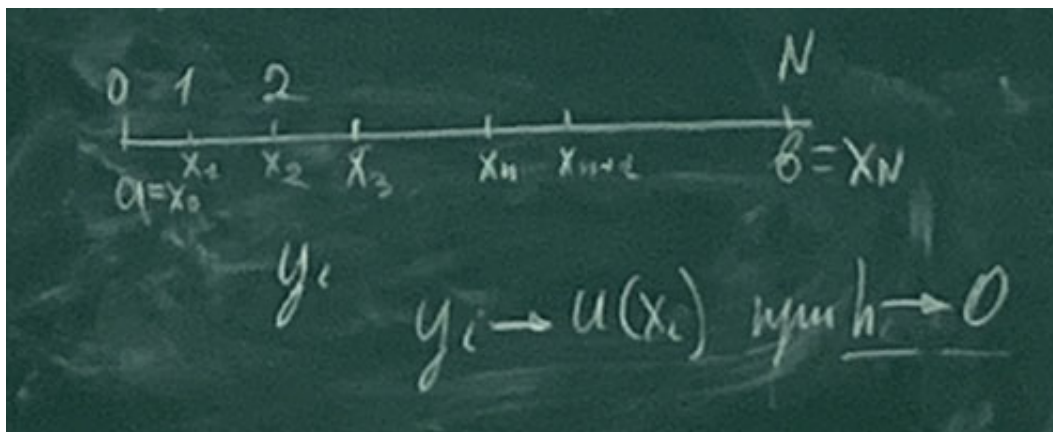
2.2.2 Численные методы решения

Предварительные замечания

Рассматриваем уравнение первого порядка

$$\begin{cases} u'(x) = f(x, u(x)) \\ u(\xi) = \eta \\ a \leq x \leq b \end{cases}$$

В области интегрирования от a до b вводится сетка



$$\omega = \{x_i : a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n < x_{n+1} < \dots < x_N\}$$

$$x_n - x_{n-1} = h_n - \text{шаг}$$

$$h_n = \text{const}$$

$$w_h = \{x_i : x_i = a + i \cdot h, i = \overline{0, N}\}$$

Функция, полученная на выбранной сетке в результате применения численного метода называется **сеточная функция**

Понятие сходимости

Фиксируется некий x .

$$x_{ij}, h \rightarrow 0, i \rightarrow \infty$$

$$x_i = a + ih$$

$$|y_i - u(x_i)| \rightarrow 0, h \rightarrow 0$$

$$|y_i - u(x_i)| = O(h^p), h \rightarrow 0$$

Сеточная функция имеет p -й порядок точности, если абсолютная величина разности – шаг в степери p .

Как найти решение численным методом

Разложим ряд Тейлора

$$u_{n+1} = u_n + \frac{h}{1!}u'_n + \frac{h^2}{2!}u''_n + \frac{h^3}{3!}u'''_n + \dots$$

$$u'_n = f(x_n, u_n)$$

$$u''_n = (u'_n)' = \left. \frac{df}{dx}(x, u) \right|_{x=x_n} = f'_x(x_n, u_n) + f'_u f \Big|_{x=x_n}$$

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n, u_n) - \text{метод Эйлера}$$

Получим формулы второго порядка точности методом Рунге-Кутты.

$$y_{n+1} = y_n + h_n f(x_n, y_n) + \frac{h_n^2}{2!} u''_n \quad (2.1)$$

$$u''_n = (u_n)' = \left. \frac{df(x, u)}{dx} \right|_{x_n} = f'_x(x_n, y_n) + f'_y(x_n, y_n) \cdot f(x_n, y_n)$$

$$y_{n+1} = y_n + h_n \cdot f(x_n, y_n) + \frac{h_n^2}{2} \left[f'_x(x_n, y_n) + f'_y(x_n, y_n) \cdot f(x_n, y_n) \right] \quad (2.2)$$

$$u''_n = \frac{df}{dx} = \frac{f(x_n + \gamma h_n, y_n + \delta h_n) - f(x_n, y_n)}{\Delta x}$$

Подставим в 2.1

$$\begin{aligned} y_{n+1} &= y_n + h_n f(x_n, y_n) + \frac{h_n^2}{2!} \left[\frac{f(x_n + \gamma h_n, y_n + \delta h_n) - f(x_n, y_n)}{\Delta x} \right] = \\ &= y_n + h_n \left[\beta f(x_n, y_n) + \alpha f(x_n + \gamma h_n, y_n + \delta h_n) \right] \end{aligned} \quad (2.3)$$

$$\begin{aligned} y_{n+1} &= y_n + h_n \left\{ \beta f(x_n, y_n) + \alpha [f(x_n, y_n) + f'_x \gamma h_n + f'_y \delta h_n] \right\} \\ &= y_n + h_n (\alpha + \beta) f(x_n, y_n) + \alpha \gamma h_n^2 f'_x + \alpha \delta h_n^2 f'_y \end{aligned} \quad (2.4)$$

Сравним 2.4 и 2.2. Видим

$$\begin{cases} \alpha + \beta = 1 \\ \alpha\gamma = \frac{1}{2} \\ \alpha\delta = \frac{1}{2}f(x_n, y_n) \end{cases}$$

$$\begin{cases} \beta = 1 - \alpha \\ \gamma = \frac{1}{2\alpha} \\ \delta = \frac{1}{2\alpha}f(x_n, y_n) \end{cases}$$

Кончательно подставляя найденные параметры в 2.4 получим расчетную формулу.

$$y_{n+1} = y_n + h_n \left[(1 - \alpha)f(x_n, y_n) + \alpha f\left(x_n + \frac{h_n}{2}, y_n + \frac{h_n}{2}f(x_n, y_n)\right) \right] \quad (2.5)$$

Семейство однопараметрических формул Рунге-Кутты второго порядка

Обычно на практике $\alpha = 1$ или $\frac{1}{2}$, $O(\max h_n^2)$, $O(h^2)$

$\alpha = 1$

$$y_{n+1} = y_n + h_n f\left(x_n + \frac{h_n}{2}, y_n + \frac{h_n}{2}f(x_n, y_n)\right)$$

$$1. \quad y_{n+\frac{1}{2}} = y_n + \frac{h_n}{2}f(x_n, y_n)$$

$$2. \quad y'_{n+\frac{1}{2}} = f\left(x_{n+\frac{1}{2}}, y_{n+\frac{1}{2}}\right)$$

$$3. \quad y_{n+1} = y_n + h_n \cdot y'_{n+\frac{1}{2}}$$

2.2.3 Метод Рунге-Кутты четвертого порядка точности

$$y_{n+1} = y_n + \frac{k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4}{6}$$

$$k_1 = h_n f(x_n, y_n)$$

$$k_2 = h_n f(x_n + \frac{h_2}{2}, y_n + \frac{k_1}{2})$$

$$k_3 = h_n f(x_n + \frac{h_n}{2}, y_n + \frac{k_2}{2})$$

$$k_4 = h_n f(x_n + h_n, y_n + k_3)$$

Обобщение формулы на случай двух переменных

$$\begin{cases} u'(x) = f(x, u, v) + y \\ v'(x) = u(x, u, v) + z \\ v(\xi) = v_0 \\ u(\xi) = u_0 \end{cases}$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4}{6},$$

$$z_{n+1} = z_n + \frac{q_1 + 2q_2 + 2q_3 + q_4}{6}$$

где

$$k_1 = h_n f(x_n, y_n, z_n), q_1 = h_n \varphi(x_n, y_n, z_n)$$

$$k_2 = h_n f(x_n + \frac{h_n}{2}, y_n + \frac{k_1}{2}, z_n + \frac{q_1}{2}), q_2 = h_n \varphi(x_n + \frac{h_n}{2}, y_n + \frac{k_1}{2}, z_n + \frac{q_1}{2})$$

$$k_3 = h_n f(x_n + \frac{h_n}{2}, y_n + \frac{k_2}{2}, z_n + \frac{q_2}{2}), q_3 = h_n \varphi(x_n + \frac{h_n}{2}, y_n + \frac{k_2}{2}, z_n + \frac{q_2}{2})$$

$$k_4 = h_n f(x_n + h_n, y_n + k_3, z_n + q_3), q_4 = h_n \varphi(x_n + h_n, y_n + k_3, z_n + q_3)$$

2.2.4 Приемуущества метода Рунге-Кутта

- Они явные. Для перехода из n в $n + 1$ узел надо строго фиксированное количество операций
- Формулы достаточно точные
- Формулы позволяют вести подсчеты с переменным шагом

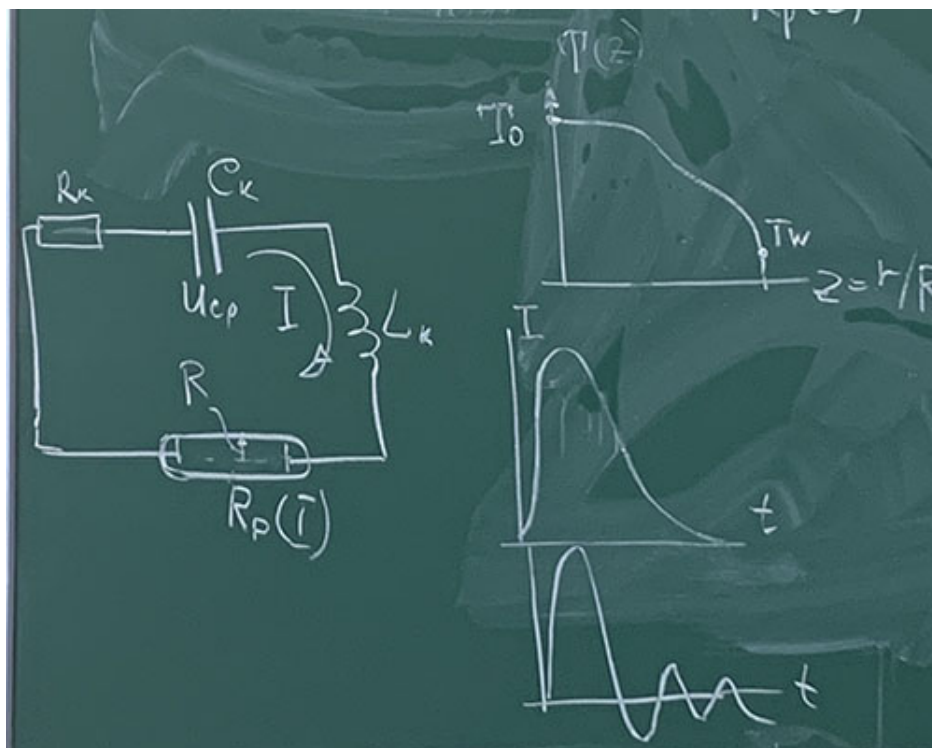
2.2.5 Лабораторная работа 2

Тема: ОДУ. Задача Коши для системы из двух уравнений

Имеется разрядный контур (R_k, C_k, L_k)

Начальный заряд конденсатора U_{0k}

$$R_p(I) = \frac{l_\Theta}{2\pi R^2 \int_0^1 \sigma(T(z)) z dz}$$



Система уравнений

$$\begin{cases} L_{\kappa} \frac{dI}{dt} + (R_{\kappa} + R_p)I - U_c = 0 \\ C_{\kappa} \frac{dU_c}{dt} = -I \end{cases}$$

$$t = 0, I = I_0, U_c = U_{c0}$$

$$\begin{cases} \frac{dI}{dt} = \frac{1}{L_{\kappa}}(U_c \dots) \\ \frac{dU_c}{dt} = -\frac{T}{C_{\kappa}} \end{cases}$$

Метод решения Рунге-Кутт 2-го порядка

$$y_{n+1} = y_n + h_n \left[(1 - \alpha) f(x_n, y_n) + \alpha f\left(x_n + \frac{h_n}{2\alpha}, y_n + \frac{h_n}{2\alpha} f(x_n, y_n)\right) \right], \alpha = 1 \text{ or } \frac{1}{2}$$

Метод решения Рунге-Кутт 4-го порядка

$$y_{n+1} = y_n + \frac{k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4}{6}, z_{n+1} = z_n + \frac{q_1 + 2q_2 + 2q_3 + q_4}{6}$$

$$k_i, q_i, i = \overline{1; 4} - \text{известные}$$

Входные данные

$$T_w = 2000K$$

$I, \text{ A}$	$T_0, \text{ K}$	m
0.5	6400	0.4

$T, \text{ K}$	$\sigma, \frac{1}{\text{O}\cdot\text{CM}}$
4000	0.031

$$R =$$

$$L_{\Theta} =$$

$$L_{\kappa} = 187 \cdot 10^{-6} \Gamma_{\text{H}}$$

$$R_{\kappa} = 0.25 \text{ Ом}$$

$$U_{c0} =$$

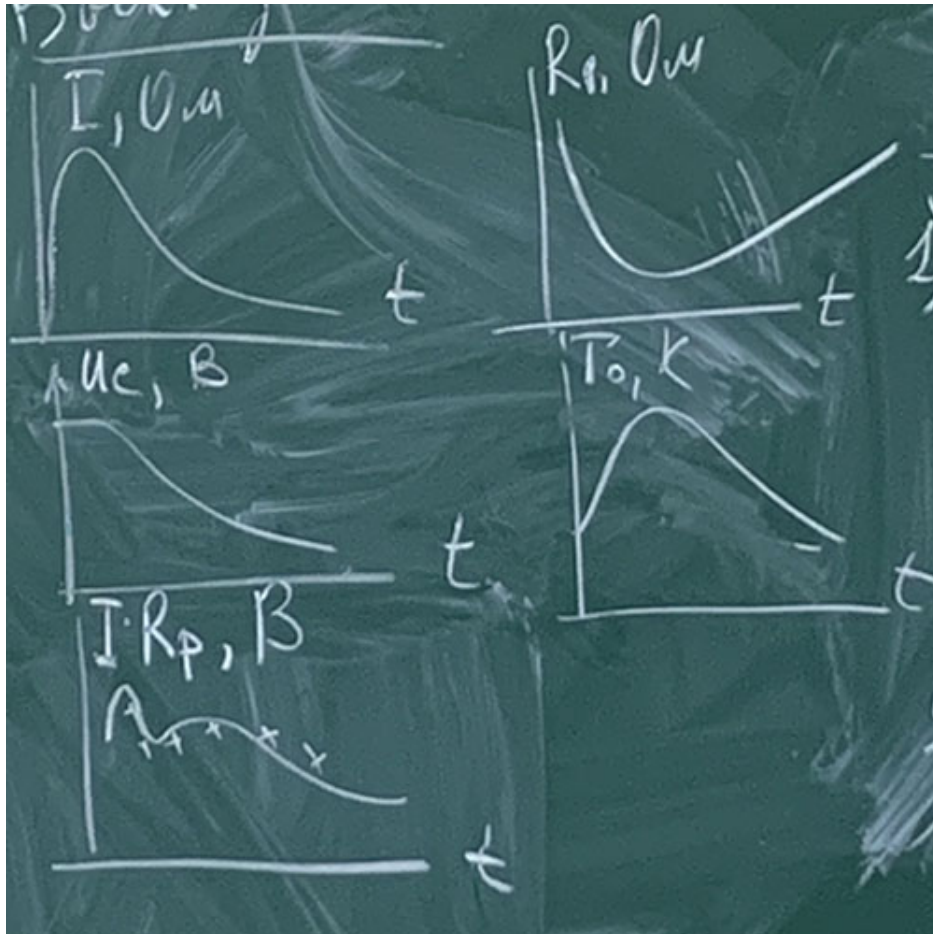
$$I_0 = 0.5 \dots 3 \text{ А}$$

$$\tau - \text{Шаг} \sim 1 \cdot 10^{-6} \text{ с}$$

$$t_p - \text{Полное время импульса}$$

В интерфейс: $L_{\kappa}, R_{\kappa}, U_{c0}, I_0, \tau, t_p$

Выходные данные



Общий вид задачи

$$\begin{cases} u'(t) = f(t, u, v) \\ v'(t) = \varphi(t, u, v) \end{cases}$$

2.2.6 Оценим погрешность методов

Методы второго порядка

$$u'(x) = f(x)$$

$$\int_{x_n}^{x_{n+1}} \frac{f u}{dx} dx = \int_{x_n}^{x_{n+1}} f(x) dx$$

$$u_{n+1} = u_n + \int_{x_n}^{x_{n+1}} f(x) dx$$

$$\alpha = 1$$

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_n + \frac{h}{2})$$

$$R = \frac{x_N - x_0}{24} \cdot h^2 \max_{x_0 \leq x \leq x_N} |f''(x)|$$

$$\alpha = \frac{1}{2}$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} \left[f(x_n) + f(x_n + h) \right]$$

$$R = \frac{x_N - x_0}{12} \cdot h^2 \max_{x_0 \leq x \leq x_N} |f''(x)|$$

Методы четвертого порядка

$$u'(x) = f(x)$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{6} \left[f(x_n) + 4f\left(x_n + \frac{h}{2}\right) + f(x_n + h) \right]$$

$$R = \frac{x_N - x_0}{180} \left(\frac{h}{2} \right)^4 \max_{x_0 \leq x \leq x_N} |f^{IV}(x)| = \frac{x_N - x_0}{2880} h^4 \max_{x_0 \leq x \leq x_N} |f^{IV}(x)|$$

2.2.7 Многошаговые методы (метод Адамса)

Для перехода из x_n в x_{n+1} используются предыдущие шаги $\{x_{n-1}, x_{n-2}, x_{n-3} \dots\}$

В качестве примера рассмотрим **метод Адамса**

К некоторому моменту известно $y_n, y_{n-1}, y_{n-2}, y_{n-3}$ (применен метод Рунге-Кутты)

$$u'(x) = f\left(x, \underbrace{u(x)}_{\text{интегральная кривая}}\right) \equiv F(x)$$

$$F(x) = F(x_n) + (x - x_n)F(x_n, x_{n-1}) + (x - x_n)(x - x_{n-1})F(x_n, x_{n-1}, x_{n-2}) + \\ + (x - x_n)(x - x_{n-1})(x - x_{n-2})F(x_n, x_{n-1}, x_{n-2}, x_{n-3})$$

Например,

$$F(x_n, x_{n-1}) = \frac{F(x_n) - F(x_{n-1})}{x_n - x_{n-1}} = \frac{f(x_n, y_n) - f(x_{n-1}, y_{n-1})}{x_n - x_{n-1}}$$

Интегральная форма дифференциального уравнения

$$u_{n+1} = u_n + \int_{x_n}^{x_{n+1}} f(x, u(x)) dx = u_n + \int_{x_n}^{x_{n+2}} F(x) dx$$

Подставляя $F(x)$, представленного полиномом Ньютона, получим

$$y_{n+1} = y_n + h_n F(x_n) + \frac{1}{2} h_n^2 F(x_n, x_{n+1}) + \frac{1}{6} h_n^2 (2h_n + 3h_{n-1}) F(x_n, x_{n-1}, x_{n-2}) + \\ + \frac{1}{12} h_n^2 (3h_n^2 + 8h_n h_{n-1} + 4h_n h_{n-2} + 6h_{n-1}^2 + 6h_{n-1} h_{n-2}) F(x_n, x_{n-1}, x_{n-2}, x_{n-3})$$

где $h_n = x_{n+1} - x_n$, $h_{n-2} = x_{n-1} - x_{n-2}$

Это формула Адамса, у нее четвертый порядок точности. Если $h_n = \text{const} = h$, формула упрощается. Порядок погрешности при постоянном шаге:

$$R \sim \frac{251}{750}h^4 \sim \frac{h^4}{3}$$

Преимущество метода Адамса в том, что для перехода в следующий узел правая часть вычисляется один раз. В то время, как в методе Рунге-Кутты того же порядка точности правую часть надо вычислять 4 раза. Это преимущество нивелируется, тем, что точность метода Адамса ниже. Оценка погрешности показывает, что последняя в 960 раз больше в методе Адамса, чем в методе Рунге-Кутты, поэтому шаг в методе Рунге-Кутты может быть в 5 - 5.5 раз больше. Начальный участок, необходимо посчитать другим методом (то есть надо менять метод).

2.2.8 Оценка погрешности расчета с использованием формулы Рунге-Кутты

Расчет проводится на двух сетках с отличающимся шагом h, mh . Расчет можно провести на узлах, которые совпадают. Проведя расчеты в двух сетках, можно оценить абсолютную погрешность:

$$\Delta y = \frac{y(x, h) - y(x, mh)}{m^p - 1}$$

где p – порядок метода, m – различие сетки

- $p = 1$ – метод Эйлера
- $p = 2$ – метод Рунге-Кутты
- $p = 4$ – метод Рунге-Кутты
- $p = 4$ – метод Адамса

$m > 1$ – разряжение сетки, $m < 1$ – сгущение сетки

Сгущая или разряжая сетку и применяя формулу Рунге-Кутты можно оценить погрешность.

2.2.9 Неявные методы

Метод Эйлера

$$y_{n+1} = y_n + hf(x_{n+1}, y_{n+1}) + O(h)$$

Метод Трапеций

$$u_{n+1} = u_n + \int_{x_n}^{x_{n+1}} f(x, u(x)) dx$$

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} \left[f(x_n, y_n) + f(x_{n+1}, y_{n+1}) \right] + O(h)$$

Методы Гира

$$\frac{3}{2}y_{n+1} - 2y_n + \frac{1}{2}y_{n-1} = hf(x_{n+1}, y_{n+1}) + O(h^2)$$

$$\frac{11}{6}y_{n+1} - 3y_n + \frac{3}{2}y_{n-1} - \frac{1}{3}y_{n-2} = hf(x_{n+1}, y_{n+1}) + O(h^3)$$

Метод последовательных приближений

$$\varphi(y) = 0$$

$$y_{n+1}^{(1+1)} = \Psi(y_{n+1}^{(1)})$$

$$y^{(0)} = y_n, |\Psi'| < 1$$

2.3 ОДУ. Краевые задачи

2.3.1 Постановка в общем виде

$$u'_k(x) = f_k(x, u_1, u_2, \dots, u_n)$$

$$\varphi_k(u_1(\xi_k), u_2(\xi_k), \dots, u_n(\xi_k)), k = \overline{1; n}$$

2.3.2 Классификация методов

- Аналитические
- Приближенно-аналитические
 - Коллокаций
 - Галеркина
 - Наименших квадратов
- Численные
 - Разностные
 - Проекционно-сеточные

2.3.3 Разностный метод. Существование, единственность, сходимость разностного решения к точному

$$u''(x) - p(x)u(x) = f(x)$$

$p(x), f(x)$ – заданные функции. Пусть $p(x) > 0$

$$u(a) = \alpha$$

$$u(b) = \beta$$

$$a \leq x \leq b$$

$$\omega_n = \{x_n : x_n = a + nh, n = \overline{0, N}\}$$

Получим простейшую разностную схему методом разностной аппроксимации.

$$u_n'' = \frac{u_{n-1} - 2u_n + u_{n+1}}{h^2} - \frac{1}{12}h^2 u^{IV}(\xi)$$

$$x_{n-1} \leq \xi \leq x_{n+1}$$

$$\frac{y_{n-1} - 2y_n + y_{n+1}}{h^2} - p_n y_n = f_n,$$

$$p_n = p(x_n), f_n = f(x_n)$$

$$y_0 = \alpha$$

$$y_N = \rho$$

$$n = \overline{1, N-1}$$

$$y_{n-1} - (2 + h^2 p_n) y_n + y_{n+1} = h^2 f_n \tag{2.6}$$

$$z_n = y_n - u_n$$

Покажем, что выписанная разностная схема имеет второй порядок точности. То есть погрешность сеточной функции стремится к нулю

$O(h^2)$ при $h \rightarrow 0$

Получим

$$\begin{aligned}\frac{u_{n-1} - 2u_n + u_{n+1}}{h^2} - \frac{1}{12}h^2 u^{IV}(\xi) - p_n u_n &= f_n \\ u_{n-1} - (2 + h^2 p_n)u_n + u_{n+1} &= \frac{1}{12}h^4 u^{IV}(\xi) + f_n h^2\end{aligned}\tag{2.7}$$

Из 2.6 вычтем 2.7

$$z_{n-1} - (2 + h^2 p_n)z_n + z_{n+1} = -\frac{1}{12}h^4 u^{IV}(\xi)$$

$$|(2 + h^2 p_n)z_n| = |z_{n-1} + z_{n+1} + \frac{1}{12}h^4 u^{IV}(\xi)|$$

$$|(2 + h^2 p_n)z_n| \leq |z_{n-1}| + |z_{n+1}| + \frac{h^4}{12}|u^{IV}(\xi)|$$

$$|(2 + h^2 p_n)z_m| \leq 2|z_m| + \frac{h^4}{12}|u^{IV}(\xi)|$$

$$|z_m| \leq \frac{h^2}{12|p_n|}|u^{IV}(xi)| = O(h^2), h \rightarrow 0$$

$$|z_n| \rightarrow 0, \text{ при } h \rightarrow 0$$

Таким образом разностное решение, полученное по схеме 2.7 при $h \rightarrow 0$ сходится к точному решению.

2.3.4 Конструктивный способ

Как найти решение? Методом прогонки.

$$A_n y_{n-1} - B_n y_n + C_n y_{n+1} = -F_n\tag{2.8}$$

$$K_0 y_0 + M_0 y_1 = P_0 \quad (2.9)$$

$$K_N y_N + M_N y_{N-1} = P_N \quad (2.10)$$

$$x = 0, -\lambda \frac{du}{dx} = \alpha$$

$$\frac{y_1 - y_0}{n} = -\frac{\alpha}{\lambda}$$

$$\frac{y_n - y_{N-1}}{h} = -\frac{\alpha}{\lambda}$$

Основная прогоночная формула

$$y_n = \xi_{n+1} y_{n+1} + \eta_{n+1} \quad (2.11)$$

1 этап Прямой ход

2 этап Обратный ход

$$y_{n-1} = \xi_n y_n + \eta_n$$

Подставим в выражение 2.8.

$$A_n \xi_n y_n + A_n \eta_n - B_n y_n + C_n y_{n+1} = -F_n$$

$$y_n = \frac{C_n}{B_n - A_n \xi_n} y_{n+1} + \frac{F_n + A_n \eta_n}{B_n - A_n \xi_n}$$

Полученное выражение сравниваем с 2.11.

$$\xi_{n+1} = \frac{C_n}{B_n - A_n \xi_n}, \eta_{n+1} = \frac{F_n + A_n \eta_n}{B_n - A_n \xi_n} \quad (2.12)$$

Чтобы начать вычисление по формуле 2.12 (формула рекуррентная) надо знать начальные значения коэффициентов, определяем их с помощью краевого условия 2.9.

$$y_0 = -\frac{M_0}{K_0}y_1 + \frac{P_0}{K_0}$$

С другой стороны из основной прогоночной формулы 2.11

$$y_0 = \xi_1 y_1 + \eta_1$$

Сравнивая две последних формулы, видим

$$\xi_1 = -\frac{M_0}{K_0}, \eta_1 = \frac{P_0}{K_0} \quad (2.13)$$

В качестве примера: Пусть при $x = 0 = x_0, u(a) = \alpha$, то есть $y_0 = \alpha$, Тогда

$$\begin{aligned} \xi_1 &= 0 \\ \eta_1 &= \alpha \end{aligned}$$

Имея начальное выражение для прогоночных коэффициентов 2.13, переходим к обратному ходу

Чтобы в обратном ходе найти значение y_n надо знать y_N , найдем его.

Из 2.11:

$$\begin{cases} K_n y_n + M_N y_{N-1} = P_N \\ y_{N-1} = \xi_N y_N + \eta_N \end{cases}$$

Искомая y_{N-1} , получим

$$K_N y_N + M_N \xi_N y_N + M_N \eta_N = P_N$$

$$y_N = \frac{P_N - M_N \eta_N}{K_N + M_N \eta_N} \quad (2.14)$$

Резюмируем: метод прогонки содержит два этапа: прямой ход (вычисление

коэффициентов) и обратный ход (вычисление самих неизвестных). Прямой ход по формуле 2.13 находятся начальные значения прогоночных коэффициентов, по формуле 2.12 вычисляются массивы прогоночных коэффициентов. Обратный ход: по формуле 2.14 вычисляются значения в последней точке. Далее по основной формуле 2.11 находятся все значения y_n .

2.3.5 Типы краевых условий

I рода

- I рода: $u(1) = \alpha$
- II рода: $u'(a) = \beta$
- III рода: $\gamma u'(a) + \delta u(a) = \varepsilon$

$$\gamma \underbrace{\frac{y_1 - y_0}{h}}_{O(h)} + \delta y_0 = \varepsilon$$

Берем простейшую аппроксимацию: заменяем производную разностью

$$y_0 = \xi_1 y - 1 + \eta_1$$

$$\xi_1 =$$

$$\eta_1 =$$