

# Лекция 1. Введение

Панкратов Владимир Александрович

Московский Государственный Технический Университет имени Н.Э.Баумана

Москва, 2022

# Введение

## Содержание курса

- ▶ *Модуль 1.* Методы численного решения задач линейной алгебры.
- ▶ *Модуль 2.* Методы отыскания решений нелинейных уравнений. Интерполяция и приближение функций.
- ▶ *Модуль 3.* Численное интегрирование и дифференцирование.

# Введение

## Ключевые слова

Предмет и метод вычислительной математики. Понятие математической модели, вычислительного эксперимента, вычислительной задачи.

# Введение

## Литература

1. Галанин М. П., Савенков Е. Б. Методы численного анализа математических моделей. — М.: Изд-во МГТУ им. Н. Э. Баумана, 2018. — 591 с.
2. Амосов А.А., Дубинский Ю.А., Копченова Н.В. Вычислительные методы для инженеров. — М.: Высшая школа, 1994. — 544 с.
3. Самарский А.А., Гулин А.В. Численные методы. — М.: Наука, 1989. — 432 с.
4. Калиткин Н.Н. Численные методы. — М.: Наука, 1978. — 512 с.
5. Ильина В.А., Силаев П.К. Численные методы для физиков-теоретиков. — М.: Институт компьютерных исследований, 2003. — 132 с.

# Введение

## Математическое моделирование

### Математическая модель изучаемого объекта

Математическое описание поведения объекта исследования, как правило, в форме системы уравнений (алгебраических, дифференциальных, интегральных и т. д.), реже — неравенств или включений.

### Вычислительный эксперимент

Анализ математической модели на вычислителе (в современных условиях это ЭВМ).

### Математическое моделирование

Метод исследования объекта, в котором для изучения объекта используется его математическая модель.

# Введение

## Схема построения и анализа математической модели

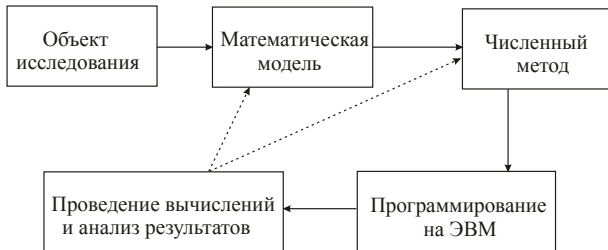


Рис. 1: Последовательность исследования.

1. Формулировка основных законов, определяющих поведение данного объекта исследования;

# Введение

## Схема построения и анализа математической модели

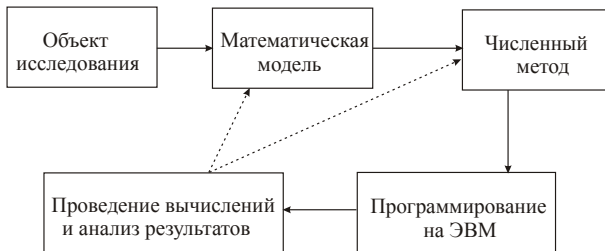


Рис. 1: Последовательность исследования.

2. Построение математической модели, обычно представляющей собой запись этих законов в форме системы уравнений (алгебраических, дифференциальных, интегральных и т. д.);

# Введение

## Схема построения и анализа математической модели

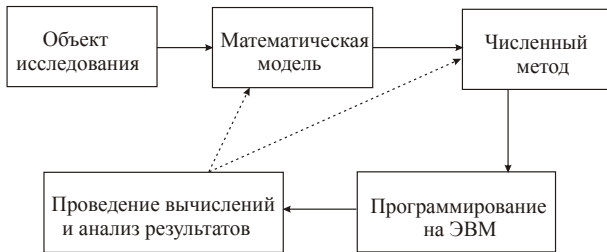


Рис. 1: Последовательность исследования.

### 3. Постановка вычислительной задачи;



# Введение

## Схема построения и анализа математической модели

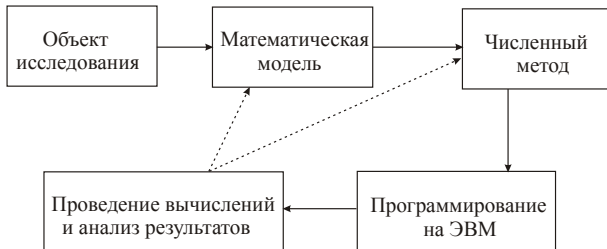


Рис. 1: Последовательность исследования.

4. Разработка численного алгоритма для решения полученной вычислительной задачи;

# Введение

## Схема построения и анализа математической модели

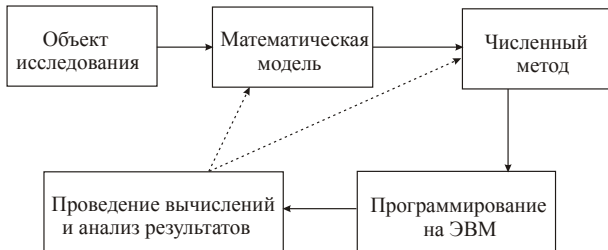


Рис. 1: Последовательность исследования.

5. Разработка программного обеспечения реализующего численный алгоритм (математическое обеспечение);

# Введение

## Схема построения и анализа математической модели

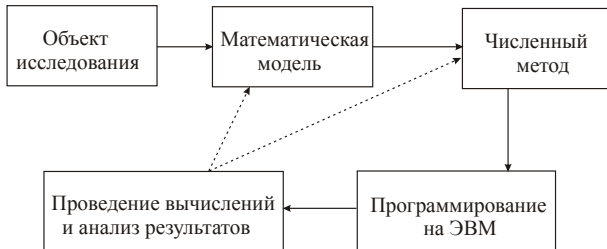
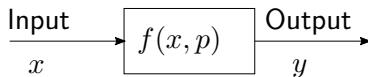


Рис. 1: Последовательность исследования.

## 6. Проведение вычислительного эксперимента и анализ результатов.

# Введение

## Вычислительные задачи математического моделирования

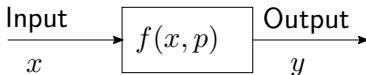


Данные, с которыми оперирует математическая модель

- ▶ Входные данные  $x$ ;
- ▶ Параметры модели  $p$ ;
- ▶ Выходные данные  $y$ .

# Введение

## Вычислительные задачи математического моделирования



### Прямая задача

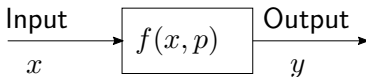
По известному значению входа  $x$  и фиксированным значениям параметров математической модели  $p$  требуется найти выход  $y = f(x, p)$ .

### Обратная задача

По известному значению выхода  $y$  и фиксированным значениям параметров математической модели  $p$  нужно определить значения входа  $x$ :  $y = f(x, p)$ .

# Введение

## Вычислительные задачи математического моделирования



### Задача идентификации

Задача подбора параметров математической модели  $p$ , которые оптимально, в смысле некоторого критерия, согласует известные вход  $x$  и выход  $y = f(x, p)$ . Зачастую  $y$  являются результатами наблюдений, а  $x$  — известными признаками.

# Введение

## Вычислительные задачи математического моделирования

### Пример

*Задача вычисления  $y = \sin x$  по данному  $x \in \mathbb{R}$  является прямой вычислительной задачей.*

### Пример

*Задача поиска корня  $x \in \mathbb{R}$  уравнения  $e^{-x} - x = y$  по данному  $y \in \mathbb{R}$  является обратной вычислительной задачей.*

### Пример

*Для контрольной группы из  $m$  человек измеряем рост  $x_k$  (признак) и вес  $y_k$  (целевая переменная) ( $k = \overline{1, m}$ ). Считаем, что связь между признаком и целевой переменной линейная  $y = p_0 + p_1 x$  ( $p_0, p_1 \in \mathbb{R}$ ). Задача нахождения значений параметров  $p_0, p_1$  наилучшим, в некотором смысле, образом согласующим измерения  $x_k$  и  $y_k$  является задачей идентификации.*

# Введение

## Вычислительные задачи математического моделирования

### Вычислительные методы

Методы решения вычислительных задач.

Выделяют следующие общие вычислительные методы:

1. прямые методы и методы эквивалентных преобразований,
2. итерационные методы,
3. методы аппроксимации,
4. методы статистических испытаний (методы Монте-Карло).



# Введение

## Вычислительные задачи

### Прямые методы

Методы, позволяющие получить решение исходной вычислительной задачи за конечное число операций.

# Введение

## Прямые методы

### Пример

*Метод решения СЛАУ*

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2, \end{cases}$$

*по формулам Крамера*

$$x_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta}, \quad x_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta},$$

*где*

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}, \quad \Delta_1 = \begin{vmatrix} b_1 & a_{12} \\ b_2 & a_{22} \end{vmatrix}, \quad \Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & b_1 \\ a_{21} & b_2 \end{vmatrix}.$$

# Введение

## Вычислительные задачи

### Итерационные методы

Методы построения последовательности приближений к решению исходной вычислительной задачи.

### Пример

*Для вычисления  $y = \sqrt{x}$  по данному  $x$  рассматривается последовательность  $y_k$  построенная по следующему правилу*

$$y_1 = x, \quad y_{k+1} = \frac{1}{2} \left( y_k + \frac{x}{y_k} \right), \quad k = 1, 2, \dots$$

*Можно показать, что*

$$\lim_{k \rightarrow +\infty} y_k = y,$$

*поэтому  $y \approx y_n$  при достаточно большом  $n$ .*

# Введение

## Вычислительные задачи

### Методы аппроксимации

Методы, в которых исходная вычислительная задача заменяется приближенной, решаемой за конечное число операций.

### Пример

*Задача вычисления  $y = \sin x$  по данному  $x$  может быть заменена задачей вычисления суммы*

$$y \approx \sum_{i=1}^n \frac{(-1)^{i-1} x^{2i-1}}{(2i-1)!}$$

*при достаточно больших  $n$ .*

# Введение

## Методы аппроксимации

### Пример

*Задача Коши  $y' = f(x, y)$ ,  $y(x_0) = y_0$  может быть заменена задачей поиска  $y_k$  из системы уравнений*

$$\frac{y_{k+1} - y_k}{h_k} = f(x_k, y_k), \quad k = 0, 1, \dots,$$

*где  $x_{k+1} = x_k + h_k$ ,  $h_k > 0$ ,  $y(x_k) \approx y_k$ .*

# Введение

## Вычислительные задачи

### Методы Монте-Карло

Методы, в которых для нахождения приближённого решения вычислительной задачи проводится серия случайных экспериментов.

# Введение

## Методы Монте-Карло

### Пример

Пусть  $\Omega$  — некоторая фигура, площадь которой известна,  $A$  — фигура, площадь которой требуется вычислить. Причём  $A \subseteq \Omega$ .

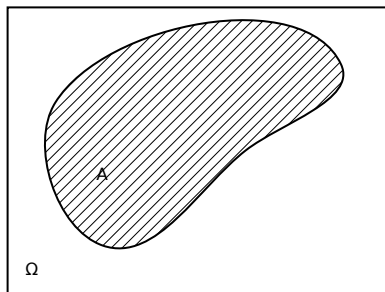


Рис. 2: Вычисление площади фигуры  $A$ .

# Введение

## Методы Монте-Карло

Проведём опыт по "бросанию" точки на  $\Omega$ . Тогда вероятность попадания точки на множество  $A$  составит

$$P(A) = \frac{\mu(A)}{\mu(\Omega)},$$

где  $\mu(\Omega)$  и  $\mu(A)$  — площади фигур  $\Omega$  и  $A$ . Вероятность  $P(A)$  можно вычислить приближённо проведя серию опытов по «бросанию» точки на  $\Omega$  по следующей формуле

$$P(A) \approx \frac{m}{n},$$

где  $n$  — общее число опытов,  $m$  — число опытов, в которых точка попала на множество  $A$ . Следовательно,

$$\mu(A) = P(A)\mu(\Omega) \approx \frac{m}{n}\mu(\Omega).$$