

# Модуль 1. Полный перебор

## Лекция 1

**Введение. Классы сложности.  
Генерация бинарных строк.**

# План

- Введение
  - Виды задач
  - Классы сложности
  - Сводимость
  - Класс NP
  - NP-трудность, NP-полнота
  - Подходы к решению NP-трудных задач
- Полный перебор вариантов решения
  - Генерация бинарных слов
  - Задание 1: Рюкзак (0-1 Knapsack)

# Виды задач

- Распознавательные
- Вычислительные
- Оптимизационные

# Виды задач

## Распознавательная задача

- Формально: задача распознавания принадлежности входного слова заданному языку

Дано:  $L \subseteq A^*$ ,  $x \in A^*$

Найти: верно ли, что  $x \in L$  ?

- На практике: задача, в которой надо вернуть ответ „истина“ или „ложь“.

# Виды задач

## Вычислительная задача

- Множество входов:  $X$
- Множество допустимых решений:  $S(x)$
- Задача: для заданного  $x \in X$  *найти*  $s \in S(x)$

# Виды задач

## Оптимизационная задача

- Множество входов:  $X$
- Множество допустимых решений:  $S(x)$
- Функция стоимости решения:  $c: S(x) \rightarrow \mathbb{R}^+$
- Задача: для заданного  $x \in X$  найти допустимое решение  $s^* \in S(x)$ :

$$\forall s \in S(x)$$

$$c(s^*) \geq c(s) \quad // \text{ максимизация}$$

$$c(s^*) \leq c(s) \quad // \text{ минимизация}$$

- Обозначение:  $s^* = \text{opt}(x)$ ;  $c(s^*) = c^*(x)$

# Сложность алгоритма

Сложность алгоритма = количество ресурсов, необходимых алгоритму для решения данного экземпляра задачи.

Наиболее важный ресурс — время. Измеряется количеством операций, выполняемых алгоритмом при решении задачи.

Сложность представляется в виде  $O(f(n))$ , где  $n$  — *размер задачи*, то есть количество бит в представлении исходных данных.

Для упрощения в качестве  $n$  часто берут более наглядный параметр: количество предметов, количество вершин/дуг в графе и т.п.

# Сложность алгоритма

Эффективный алгоритм: имеет полиномиальную сложность  $O(n^k)$ .

Экспоненциальный алгоритм: имеет сложность  $O(2^n)$  или более высокую, например  $O(n^n)$ .

n	$O(n)$	$O(2^n)$
50	1,00 сек	1 сек
51	1,02 сек	2 сек
52	1,04 сек	4 сек
60	1,20 сек	17 мин
70	1,40 сек	12 суток
80	1,60 сек	34 года
90	1,70 сек	~ 35 000 лет

# Сложность задачи

Для заданной задачи могут существовать алгоритмы разной сложности.

? Сложность задачи = сложность самого быстрого алгоритма, решающего эту задачу.

Теорема Блюма об ускорении: существует задача, для которой любой решающий её алгоритм можно экспоненциально ускорить.

# Классы сложности

**Класс сложности** = множество задач, для каждой из которых существует решающий её алгоритм, имеющий указанную сложность.

$P$  = множество задач, решаемых за полиномиальное время.

К сожалению, для многих практически важных задач пока не известны полиномиальные алгоритмы. Это те самые **вычислительно сложные задачи**.

# NP-трудные задачи

- Класс NP (Non-deterministic Polynomial)
  - Распознавательные задачи, решаемые недетерминированным алгоритмом за полиномиальное время.
  - Задачи, для которых решение может быть проверено (детерминированным алгоритмом) за полиномиальное время при наличии *сертификата*.

# NP-трудные задачи

- Полиномиальная сводимость

Задача  $R$  полиномиально сводится к задаче  $Q$   $\Leftrightarrow$  существует алгоритм  $A_R$ , обращающийся к алгоритму  $A_Q$  (алгоритм для  $Q$ ), и решающий задачу  $R$  за полиномиальное время без учёта времени работы  $A_Q$ .

# NP-трудные задачи

- NP-трудные задачи
  - Задача называется NP-трудной, если к ней полиномиально сводится любая задача  $Q \in NP$ .
  - Задача NP-полна, если она NP-трудна и принадлежит классу NP.

# NP-трудные задачи

- $P \subseteq NP$ .  $P = NP$  ????
- Все NP-полные задачи полиномиально эквивалентны, т. е. полиномиально сводятся друг к другу.
- Ни для одной NP-полной задачи не известен полиномиальный алгоритм. И маловероятно, что будет обнаружен в обозримом будущем.

# Что делать?

- Решать долго (за экспоненциальное время)
- Пытаться сократить время решения для входов, ожидаемых на практике
  - Полиномиальные в среднем алгоритмы
  - *Параметризованные* алгоритмы
- Решать приближённо
  - С гарантированной *оценкой точности*
  - Без гарантий, но как правило достаточно точно
  - С некоторой *вероятностью* ошибки

# Метод полного перебора

- Полный перебор (Brute Force)
  - Последовательно генерировать все возможные решения
  - Для каждого сгенерированного решения  $x$  выполнять проверку на допустимость / оптимальность:  
*Process(x)*

# Бинарные строки

Вход: натуральное число  $n$ .

Задача: последовательно  
сгенерировать все бинарные  
(битовые) строки длины  $n$ .

# Бинарные строки

1. Массив  $A[1..n]$
2.  $A := [0, 0, \dots, 0]$
3. *ProcessBinaryStrings*( $A, n$ )

# Бинарные строки

*ProcessBinaryStrings(A, k)*

if  $k = 0$  then *Process(A)*

else

$A[k] := 0;$

*ProcessBinaryStrings(A, k-1);*

$A[k] := 1;$

*ProcessBinaryStrings(A, k-1);*

# Бинарные строки

Оценим качества алгоритма:

- Корректность: генерирует все требуемые комбинации и только их
- Оптимальность: временная сложность пропорциональна количеству комбинаций

# Бинарные строки

Теорема. Алгоритм `ProcessBinaryStrings` корректен и оптимален

Доказательство

Корректность. Покажем, что для каждого  $k \geq 1$  алгоритм вызывает  $Process(A)$  один раз для каждой бинарной строки.

Индукция по  $k$ . Для  $k = 0$  справедливо. Допустим, что при вызове  $ProcessBinaryStrings(A, k-1)$  обрабатываются все бинарные строки длины  $(k-1)$ .

Далее — анализируем, структуру алгоритма.

# Бинарные строки

## Оптимальность.

Пусть  $T(n)$  — временная сложность алгоритма.

Тогда:  $T(1) = c = \text{const}$ ,  $T(n) = 2T(n-1) + d$ .

Получаем:  $T(n) = (c + d)2^{n-1} - d$ .

Таким образом,  $T(n) = O(2^n)$ .

То есть, алгоритм оптимален.

# Задание 1

Задача «Рюкзак» (0-1 Рюкзак, Knapsack). 3 балла.

Дано:

- $n$  предметов, для каждого задан вес  $w_i$  и стоимость  $c_i$ .
- предельный допустимый суммарный вес  $b$ .

Найти:  $I \subseteq \{1, \dots, n\}$ , при котором  $c(I) = \sum_{i \in I} c_i \rightarrow \max$

при условии, что  $\sum_{i \in I} w_i \leq b$

# Задание 1

## Тестовые наборы:

[http://people.sc.fsu.edu/~jburkardt/datasets/knapsack\\_01/knapsack\\_01.html](http://people.sc.fsu.edu/~jburkardt/datasets/knapsack_01/knapsack_01.html)

### Datasets:

**P01** is a set of 10 weights and profits for a knapsack of capacity 165.

- [p01\\_c.txt](#), the knapsack capacity.
- [p01\\_w.txt](#), the weights of the objects.
- [p01\\_p.txt](#), the profits of each object.
- [p01\\_s.txt](#), the optimal selection of weights.

**P02** is a set of 5 weights and profits for a knapsack of capacity 26.

- [p02\\_c.txt](#), the knapsack capacity.
- [p02\\_w.txt](#), the weights of the objects.
- [p02\\_p.txt](#), the profits of each object.
- [p02\\_s.txt](#), the optimal selection of weights.