

# ЛЕКЦИЯ № 1

Лектор: Пясунов Александр Владимирович

<http://www.math.nsc.ru/LBRT/k5/mo.html>

1. Введение
2. Понятие экстремальной (оптимизационной) задачи
3. Классификация задач
4. Теорема Фаркаша

# Введение

Методы оптимизации  $\equiv$  Теория оптимизации  $\equiv$  Теория экстремальных задач  $\equiv$  Математическое программирование

Актуальность этой дисциплины связана с появлением ЭВМ.

Вы знакомы с теорией ***NP*-полных задач**. Она возникла в связи с феноменом **переборных задач**. Эти задачи можно решить с помощью перебора всех возможных вариантов, число которых растёт **экспоненциально** в зависимости от **размеров** задачи.

Для большинства таких задач неизвестно **эффективных** алгоритмов решения. Они вам известны под названием ***NP*-полных** и ***NP*-трудных задач**.

Визитной карточкой большей части интересных экстремальных задач, возникающих в чистой и прикладной математике, является их принадлежность этим классам.

# Введение

## Приложения:

- в исследовании операций: оптимизация технико-экономических систем, транспортные задачи, управление и т.д.

- в численном анализе: аппроксимация, решение линейных и нелинейных задач и т.п.

- в автоматике: оптимальное управление системами, управление производством, роботы и т.д.

- в технике: управление размерами и оптимизация структур, оптимальное планирование сложных технических систем, например, информационных систем, сетей трубопроводов, компьютеров и т.п.

# Введение

## Приложения (в прикладной математике):

- теория игр: невозможна без понятия седловой точки, методов решения экстремальных задач;

- в численном анализе: распространение основных конечномерных алгоритмов на функциональные пространства дает инструмент для изучения уравнений в частных производных или задач оптимального управления;

- в комбинаторной оптимизации многие базовые алгоритмы: в задачах о потоках, на графах, на матроидах, целочисленного и булевого программирования и многих других, используют необходимые условия экстремума, понятия двойственности, дополнителности и т.д., полученные в математическом программировании.

## Введение

### Цели лекционного курса:

- Изучение ряда базовых алгоритмов, которые используются для решения **конечномерных задач оптимизации**.
- Получение (приобретение) теоретических и концептуальных представлений, достаточных для понимания, оценки этих алгоритмов и, если необходимо, создания новых.

## Экстремальная (оптимизационная) задача (Р)

Найти:

$$\min f(x) \quad (1)$$

при условии, что

$$\varphi_i(x) \leq 0, i = \overline{1, m}, \quad (2)$$

$$x \in S \subseteq R^n \text{ или } Z^n \text{ или } B^n. \quad (3)$$

$x = (x_1, \dots, x_n)$  – вектор переменных;

$f$  – целевая функция задачи;

условия  $\varphi_i(x) \leq 0, i = \overline{1, m}, x \in S$  – называются ограничениями задачи.

### Допустимые решения:

любой вектор  $x$  удовлетворяющий ограничениям (2),(3), называется допустимым решением задачи  $P$ .

$Q(P) = \{x \in R^n | \varphi_i(x) \leq 0, i = \overline{1, m}, x \in S\}$  — множество допустимых решений задачи  $P$ .

### Оптимальное решение (глобальный минимум):

любое допустимое решение задачи, на котором достигается минимум целевой функции  $f$  на множестве  $Q(P)$ .

### Замечание:

1. Ограничение–равенство  $g(x) = 0$  эквивалентно двум неравенствам  $g(x) \leq 0, -g(x) \leq 0$ .
2. Задача максимизации функции  $g$  на множестве  $Q$  сводится к задаче минимизации функции  $f = -g$  на этом же множестве.

## Классификация задач

В зависимости от природы множества  $S$  задачи оптимизации классифицируются как:

- дискретные (комбинаторные) —  $S$  конечно или счетно,
- целочисленные —  $x \in S \subseteq \mathbb{Z}^n$ ,
- булевы —  $x \in S \subseteq B^n$ ,
- вещественные (непрерывные) —  $x \in S \subseteq \mathbb{R}^n$ ,
- бесконечномерные —  $S$  подмножество гильбертова пространства.



## Классификация задач

Если множество  $S$  совпадает с основным пространством  $R^n, Z^n, B^n$ , а ограничения  $\varphi_i$  отсутствуют ( $m = 0$ ), то задачу  $P$  называют задачей безусловной оптимизации. В противном случае говорят о задаче условной оптимизации.

Если принять во внимание свойства целевой функции  $f$  и ограничений  $\varphi_i$ , то возникает более тонкое деление конечномерных экстремальных задач на классы:

– непрерывное математическое программирование ( $f, \varphi_i$  — непрерывные, произвольные, нелинейные,  $S$  — связное, компактное подмножество  $R^n$ )

– дискретное математическое программирование ( $f, \varphi_i$  — нелинейные,  $S$  — дискретное множество)

## Классификация задач

– нелинейное целочисленное программирование ( $f, \varphi_i$  — нелинейные,  $S \subseteq \mathbb{Z}^n$ )

– непрерывная нелинейная оптимизация без ограничений ( $f$  — непрерывная, произвольная, нелинейная функция,  $m = 0, S = \mathbb{R}^n$ )

– целочисленная нелинейная оптимизация без ограничений ( $f$  — произвольная, нелинейная функция,  $m = 0, S = \mathbb{Z}^n$ )

– выпуклое программирование ( $f, \varphi_i$  — произвольные, выпуклые,  $S$  — выпуклое множество из  $\mathbb{R}^n$ )

– линейное программирование ( $f, \varphi_i$  — произвольные, линейные,  $S = \{x \in \mathbb{R}^n | Ax \leq b\}$ )

## Классификация задач

– целочисленное линейное программирование ( $f, \varphi_i$  — произвольные, линейные,  $S \subseteq Z^n$ )

Если, например,  $f, \varphi_i$  — произвольные, нелинейные функции, а  $S$  — произвольное подмножество  $R^n$ , то получим задачи нелинейного программирования и т.д.

## Литература

1. Береснев В.Л. "Дискретные задачи размещения и полиномы от булевых переменных", Новосибирск, Издательство ИМ СО РАН, 2005
2. Глебов Н.И. и др. "Методы оптимизации", НГУ, 2000
3. Карманов В. Г. "Математическое программирование", М.: Наука, год любой
4. Ларин Р.М. и др. "МЕТОДЫ ОПТИМИЗАЦИИ. Примеры и задачи", НГУ, 2003
5. Мину М. "Математическое программирование. Теория и алгоритмы", М.: Наука, 1990
6. Моисеев Н.Н. и др. "Методы оптимизации", М.: Наука, 1978
7. Муртаф Б. "Современное линейное программирование", М.: Мир, 1984
8. Васильев Ф.П. "Методы оптимизации", М.: Факториал Пресс, 2002
9. Васильев Ф.П. "Численные методы решения экстремальных задач", М.: Наука, 1980

## Теорема Фаркаша–Минковского

$L \subseteq R^n$  — линейное подпространство, если  $\forall x, y \in L \forall \alpha, \beta \in R$   
 $\alpha x + \beta y \in L$ .

Подпространство ортогональное к  $L$ :

$$L^\perp = \{y \in R^n | (y, x) = 0 \forall x \in L\}.$$

Пусть  $A$  —  $(m \times n)$  матрица.

$$L(A) = \{z \in R^m | \exists x \in R^n Ax = z\},$$

$$\begin{aligned} L(A)^\perp &= \{y \in R^m | (y, z) = 0 \forall z \in L(A)\} = \\ &= \{y \in R^m | (y, Ax) = 0 \forall x \in R^n\} = \{y \in R^m | yA = 0\}. \end{aligned}$$

## Теорема Фаркаша–Минковского

**Лемма 1.** Если система уравнений  $yA = 0$ ,  $(y, b) > 0$  несовместна, то совместна система уравнений  $Ax = b$ .

**Доказательство.** Пусть система уравнений  $Ax = b$  несовместна. Из определения операции  $\perp$  имеем  $L(A) = (L(A)^\perp)^\perp$ . Следовательно

$$\begin{aligned} L(A) &= \{z \in R^m \mid (z, y) = 0 \ \forall y \in L(A)^\perp\} = \\ &= \{z \in R^m \mid (z, y) = 0 \ \forall y : yA = 0\}. \end{aligned}$$

Т.к.  $b \notin L(A)$ , то найдется  $y$  такой, что  $yA = 0$  и  $(b, y) \neq 0$ . Следовательно либо  $y$ , либо  $-y$  — решение системы уравнений  $yA = 0$ ,  $(y, b) > 0$ . Противоречие с условиями леммы. Следовательно предположение неверно и система уравнений  $Ax = b$  совместна.

## Теорема Фаркаша–Минковского

Теорема 1 (теорема Фаркаша–Минковского). Система уравнений  $Ax = b, x \geq 0$  разрешима в том и только в том случае когда неравенство  $(b, y) \leq 0$  выполняется для всех решений системы уравнений  $yA \leq 0$ .

**Доказательство.** Необходимость. Пусть  $\exists x Ax = b, x \geq 0$  и пусть  $y$  — произвольное решение системы  $yA \leq 0$ . Тогда

$$(b, y) = (Ax, y) = (x, yA) \leq (x, 0) = 0.$$

Докажем достаточность. Пусть неравенство  $(b, y) \leq 0$  выполняется для всех решений системы неравенств  $yA \leq 0$ .

Индукцией по числу столбцов матрицы  $A$  покажем, что совместна система уравнений  $Ax = b, x \geq 0$ .

## Теорема Фаркаша–Минковского

Для  $n = 1$  доказать утверждение самостоятельно.

Пусть  $n > 1$  и для матриц с числом столбцов строго меньшим  $n$  утверждение доказано.

Т.к.

$$\forall y (yA \leq 0 \implies (y, b) \leq 0),$$

то несовместна система уравнений

$$yA \leq 0, (y, b) > 0.$$

И, следовательно, несовместна система уравнений

$$yA = 0, (y, b) > 0.$$

Отсюда и леммы 1 получим, что совместна система уравнений

$$Ax = b.$$



## Теорема Фаркаша–Минковского

Покажем, что тогда

$$\exists x(Ax = b, x \geq 0).$$

Итак,

$$\sum_{j=1}^n A_j x_j = b, \text{ где } A_j = (a_{1j}, \dots, a_{mj})^T.$$

Пусть  $x_j \geq 0$  для  $j = \overline{1, k}$ , и  $x_j < 0$ ,  $j = \overline{k+1, n}$ .

Рассмотрим вектор

$$c = \sum_{j=1}^k A_j x_j + A_n x_n = b - \sum_{j=k+1}^{n-1} A_j x_j. \quad (*)$$

## Теорема Фаркаша–Минковского

Допустим, что найдется  $\bar{y}$ :

$$(\bar{y}, A_j) \leq 0, j = \overline{1, n-1}, (\bar{y}, c) > 0. \quad (**)$$

Отсюда и определения  $(*)$  вектора  $c$  получим

$$\sum_{j=1}^k (\bar{y}, A_j) x_j + (\bar{y}, A_n) x_n = (\bar{y}, c) > 0$$

Таким образом

$$(\bar{y}, A_n) x_n > \sum_{j=1}^k -(\bar{y}, A_j) x_j \geq 0.$$

Учитывая, что  $x_n < 0$ , имеем

$$(\bar{y}, A_n) \leq 0. \quad (***)$$

## Теорема Фаркаша–Минковского

С другой стороны из определения  $(*)$  вектора  $c$  получим

$$(\bar{y}, b) = (\bar{y}, c) + \sum_{j=k+1}^{n-1} (\bar{y}, A_j)x_j > 0.$$

Отсюда и условий  $(**)$ ,  $(***)$  следует, что вектор  $\bar{y}$  решение системы уравнений:

$$yA \leq 0, (y, b) > 0.$$

Противоречие (эта система несовместна по условию). Таким образом система  $(**)$  не имеет решения. Но по условию система

$$yA \leq 0$$

разрешима.

## Теорема Фаркаша–Минковского

Следовательно  $(y, c) \leq 0$  для всех решений системы

$$(\bar{y}, A_j) \leq 0, j = \overline{1, n-1}.$$

Тогда по предположению индукции найдется вектор  $z \geq 0$  :

$$\sum_{j=1}^{n-1} A_j z_j = c.$$

Отсюда и определения  $(*)$  вектора  $c$  получим

$$\sum_{j=1}^{n-1} A_j z_j = b - \sum_{j=k+1}^{n-1} A_j x_j,$$

что приводит к соотношению

$$\sum_{j=1}^k A_j z_j + \sum_{j=k+1}^{n-1} A_j (x_j + z_j) + A_j \cdot 0 = b.$$

## Теорема Фаркаша–Минковского

Итак, число отрицательных компонент нового решения

$$\bar{x} = (z_1, \dots, z_k, x_{k+1} + z_{k+1}, \dots, x_{n-1} + z_{n-1}, 0)$$

системы равенств  $Ax = b$  строго меньше, чем у вектора  $x$ .

Следовательно, через конечное число шагов получим неотрицательное решение системы равенств  $Ax = b$ . ■

## Комментарий

Теореме Фаркаша–Минковского можно придать другую форму:

Система уравнений  $Ax \leq b$  разрешима в том и только в том случае когда неравенство  $(b, y) \geq 0$  выполняется для всех решений системы уравнений  $yA = 0, y \geq 0$ .

Действительно, система уравнений  $Ax \leq b$  разрешима  $\iff$  разрешима система уравнений  $Ax_1 - Ax_2 + Eu = b, x_1, x_2, u \geq 0$ . По теореме Ф.–М. последняя система уравнений разрешима  $\iff$  когда неравенство  $(b, y) \leq 0$  выполняется для всех решений системы уравнений  $yA \leq 0, -yA \leq 0, Ey \leq 0 \iff$  неравенство  $(b, y) \geq 0$  выполняется для всех решений системы уравнений  $yA = 0, y \geq 0$ . ■

**Следствие (теорема Гордана).** Имеет место одно и только одно из следующих двух условий:

1. Разрешима система уравнений  $Ax < 0$ ;
2. существует такой  $\neq 0$  вектор  $y$ , что  $yA = 0, y \geq 0$ .

Действительно, система уравнений  $Ax < 0$  разрешима  $\iff$  разрешима система уравнений  $Ax \leq (-1, -1, \dots, -1)^T$ . По теореме Ф.–М. разрешимость последней системы эквивалентна выполнению условия:

## Комментарий

если вектор  $\mathbf{y}$  решение системы  $\mathbf{yA} = \mathbf{0}, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ , то выполняется неравенство  $-\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ . Т.е. не существует ненулевого вектора  $\mathbf{y}$  такого, что  $\mathbf{yA} = \mathbf{0}, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ .

Теперь пусть существует ненулевой вектор  $\mathbf{y}$  такой, что  $\mathbf{yA} = \mathbf{0}, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ . Но тогда не выполняется неравенство  $-\mathbf{y} \geq \mathbf{0} \implies$  не выполнено условие теоремы Ф.-М.  $\implies$  система  $\mathbf{Ax} \leq (-1, -1, \dots, -1)^T$  неразрешима  $\implies$  неразрешима система  $\mathbf{Ax} < \mathbf{0}$ . ■