

КОНСПЕКТ ПО КУРСУ

---

# Методы оптимизаций

---

*Contributors:*  
Андрей Степанов

*Лектор:*  
Мусатов Д.В.

МФТИ

Последнее обновление: 11 марта 2015 г.

## Содержание

<b>1</b>	<b>Вводная лекция</b>	<b>2</b>
1.1	Базовые определения . . . . .	2
1.2	Линейное программирование . . . . .	2
<b>2</b>	<b>Потрачено</b>	<b>4</b>
<b>3</b>	<b>Потрачено</b>	<b>4</b>
<b>4</b>	<b>Выпуклые оптимизации</b>	<b>4</b>

Оценка за зачет:

1. 40% от оценки – за 2 контрольные работы (не переписываются)
2. 30% от оценки – за 2 домашних задания
3. 30% от оценки – индивидуальный проект, например:
  - (a) Теоретический (реферат)
  - (b) Теоретико-программистский (анализ времени работы, скорости сходимости)
  - (c) Практический (нужно самому найти данные для применения)

## 1 Вводная лекция

### 1.1 Базовые определения

**Определение 1.1** (общая задача оптимизации). Пусть  $f : X \mapsto \mathbb{R}$ . Нужно найти точку экстремума, т.е. минимума или максимума (локального или глобального) (строго или нестрого).

**Определение 1.2** (задача условной оптимизации). Пусть  $f : Y \mapsto \mathbb{R}$ ,  $X \subset Y$ . Нужно минимизировать  $f$  на  $X$ .

*Замечание.* Часто  $X$  задается условиями вида:

$$\begin{cases} g_1(x) \leq 0, \\ g_2(x) \leq 0, \\ \dots \\ g_k(x) \leq 0, \\ g_{k+1}(x) = 0, \\ \dots \\ g_n(x) = 0. \end{cases}$$

*Замечание.* Методы оптимизации можно условно разделить на аналитические и численные. Например, градиентный спуск – численный метод, метод Лагранжа – аналитический. Широкий класс численных методов – это итеративные алгоритмы. Можно условно разделить итеративные методы на точные и приближённые.

### 1.2 Линейное программирование

**Определение 1.3.** Задача линейного программирования – минимизация линейной функции на многограннике.

Более строго: пусть дана линейная функция  $f : \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}$ , имеющая вид

$$f(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$$

. Пусть также дана система линейных уравнений и неравенств:  $A_1 x \leq b_1$ ,  $A_2 x = b_2$ . Задача стоит в нахождении минимума  $f$  на множестве, на котором выполнена система уравнений.

**Определение 1.4.** Систему линейных уравнений и неравенств  $A_1 x \leq b_1$ ,  $A_2 x = b_2$  назовём системой ограничений.

**Определение 1.5.** Ограничения со знаком неравенства будем называть уравнениями-неравенствами.

**Определение 1.6.** Ограничения со знаком равенства будем называть уравнениями-равенствами.

**Пример.** Производственная задача: даны товары  $g_1, \dots, g_n$  и ресурсы  $r_1, \dots, r_m$ . Ресурсов ограниченное число. Ресурсов  $i$ -того типа:  $\omega_i$ . На производство  $g_i$  необходимо  $c_{i,j}$  ресурсов  $r_j$ .  $p_i$  – цена  $g_i$ . Нужно максимизировать прибыль.

Обозначим  $x_i$  – сколько товаров  $g_i$  было произведено. Тогда есть следующая задача максимизации:

$$\begin{aligned} & \max \sum_{i=1}^n p_i x_i \\ & \begin{cases} x_1 \geq 0 \\ \dots \\ x_n \geq 0 \\ \sum_{j=1}^m x_j c_{j,1} \leq \omega_1 \\ \dots \\ \sum_{j=1}^m x_j c_{j,m} \leq \omega_m \end{cases} \end{aligned}$$

*Замечание.* Сначала считаем, что уравнений-равенств нет.

**Определение 1.7.** Грань  $k$ -той размерности – это множество точек, в которой ровно  $n-k$  неравенств обратились в равенство, а остальные неравенства верны.

**Утверждение 1.1.** Если минимум достигается, то он достигается на какой-то грани.

**Утверждение 1.2.** Если минимум достигается во внутренней точке грани, то он достигается на всей грани.

**Следствие.** Если минимум достигается, то есть вершина многогранника, в которой он достигается.

**Следствие.** Есть экспоненциальный алгоритм решения задачи линейного программирования – простой перебор всех вершин.

*Замечание.* Есть симплекс метод.

## 2 Потрачено

## 3 Потрачено

## 4 Выпуклые оптимизации

**Определение 4.1.**  $M \subset \mathbb{R}^n$  – выпукло, если  $\forall x, y \in M : \forall \alpha \in (0, 1) : \alpha x + (1 - \alpha)y \in M$

**Пример.**

1. Шар – выпуклое множество
2. Плоскость
3. Симплекс

**Утверждение 4.1.** Если  $M$  – выпукло, а  $x_1, \dots, x_m \in M$ , то  $\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_m x_m \in M$ , если  $\alpha_i \geq 0, \sum_{i=1}^n \alpha_i = 1$

*Доказательство.* Доказываем индукцией по  $m$ .

База:  $m = 2$ .

Переход:  $m > 2$ . Рассмотрим  $y_1 = \frac{\alpha_1}{1-\alpha_m} x_1 + \dots + \frac{\alpha_{m-1}}{1-\alpha_m} x_{m-1}, y_2 = x_m$   
 $y_1 \in M$  по предположению индукции,  $y_m \in M$ . Тогда  $(1 - \alpha_m)y_1 + \alpha_m y_2 \in M$ .  $\square$

**Утверждение 4.2.** Пересечение выпуклых множеств – выпукло

*Доказательство.* Пусть  $\beta \in (0, 1)$ . Пусть  $\{A_i : i \in I\}$  – набор выпуклых множеств. Пусть  $x, y \in \cap A_i$ . Тогда  $\forall i \in I : x, y \in A_i$ . Поскольку  $A_i$  – выпуклые, то  $\forall i \in I : \beta x + (1 - \beta)y \in A_i$ . Значит,  $\beta x + (1 - \beta)y \in \cap A_i$   $\square$

**Определение 4.2.** Выпуклая оболочка множества  $A = \langle A \rangle$  – наименьшее по включению выпуклое множество, содержащее  $A$ .

*Замечание.* Заметим, что  $\langle A \rangle$  – это пересечение всех выпуклых множеств, содержащих множество  $A$

**Утверждение 4.3.**  $\langle A \rangle = \{\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_m x_m : \sum \alpha_i = 1, \alpha_i \geq 0, x_1, \dots, x_m \in A\} = B$

*Доказательство.* Заметим, что  $B$  выпукло. Значит,  $\langle A \rangle \subset B$ . Но кроме того,  $\langle A \rangle \supset B$ .  $\square$

**Утверждение 4.4.** Если  $M$  – выпуклое, то  $\overline{M}$  – выпукло,  $Int M$  – выпуклое.

*Доказательство.* Пусть  $x, y \in \overline{M}$ . Кроме того,  $x, y \in \overline{M} \setminus M$ . Пусть  $x_n \rightarrow x, y_n \rightarrow y$ . Тогда  $\alpha x_n + (1 - \alpha)y_n \in M$ . Но тогда и  $\alpha x + (1 - \alpha)y \in M$ .

Пусть  $x, y \in Int M$ .  $\langle U_\varepsilon(x) \cup U_\varepsilon(y) \rangle \supset$  отрезок  $[x, y]$ . Тогда любая точка отрезка – внутренняя.  $\square$

**Теорема 4.5** (Теорема об отделимости). *Для замкнутого выпуклого  $M$  и точки  $x \notin M$   $\exists z : \forall y \in M : (y, z) > (x, z)$*

*Доказательство.* Пусть  $y_0 \in M, |y_0 - x| = \min_{y \in M} |y - x|$ . То есть точка  $y_0$  – ближайшая из  $M$  к точке  $x$ . Тогда  $\forall y \in M : |y_0 - x| \leq |y - x|$ . Возьмем  $t = \alpha y + (1 - \alpha)y_0$ . Тогда  $|y_0 - x|^2 \leq |\alpha y + (1 - \alpha)y_0 - x|^2 = (\alpha y + (1 - \alpha)y_0 - x, \alpha y + (1 - \alpha)y_0 - x) = \alpha^2|y - y_0|^2 + |y_0 - x|^2 + 2\alpha(y - y_0, y_0 - x)$  Тогда  $\alpha^2|y - y_0|^2 + 2\alpha(y - y_0, y_0 - x) \geq 0$ . Положим  $z = y_0 - x$ . Сократим на  $\alpha$   $\alpha|y - y_0| + 2(y - y_0, y_0 - x) \geq 0$  и положим  $\alpha = 0$ . Так как множество замкнуто, то так сделать можно.  $(y - y_0, y_0 - x) \geq 0$ .  $(y - y_0, z) \geq 0$ . Получили, что  $(y, z) \geq (y_0, z)$ . Докажем, что  $(y_0, z) > (x, z)$ .  $(y_0, z) - (x, z) = (y_0 - x, z) = (z, z) > 0$ . Теорема доказана.  $\square$

**Теорема 4.6.** *Если  $M_1, M_2$  – два замкнутых выпуклых не пересекающихся множества. Тогда их можно отделить друг от друга гиперплоскостью. То есть  $\exists z : \forall y_1 \in M_1, y_2 \in M_2 : (y_1, z) < (y_2, z)$*

*Доказательство.* Пусть  $y_1^*$  – ближайшая к  $M_2$  точка из  $M_1$ ,  $y_2^*$  – ближайшая к  $M_1$  точка из  $M_2$ . Найдется  $z : (y_1^*, z) < (y_2^*, z)$

Рассмотрим  $M_1 - M_2$  – разность Минковского.  $0 \notin M_1 - M_2$ . Тогда  $\exists z : (0, z) \leq (y_1 - y_2, z)$ . Тогда  $(y_1, z) < (y_2, z)$   $\square$