

# Методы оптимизации.

## Семинар 9. Условия оптимальности.

Александр Катруца

Московский физико-технический институт,  
Факультет Управления и Прикладной Математики

31 октября 2016 г.

- Конус возможных направлений
- Касательный конус
- Острый экстремум

## Вопрос 0

Когда существует решение оптимизационной задачи?

## Вопрос 1

Как проверить, что точка является решением оптимизационной задачи?

## Вопрос 2

Из каких условий можно найти решение оптимизационной задачи?

## Теорема Вейерштрасса

Пусть  $X \subset \mathbb{R}^n$  компактное множество и пусть  $f(x)$  непрерывная функция на  $X$ . Тогда точка глобального минимума функции  $f(x)$  на  $X$  существует.

Эта теорема гарантирует, что решение подавляющего большинства разумных задач существует.

## Определение

Условием оптимальности будем называть некоторое выражение, выполнимость которого даёт необходимое и (или) достаточное условие экстремума.

Классы задач:

- Общая задача минимизации
- Задача безусловной минимизации
- Задача минимизации с ограничениями типа равенств
- Задача минимизации с ограничениями типа равенств и неравенств

# Общая задача минимизации

## Задача

$$f(x) \rightarrow \min_{x \in X}$$

## Критерий оптимальности

Пусть  $f(x)$  определена на множестве  $X \subset \mathbb{R}^n$ . Тогда

- ① если  $x^*$  точка минимума  $f(x)$  на  $X$ , то  $\partial_X f(x^*) \neq \emptyset$  и  $0 \in \partial_X f(x^*)$
- ② если для некоторой точки  $x^* \in X$  существует субдифференциал  $\partial_X f(x^*)$  и  $0 \in \partial_X f(x^*)$ , то  $x^*$  — точка минимума  $f(x)$  на  $X$ .

Какие недостатки у приведённого критерия?

- $\mathbf{x}^T \mathbf{x} + \alpha \|\mathbf{x} - \mathbf{c}\|_2 \rightarrow \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n}, \alpha > 0$
- $\mathbf{x}^T \mathbf{x} + \alpha \|\mathbf{c}^T \mathbf{x} - b\|_2 \rightarrow \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n}, \alpha > 0$
- Ограничение на допустимое множество

$$\begin{aligned} (x+2)^2 + |y+3| &\rightarrow \min_{(x,y) \in \mathbb{R}^2} \\ \text{s.t. } 8 + 2x - y &\leq 0 \end{aligned}$$

# Задача безусловной минимизации

Задача:  $f(x) \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n}$ .

## Критерий оптимальности для выпуклых функций

Пусть  $f(x)$  выпуклая функция на  $\mathbb{R}^n$ . Тогда точка  $x^*$  решение задачи безусловной минимизации  $\Leftrightarrow 0 \in \partial f(x^*)$ .

## Следствие

Если  $f(x)$  выпукла и дифференцируема на  $\mathbb{R}^n$ . Тогда точка  $x^*$  решение задачи безусловной минимизации  $\Leftrightarrow \nabla f(x^*) = 0$ .

## Достаточное условие для невыпуклых функций

Пусть  $f$  дважды дифференцируема на  $\mathbb{R}^n$  и  $x^*$  такая что  $\nabla f(x^*) = 0$ . Тогда если  $\nabla^2 f(x^*) \succ 0$ , то  $x^*$  точка строгого локального минимума  $f(x)$  на  $\mathbb{R}^n$ .



- $x_1 e^{x_1} - (1 + e^{x_2}) \cos x_2 \rightarrow \min$

- Функция Розенброка:

$$(1 - x_1)^2 + \alpha \sum_{i=2}^n (x_i - x_{i-1})^2 \rightarrow \min, \alpha > 0$$

- $x_1^2 + x_2^2 - x_1 x_2 + e^{x_1 + x_2} \rightarrow \min$

## Задача

$$\begin{aligned} f(x) &\rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} \\ \text{s.t. } g_i(x) &= 0, \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

## Лагранжиан

$$L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$$

## Критерий оптимальности

Пусть  $f(x)$  и  $g_i(x)$  дважды дифференцируемы в точке  $x^*$  и непрерывно дифференцируемы в некоторой окрестности  $x^*$ . Пусть также  $\nabla_x L(x^*, \lambda) = 0$ . Тогда если  $\nabla^2 L(x^*, \lambda) \succ 0$ , то  $x^*$  — точка локального минимума.

- $\sum_{i=1}^n \alpha_i x_i^4 \rightarrow \text{extr}_{\mathbf{x} \in G}, \quad G = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{c}^T \mathbf{x} = 1\},$   
 $\alpha_i > 0, \quad c_i > 0$
- $x_1 + 4x_2 + 9x_3 \rightarrow \text{extr}_{\mathbf{x} \in G}, \quad G = \left\{ \frac{1}{x_1} + \frac{1}{x_2} + \frac{1}{x_3} = 1 \right\}$
- Примеры из задачника по матану на метод множителей Лагранжа

Задача

Критерий оптимальности

