# Методы оптимизации. Семинар 10. Условия оптимальности.

### Александр Катруца

Московский физико-технический институт, Факультет Управления и Прикладной Математики

31 октября 2016 г.

## Напоминание

- Конус возможных направлений
- Касательный конус
- Острый экстремум

## Мотивация

### 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?

## Существование решения

### Теорема Вейерштрасса

Пусть  $X \subset R^n$  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.

## Условия оптимальности

### 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

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

### Критерий оптимальности

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

- ullet если  $x^*$  точка минимума f(x) на X, то  $\partial_X f(x^*) 
  eq \emptyset$  и  $0 \in \partial_X f(x^*)$
- $m{2}$  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?



$$\bullet \ \mathbf{x}^{\mathsf{T}}\mathbf{x} + \alpha \|\mathbf{x} - \mathbf{c}\|_{2} \to \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{n}}, \ \alpha > 0$$

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

$$(x+2)^2 + |y+3| \to \min_{(x,y) \in \mathbb{R}^2}$$
  
s.t.  $8 + 2x - y \le 0$ 

## Задача безусловной минимизации

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

## 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  $\mathbb{R}^n$ .

- $x_1e^{x_1} (1 + e^{x_2})\cos x_2 \to \min$
- Функция Розенброка:

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

•  $x_1^2 + x_2^2 - x_1x_2 + e^{x_1 + x_2} \rightarrow \min$ 

#### Задача минимизации с ограничениями типа равенств

### Задача

$$f(x) o \min_{x \in \mathbb{R}^n}$$
  
s.t.  $g_i(x) = 0, \ i = 1, \dots, m$ 

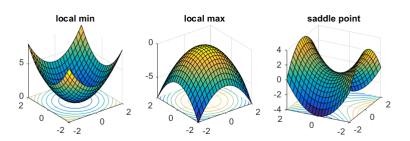
### Лагранжиан

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

### 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  $\mathbf{h}^\mathsf{T} \nabla^2 L(x^*, \lambda) \mathbf{h} > 0$ , где  $\mathbf{h} \in \mathcal{T}(\mathbf{x}^*|\mathcal{G})$  — касательный конус, то  $x^*$  — точка локального минимума.

## Возможные варианты



Pисунок взят из блога http://www.offconvex.org/2016/03/22/saddlepoints/

- $x_1 + 4x_2 + 9x_3 \to \text{extr}_{\mathbf{x} \in G}, \ G = \left\{ \frac{1}{x_1} + \frac{1}{x_2} + \frac{1}{x_3} = 1 \right\}$
- Примеры из задачника по матану на метод множителей Лагранжа

#### Задача

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$$
s.t.  $g_i(x) = 0, i = 1, ..., m$ 

$$h_j(x) \le 0, j = 1, ..., p$$

## Лагранжиан

$$L(x, \boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\mu}) = f(x) + \sum_{i=1}^{m} \lambda_i g_i(x) + \sum_{j=1}^{p} \mu_j h_j(x)$$

## Условия оптимальности

## Необходимое условие (Каруша-Куна-Такера)

Пусть  $x^*$  решение задачи математического программирования, и функции  $f,h_j,g_i$  дифференцирумы. Тогда найдутся такие  $\mu^*$  и  $\lambda^*$ , что выполнены следующие условия:

- $g_i(x^*) = 0$
- $h_j(x^*) \leq 0$
- $\mu_j^* \ge 0$
- $\mu_i^* h_i(x^*) = 0$

Если задача выпуклая, то это же условие является достаточным.



# Условия оптимальности (cont'd)

Если задача невыпуклая, то

#### Достаточное условие первого порядка

Если для стационарной точки  $(x^*, \lambda^*, \mu^*)$  число активных неравенств |J| такое что n=m+|J| и  $\mu_j>0,\ j\in J$ , то эта точка является точкой минимума.

#### Достаточное условие второго порядка

Если в задаче математического программирования число активных ограничений меньше размерности задачи, то точка  $x^{*}$  яляется решением задачи, если выполнены условия

$$\mathbf{z}^{\mathsf{T}} \nabla_{xx}^2 L(x^*) \mathbf{z} > 0$$

для

- $\mathbf{z} \neq 0$  и  $\nabla g_i^\mathsf{T}(x^*)\mathbf{z} = 0$
- ullet при  $j\in J$  и  $\mu_j>0$ ,  $abla h_i^{\mathsf{T}}(x^*)\mathbf{z}=0$
- ullet при  $j\in J$  и  $\mu_j=0$ ,  $abla h_i^\mathsf{T}(x^*)\mathbf{z}\leq 0$

Пример 1

$$extr(x_1-3)(x_2-2)$$

s.t. 
$$x_1 + 2x_2 = 4$$

$$x_1^2 + x_2^2 \le 5$$

$$x_1\geq 0,\ x_2\geq 0$$

• Пример 2

$$\operatorname{extr} \sum_{i=1}^{n} \frac{c_i}{x_i}$$

s.t. 
$$\sum_{i=1}^{n} a_i x_i \leq b$$

$$x_i > 0, \ b > 0, \ c_i > 0, \ a_i > 0$$

Пример 3

$$extr(x_1x_3 - 2x_2)$$

s.t. 
$$2x_1 - x_2 - 3x_3 \le 10$$

$$3x_1 + 2x_2 + x_3 = 6$$

$$x_2 > 0$$

## Резюме

- Существование решения оптимизационной задачи
- Условия оптимальности для
  - общей задачи оптимизации
  - задачи безусловной оптимизации
  - задачи оптимизации с ограничениями типа равенств
  - задачи оптимизации с ограничениями типа равенств и неравенств