

# Методы Оптимизации. Даниил Меркулов. Условия Оптимальности

## Extreme value (Weierstrass) theorem

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



## Optimality Conditions

### Общая задача оптимизации

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

Будем говорить, что задача имеет решение, если множество таких  $x^* \in S$ , что в них достигается минимум или инфимум данной задачи **не пусто**

### Критерий оптимальности

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

- если  $x^*$  точка минимума  $f(x)$  на  $S$ , то  $\partial_S f(x^*) \neq \emptyset$  и  $0 \in \partial_S f(x^*)$
- если для некоторой точки  $x^* \in S$  существует субдифференциал  $\partial_S f(x^*)$  и  $0 \in \partial_S f(x^*)$ , то  $x^*$  - точка минимума  $f(x)$  на  $S$ .

Проблемы в том, что подсчет субдифференциала может быть еще сложнее, чем подсчет градиента. А часто у функций субдифференциала вообще нет во многих точках.

### Критерий оптимальности выпуклой задачи

Пусть  $f(x)$  выпуклая функция на  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ . Тогда точка  $x^*$  - решение задачи безусловной минимизации  $\Leftrightarrow$  найдется такой вектор

$$a \in \partial_S f(x^*) \quad \langle a, x - x^* \rangle \geq 0, \quad \forall x \in S$$

## Задача БМ

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

### Достаточное условие

Пусть  $f(x)$  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  $\mathbb{R}^n$ .

### Критерий оптимальности выпуклой задачи

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

$$0 \in \partial f(x^*).$$

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

$$0 = \nabla f(x^*).$$

## Задачи с ограничениями типа равенств

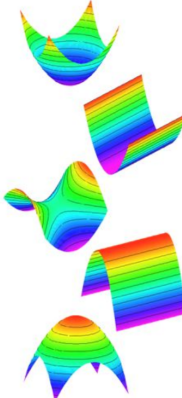
### Общая формулировка

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

### Решение: функция Лагранжа

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

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  $h^T \nabla^2 L(x^*, \lambda) h > 0$ , где  $h \in T(x^* | S)$  - касательный конус, то  $x^*$  - точка локального минимума.

$y^T H y$	$\lambda_i$	Definiteness H	Nature $x^*$	
$> 0$		Positive d.	Minimum	
$\geq 0$		Positive semi-d.	Valley	
$\neq 0$		Indefinite	Saddlepoint	
$\leq 0$		Negative semi-d.	Ridge	
$< 0$		Negative d.	Maximum	

## Задачи с ограничениями типа неравенств

### Общая формулировка

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

Данная формулировка представляет собой общую задачу математического программирования.

### Решение: регулярная функция Лагранжа

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

### Условия (необходимые) Каруша Куна Таккера:

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

- $g_i(x^*) = 0$
- $h_j(x^*) \leq 0$
- $\mu_j^* \geq 0$
- $\mu_j^* h_j(x^*) = 0$
- $\nabla_x L(x^*, \lambda^*, \mu^*) = 0$

В выпуклом случае эти условия являются достаточными!



### Достаточные условия 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.

### Достаточные условия второго порядка

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

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

для

- $z \neq 0$  и  $\nabla g_i^T(x^*)z = 0$
- при  $j \in J$  и  $\mu_j > 0, \nabla h_j^T(x^*)z = 0$
- при  $j \in J$  и  $\mu_j = 0, \nabla h_j^T(x^*)z \leq 0$

## Примеры

---

### Пример 1

Найти  $\min(x+2)^2 + |y+3|$  при условии  $8+2x-y \leq 0, (x,y)^T \in \mathbb{R}^2$ .

### Пример 2 (безусловная минимизация)

- $x_1 e^{x_1} - (1 + e^{x_2}) \cos x_2 \rightarrow \min$
- Функция Розенброка:  
$$(1 - x_1)^2 + \alpha \sum_{i=2}^n (x_i - x_{i-1})^2 \rightarrow \min, \alpha > 0$$
- $x_1^2 + x_2^2 - x_1 x_2 + e^{x_1 + x_2} \rightarrow \min$

### Пример 3 (ограничения типа равенств)

- $\sum_{i=1}^n \alpha_i x_i^4 \rightarrow \text{extr}_{\mathbf{x} \in G}, G = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{c}^T \mathbf{x} = 1\},$   
 $\alpha_i > 0, c_i > 0$
- $x_1 + 4x_2 + 9x_3 \rightarrow \text{extr}_{\mathbf{x} \in G}, G = \left\{ \frac{1}{x_1} + \frac{1}{x_2} + \frac{1}{x_3} = 1 \right\}$

### Пример 4 (ограничения типа неравенств)

- Пример 1
$$\begin{aligned} & \text{extr}(x_1 - 3)(x_2 - 2) \\ \text{s.t. } & x_1 + 2x_2 = 4 \\ & x_1^2 + x_2^2 \leq 5 \\ & x_1 \geq 0, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$
- Пример 2
$$\begin{aligned} & \text{extr} \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{x_i} \\ \text{s.t. } & \sum_{i=1}^n a_i x_i \leq b \\ & x_i > 0, b > 0, c_i > 0, a_i > 0 \end{aligned}$$
- Пример 3
$$\begin{aligned} & \text{extr}(x_1 x_3 - 2x_2) \\ \text{s.t. } & 2x_1 - x_2 - 3x_3 \leq 10 \\ & 3x_1 + 2x_2 + x_3 = 6 \\ & x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

### Take home message

- 
- Любой локальный минимум выпуклой задачи - глобальный
  - В сильно выпуклой задаче локальный минимум единственный
  - Условия Каруша Куна Таккера - прекрасный способ решать задачи математического программирования. В выпуклом случае он еще и дает гарантии.