

# ЛЕКЦИЯ № 5

## Необходимые условия экстремума

1. Необходимые условия оптимальности Куна–Таккера
2. Критерий оптимальности (выпуклый случай)

## Лекция 4:

Теорема 7 (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  $yA \leq 0$ .

Следствие 3. 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  $yA = 0, y \geq 0$ .

Следствие 4 (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  $yA = 0, y \geq 0$ .

Рассмотрим задачу нелинейного программирования

Найти:

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

при условии, что

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

Здесь  $f, \varphi_i : R^n \rightarrow R$  и  $f, \varphi_i \in C^1$ .

**Определение 8.** Направление  $s \neq 0$  называется возможным в точке  $x \in Q$ , если существует такое число  $\bar{\beta} > 0$ , что  $x + \beta s \in Q, \forall \beta \in [0, \bar{\beta}]$ .

## Комментарий

Множество  $K$  называется конусом, если  $\forall \lambda > 0$  и  $\forall x \in K$  имеем  $\lambda x \in K$ .

Очевидно, что множество возможных направлений в точке  $x$  образует конус, который обозначим как  $K_f(x)$ .

Ограничение  $\varphi_i$  называется **активным** в точке  $\mathbf{x}$ , если  $\varphi_i(\mathbf{x}) = 0$ .  $I(\mathbf{x})$  – множество номеров ограничений активных в данной точке.

**Лемма 7.** Если вектор  $\mathbf{s} \neq \mathbf{0}$  удовлетворяет системе

$$(\varphi'_i(\mathbf{x}), \mathbf{s}) + \sigma \leq 0, i \in I(\mathbf{x}),$$

при некотором  $\sigma > 0$ , то направление  $\mathbf{s}$  является **возможным** в точке  $\mathbf{x}$ .

**Доказательство.** Считаем, что  $I(\mathbf{x}) \neq \emptyset$  ( т.к. иначе любое направление  $\mathbf{s} \neq \mathbf{0}$  является **возможным** )

Если  $i \notin I(x)$ , то малое перемещение не нарушает строгое ограничение  $\varphi_i(x) < 0 \implies$  найдется подходящее  $\overline{\beta}_i$ .

Пусть  $i \in I(x) (\equiv \varphi_i(x) = 0)$ . Далее рассуждаем от противного. Допустим, что  $\varphi_i(x + \beta s) > 0$ , для достаточно малых  $\beta > 0 \implies$   
 $\varphi_i(x + \beta s) / \beta = (\varphi_i(x + \beta s) - \varphi_i(x)) / \beta \longrightarrow$   
 $\longrightarrow (\varphi'_i(x), s) \geq 0$  (при  $\beta \rightarrow 0$ ).

Противоречие. Т.к. по условиям леммы

$$(\varphi'_i(x), s) < 0, \blacksquare$$

## Комментарий

Пусть  $K_{<}(x) = \{s | s \neq 0 \text{ и } (\varphi'_i(x), s) < 0, \forall i \in I(x)\}$ . Множество  $K_{<}(x)$  конус.

Лемма 7 утверждает, что конус  $K_{<}(x)$  является подмножеством конуса  $K_f(x)$ .

Поэтому назовем конус  $K_{<}(x)$  конусом внутренней аппроксимации конуса  $K_f(x)$ .

## Теорема о замыкании конуса возможных направлений

$$K_{\leq}(x) = \{s \neq 0 \mid (\varphi'_i(x), s) \leq 0, \forall i \in I(x)\}.$$

Т.к.  $K_f(x) \subseteq K_{\leq}(x)$ , то конус  $K_{\leq}(x)$  называется внешней аппроксимацией конуса возможных направлений.

**Теорема 7 (о замыкании конуса возможных направлений).**

$$\text{Если } K_{<}(x) \neq \emptyset, \text{ то } \overline{K}_f(x) = K_{\leq}(x).$$

**Доказательство.** Действительно, пусть конус  $K_{<}(x)$  не пуст. Тогда найдётся  $\bar{s}$  такой, что

$$(\varphi'_i(x), \bar{s}) < 0, \forall i \in I(x).$$

Пусть  $s \in K_{\leq}(x)$ , т.е.

$$(\varphi'_i(x), s) \leq 0, \forall i \in I(x).$$

Очевидно, что для любого  $\lambda \in [0, 1]$ :

$$\lambda s + (1 - \lambda)\bar{s} \in K_{<}(x).$$

Таким образом  $s$  предел последовательности направлений из  $K_{<}(x)$  при  $\lambda$  стремящимся к 1 снизу. Учитывая, что

$$K_{<}(x) \subseteq K_{\leq}(x),$$

получим  $\overline{K}_{<}(x) = K_{\leq}(x)$ .

Т.к.

$$K_{<}(x) \subseteq K_f(x) \subseteq K_{\leq}(x),$$

то

$$\overline{K}_f(x) = K_{\leq}(x) = \{s \neq 0 \mid (\varphi'_i(x), s) \leq 0, \forall i \in I(x)\}. \blacksquare$$

Теорема 8 (Необходимые условия оптимальности Куна–Таккера). Пусть  $x^*$  — локальный экстремум задачи (1), (2), функции  $f$ ,  $\varphi_i$ ,  $i = \overline{1, m}$ , непрерывны и непрерывно дифференцируемы и вектора  $\varphi'_i(x^*)$ ,  $i \in I(x^*)$ , линейно независимы. Тогда найдутся такие множители  $\lambda_i \geq 0$ ,  $i = \overline{1, m}$ , что

$$-f'(x^*) = \sum_{i=1}^m \lambda_i \varphi'_i(x^*), \quad (3)$$

$$\lambda_i \varphi_i(x^*) = 0, \quad i = \overline{1, m}. \quad (4)$$

Доказательство.

## Необходимые условия оптимальности Куна–Таккера

Так как  $\mathbf{x}^*$  — локальный минимум задачи (1), (2), то

$\forall \mathbf{s} \neq \mathbf{0}$ , если  $\mathbf{s} \in \mathbf{K}_f(\mathbf{x}^*)$ , то выполняется неравенство  $(\mathbf{f}'(\mathbf{x}), \mathbf{s}) \geq 0$ .

Т.к.  $\mathbf{f} \in C^1$ , то

$\forall \mathbf{s} \neq \mathbf{0}$ , если  $\mathbf{s} \in \overline{\mathbf{K}_f}(\mathbf{x}^*)$ , то выполняется неравенство  $(\mathbf{f}'(\mathbf{x}), \mathbf{s}) \geq 0$ .

Линейная независимость градиентов активных ограничений  $\varphi'_i(\mathbf{x}^*), i \in I(\mathbf{x}^*)$  означает, что не существует таких ненулевых коэффициентов  $\lambda_i, i \in I(\mathbf{x}^*)$ , что

$$\sum_{i \in I(\mathbf{x}^*)} \lambda_i \varphi'_i(\mathbf{x}^*) = \mathbf{0}.$$

Отсюда при помощи теоремы Гордана (след-е теор. Ф.–М.) выводим, что найдется такой ненулевой вектор  $\mathbf{s}$ , что

$$(\varphi'_i(\mathbf{x}^*), \mathbf{s}) < 0, \forall i \in I(\mathbf{x}^*).$$

Т.е. конус  $\mathbf{K}_<(\mathbf{x}^*)$  является не пустым. Следовательно

$$\overline{\mathbf{K}_f}(\mathbf{x}^*) = \{\mathbf{s} \neq \mathbf{0} | (\varphi'_i(\mathbf{x}^*), \mathbf{s}) \leq 0, \forall i \in I(\mathbf{x}^*)\}.$$

## Необходимые условия оптимальности Куна–Таккера

Итак имеем, что

$\forall s \neq 0$ , если  $(\varphi'_i(x^*), s) \leq 0, \forall i \in I(x^*)$ , то выполняется неравенство  $(-f'(x), s) \leq 0$ .

Тогда по теореме Фаркаша–Минковского  $\exists$  неотрицательное решение системы уравнений:

$$-f'(x^*) = \sum_{i \in I(x^*)} \lambda_i \varphi'_i(x^*), \quad (3)$$

Положим  $\lambda_i = 0, i \notin I(x^*)$  и получим

$$-f'(x^*) = \sum_{i=1}^m \lambda_i \varphi'_i(x^*), \quad (3)$$

$$\lambda_i \varphi_i(x^*) = 0, i = \overline{1, m}. \quad (4)$$

## Необходимые условия оптимальности Куна–Таккера: выпуклый случай

Задача (1), (2) называется задачей выпуклого программирования, если функции  $f$ ,  $\varphi_i$ ,  $i = \overline{1, m}$ , — выпуклы.

Множество  $Q$  выпукло. По-прежнему считаем, что  $f, \varphi_i \in C^1$ .

Условие регулярности для выпуклого случая:

$$\forall i, i = \overline{1, m}, \exists x^i \in Q : \varphi_i(x^i) < 0.$$

Эквивалентно условию регулярности Слейтера

$$\exists \tilde{x} \in Q : \varphi_i(\tilde{x}) < 0, i = \overline{1, m}.$$

**Лемма 8.** Функция  $f$  дифференцируемая на выпуклом множестве  $Q$ , выпукла в том и только в том случае, когда для любых  $x, y \in Q$ :  
 $(f'(x), y - x) \leq f(y) - f(x)$ .

## Необходимые условия оптимальности Куна–Таккера: выпуклый случай

Лемма 9. Если

$$Q = \{x \mid \varphi_i(x) = (a_i, x) - b_i \leq 0, i = \overline{1, m}\},$$

то условия

$$(a_i, s) \leq 0, i \in I(x^*)$$

необходимы и достаточны для того, чтобы направление  $s$  было возможным в точке  $x^* \in Q$ .

**Доказательство.** Пусть  $\beta > 0$ . Рассмотрим

$$\varphi_i(x^* + \beta s) = (a_i, x^* + \beta s) - b_i = (a_i, x^*) - b_i + \beta(a_i, s).$$

$$\forall i \notin I(x^*) (a_i, x^*) - b_i < 0 \Rightarrow \forall i \notin I(x^*) \varphi_i(x^* + \beta s) \leq 0,$$

для достаточно малых  $\beta$ .

## Необходимые условия оптимальности Куна–Таккера: выпуклый случай

$$\begin{aligned} \forall i \in I(x^*) \quad \varphi_i(x^* + \beta s) = (a_i, x^* + \beta s) - b_i = \beta(a_i, s) \Rightarrow \\ \Rightarrow x^* + \beta s \in Q \quad \forall \beta > 0 \Leftrightarrow (a_i, s) \leq 0 \quad \forall i \in I(x^*). \blacksquare \end{aligned}$$

Другими словами в лемме утверждается, что  $K_f(x) = K_{\leq}(x)$

Эта лемма позволяет элиминировать условие Слейтера в задаче выпуклого программирования в случае линейных ограничений.

Помним: функции  $f, \varphi_i$  — выпуклые, непрерывно-дифференцируемые. Множество допустимых решений  $Q$  удовлетворяет условию Слейтера.

## Критерий оптимальности: выпуклый случай

Теорема 9 (Теорема Куна-Таккера в локальной форме). Точка  $x^* \in Q$  — оптимальное решение задачи выпуклого программирования в том и только в том случае, когда существуют такие числа  $\lambda_i \geq 0, i = \overline{1, m}$ , что

$$-f'(x^*) = \sum_{i=1}^m \lambda_i \varphi'_i(x^*),$$
$$\lambda_i \varphi_i(x^*) = 0, i = \overline{1, m}.$$

Доказательство. "Необходимость."

Из леммы 8 и условия Слейтера следует, что для любого  $i \in I(x^*)$

$$0 > \varphi_i(\tilde{x}) = \varphi_i(\tilde{x}) - \varphi_i(x^*) \geq (\varphi_i'(x^*), \tilde{x} - x^*)$$

Таким образом вектор  $s = (\tilde{x} - x^*) \in K_{<}(x^*)$ .

Следовательно, по теореме о замыкании конуса возможных направлений имеем  $\overline{K}_f(x^*) = K_{\leq}(x^*)$ .

Повторяем соответствующие рассуждения доказательства теоремы 8.

"Достаточность."

$$\forall z \in Q : s = (z - x^*) \in K_f(x^*) \Rightarrow (\varphi_i'(x^*), s) \leq 0, \forall i \in I(x^*).$$

$$\forall z \in Q : f(z) - f(x^*) \geq (f'(x^*), z - x^*) = (f'(x^*), s) = \left(-\sum_{i=1}^m \lambda_i \varphi'_i(x^*), s\right) = \sum_{i=1}^m (-\lambda_i) (\varphi'_i(x^*), s) \geq 0. \blacksquare$$

## Критерий оптимальности: линейный случай

Теорема 10 (Теорема Куна-Таккера в локальной форме). Точка  $x^* \in Q$  — оптимальное решение задачи выпуклого программирования с линейными ограничениями в том и только в том случае, когда существуют такие числа  $\lambda_i \geq 0, i = \overline{1, m}$ , что

$$-f'(x^*) = \sum_{i=1}^m \lambda_i a_i,$$

$$\lambda_i((a_i, x) - b_i) = 0, i = \overline{1, m}.$$

## Критерии оптимальности

Теорема 11 (Теорема Куна-Таккера в нелокальной форме). Вектор  $x^* \in Q$  является оптимальным решением задачи выпуклого программирования тогда и только тогда, когда существует такой вектор  $\lambda^*$ , что пара  $(x^*, \lambda^*)$  является седловой точкой функции Лагранжа.