

# Методы оптимизации

## Лекция 9: Условия Каруша-Куна-Таккера

Александр Катруца

Физтех-школа прикладной математики и информатики  
Московский физико-технический институт



9 ноября 2020 г.

## На прошлой лекции

- ▶ Преобразования задач и их типы

## На прошлой лекции

- ▶ Преобразования задач и их типы
- ▶ Двойственная функция и её свойства

## На прошлой лекции

- ▶ Преобразования задач и их типы
- ▶ Двойственная функция и её свойства
- ▶ Двойственная задача и её свойства

## На прошлой лекции

- ▶ Преобразования задач и их типы
- ▶ Двойственная функция и её свойства
- ▶ Двойственная задача и её свойства
- ▶ Сильная двойственность и слабая двойственность

## На прошлой лекции

- ▶ Преобразования задач и их типы
- ▶ Двойственная функция и её свойства
- ▶ Двойственная задача и её свойства
- ▶ Сильная двойственность и слабая двойственность
- ▶ Обобщённые неравенства

## План на эту лекцию

- ▶ Теорема о сильной двойственности для выпуклых задач
- ▶ Геометрическая интерпретация условий ККТ
- ▶ Условия ККТ для задач с обобщёнными неравенствами

## Задача оптимизации с функциональными ограничениями

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x})$$

$$\text{s.t. } g_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m$$

$$h_j(\mathbf{x}) \leq 0, \quad j = 1, \dots, p$$

$$\text{dom } f_0 = \mathcal{D} \subseteq \mathbb{R}^n, \quad f_0(\mathbf{x}^*) = p^*$$



# Задача оптимизации с функциональными ограничениями

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } g_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m \\ h_j(\mathbf{x}) \leq 0, \quad j = 1, \dots, p \end{aligned}$$

$$\text{dom } f_0 = \mathcal{D} \subseteq \mathbb{R}^n, \quad f_0(\mathbf{x}^*) = p^*$$

## Основная цель

Сформулировать условия оптимальности для таких задач

# Задача оптимизации с функциональными ограничениями

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } g_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m \\ h_j(\mathbf{x}) \leq 0, \quad j = 1, \dots, p \end{aligned}$$

$$\text{dom } f_0 = \mathcal{D} \subseteq \mathbb{R}^n, \quad f_0(\mathbf{x}^*) = p^*$$

## Основная цель

Сформулировать условия оптимальности для таких задач

Лагранжиан  $L : \mathcal{D} \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}$

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\mu}) = f_0(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^p \mu_j h_j(\mathbf{x})$$

- ▶  $\lambda_i$  – множители Лагранжа для ограничений  $g_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m$
- ▶  $\mu_j$  – множители Лагранжа для ограничений  $h_j(\mathbf{x}) \leq 0, \quad j = 1, \dots, p$

# Основные результаты с прошлой лекции

## Теорема

Если  $\hat{x}$  лежит в допустимом множестве и найдутся допустимые  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  такие что  $f_0(\hat{x}) = g(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$ , то  $\hat{x}$  является решением задачи.

# Основные результаты с прошлой лекции

## Теорема

Если  $\hat{x}$  лежит в допустимом множестве и найдутся допустимые  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  такие что  $f_0(\hat{x}) = g(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$ , то  $\hat{x}$  является решением задачи.

## Теорема

Пусть  $\hat{x} \in \mathcal{D}$  и  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  допустимы. Тогда эквивалентны следующие условия

- 1)  $\hat{x}$  лежит в допустимом множестве и  $f_0(\hat{x}) = g(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$
- 2) для всех  $x \in \mathcal{D}$  и всех допустимых  $(\lambda, \mu)$  выполнено

$$L(\hat{x}, \lambda, \mu) \leq L(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu}) \leq L(x, \hat{\lambda}, \hat{\mu}),$$

то есть точка  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  есть седловая точка функции Лагранжа

- 3)  $\hat{x}$  лежит в допустимом множестве, является точкой минимума функции  $L(x, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  и выполнено  $\hat{\mu}_j h_j(\hat{x}) = 0$  для всех  $j = 1, \dots, p$ .

# Условия Каруша-Куна-Таккера (ККТ)

## Следствие

Пусть  $\mathbf{x}^*$  решение задачи минимизации такое, что  $\mathbf{x}^* \in \text{int}(\mathcal{D})$ ,  $f_0, g_i, h_j$  дифференцируемы в  $\mathbf{x}^*$  и выполнен критерий оптимальности  $f_0(\mathbf{x}^*) = g(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$  для некоторой допустимой пары  $(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$ , тогда выполнено

$$\begin{cases} L'_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}^*, \hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = 0 \\ \hat{\mu}_k h_k(\mathbf{x}^*) = 0 \end{cases}$$

## Условия ККТ

- ▶  $L'_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}^*, \hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = 0$
- ▶  $\hat{\mu}_k h_k(\mathbf{x}^*) = 0$  — условия дополняющей нежёсткости
- ▶  $\hat{\boldsymbol{\mu}} \geq 0$
- ▶  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq 0$
- ▶  $g_i(\mathbf{x}^*) = 0$

## Задача выпуклой оптимизации

$$\begin{aligned} & \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } & f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

# Задача выпуклой оптимизации

$$\begin{aligned} & \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ & \text{s.t. } f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ & \quad \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

- ▶  $f_0, f_1, \dots, f_p$  — выпуклые функции

# Задача выпуклой оптимизации

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

- ▶  $f_0, f_1, \dots, f_p$  — выпуклые функции
- ▶ ограничение  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  задаёт некоторое аффинное множество



# Задача выпуклой оптимизации

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

- ▶  $f_0, f_1, \dots, f_p$  — выпуклые функции
- ▶ ограничение  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  задаёт некоторое аффинное множество
- ▶ ограничения  $f_i(\mathbf{x}) \leq 0$ , где  $i = 1, \dots, p$  задают некоторое выпуклое множество (проверьте!)

# Условие регулярности ограничений для выпуклых задач

## Условие Слейтера

Говорят, что для выпуклой задачи выполнено условие Слейтера, если существует точка  $\bar{\mathbf{x}} \in \text{relint}(\mathcal{D})$  такая что

- ▶  $\mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} = \mathbf{b}$
- ▶  $f_i(\bar{\mathbf{x}}) < 0$  для всех неаффинных ограничений типа неравенств.

Это означает, что найдётся хотя бы одна **внутренняя точка** в допустимом множестве

# Основной результат на сегодня

## Теорема

Если задача оптимизации выпукла, выполнено условие Слейтера и  $p^*$  конечно, тогда выполнена сильная двойственность, то есть найдётся пара допустимых  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  таких что  $g(\hat{\lambda}, \hat{\mu}) = p^*$

# Основной результат на сегодня

## Теорема

Если задача оптимизации выпукла, выполнено условие Слейтера и  $p^*$  конечно, тогда выполнена сильная двойственность, то есть найдётся пара допустимых  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  таких что  $g(\hat{\lambda}, \hat{\mu}) = p^*$

## Замечание

Проверьте, что в примере с прошлой лекции с положительным зазором двойственности условие Слейтера **не выполняется**.

# Вспомогательное утверждение

## Теорема

Пусть дано выпуклое множество  $\mathcal{X}$ , на котором определены выпуклые функции  $f_i$ , где  $i = 1, \dots, p$ ;  $p \geq 1$  и аффинные функции  $g_j$ , где  $j = 1, \dots, m$ ;  $m \geq 0$ , то есть  $g_j(\mathbf{x}) = \mathbf{a}_j^\top \mathbf{x} + b_j$ , а также множество  $\{\mathbf{x} \in \text{relint}(\mathcal{X}) \mid g_j(\mathbf{x}) \leq 0\}$  непусто. Тогда следующие утверждения эквивалентны

- 1) Система 
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, p \\ g_j(\mathbf{x}) \leq 0, & j = 1, \dots, m \end{cases}$$
 не имеет решения среди  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$
- 2) Существует набор неотрицательных чисел  $\mu_1, \dots, \mu_p$ , среди которых есть хотя бы один не ноль, и набор неотрицательных чисел  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ , такие что  $\sum_{i=1}^p \mu_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m \lambda_j g_j(\mathbf{x}) \geq 0$  для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$ .

## Доказательство

- ▶ Если система из 1) имеет решение  $\hat{x}$ , тогда сумма в утверждении 2) будет отрицательной в этой точке, поскольку коэффициенты неотрицательные.

## Доказательство

- ▶ Если система из 1) имеет решение  $\hat{x}$ , тогда сумма в утверждении 2) будет отрицательной в этой точке, поскольку коэффициенты неотрицательные.
- ▶ Таким образом, 2)  $\rightarrow$  1)

# Доказательство

- ▶ Если система из 1) имеет решение  $\hat{\mathbf{x}}$ , тогда сумма в утверждении 2) будет отрицательной в этой точке, поскольку коэффициенты неотрицательные.
- ▶ Таким образом, 2)  $\rightarrow$  1)
- ▶ Пусть система из 1) не имеет решения. Зададим множество  $\mathcal{M} \subset \mathbb{R}^{m+p}$  такое что если  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$ , то система 
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < y_i, & i = 1, \dots, p \\ g_j(\mathbf{x}) = y_{p+j}, & j = 1, \dots, m \end{cases}$$
 имеет решение на  $\mathcal{X}$



# Доказательство

- ▶ Если система из 1) имеет решение  $\hat{\mathbf{x}}$ , тогда сумма в утверждении 2) будет отрицательной в этой точке, поскольку коэффициенты неотрицательные.
- ▶ Таким образом, 2)  $\rightarrow$  1)
- ▶ Пусть система из 1) не имеет решения. Зададим множество  $\mathcal{M} \subset \mathbb{R}^{m+p}$  такое что если  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$ , то система 
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < y_i, & i = 1, \dots, p \\ g_j(\mathbf{x}) = y_{p+j}, & j = 1, \dots, m \end{cases}$$
 имеет решение на  $\mathcal{X}$
- ▶ Множество  $\mathcal{M}$  является выпуклым (проверьте!)

# Доказательство

- ▶ Если система из 1) имеет решение  $\hat{\mathbf{x}}$ , тогда сумма в утверждении 2) будет отрицательной в этой точке, поскольку коэффициенты неотрицательные.
- ▶ Таким образом, 2)  $\rightarrow$  1)
- ▶ Пусть система из 1) не имеет решения. Зададим множество  $\mathcal{M} \subset \mathbb{R}^{m+p}$  такое что если  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$ , то система
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < y_i, & i = 1, \dots, p \\ g_j(\mathbf{x}) = y_{p+j}, & j = 1, \dots, m \end{cases}$$
имеет решение на  $\mathcal{X}$
- ▶ Множество  $\mathcal{M}$  является выпуклым (проверьте!)
- ▶ Наше предположение об отсутствии решения у системы из 1) означает, что  $\mathcal{M} \cap \mathbb{R}_-^{m+p} = \emptyset$ , где
$$\mathbb{R}_-^{m+p} = \{\mathbf{z} \mid z_i \leq 0\}$$

## Доказательство

- ▶ Если система из 1) имеет решение  $\hat{\mathbf{x}}$ , тогда сумма в утверждении 2) будет отрицательной в этой точке, поскольку коэффициенты неотрицательные.
- ▶ Таким образом, 2)  $\rightarrow$  1)
- ▶ Пусть система из 1) не имеет решения. Зададим множество  $\mathcal{M} \subset \mathbb{R}^{m+p}$  такое что если  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$ , то система
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < y_i, & i = 1, \dots, p \\ g_j(\mathbf{x}) = y_{p+j}, & j = 1, \dots, m \end{cases}$$
имеет решение на  $\mathcal{X}$
- ▶ Множество  $\mathcal{M}$  является выпуклым (проверьте!)
- ▶ Наше предположение об отсутствии решения у системы из 1) означает, что  $\mathcal{M} \cap \mathbb{R}_-^{m+p} = \emptyset$ , где
$$\mathbb{R}_-^{m+p} = \{\mathbf{z} \mid z_i \leq 0\}$$
- ▶ Значит найдётся разделяющая гиперплоскость, такая что  $\langle \mathbf{q}, \mathbf{y} \rangle \geq \alpha$  для  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$  и  $\langle \mathbf{q}, \mathbf{z} \rangle \leq \alpha$  для  $\mathbf{z} \in \mathbb{R}_-^{m+p}$

- Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$

- ▶ Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$
- ▶ Если взять для каждого  $i = 1, \dots, m+p$  и  $\mathbf{z} = t\mathbf{e}_i$  и перейти к пределу  $t \rightarrow -\infty$ , то окажется что  $\mathbf{q} \geq 0$

- ▶ Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$
- ▶ Если взять для каждого  $i = 1, \dots, m+p$  и  $\mathbf{z} = t\mathbf{e}_i$  и перейти к пределу  $t \rightarrow -\infty$ , то окажется что  $\mathbf{q} \geq 0$
- ▶ Так как для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  и произвольно малого  $\varepsilon > 0$  вектор  $\bar{\mathbf{y}} = (f_1(\mathbf{x}) + \varepsilon, \dots, f_p(\mathbf{x}) + \varepsilon, g_1(\mathbf{x}), \dots, g_m(\mathbf{x})) \in \mathcal{M}$ , то  $\langle \mathbf{q}, \bar{\mathbf{y}} \rangle \geq \alpha \geq 0$

- ▶ Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$
- ▶ Если взять для каждого  $i = 1, \dots, m+p$  и  $\mathbf{z} = t\mathbf{e}_i$  и перейти к пределу  $t \rightarrow -\infty$ , то окажется что  $\mathbf{q} \geq 0$
- ▶ Так как для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  и произвольно малого  $\varepsilon > 0$  вектор  $\bar{\mathbf{y}} = (f_1(\mathbf{x}) + \varepsilon, \dots, f_p(\mathbf{x}) + \varepsilon, g_1(\mathbf{x}), \dots, g_m(\mathbf{x})) \in \mathcal{M}$ , то  $\langle \mathbf{q}, \bar{\mathbf{y}} \rangle \geq \alpha \geq 0$
- ▶ Переходя к пределу для  $\varepsilon \rightarrow 0$ , получим для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$

$$\sum_{i=1}^p q_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶ Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$
- ▶ Если взять для каждого  $i = 1, \dots, m+p$  и  $\mathbf{z} = t\mathbf{e}_i$  и перейти к пределу  $t \rightarrow -\infty$ , то окажется что  $\mathbf{q} \geq 0$
- ▶ Так как для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  и произвольно малого  $\varepsilon > 0$  вектор  $\bar{\mathbf{y}} = (f_1(\mathbf{x}) + \varepsilon, \dots, f_p(\mathbf{x}) + \varepsilon, g_1(\mathbf{x}), \dots, g_m(\mathbf{x})) \in \mathcal{M}$ , то  $\langle \mathbf{q}, \bar{\mathbf{y}} \rangle \geq \alpha \geq 0$
- ▶ Переходя к пределу для  $\varepsilon \rightarrow 0$ , получим для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$

$$\sum_{i=1}^p q_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶ Если  $m = 0$ , теорема доказана, так как все компоненты вектора  $\mathbf{q}$  неотрицательны.



- ▶ Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$
- ▶ Если взять для каждого  $i = 1, \dots, m+p$  и  $\mathbf{z} = t\mathbf{e}_i$  и перейти к пределу  $t \rightarrow -\infty$ , то окажется что  $\mathbf{q} \geq 0$
- ▶ Так как для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  и произвольно малого  $\varepsilon > 0$  вектор  $\bar{\mathbf{y}} = (f_1(\mathbf{x}) + \varepsilon, \dots, f_p(\mathbf{x}) + \varepsilon, g_1(\mathbf{x}), \dots, g_m(\mathbf{x})) \in \mathcal{M}$ , то  $\langle \mathbf{q}, \bar{\mathbf{y}} \rangle \geq \alpha \geq 0$
- ▶ Переходя к пределу для  $\varepsilon \rightarrow 0$ , получим для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$

$$\sum_{i=1}^p q_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶ Если  $m = 0$ , теорема доказана, так как все компоненты вектора  $\mathbf{q}$  неотрицательны.
- ▶ Если  $m > 0$ , покажем, что среди коэффициентов  $q_1, \dots, q_p$  найдётся ненулевой

- ▶ Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$
- ▶ Если взять для каждого  $i = 1, \dots, m+p$  и  $\mathbf{z} = t\mathbf{e}_i$  и перейти к пределу  $t \rightarrow -\infty$ , то окажется что  $\mathbf{q} \geq 0$
- ▶ Так как для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  и произвольно малого  $\varepsilon > 0$  вектор  $\bar{\mathbf{y}} = (f_1(\mathbf{x}) + \varepsilon, \dots, f_p(\mathbf{x}) + \varepsilon, g_1(\mathbf{x}), \dots, g_m(\mathbf{x})) \in \mathcal{M}$ , то  $\langle \mathbf{q}, \bar{\mathbf{y}} \rangle \geq \alpha \geq 0$
- ▶ Переходя к пределу для  $\varepsilon \rightarrow 0$ , получим для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$

$$\sum_{i=1}^p q_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶ Если  $m = 0$ , теорема доказана, так как все компоненты вектора  $\mathbf{q}$  неотрицательны.
- ▶ Если  $m > 0$ , покажем, что среди коэффициентов  $q_1, \dots, q_p$  найдётся ненулевой
- ▶ Пусть это не так, то есть  $q_1 = \dots = q_p = 0$ , тогда рассмотрим функцию  $h(\mathbf{x}) = \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x})$

- ▶ Так как  $0 \in \mathbb{R}_-^{m+p}$ , то  $\langle \mathbf{q}, 0 \rangle = 0 \leq \alpha$
- ▶ Если взять для каждого  $i = 1, \dots, m+p$  и  $\mathbf{z} = t\mathbf{e}_i$  и перейти к пределу  $t \rightarrow -\infty$ , то окажется что  $\mathbf{q} \geq 0$
- ▶ Так как для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  и произвольно малого  $\varepsilon > 0$  вектор  $\bar{\mathbf{y}} = (f_1(\mathbf{x}) + \varepsilon, \dots, f_p(\mathbf{x}) + \varepsilon, g_1(\mathbf{x}), \dots, g_m(\mathbf{x})) \in \mathcal{M}$ , то  $\langle \mathbf{q}, \bar{\mathbf{y}} \rangle \geq \alpha \geq 0$
- ▶ Переходя к пределу для  $\varepsilon \rightarrow 0$ , получим для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$

$$\sum_{i=1}^p q_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶ Если  $m = 0$ , теорема доказана, так как все компоненты вектора  $\mathbf{q}$  неотрицательны.
- ▶ Если  $m > 0$ , покажем, что среди коэффициентов  $q_1, \dots, q_p$  найдётся ненулевой
- ▶ Пусть это не так, то есть  $q_1 = \dots = q_p = 0$ , тогда рассмотрим функцию  $h(\mathbf{x}) = \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x})$
- ▶ Она является аффинной и  $h(\mathbf{x}) \geq 0$  для  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$

- ▶ Но по условию теоремы существует точка  $\mathbf{x}_0$  из  $\text{relint}(\mathcal{X})$  такая что  $g_j(\mathbf{x}_0) \leq 0$  для  $j = 1, \dots, m$ . Значит  $h(\mathbf{x}_0) \leq 0$ , тогда  $h(\mathbf{x}_0) = 0$

- ▶ Но по условию теоремы существует точка  $\mathbf{x}_0$  из  $\text{relint}(\mathcal{X})$  такая что  $g_j(\mathbf{x}_0) \leq 0$  для  $j = 1, \dots, m$ . Значит  $h(\mathbf{x}_0) \leq 0$ , тогда  $h(\mathbf{x}_0) = 0$
- ▶ Итак,  $h(\mathbf{x})$  вогнутая функция (поскольку аффинная),  $h(\mathbf{x}) \geq 0$  и  $h(\mathbf{x}_0) = 0$ , то есть вогнутая функция достигает своего минимума в точке  $\mathbf{x}_0$  и он равен 0

- ▶ Но по условию теоремы существует точка  $\mathbf{x}_0$  из  $\text{relint}(\mathcal{X})$  такая что  $g_j(\mathbf{x}_0) \leq 0$  для  $j = 1, \dots, m$ . Значит  $h(\mathbf{x}_0) \leq 0$ , тогда  $h(\mathbf{x}_0) = 0$
- ▶ Итак,  $h(\mathbf{x})$  вогнутая функция (поскольку аффинная),  $h(\mathbf{x}) \geq 0$  и  $h(\mathbf{x}_0) = 0$ , то есть вогнутая функция достигает своего минимума в точке  $\mathbf{x}_0$  и он равен 0
- ▶ Это означает, что  $h(\mathbf{x}) = 0$  для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  (докажите!)

- ▶ Но по условию теоремы существует точка  $\mathbf{x}_0$  из  $\text{relint}(\mathcal{X})$  такая что  $g_j(\mathbf{x}_0) \leq 0$  для  $j = 1, \dots, m$ . Значит  $h(\mathbf{x}_0) \leq 0$ , тогда  $h(\mathbf{x}_0) = 0$
- ▶ Итак,  $h(\mathbf{x})$  вогнутая функция (поскольку аффинная),  $h(\mathbf{x}) \geq 0$  и  $h(\mathbf{x}_0) = 0$ , то есть вогнутая функция достигает своего минимума в точке  $\mathbf{x}_0$  и он равен 0
- ▶ Это означает, что  $h(\mathbf{x}) = 0$  для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  (докажите!)
- ▶ Но для каждого  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$  найдётся  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  для которого  $y_{p+j} = g_j(\mathbf{x})$ .

- ▶ Но по условию теоремы существует точка  $\mathbf{x}_0$  из  $\text{relint}(\mathcal{X})$  такая что  $g_j(\mathbf{x}_0) \leq 0$  для  $j = 1, \dots, m$ . Значит  $h(\mathbf{x}_0) \leq 0$ , тогда  $h(\mathbf{x}_0) = 0$
- ▶ Итак,  $h(\mathbf{x})$  вогнутая функция (поскольку аффинная),  $h(\mathbf{x}) \geq 0$  и  $h(\mathbf{x}_0) = 0$ , то есть вогнутая функция достигает своего минимума в точке  $\mathbf{x}_0$  и он равен 0
- ▶ Это означает, что  $h(\mathbf{x}) = 0$  для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  (докажите!)
- ▶ Но для каждого  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$  найдётся  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  для которого  $y_{p+j} = g_j(\mathbf{x})$ .
- ▶ Это означает, что  $\langle \mathbf{q}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) = h(\mathbf{x}) = 0$



- ▶ Но по условию теоремы существует точка  $\mathbf{x}_0$  из  $\text{relint}(\mathcal{X})$  такая что  $g_j(\mathbf{x}_0) \leq 0$  для  $j = 1, \dots, m$ . Значит  $h(\mathbf{x}_0) \leq 0$ , тогда  $h(\mathbf{x}_0) = 0$
- ▶ Итак,  $h(\mathbf{x})$  вогнутая функция (поскольку аффинная),  $h(\mathbf{x}) \geq 0$  и  $h(\mathbf{x}_0) = 0$ , то есть вогнутая функция достигает своего минимума в точке  $\mathbf{x}_0$  и он равен 0
- ▶ Это означает, что  $h(\mathbf{x}) = 0$  для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  (докажите!)
- ▶ Но для каждого  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$  найдётся  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  для которого  $y_{p+j} = g_j(\mathbf{x})$ .
- ▶ Это означает, что  $\langle \mathbf{q}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) = h(\mathbf{x}) = 0$
- ▶ То есть  $\alpha = 0$  и  $\mathcal{M}$  является подмножеством разделяющей гиперплоскости, получили противоречие.

- ▶ Но по условию теоремы существует точка  $\mathbf{x}_0$  из  $\text{relint}(\mathcal{X})$  такая что  $g_j(\mathbf{x}_0) \leq 0$  для  $j = 1, \dots, m$ . Значит  $h(\mathbf{x}_0) \leq 0$ , тогда  $h(\mathbf{x}_0) = 0$
- ▶ Итак,  $h(\mathbf{x})$  вогнутая функция (поскольку аффинная),  $h(\mathbf{x}) \geq 0$  и  $h(\mathbf{x}_0) = 0$ , то есть вогнутая функция достигает своего минимума в точке  $\mathbf{x}_0$  и он равен 0
- ▶ Это означает, что  $h(\mathbf{x}) = 0$  для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  (докажите!)
- ▶ Но для каждого  $\mathbf{y} \in \mathcal{M}$  найдётся  $\mathbf{x} \in \mathcal{X}$  для которого  $y_{p+j} = g_j(\mathbf{x})$ .
- ▶ Это означает, что  $\langle \mathbf{q}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{j=1}^m q_{p+j} g_j(\mathbf{x}) = h(\mathbf{x}) = 0$
- ▶ То есть  $\alpha = 0$  и  $\mathcal{M}$  является подмножеством разделяющей гиперплоскости, получили противоречие.
- ▶ Таким образом, хотя бы один из коэффициентов  $q_1, \dots, q_p$  не равен нулю.

## Возвращаемся к основному факту

$$\begin{aligned} & \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } & f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

### Теорема

Если задача оптимизации выпукла, выполнено условие Слейтера и  $p^*$  конечно, тогда выполнена сильная двойственность, то есть найдётся пара допустимых  $(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$  таких что  $g(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = p^*$

## Возвращаемся к основному факту

$$\begin{aligned} & \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } & f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

### Теорема

Если задача оптимизации выпукла, выполнено условие Слейтера и  $p^*$  конечно, тогда выполнена сильная двойственность, то есть найдётся пара допустимых  $(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$  таких что  $g(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = p^*$

### Доказательство

## Возвращаемся к основному факту

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

### Теорема

Если задача оптимизации выпукла, выполнено условие Слейтера и  $p^*$  конечно, тогда выполнена сильная двойственность, то есть найдётся пара допустимых  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  таких что  $g(\hat{\lambda}, \hat{\mu}) = p^*$

### Доказательство

- Пусть в задаче выпуклой оптимизации есть только ограничения типа неравенств

## Возвращаемся к основному факту

$$\begin{aligned} & \min_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} f_0(\mathbf{x}) \\ \text{s.t. } & f_i(\mathbf{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, p \\ & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{aligned}$$

### Теорема

Если задача оптимизации выпукла, выполнено условие Слейтера и  $p^*$  конечно, тогда выполнена сильная двойственность, то есть найдётся пара допустимых  $(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$  таких что  $g(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = p^*$

### Доказательство

- ▶ Пусть в задаче выпуклой оптимизации есть только ограничения типа неравенств
- ▶ Также пусть первые  $k$  ограничений выпуклые и неаффинные, а оставшиеся  $p - k + 1$  аффинные

- В силу условия Слейтера у системы
- $$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$
- есть решение для  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$

- ▶ В силу условия Слейтера у системы
 
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$
 есть решение для  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$
- ▶ Вместе с тем у системы
 
$$\begin{cases} f_0(\mathbf{x}) - p^* < 0 \\ f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$
 решения нет в силу определения  $p^*$



- ▶ В силу условия Слейтера у системы
 
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$
 есть решение для  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$

- ▶ Вместе с тем у системы
 
$$\begin{cases} f_0(\mathbf{x}) - p^* < 0 \\ f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$

решения нет в силу определения  $p^*$

- ▶ Поэтому в силу ранее доказанного факта найдутся неотрицательные коэффициенты  $\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_p$  такие что хотя бы одно из чисел  $\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_k$  больше нуля и для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$  выполнено

$$\mu_0(f_0(\mathbf{x}) - p^*) + \sum_{i=1}^p \mu_i f_i(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶ В силу условия Слейтера у системы
 
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$
 есть решение для  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$

- ▶ Вместе с тем у системы
 
$$\begin{cases} f_0(\mathbf{x}) - p^* < 0 \\ f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$

решения нет в силу определения  $p^*$

- ▶ Поэтому в силу ранее доказанного факта найдутся неотрицательные коэффициенты  $\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_p$  такие что хотя бы одно из чисел  $\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_k$  больше нуля и для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$  выполнено

$$\mu_0(f_0(\mathbf{x}) - p^*) + \sum_{i=1}^p \mu_i f_i(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶  $\mu_0 > 0$  так как иначе мы получили бы противоречие с условием Слейтера

- ▶ В силу условия Слейтера у системы
 
$$\begin{cases} f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$
 есть решение для  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$

- ▶ Вместе с тем у системы
 
$$\begin{cases} f_0(\mathbf{x}) - p^* < 0 \\ f_i(\mathbf{x}) < 0, & i = 1, \dots, k \\ f_i(\mathbf{x}) \leq 0, & i = k + 1, \dots, p \end{cases}$$
 решения нет в силу определения  $p^*$

- ▶ Поэтому в силу ранее доказанного факта найдутся неотрицательные коэффициенты  $\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_p$  такие что хотя бы одно из чисел  $\mu_0, \mu_1, \dots, \mu_k$  больше нуля и для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$  выполнено

$$\mu_0(f_0(\mathbf{x}) - p^*) + \sum_{i=1}^p \mu_i f_i(\mathbf{x}) \geq 0$$

- ▶  $\mu_0 > 0$  так как иначе мы получили бы противоречие с условием Слейтера
- ▶ Поделив на  $\mu_0$ , получим, что для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$  выполнено

$$L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$$

► Значит  $g(\boldsymbol{\mu}) = \inf_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$

- ▶ Значит  $g(\boldsymbol{\mu}) = \inf_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$
- ▶ Но мы знаем, что  $g(\boldsymbol{\mu}) \leq p^*$  из прошлой лекции, а значит  $p^* = g(\boldsymbol{\mu})$  и выполнена сильная двойственность

- ▶ Значит  $g(\boldsymbol{\mu}) = \inf_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$
- ▶ Но мы знаем, что  $g(\boldsymbol{\mu}) \leq p^*$  из прошлой лекции, а значит  $p^* = g(\boldsymbol{\mu})$  и выполнена сильная двойственность
- ▶ Пусть теперь есть  $m$  аффинных ограничений типа равенств. Обозначим их  $g_i(\mathbf{x}) = 0$

- ▶ Значит  $g(\boldsymbol{\mu}) = \inf_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$
- ▶ Но мы знаем, что  $g(\boldsymbol{\mu}) \leq p^*$  из прошлой лекции, а значит  $p^* = g(\boldsymbol{\mu})$  и выполнена сильная двойственность
- ▶ Пусть теперь есть  $m$  аффинных ограничений типа равенств. Обозначим их  $g_i(\mathbf{x}) = 0$
- ▶ Перепишем их в виде  $2m$  аффинных ограничений типа неравенств вида  $\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} + b_i \leq 0$  и  $-\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} - b_i \leq 0$

- ▶ Значит  $g(\boldsymbol{\mu}) = \inf_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$
- ▶ Но мы знаем, что  $g(\boldsymbol{\mu}) \leq p^*$  из прошлой лекции, а значит  $p^* = g(\boldsymbol{\mu})$  и выполнена сильная двойственность
- ▶ Пусть теперь есть  $m$  аффинных ограничений типа равенств. Обозначим их  $g_i(\mathbf{x}) = 0$
- ▶ Перепишем их в виде  $2m$  аффинных ограничений типа неравенств вида  $\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} + b_i \leq 0$  и  $-\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} - b_i \leq 0$
- ▶ Тогда в силу доказанного выше найдутся такие неотрицательные множители Лагранжа  $\mu_1, \dots, \mu_p$ ,  $\beta_1, \dots, \beta_m$  и  $\gamma_1, \dots, \gamma_m$ , что для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$

$$f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^p \mu_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m (\beta_j - \gamma_j) g_j(\mathbf{x}) \geq p^*$$



- ▶ Значит  $g(\boldsymbol{\mu}) = \inf_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$
- ▶ Но мы знаем, что  $g(\boldsymbol{\mu}) \leq p^*$  из прошлой лекции, а значит  $p^* = g(\boldsymbol{\mu})$  и выполнена сильная двойственность
- ▶ Пусть теперь есть  $m$  аффинных ограничений типа равенств. Обозначим их  $g_i(\mathbf{x}) = 0$
- ▶ Перепишем их в виде  $2m$  аффинных ограничений типа неравенств вида  $\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} + b_i \leq 0$  и  $-\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} - b_i \leq 0$
- ▶ Тогда в силу доказанного выше найдутся такие неотрицательные множители Лагранжа  $\mu_1, \dots, \mu_p, \beta_1, \dots, \beta_m$  и  $\gamma_1, \dots, \gamma_m$ , что для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$

$$f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^p \mu_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m (\beta_j - \gamma_j) g_j(\mathbf{x}) \geq p^*$$

- ▶ Обозначим  $\lambda_j = \beta_j - \gamma_j$  и поскольку  $\gamma_j \geq 0, \beta_j \geq 0$ , то ограничений на знак  $\lambda_j$  нет

- ▶ Значит  $g(\boldsymbol{\mu}) = \inf_{\mathbf{x} \in \mathcal{D}} L(\mathbf{x}, \boldsymbol{\mu}) \geq p^*$
- ▶ Но мы знаем, что  $g(\boldsymbol{\mu}) \leq p^*$  из прошлой лекции, а значит  $p^* = g(\boldsymbol{\mu})$  и выполнена сильная двойственность
- ▶ Пусть теперь есть  $m$  аффинных ограничений типа равенств. Обозначим их  $g_i(\mathbf{x}) = 0$
- ▶ Перепишем их в виде  $2m$  аффинных ограничений типа неравенств вида  $\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} + b_i \leq 0$  и  $-\mathbf{a}_i^\top \mathbf{x} - b_i \leq 0$
- ▶ Тогда в силу доказанного выше найдутся такие неотрицательные множители Лагранжа  $\mu_1, \dots, \mu_p, \beta_1, \dots, \beta_m$  и  $\gamma_1, \dots, \gamma_m$ , что для всех  $\mathbf{x} \in \mathcal{D}$

$$f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^p \mu_i f_i(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m (\beta_j - \gamma_j) g_j(\mathbf{x}) \geq p^*$$

- ▶ Обозначим  $\lambda_j = \beta_j - \gamma_j$  и поскольку  $\gamma_j \geq 0, \beta_j \geq 0$ , то ограничений на знак  $\lambda_j$  нет
- ▶ Значит нашли допустимую точку  $(\boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\mu})$ , такую что выполнена сильная двойственность

# Теорема Каруша-Куна-Таккера

## Формулировка

Пусть дана выпуклая задача и функции  $f_0, \dots, f_p$  дифференцируемы в допустимой точке  $\hat{x}$ . Тогда

- ▶ Если  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  допустимы и для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ, то выполнена сильная двойственность,  $\hat{x}$  — решение прямой задачи,  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  — решение двойственной задачи
- ▶ Если выполнено условие Слейтера и  $\hat{x}$  решение задачи, тогда существуют множители Лагранжа  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$ , такие что для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ

# Теорема Каруша-Куна-Таккера

## Формулировка

Пусть дана выпуклая задача и функции  $f_0, \dots, f_p$  дифференцируемы в допустимой точке  $\hat{x}$ . Тогда

- ▶ Если  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  допустимы и для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ, то выполнена сильная двойственность,  $\hat{x}$  — решение прямой задачи,  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  — решение двойственной задачи
- ▶ Если выполнено условие Слейтера и  $\hat{x}$  решение задачи, тогда существуют множители Лагранжа  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$ , такие что для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ

## Доказательство

# Теорема Каруша-Куна-Таккера

## Формулировка

Пусть дана выпуклая задача и функции  $f_0, \dots, f_p$  дифференцируемы в допустимой точке  $\hat{x}$ . Тогда

- ▶ Если  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  допустимы и для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ, то выполнена сильная двойственность,  $\hat{x}$  — решение прямой задачи,  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  — решение двойственной задачи
- ▶ Если выполнено условие Слейтера и  $\hat{x}$  решение задачи, тогда существуют множители Лагранжа  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$ , такие что для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ

## Доказательство

- ▶ Если задача выпукла и точка  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  допустима, то лагранжиан есть выпуклая функция по  $x$  (проверьте это!)

# Теорема Каруша-Куна-Таккера

## Формулировка

Пусть дана выпуклая задача и функции  $f_0, \dots, f_p$  дифференцируемы в допустимой точке  $\hat{x}$ . Тогда

- ▶ Если  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  допустимы и для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ, то выполнена сильная двойственность,  $\hat{x}$  — решение прямой задачи,  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  — решение двойственной задачи
- ▶ Если выполнено условие Слейтера и  $\hat{x}$  решение задачи, тогда существуют множители Лагранжа  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$ , такие что для тройки  $(\hat{x}, \hat{\lambda}, \hat{\mu})$  выполнены условия ККТ

## Доказательство

- ▶ Если задача выпукла и точка  $(\hat{\lambda}, \hat{\mu})$  допустима, то лагранжиан есть выпуклая функция по  $x$  (проверьте это!)
- ▶ Так как градиент лагранжиана (выпуклой функции) по  $x$  равен 0, то  $\hat{x}$  есть точка минимума лагранжиана

## Доказательство

- ▶ Выполнено условие 3) из теоремы о седловой точке функции Лагранжа и выполнена сильная двойственность

## Доказательство

- ▶ Выполнено условие 3) из теоремы о седловой точке функции Лагранжа и выполнена сильная двойственность
- ▶ Обратно, если выполнено условие Слейтера и  $\hat{x}$  решение, то выполнена сильная двойственность.



## Доказательство

- ▶ Выполнено условие 3) из теоремы о седловой точке функции Лагранжа и выполнена сильная двойственность
- ▶ Обратно, если выполнено условие Слейтера и  $\hat{\mathbf{x}}$  решение, то выполнена сильная двойственность.
- ▶ Значит найдётся допустимая пара  $(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$  такая что

$$\begin{aligned} f(\hat{\mathbf{x}}) &= g(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = \inf_{\mathbf{x}} L(\mathbf{x}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) \leq \\ f(\hat{\mathbf{x}}) + \sum_{i=1}^m \hat{\lambda}_i g_i(\hat{\mathbf{x}}) + \sum_{j=1}^p \hat{\mu}_j h_j(\hat{\mathbf{x}}) &\leq \\ f(\hat{\mathbf{x}}), \quad \boldsymbol{\mu} &\geq 0 \end{aligned}$$

## Доказательство

- ▶ Выполнено условие 3) из теоремы о седловой точке функции Лагранжа и выполнена сильная двойственность
- ▶ Обратно, если выполнено условие Слейтера и  $\hat{\mathbf{x}}$  решение, то выполнена сильная двойственность.
- ▶ Значит найдётся допустимая пара  $(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$  такая что

$$\begin{aligned} f(\hat{\mathbf{x}}) &= g(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = \inf_{\mathbf{x}} L(\mathbf{x}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) \leq \\ f(\hat{\mathbf{x}}) + \sum_{i=1}^m \hat{\lambda}_i g_i(\hat{\mathbf{x}}) + \sum_{j=1}^p \hat{\mu}_j h_j(\hat{\mathbf{x}}) &\leq \\ f(\hat{\mathbf{x}}), \quad \boldsymbol{\mu} &\geq 0 \end{aligned}$$

- ▶ Отсюда следует условие дополняющей нежёсткости и стационарность лагранжиана

# Геометрическая интерпретация условий ККТ

- ▶ Условие стационарности лагранжиана в точке минимума

$$f'_0(\mathbf{x}^*) + \sum_{i=1}^p \mu_i^* f'_i(\mathbf{x}^*) + \mathbf{A}^\top \boldsymbol{\lambda}^* = 0$$

- ▶ Если рассмотреть задачу только с ограничениями типа неравенств, то  $-f'_0(\mathbf{x}^*)$  должен лежать в конусе, натянутом на градиенты активных ограничений в  $\mathbf{x}^*$

## Условия ККТ для задачи с обобщёнными неравенствами

1.  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq_{\kappa} 0$

## Условия ККТ для задачи с обобщёнными неравенствами

1.  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq 0$
2.  $g_i(\mathbf{x}^*) = 0$

## Условия ККТ для задачи с обобщёнными неравенствами

1.  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq_{\kappa} 0$
2.  $g_i(\mathbf{x}^*) = 0$
3.  $\mu^* \geq_{\kappa^*} 0$

## Условия ККТ для задачи с обобщёнными неравенствами

1.  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq_{\kappa} 0$
2.  $g_i(\mathbf{x}^*) = 0$
3.  $\mu^* \geq_{\kappa^*} 0$
4.  $\mu_j^* h_j(\mathbf{x}^*) = 0$

## Условия ККТ для задачи с обобщёнными неравенствами

1.  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq_{\kappa} 0$
2.  $g_i(\mathbf{x}^*) = 0$
3.  $\mu^* \geq_{\kappa^*} 0$
4.  $\mu_j^* h_j(\mathbf{x}^*) = 0$
5.  $f'_0(\mathbf{x}^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g'_i(\mathbf{x}^*) + \sum_{j=1}^p \mu_j^* h'_j(\mathbf{x}^*) = 0$



# Условия ККТ для задачи с обобщёнными неравенствами

1.  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq_{\mathcal{K}} 0$
2.  $g_i(\mathbf{x}^*) = 0$
3.  $\mu^* \geq_{\mathcal{K}^*} 0$
4.  $\mu_j^* h_j(\mathbf{x}^*) = 0$
5.  $f'_0(\mathbf{x}^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g'_i(\mathbf{x}^*) + \sum_{j=1}^p \mu_j^* h'_j(\mathbf{x}^*) = 0$

## Условия оптимальности

Все утверждения для обычных скалярных неравенств (то есть для конуса  $\mathbb{R}_+^n$ ) переносятся на случай произвольного конуса  $\mathcal{K}$  с точностью до отмеченных отличий.

# Условия ККТ для задачи с обобщёнными неравенствами

1.  $h_j(\mathbf{x}^*) \leq_{\mathcal{K}} 0$
2.  $g_i(\mathbf{x}^*) = 0$
3.  $\mu^* \geq_{\mathcal{K}^*} 0$
4.  $\mu_j^* h_j(\mathbf{x}^*) = 0$
5.  $f'_0(\mathbf{x}^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g'_i(\mathbf{x}^*) + \sum_{j=1}^p \mu_j^* h'_j(\mathbf{x}^*) = 0$

## Условия оптимальности

Все утверждения для обычных скалярных неравенств (то есть для конуса  $\mathbb{R}_+^n$ ) переносятся на случай произвольного конуса  $\mathcal{K}$  с точностью до отмеченных отличий.

## Условие Слейтера для выпуклой задачи

Говорят, что выполнено условие Слейтера, если найдётся  $\hat{\mathbf{x}} \in \mathcal{D}$  такой что  $\mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{b}$  и  $f_i(\hat{\mathbf{x}}) <_{\mathcal{K}} 0$

- ▶ Условие Слейтера

# Главное

- ▶ Условие Слейтера
- ▶ Выпуклость + условие Слейтера = сильная двойственность

# Главное

- ▶ Условие Слейтера
- ▶ Выпуклость + условие Слейтера = сильная двойственность
- ▶ Теорема Каруша-Куна-Таккера

- ▶ Условие Слейтера
- ▶ Выпуклость + условие Слейтера = сильная двойственность
- ▶ Теорема Каруша-Куна-Таккера
- ▶ Геометрическая интерпретация