

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

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

- ▶ λ_i – множители Лагранжа для ограничений $g_i(\mathbf{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m$
- ▶ μ_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 (λ, μ) 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

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

- ▶ 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 μ_1, \dots, μ_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

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

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 $(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}})$ таких что $g(\hat{\boldsymbol{\lambda}}, \hat{\boldsymbol{\mu}}) = p^*$

Доказательство

- Пусть в задаче выпуклой оптимизации есть только ограничения типа неравенств

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 μ_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 μ_1, \dots, μ_p , β_1, \dots, β_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 $\alpha_j \geq 0, \beta_j \geq 0$, то ограничений на знак λ_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 $\alpha_j \geq 0, \beta_j \geq 0$, то ограничений на знак λ_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