

Методы оптимизации

Лекция 3: Выпуклые функции

Александр Катруца

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



26 сентября 2022 г.

На прошлой лекции

- ▶ Двойственный конус
- ▶ Самосопряжённые конусы
- ▶ Автоматическое дифференцирование

Выпуклая функция (convex function)

Определение

Функция $f : \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется выпуклой (*строго выпуклой*), если \mathcal{X} — *выпуклое множество* и для

$\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{X}$ и $\alpha \in [0, 1]$ ($\alpha \in (0, 1)$) выполнено:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq (<) \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Выпуклая функция (convex function)

Определение

Функция $f : \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется выпуклой (*строго выпуклой*), если \mathcal{X} — *выпуклое множество* и для

$\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{X}$ и $\alpha \in [0, 1]$ ($\alpha \in (0, 1)$) выполнено:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq (<) \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Определение

Функция f вогнута (concave), если функция $-f$ выпукла.

Выпуклая функция (convex function)

Определение

Функция $f : \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется выпуклой (*строго выпуклой*), если \mathcal{X} — *выпуклое множество* и для

$\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{X}$ и $\alpha \in [0, 1]$ ($\alpha \in (0, 1)$) выполнено:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq (<) \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Определение

Функция f вогнута (concave), если функция $-f$ выпукла.

Примеры выпуклых функций

- ▶ x^p для $x \geq 0$ и $p \geq 1$
- ▶ $x \log x$, где $x > 0$
- ▶ $\max\{x_1, \dots, x_n\}$
- ▶ $\|\mathbf{x}\|$
- ▶ $\log \left(\sum_{i=1}^n e^{x_i} \right)$
- ▶ $-\log \det \mathbf{X}$ для $\mathbf{X} \in \mathbf{S}_{++}^n$

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

1. Пусть f выпуклая функция

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

1. Пусть f выпуклая функция

- ▶ Рассмотрим две точки из эпиграфа (\mathbf{x}_1, t_1) и (\mathbf{x}_2, t_2) , где $t_1 \geq f(\mathbf{x}_1)$ и $t_2 \geq f(\mathbf{x}_2)$

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

1. Пусть f выпуклая функция

- ▶ Рассмотрим две точки из эпиграфа (\mathbf{x}_1, t_1) и (\mathbf{x}_2, t_2) , где $t_1 \geq f(\mathbf{x}_1)$ и $t_2 \geq f(\mathbf{x}_2)$
- ▶ Проверим принадлежность эпиграфу точки $(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2)$

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

1. Пусть f выпуклая функция

- ▶ Рассмотрим две точки из эпиграфа (\mathbf{x}_1, t_1) и (\mathbf{x}_2, t_2) , где $t_1 \geq f(\mathbf{x}_1)$ и $t_2 \geq f(\mathbf{x}_2)$
- ▶ Проверим принадлежность эпиграфу точки $(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2)$
- ▶ В силу выпуклости функции $\alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2 \geq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2) \geq f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2)$.

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

1. Пусть f выпуклая функция

- ▶ Рассмотрим две точки из эпиграфа (\mathbf{x}_1, t_1) и (\mathbf{x}_2, t_2) , где $t_1 \geq f(\mathbf{x}_1)$ и $t_2 \geq f(\mathbf{x}_2)$
- ▶ Проверим принадлежность эпиграфу точки $(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2)$
- ▶ В силу выпуклости функции
$$\alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2 \geq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2) \geq f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2).$$

2. Пусть надграфик выпуклое множество

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

1. Пусть f выпуклая функция

- ▶ Рассмотрим две точки из эпиграфа (\mathbf{x}_1, t_1) и (\mathbf{x}_2, t_2) , где $t_1 \geq f(\mathbf{x}_1)$ и $t_2 \geq f(\mathbf{x}_2)$
- ▶ Проверим принадлежность эпиграфу точки $(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2)$
- ▶ В силу выпуклости функции $\alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2 \geq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2) \geq f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2)$.

2. Пусть надграфик выпуклое множество

- ▶ $(\mathbf{x}_1, f(\mathbf{x}_1))$ и $(\mathbf{x}_2, f(\mathbf{x}_2)) \in \text{epi } f$, то $(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)) \in \text{epi } f$

Надграфик и выпуклость

Определение

Множество $\text{epi } f = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \geq f(\mathbf{x})\}$ называется надграфиком (эпиграфом) функции f .

Теорема

Функция f выпукла $\Leftrightarrow \text{epi } f$ выпуклое множество.

Доказательство

1. Пусть f выпуклая функция

- ▶ Рассмотрим две точки из эпиграфа (\mathbf{x}_1, t_1) и (\mathbf{x}_2, t_2) , где $t_1 \geq f(\mathbf{x}_1)$ и $t_2 \geq f(\mathbf{x}_2)$
- ▶ Проверим принадлежность эпиграфу точки $(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2)$
- ▶ В силу выпуклости функции $\alpha t_1 + (1 - \alpha) t_2 \geq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2) \geq f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2)$.

2. Пусть надграфик выпуклое множество

- ▶ $(\mathbf{x}_1, f(\mathbf{x}_1))$ и $(\mathbf{x}_2, f(\mathbf{x}_2)) \in \text{epi } f$, то $(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)) \in \text{epi } f$
- ▶ Из определения надграфика следует выпуклость f

Сильно выпуклая функция (strongly convex function)

Определение

Функция $f : \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется сильно выпуклой с константой $m > 0$, если \mathcal{X} — выпуклое множество и для $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{X}$ и $\alpha \in [0, 1]$ выполнено:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2) - \frac{m}{2} \alpha (1 - \alpha) \|\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2\|_2^2$$

Сильно выпуклая функция (strongly convex function)

Определение

Функция $f : \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется сильно выпуклой с константой $m > 0$, если \mathcal{X} — выпуклое множество и для $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{X}$ и $\alpha \in [0, 1]$ выполнено:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2) - \frac{m}{2} \alpha (1 - \alpha) \|\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2\|_2^2$$

► Выпуклость \supset строгая выпуклость \supset сильная выпуклость

Сильно выпуклая функция (strongly convex function)

Определение

Функция $f : \mathcal{X} \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется сильно выпуклой с константой $m > 0$, если \mathcal{X} — выпуклое множество и для $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{X}$ и $\alpha \in [0, 1]$ выполнено:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2) - \frac{m}{2} \alpha (1 - \alpha) \|\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2\|_2^2$$

- ▶ Выпуклость \supset строгая выпуклость \supset сильная выпуклость
- ▶ Для сильно выпуклых функций многие утверждения о методах оказываются более сильными, чем просто для выпуклых функций: пример о сходимости градиентного спуска.

Дифференциальные критерии

Будем считать выпуклую функцию сильно выпуклой с $m = 0$.

Дифференциальные критерии

Будем считать выпуклую функцию сильно выпуклой с $m = 0$.

Теорема

Пусть функция $f(\mathbf{x})$ дифференцируема и определена на выпуклом множестве $\mathcal{X} \subseteq \mathbb{R}^n$. Тогда $f(\mathbf{x})$ сильно выпукла с константой $m \geq 0$ в том и только том случае, если

$$f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}^*) \geq \langle f'(\mathbf{x}^*), \mathbf{x} - \mathbf{x}^* \rangle + \frac{m}{2} \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\|_2^2, \quad \forall \mathbf{x}, \mathbf{x}^* \in \mathcal{X}.$$

Дифференциальные критерии

Будем считать выпуклую функцию сильно выпуклой с $m = 0$.

Теорема

Пусть функция $f(\mathbf{x})$ дифференцируема и определена на выпуклом множестве $\mathcal{X} \subseteq \mathbb{R}^n$. Тогда $f(\mathbf{x})$ сильно выпукла с константой $m \geq 0$ в том и только том случае, если

$$f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}^*) \geq \langle f'(\mathbf{x}^*), \mathbf{x} - \mathbf{x}^* \rangle + \frac{m}{2} \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\|_2^2, \quad \forall \mathbf{x}, \mathbf{x}^* \in \mathcal{X}.$$

Доказательство: пусть f выпукла

► По определению:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Дифференциальные критерии

Будем считать выпуклую функцию сильно выпуклой с $m = 0$.

Теорема

Пусть функция $f(\mathbf{x})$ дифференцируема и определена на выпуклом множестве $\mathcal{X} \subseteq \mathbb{R}^n$. Тогда $f(\mathbf{x})$ сильно выпукла с константой $m \geq 0$ в том и только том случае, если

$$f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}^*) \geq \langle f'(\mathbf{x}^*), \mathbf{x} - \mathbf{x}^* \rangle + \frac{m}{2} \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\|_2^2, \quad \forall \mathbf{x}, \mathbf{x}^* \in \mathcal{X}.$$

Доказательство: пусть f выпукла

- По определению:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

- Перепишем в виде

$$f(\mathbf{x}_2 + \alpha(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2)) \leq f(\mathbf{x}_2) + \alpha(f(\mathbf{x}_1) - f(\mathbf{x}_2)) \text{ или}$$

$$\frac{f(\mathbf{x}_2 + \alpha(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2)) - f(\mathbf{x}_2)}{\alpha} \leq f(\mathbf{x}_1) - f(\mathbf{x}_2)$$

Дифференциальные критерии

Будем считать выпуклую функцию сильно выпуклой с $m = 0$.

Теорема

Пусть функция $f(\mathbf{x})$ дифференцируема и определена на выпуклом множестве $\mathcal{X} \subseteq \mathbb{R}^n$. Тогда $f(\mathbf{x})$ сильно выпукла с константой $m \geq 0$ в том и только том случае, если

$$f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}^*) \geq \langle f'(\mathbf{x}^*), \mathbf{x} - \mathbf{x}^* \rangle + \frac{m}{2} \|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\|_2^2, \quad \forall \mathbf{x}, \mathbf{x}^* \in \mathcal{X}.$$

Доказательство: пусть f выпукла

- По определению:

$$f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

- Перепишем в виде

$$f(\mathbf{x}_2 + \alpha(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2)) \leq f(\mathbf{x}_2) + \alpha(f(\mathbf{x}_1) - f(\mathbf{x}_2)) \text{ или}$$

$$\frac{f(\mathbf{x}_2 + \alpha(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2)) - f(\mathbf{x}_2)}{\alpha} \leq f(\mathbf{x}_1) - f(\mathbf{x}_2)$$

- При $\alpha \rightarrow 0$ получим

$$\langle f'(\mathbf{x}_2), \mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2 \rangle \leq f(\mathbf{x}_1) - f(\mathbf{x}_2)$$

Доказательство: пусть выполнено неравенство

- ▶ Рассмотрим $\mathbf{z} = \alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2$

Доказательство: пусть выполнено неравенство

- ▶ Рассмотрим $\mathbf{z} = \alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2$
- ▶ Запишем два неравенства для \mathbf{z}, \mathbf{x}_1 и \mathbf{z}, \mathbf{x}_2

$$f(\mathbf{x}_1) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_1 \rangle \mid \cdot \alpha$$

$$f(\mathbf{x}_2) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_2 \rangle \mid \cdot (1 - \alpha)$$

Доказательство: пусть выполнено неравенство

- ▶ Рассмотрим $\mathbf{z} = \alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2$
- ▶ Запишем два неравенства для \mathbf{z}, \mathbf{x}_1 и \mathbf{z}, \mathbf{x}_2

$$f(\mathbf{x}_1) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_1 \rangle \mid \cdot \alpha$$

$$f(\mathbf{x}_2) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_2 \rangle \mid \cdot (1 - \alpha)$$

- ▶ Сложим эти равенства

$$f(\mathbf{z}) = f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Доказательство: пусть выполнено неравенство

- ▶ Рассмотрим $\mathbf{z} = \alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2$
- ▶ Запишем два неравенства для \mathbf{z}, \mathbf{x}_1 и \mathbf{z}, \mathbf{x}_2

$$f(\mathbf{x}_1) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_1 \rangle \mid \cdot \alpha$$

$$f(\mathbf{x}_2) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_2 \rangle \mid \cdot (1 - \alpha)$$

- ▶ Сложим эти равенства

$$f(\mathbf{z}) = f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Доказательство: пусть выполнено неравенство

- ▶ Рассмотрим $\mathbf{z} = \alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2$
- ▶ Запишем два неравенства для \mathbf{z}, \mathbf{x}_1 и \mathbf{z}, \mathbf{x}_2

$$f(\mathbf{x}_1) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_1 \rangle \mid \cdot \alpha$$

$$f(\mathbf{x}_2) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_2 \rangle \mid \cdot (1 - \alpha)$$

- ▶ Сложим эти равенства

$$f(\mathbf{z}) = f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Сильно выпуклый случай

Для случая сильной выпуклости необходимо применить аналогичные выкладки к функции $f(\mathbf{x}) - \frac{m}{2} \|\mathbf{x}\|_2^2$.

Доказательство: пусть выполнено неравенство

- ▶ Рассмотрим $\mathbf{z} = \alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2$
- ▶ Запишем два неравенства для \mathbf{z}, \mathbf{x}_1 и \mathbf{z}, \mathbf{x}_2

$$f(\mathbf{x}_1) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_1 \rangle \mid \cdot \alpha$$

$$f(\mathbf{x}_2) \geq f(\mathbf{z}) + \langle f'(\mathbf{z}), \mathbf{z} - \mathbf{x}_2 \rangle \mid \cdot (1 - \alpha)$$

- ▶ Сложим эти равенства

$$f(\mathbf{z}) = f(\alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + (1 - \alpha) f(\mathbf{x}_2)$$

Сильно выпуклый случай

Для случая сильной выпуклости необходимо применить аналогичные выкладки к функции $f(\mathbf{x}) - \frac{m}{2} \|\mathbf{x}\|_2^2$.

Упражнение

Покажите, что f сильно выпукла $\Leftrightarrow f(\mathbf{x}) - \frac{m}{2} \|\mathbf{x}\|_2^2$ выпукла.

Теорема

Дважды непрерывно дифференцируемая функция f выпукла

$$\Leftrightarrow f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$$

Теорема

Дважды непрерывно дифференцируемая функция f выпукла
 $\Leftrightarrow f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$

Доказательство

- Разложение в ряд Тейлора до второго порядка

$$f(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \langle f'(\mathbf{x}), \mathbf{y} - \mathbf{x} \rangle + \frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle$$

Теорема

Дважды непрерывно дифференцируемая функция f выпукла
 $\Leftrightarrow f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$

Доказательство

- Разложение в ряд Тейлора до второго порядка

$$f(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \langle f'(\mathbf{x}), \mathbf{y} - \mathbf{x} \rangle + \frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle$$

- Если $f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$, то $\frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle \geq \frac{m}{2} \|\mathbf{y} - \mathbf{x}\|_2^2$,
и по критерию первого порядка f выпукла

Теорема

Дважды непрерывно дифференцируемая функция f выпукла
 $\Leftrightarrow f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$

Доказательство

- Разложение в ряд Тейлора до второго порядка

$$f(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \langle f'(\mathbf{x}), \mathbf{y} - \mathbf{x} \rangle + \frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle$$

- Если $f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$, то $\frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle \geq \frac{m}{2} \|\mathbf{y} - \mathbf{x}\|_2^2$,
и по критерию первого порядка f выпукла
- Если найдётся точка \mathbf{z} такая, что $f''(\mathbf{z}) \not\succeq m\mathbf{I}$, тогда
найдётся направление \mathbf{d} такое, что $\mathbf{d}^\top f''(\mathbf{z})\mathbf{d} < m\|\mathbf{d}\|_2^2$

Теорема

Дважды непрерывно дифференцируемая функция f выпукла
 $\Leftrightarrow f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$

Доказательство

- Разложение в ряд Тейлора до второго порядка

$$f(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \langle f'(\mathbf{x}), \mathbf{y} - \mathbf{x} \rangle + \frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle$$

- Если $f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$, то $\frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle \geq \frac{m}{2} \|\mathbf{y} - \mathbf{x}\|_2^2$,
и по критерию первого порядка f выпукла
- Если найдётся точка \mathbf{z} такая, что $f''(\mathbf{z}) \not\succeq m\mathbf{I}$, тогда
найдётся направление \mathbf{d} такое, что $\mathbf{d}^\top f''(\mathbf{z})\mathbf{d} < m\|\mathbf{d}\|_2^2$
- Пусть $\mathbf{y} = \mathbf{x} + \varepsilon\mathbf{d}$ для некоторого $\varepsilon > 0$

Теорема

Дважды непрерывно дифференцируемая функция f выпукла
 $\Leftrightarrow f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$

Доказательство

- ▶ Разложение в ряд Тейлора до второго порядка

$$f(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \langle f'(\mathbf{x}), \mathbf{y} - \mathbf{x} \rangle + \frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle$$

- ▶ Если $f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$, то $\frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle \geq \frac{m}{2} \|\mathbf{y} - \mathbf{x}\|_2^2$,
и по критерию первого порядка f выпукла
- ▶ Если найдётся точка \mathbf{z} такая, что $f''(\mathbf{z}) \not\succeq m\mathbf{I}$, тогда
найдётся направление \mathbf{d} такое, что $\mathbf{d}^\top f''(\mathbf{z})\mathbf{d} < m\|\mathbf{d}\|_2^2$
- ▶ Пусть $\mathbf{y} = \mathbf{x} + \varepsilon\mathbf{d}$ для некоторого $\varepsilon > 0$
- ▶ При ε достаточно малом, \mathbf{x}_α и \mathbf{y} так близки к \mathbf{x} , что
 $\mathbf{d}^\top f''(\mathbf{x}_\alpha)\mathbf{d} < m\|\mathbf{d}\|_2^2$ в силу непрерывности гессиана

Теорема

Дважды непрерывно дифференцируемая функция f выпукла
 $\Leftrightarrow f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$

Доказательство

- ▶ Разложение в ряд Тейлора до второго порядка

$$f(\mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \langle f'(\mathbf{x}), \mathbf{y} - \mathbf{x} \rangle + \frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle$$

- ▶ Если $f''(\mathbf{x}) \succeq m\mathbf{I}$, то $\frac{1}{2} \langle \mathbf{y} - \mathbf{x}, f''(\mathbf{x}_\alpha)(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \rangle \geq \frac{m}{2} \|\mathbf{y} - \mathbf{x}\|_2^2$,
и по критерию первого порядка f выпукла
- ▶ Если найдётся точка \mathbf{z} такая, что $f''(\mathbf{z}) \not\succeq m\mathbf{I}$, тогда
найдётся направление \mathbf{d} такое, что $\mathbf{d}^\top f''(\mathbf{z})\mathbf{d} < m\|\mathbf{d}\|_2^2$
- ▶ Пусть $\mathbf{y} = \mathbf{x} + \varepsilon\mathbf{d}$ для некоторого $\varepsilon > 0$
- ▶ При ε достаточно малом, \mathbf{x}_α и \mathbf{y} так близки к \mathbf{x} , что
 $\mathbf{d}^\top f''(\mathbf{x}_\alpha)\mathbf{d} < m\|\mathbf{d}\|_2^2$ в силу непрерывности гессиана
- ▶ В таком случае в силу критерия первого порядка f
невыпукла — противоречие

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$ также выпукла

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$ также выпукла
- ▶ $f(\mathbf{x})$ — выпукла iff $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{y})$ выпукла как функция скалярного аргумента при условии что $\mathbf{x} + t\mathbf{y} \in \text{dom } f$

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$ также выпукла
- ▶ $f(\mathbf{x})$ — выпукла iff $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{y})$ выпукла как функция скалярного аргумента при условии что $\mathbf{x} + t\mathbf{y} \in \text{dom } f$
- ▶ Если f_i — выпуклы, то $\max_{i=1,\dots,m} f_i$ также выпукла

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$ также выпукла
- ▶ $f(\mathbf{x})$ — выпукла iff $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{y})$ выпукла как функция скалярного аргумента при условии что $\mathbf{x} + t\mathbf{y} \in \text{dom } f$
- ▶ Если f_i — выпуклы, то $\max_{i=1,\dots,m} f_i$ также выпукла
- ▶ Сумма выпуклых функций с неотрицательными коэффициентами — выпуклая функция

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$ также выпукла
- ▶ $f(\mathbf{x})$ — выпукла iff $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{y})$ выпукла как функция скалярного аргумента при условии что $\mathbf{x} + t\mathbf{y} \in \text{dom } f$
- ▶ Если f_i — выпуклы, то $\max_{i=1,\dots,m} f_i$ также выпукла
- ▶ Сумма выпуклых функций с неотрицательными коэффициентами — выпуклая функция
- ▶ Скалярная композиция $h(f(\mathbf{x}))$

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{Ax} + \mathbf{b})$ также выпукла
- ▶ $f(\mathbf{x})$ — выпукла iff $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{y})$ выпукла как функция скалярного аргумента при условии что $\mathbf{x} + t\mathbf{y} \in \text{dom } f$
- ▶ Если f_i — выпуклы, то $\max_{i=1,\dots,m} f_i$ также выпукла
- ▶ Сумма выпуклых функций с неотрицательными коэффициентами — выпуклая функция
- ▶ Скалярная композиция $h(f(\mathbf{x}))$
- ▶ Перспективное преобразование: если $f(\mathbf{x})$ выпукла, то $g(\mathbf{x}, t) = tf(\mathbf{x}/t)$, где $t > 0$ и $\mathbf{x}/t \in \text{dom } f$ также выпукла

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b})$ также выпукла
- ▶ $f(\mathbf{x})$ — выпукла iff $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{y})$ выпукла как функция скалярного аргумента при условии что $\mathbf{x} + t\mathbf{y} \in \text{dom } f$
- ▶ Если f_i — выпуклы, то $\max_{i=1,\dots,m} f_i$ также выпукла
- ▶ Сумма выпуклых функций с неотрицательными коэффициентами — выпуклая функция
- ▶ Скалярная композиция $h(f(\mathbf{x}))$
- ▶ Перспективное преобразование: если $f(\mathbf{x})$ выпукла, то $g(\mathbf{x}, t) = tf(\mathbf{x}/t)$, где $t > 0$ и $\mathbf{x}/t \in \text{dom } f$ также выпукла

Упражнение

Покажите, какие условия должны быть выполнены, чтобы функция $g(f_1(\mathbf{x}), \dots, f_k(\mathbf{x})) : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ оказалась выпуклой.

Выпуклые композиции функций

- ▶ Если $f(\mathbf{x})$ — выпукла, то $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b})$ также выпукла
- ▶ $f(\mathbf{x})$ — выпукла iff $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{y})$ выпукла как функция скалярного аргумента при условии что $\mathbf{x} + t\mathbf{y} \in \text{dom } f$
- ▶ Если f_i — выпуклы, то $\max_{i=1,\dots,m} f_i$ также выпукла
- ▶ Сумма выпуклых функций с неотрицательными коэффициентами — выпуклая функция
- ▶ Скалярная композиция $h(f(\mathbf{x}))$
- ▶ Перспективное преобразование: если $f(\mathbf{x})$ выпукла, то $g(\mathbf{x}, t) = tf(\mathbf{x}/t)$, где $t > 0$ и $\mathbf{x}/t \in \text{dom } f$ также выпукла

Упражнение

Покажите, какие условия должны быть выполнены, чтобы функция $g(f_1(\mathbf{x}), \dots, f_k(\mathbf{x})) : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ оказалась выпуклой.

Важность этих правил

Приведённые правила (и ещё некоторые другие) образуют аппарат исчисления выпуклых функций, то есть способ проверки функции на выпуклость.

Локальный минимум является глобальным минимумом

Теорема

Если f выпуклая функция и x^* **локальный** минимум, то x^* — **глобальный** минимум.

Локальный минимум является глобальным минимумом

Теорема

Если f выпуклая функция и x^* *локальный* минимум, то x^* — *глобальный* минимум.

Доказательство от противного

- ▶ Пусть $y^* \neq x^*$ — глобальный минимум: $f(y^*) < f(x^*)$

Локальный минимум является глобальным минимумом

Теорема

Если f выпуклая функция и \mathbf{x}^* *локальный* минимум, то \mathbf{x}^* — *глобальный* минимум.

Доказательство от противного

- ▶ Пусть $\mathbf{y}^* \neq \mathbf{x}^*$ — глобальный минимум: $f(\mathbf{y}^*) < f(\mathbf{x}^*)$
- ▶ По определению локального минимума: $f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x})$, где $\|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}\|_2 \leq \delta$

Локальный минимум является глобальным минимумом

Теорема

Если f выпуклая функция и \mathbf{x}^* **локальный** минимум, то \mathbf{x}^* — **глобальный** минимум.

Доказательство от противного

- ▶ Пусть $\mathbf{y}^* \neq \mathbf{x}^*$ — глобальный минимум: $f(\mathbf{y}^*) < f(\mathbf{x}^*)$
- ▶ По определению локального минимума: $f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x})$, где $\|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}\|_2 \leq \delta$
- ▶ Выберем достаточно малое $\alpha \in (0, 1)$ и рассмотрим точку $\mathbf{z} = (1 - \alpha)\mathbf{x}^* + \alpha\mathbf{y}^*$ такую что $\|\mathbf{z} - \mathbf{x}^*\|_2 \leq \delta$

Локальный минимум является глобальным минимумом

Теорема

Если f выпуклая функция и \mathbf{x}^* **локальный** минимум, то \mathbf{x}^* — **глобальный** минимум.

Доказательство от противного

- ▶ Пусть $\mathbf{y}^* \neq \mathbf{x}^*$ — глобальный минимум: $f(\mathbf{y}^*) < f(\mathbf{x}^*)$
- ▶ По определению локального минимума: $f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x})$, где $\|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}\|_2 \leq \delta$
- ▶ Выберем достаточно малое $\alpha \in (0, 1)$ и рассмотрим точку $\mathbf{z} = (1 - \alpha)\mathbf{x}^* + \alpha\mathbf{y}^*$ такую что $\|\mathbf{z} - \mathbf{x}^*\|_2 \leq \delta$
- ▶ $f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{z}) \leq \alpha f(\mathbf{y}^*) + (1 - \alpha)f(\mathbf{x}^*) < f(\mathbf{x}^*)$

Пример сложной выпуклой задачи

Определение

Множество $\mathcal{C}^n = \{\mathbf{A} \in \mathbf{S}^n \mid \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} \geq 0, \mathbf{x} \geq 0\}$ называется *copositive cone*.

Пример сложной выпуклой задачи

Определение

Множество $\mathcal{C}^n = \{\mathbf{A} \in \mathbf{S}^n \mid \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} \geq 0, \mathbf{x} \geq 0\}$ называется *copositive cone*.

- ▶ \mathcal{C}^n выпукло
- ▶ $\mathbf{S}_+^n \subset \mathcal{C}^n$
- ▶ Задача проверки $\mathbf{X} \notin \mathcal{C}^n$ является co-NP полной!
- ▶ Задача конической оптимизации с конусом \mathcal{C}^n является NP-трудной

Пример сложной выпуклой задачи

Определение

Множество $\mathcal{C}^n = \{\mathbf{A} \in \mathbf{S}^n \mid \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} \geq 0, \mathbf{x} \geq 0\}$ называется *copositive cone*.

- ▶ \mathcal{C}^n выпукло
- ▶ $\mathbf{S}_+^n \subset \mathcal{C}^n$
- ▶ Задача проверки $\mathbf{X} \notin \mathcal{C}^n$ является co-NP полной!
- ▶ Задача конической оптимизации с конусом \mathcal{C}^n является NP-трудной

Пример¹

Задача определения максимального независимого множества вершин графа сводится к задаче оптимизации на множестве \mathcal{C}^n .

¹De Klerk, Etienne, and Dmitrii V. Pasechnik. "Approximation of the stability number of a graph via copositive programming." SIAM Journal on Optimization 12.4 (2002): 875-892.

Пример простой невыпуклой задачи

Дана матрица $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$.

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \mathbf{x}^\top \mathbf{Q} \mathbf{x} \\ \text{s.t. } \|\mathbf{x}\|_2 = 1 \end{aligned}$$

Пример простой невыпуклой задачи

Дана матрица $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$.

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \mathbf{x}^\top \mathbf{Q} \mathbf{x} \\ \text{s.t. } \|\mathbf{x}\|_2 = 1 \end{aligned}$$

- ▶ Допустимое множество невыпукло

Пример простой невыпуклой задачи

Дана матрица $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$.

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \mathbf{x}^\top \mathbf{Q} \mathbf{x} \\ \text{s.t. } \|\mathbf{x}\|_2 = 1 \end{aligned}$$

- ▶ Допустимое множество невыпукло
- ▶ Целевая функция выпукла

Пример простой невыпуклой задачи

Дана матрица $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$.

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \mathbf{x}^\top \mathbf{Q} \mathbf{x} \\ \text{s.t. } \|\mathbf{x}\|_2 = 1 \end{aligned}$$

- ▶ Допустимое множество невыпукло
- ▶ Целевая функция выпукла

Q: какая интерпретация у \mathbf{x}^* и $f(\mathbf{x}^*)$?

Почему решением является $\lambda_{\min}(\mathbf{Q})$?

- ▶ Так как $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$, то существует ортогональный базис из собственных векторов $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ таких что $\|\mathbf{v}_i\|_2 = 1$ и $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = 0$ для $i \neq j$

Почему решением является $\lambda_{\min}(\mathbf{Q})$?

- ▶ Так как $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$, то существует ортогональный базис из собственных векторов $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ таких что $\|\mathbf{v}_i\|_2 = 1$ и $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = 0$ для $i \neq j$
- ▶ Будем искать решение в виде $\mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$

Почему решением является $\lambda_{\min}(\mathbf{Q})$?

- ▶ Так как $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$, то существует ортогональный базис из собственных векторов $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ таких что $\|\mathbf{v}_i\|_2 = 1$ и $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = 0$ для $i \neq j$
- ▶ Будем искать решение в виде $\mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$
- ▶ Тогда $\mathbf{x}_*^\top \mathbf{Q} \mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i$, где $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n > 0$

Почему решением является $\lambda_{\min}(\mathbf{Q})$?

- ▶ Так как $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$, то существует ортогональный базис из собственных векторов $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ таких что $\|\mathbf{v}_i\|_2 = 1$ и $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = 0$ для $i \neq j$
- ▶ Будем искать решение в виде $\mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$
- ▶ Тогда $\mathbf{x}_*^\top \mathbf{Q} \mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i$, где $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n > 0$
- ▶ Ограничение $\|\mathbf{x}_*\|_2 = 1$ даёт ограничения на α_i :
$$\sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = 1$$

Почему решением является $\lambda_{\min}(\mathbf{Q})$?

- ▶ Так как $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$, то существует ортогональный базис из собственных векторов $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ таких что $\|\mathbf{v}_i\|_2 = 1$ и $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = 0$ для $i \neq j$
- ▶ Будем искать решение в виде $\mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$
- ▶ Тогда $\mathbf{x}_*^\top \mathbf{Q} \mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i$, где $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n > 0$
- ▶ Ограничение $\|\mathbf{x}_*\|_2 = 1$ даёт ограничения на α_i :
$$\sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = 1$$
- ▶ Получим оценку снизу $\sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i \geq \lambda_{\min} \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = \lambda_{\min}$

Почему решением является $\lambda_{\min}(\mathbf{Q})$?

- ▶ Так как $\mathbf{Q} \in \mathbf{S}_{++}^n$, то существует ортогональный базис из собственных векторов $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ таких что $\|\mathbf{v}_i\|_2 = 1$ и $\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = 0$ для $i \neq j$
- ▶ Будем искать решение в виде $\mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$
- ▶ Тогда $\mathbf{x}_*^\top \mathbf{Q} \mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i$, где $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n > 0$
- ▶ Ограничение $\|\mathbf{x}_*\|_2 = 1$ даёт ограничения на α_i :
$$\sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = 1$$
- ▶ Получим оценку снизу $\sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i \geq \lambda_{\min} \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = \lambda_{\min}$
- ▶ Эта оценка достигается на коэффициентах

$$\alpha_i = \begin{cases} 0, & i \neq n \\ 1, & i = n \end{cases}$$

Неравенство Йенсена

Теорема

Если функция f выпукла, то $f\left(\sum_{i=1}^k \alpha \mathbf{x}_i\right) \leq \sum_{i=1}^k \alpha_i f(\mathbf{x}_i)$, где

$$\sum_{i=1}^k \alpha_i = 1, \alpha_i \geq 0.$$

Неравенство Йенсена

Теорема

Если функция f выпукла, то $f\left(\sum_{i=1}^k \alpha \mathbf{x}_i\right) \leq \sum_{i=1}^k \alpha_i f(\mathbf{x}_i)$, где

$$\sum_{i=1}^k \alpha_i = 1, \alpha_i \geq 0.$$

Доказательство по индукции

- База $k = 2$ выполнена в силу определения

Неравенство Йенсена

Теорема

Если функция f выпукла, то $f\left(\sum_{i=1}^k \alpha \mathbf{x}_i\right) \leq \sum_{i=1}^k \alpha_i f(\mathbf{x}_i)$, где

$$\sum_{i=1}^k \alpha_i = 1, \alpha_i \geq 0.$$

Доказательство по индукции

► База $k = 2$ выполнена в силу определения

► Пусть неравенство выполнено для $k = m - 1$:

$$f\left(\sum_{i=1}^{m-1} \alpha \mathbf{x}_i\right) \leq \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i f(\mathbf{x}_i) \text{ и } \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i = 1, \alpha_i \geq 0$$

Неравенство Йенсена

Теорема

Если функция f выпукла, то $f\left(\sum_{i=1}^k \alpha \mathbf{x}_i\right) \leq \sum_{i=1}^k \alpha_i f(\mathbf{x}_i)$, где

$$\sum_{i=1}^k \alpha_i = 1, \alpha_i \geq 0.$$

Доказательство по индукции

► База $k = 2$ выполнена в силу определения

► Пусть неравенство выполнено для $k = m - 1$:

$$f\left(\sum_{i=1}^{m-1} \alpha \mathbf{x}_i\right) \leq \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i f(\mathbf{x}_i) \text{ и } \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i = 1, \alpha_i \geq 0$$

► Рассмотрим $k = m$: $f\left(\sum_{i=1}^m \hat{\alpha}_i \mathbf{x}_i\right) = f\left(\sum_{i=1}^{m-1} \hat{\alpha} \mathbf{x}_i + \hat{\alpha}_m \mathbf{x}_m\right) =$

$$f\left((1 - \hat{\alpha}_m) \sum_{i=1}^{m-1} \frac{\hat{\alpha}_i}{1 - \hat{\alpha}_m} \mathbf{x}_i + \hat{\alpha}_m \mathbf{x}_m\right) \leq$$

$$(1 - \hat{\alpha}_m) f\left(\sum_{i=1}^{m-1} \frac{\hat{\alpha}_i}{1 - \hat{\alpha}_m} \mathbf{x}_i\right) + \hat{\alpha}_m f(\mathbf{x}_m) \leq \sum_{i=1}^k \alpha_i f(\mathbf{x}_i)$$

Следствия и обобщения

- Запись неравенства Йенсена для функции $-\log x$

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i \geq \sqrt[m]{x_1 \cdot \dots \cdot x_m}$$

Следствия и обобщения

- ▶ Запись неравенства Йенсена для функции $-\log x$

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i \geq \sqrt[m]{x_1 \cdot \dots \cdot x_m}$$

- ▶ Неравенство Гёльдера

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i \leq \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} \left(\sum_{i=1}^n |y_i|^q \right)^{1/q},$$

где $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ и $p, q \geq 1$

Следствия и обобщения

- ▶ Запись неравенства Йенсена для функции $-\log x$

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i \geq \sqrt[m]{x_1 \cdot \dots \cdot x_m}$$

- ▶ Неравенство Гёльдера

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i \leq \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} \left(\sum_{i=1}^n |y_i|^q \right)^{1/q},$$

где $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ и $p, q \geq 1$

- ▶ Обобщение на непрерывный случай даёт неравенство для выпуклой функции от матожидания

$$f(\mathbb{E}(\mathbf{x})) \leq \mathbb{E}(f(\mathbf{x}))$$

Главное во второй части

- ▶ Выпуклые функции и их свойства

Главное во второй части

- ▶ Выпуклые функции и их свойства
- ▶ Операции, сохраняющие выпуклость

Главное во второй части

- ▶ Выпуклые функции и их свойства
- ▶ Операции, сохраняющие выпуклость
- ▶ Сложная задача выпуклой оптимизации и простая невыпуклая задача

Главное во второй части

- ▶ Выпуклые функции и их свойства
- ▶ Операции, сохраняющие выпуклость
- ▶ Сложная задача выпуклой оптимизации и простая невыпуклая задача
- ▶ Неравенство Йенсена