

Методы оптимизации

Лекция 2: Сопряжённые конусы. Отделимость. Выпуклые функции

Александр Катруца

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



13 сентября 2021 г.

На прошлой лекции

- ▶ О чём этот курс и почему он нужен
- ▶ Примеры постановок задач оптимизации
- ▶ Выпуклые множества и их свойства

Напоминание: конусы

Определение

Множество K называется конусом, если для любого $x \in K$ и произвольного числа $\theta \geq 0$ выполнено $\theta x \in K$.

Напоминание: конусы

Определение

Множество K называется конусом, если для любого $x \in K$ и произвольного числа $\theta \geq 0$ выполнено $\theta x \in K$.

Определение

Множество K называется **выпуклым** конусом, если для любых точек $x_1, x_2 \in K$ и любых чисел $\theta_1 \geq 0, \theta_2 \geq 0$ выполнено $\theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 \in K$.

Напоминание: конусы

Определение

Множество K называется конусом, если для любого $\mathbf{x} \in K$ и произвольного числа $\theta \geq 0$ выполнено $\theta\mathbf{x} \in K$.

Определение

Множество K называется **выпуклым** конусом, если для любых точек $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in K$ и любых чисел $\theta_1 \geq 0, \theta_2 \geq 0$ выполнено $\theta_1\mathbf{x}_1 + \theta_2\mathbf{x}_2 \in K$.

Важные конусы

- ▶ Неотрицательный октант
 $\mathbb{R}_+^n = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid x_i \geq 0, i = 1, \dots, n\} \rightarrow \text{LP}$
- ▶ Конус второго порядка $\{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid \|\mathbf{x}\|_2 \leq t\} \rightarrow \text{SOCP}$
- ▶ Конус симметричных положительно полуопределённых матриц $\mathbf{S}_+^n \rightarrow \text{SDP}$

Сопряжённый конус (dual cone)

Определение

Пусть K — конус. Тогда множество

$$K^* = \{\mathbf{y} \mid \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle \geq 0, \mathbf{x} \in K\}$$

называется сопряжённым конусом.

Сопряжённый конус (dual cone)

Определение

Пусть K — конус. Тогда множество

$$K^* = \{\mathbf{y} \mid \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle \geq 0, \mathbf{x} \in K\}$$

называется сопряжённым конусом.

Свойства

- ▶ K^* — конус
- ▶ K^* — выпуклый конус для любого конуса K
- ▶ Если $K_1 \subseteq K_2$, то $K_2^* \subseteq K_1^*$

Сопряжённый конус (dual cone)

Определение

Пусть K — конус. Тогда множество

$$K^* = \{\mathbf{y} \mid \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle \geq 0, \mathbf{x} \in K\}$$

называется сопряжённым конусом.

Свойства

- ▶ K^* — конус
- ▶ K^* — выпуклый конус для любого конуса K
- ▶ Если $K_1 \subseteq K_2$, то $K_2^* \subseteq K_1^*$

Определение

Если $K = K^*$, то конус называется самосопряжённым (self-dual)

Самосопряжённые конусы

Самосопряжённые конусы

Определение

Сопряжённой нормой относительно $\| \cdot \|$ называется

$$\| \mathbf{z} \|_* = \sup_{\| \mathbf{x} \| \leq 1} \mathbf{z}^\top \mathbf{x}.$$

Самосопряжённые конусы

Определение

Сопряжённой нормой относительно $\|\cdot\|$ называется

$$\|\mathbf{z}\|_* = \sup_{\|\mathbf{x}\| \leq 1} \mathbf{z}^\top \mathbf{x}.$$

Примеры

- ▶ $\|\cdot\|_1 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_\infty$
- ▶ $\|\cdot\|_2 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_2$
- ▶ $\|\cdot\|_\infty \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_1$

Самосопряжённые конусы

Определение

Сопряжённой нормой относительно $\|\cdot\|$ называется

$$\|\mathbf{z}\|_* = \sup_{\|\mathbf{x}\| \leq 1} \mathbf{z}^\top \mathbf{x}.$$

Примеры

- ▶ $\|\cdot\|_1 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_\infty$
- ▶ $\|\cdot\|_2 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_2$
- ▶ $\|\cdot\|_\infty \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_1$

Самосопряжённые конусы

- ▶ \mathbb{R}_+^n

Самосопряжённые конусы

Определение

Сопряжённой нормой относительно $\|\cdot\|$ называется

$$\|\mathbf{z}\|_* = \sup_{\|\mathbf{x}\| \leq 1} \mathbf{z}^\top \mathbf{x}.$$

Примеры

- ▶ $\|\cdot\|_1 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_\infty$
- ▶ $\|\cdot\|_2 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_2$
- ▶ $\|\cdot\|_\infty \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_1$

Самосопряжённые конусы

- ▶ \mathbb{R}_+^n
- ▶ Конус второго порядка $\{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid \|\mathbf{x}\|_2 \leq t\}$

Самосопряжённые конусы

Определение

Сопряжённой нормой относительно $\|\cdot\|$ называется

$$\|\mathbf{z}\|_* = \sup_{\|\mathbf{x}\| \leq 1} \mathbf{z}^\top \mathbf{x}.$$

Примеры

- ▶ $\|\cdot\|_1 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_\infty$
- ▶ $\|\cdot\|_2 \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_2$
- ▶ $\|\cdot\|_\infty \rightarrow \|\cdot\|_* = \|\cdot\|_1$

Самосопряжённые конусы

- ▶ \mathbb{R}_+^n
- ▶ Конус второго порядка $\{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid \|\mathbf{x}\|_2 \leq t\}$
- ▶ \mathbf{S}_+^n

Правильный конус (proper cone)

Определение

Конус K называется правильным (proper), если

- ▶ K выпуклый
- ▶ K замкнутый
- ▶ K не содержит прямых
- ▶ внутренность K непуста

Правильный конус (proper cone)

Определение

Конус K называется правильным (proper), если

- ▶ K выпуклый
- ▶ K замкнутый
- ▶ K не содержит прямых
- ▶ внутренность K непуста

Упражнение

Покажите, что самосопряжённые конусы, перечисленные выше, являются правильными.

Зачем нужны конусы?

Зачем нужны конусы?

Обобщённое отношение частичного порядка

Пусть K — правильный конус. Тогда $\mathbf{x} \leq_K \mathbf{y} \Leftrightarrow \mathbf{y} - \mathbf{x} \in K$.

Зачем нужны конусы?

Обобщённое отношение частичного порядка

Пусть K — правильный конус. Тогда $\mathbf{x} \leq_K \mathbf{y} \Leftrightarrow \mathbf{y} - \mathbf{x} \in K$.

Пример: конус \mathbf{S}_+^n

Пусть $\mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{S}^n$. Тогда $\mathbf{X} \leq_K \mathbf{Y}$ означает, что $\mathbf{Y} - \mathbf{X} \in \mathbf{S}_+^n$

Зачем нужны конусы?

Обобщённое отношение частичного порядка

Пусть K — правильный конус. Тогда $\mathbf{x} \leq_K \mathbf{y} \Leftrightarrow \mathbf{y} - \mathbf{x} \in K$.

Пример: конус \mathbf{S}_+^n

Пусть $\mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{S}^n$. Тогда $\mathbf{X} \leq_K \mathbf{Y}$ означает, что $\mathbf{Y} - \mathbf{X} \in \mathbf{S}_+^n$

Задача линейного программирования

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \quad & \mathbf{c}^\top \mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & x_i \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \quad & \mathbf{c}^\top \mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \in \mathbb{R}_+^n \end{aligned}$$

Зачем нужны конусы?

Обобщённое отношение частичного порядка

Пусть K — правильный конус. Тогда $\mathbf{x} \leq_K \mathbf{y} \Leftrightarrow \mathbf{y} - \mathbf{x} \in K$.

Пример: конус \mathbf{S}_+^n

Пусть $\mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{S}^n$. Тогда $\mathbf{X} \leq_K \mathbf{Y}$ означает, что $\mathbf{Y} - \mathbf{X} \in \mathbf{S}_+^n$

Задача линейного программирования

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \quad & \mathbf{c}^\top \mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & x_i \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} \quad & \mathbf{c}^\top \mathbf{x} \\ \text{s.t.} \quad & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \in \mathbb{R}_+^n \end{aligned}$$

Введение нелинейности

Использование декартового произведения трёх самосопряжённых конусов позволяет записать многие практически важные выпуклые задачи

Отделимость выпуклых множеств

Определение

Множества A, B называются *отделимыми*, если существует вектор $\mathbf{a} \neq 0$ и число b такие что

- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{x} + b \geq 0$ для всех $\mathbf{x} \in A$
- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b \leq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$.

Отделимость выпуклых множеств

Определение

Множества A, B называются *отделимыми*, если существует вектор $\mathbf{a} \neq 0$ и число b такие что

- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{x} + b \geq 0$ для всех $\mathbf{x} \in A$
- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b \leq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$.

Теорема

Пусть A и B — выпуклые и непересекающиеся множества. Тогда существует разделяющая их гиперплоскость.

Доказательство

Отделимость выпуклых множеств

Определение

Множества A, B называются *отделимыми*, если существует вектор $\mathbf{a} \neq 0$ и число b такие что

- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{x} + b \geq 0$ для всех $\mathbf{x} \in A$
- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b \leq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$.

Теорема

Пусть A и B — выпуклые и непересекающиеся множества. Тогда существует разделяющая их гиперплоскость.

Доказательство

- ▶ Предположим, что расстояние между A и B положительно: $\inf_{\mathbf{x} \in A, \mathbf{y} \in B} \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2 > 0$

Отделимость выпуклых множеств

Определение

Множества A, B называются *отделимыми*, если существует вектор $\mathbf{a} \neq 0$ и число b такие что

- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{x} + b \geq 0$ для всех $\mathbf{x} \in A$
- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b \leq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$.

Теорема

Пусть A и B — выпуклые и непересекающиеся множества. Тогда существует разделяющая их гиперплоскость.

Доказательство

- ▶ Предположим, что расстояние между A и B положительно: $\inf_{\mathbf{x} \in A, \mathbf{y} \in B} \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2 > 0$
- ▶ Пусть $\mathbf{c} \in A$ и $\mathbf{d} \in B$ — точки, в которых этот минимум достигается

Отделимость выпуклых множеств

Определение

Множества A, B называются *отделимыми*, если существует вектор $\mathbf{a} \neq 0$ и число b такие что

- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{x} + b \geq 0$ для всех $\mathbf{x} \in A$
- ▶ $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b \leq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$.

Теорема

Пусть A и B — выпуклые и непересекающиеся множества. Тогда существует разделяющая их гиперплоскость.

Доказательство

- ▶ Предположим, что расстояние между A и B положительно: $\inf_{\mathbf{x} \in A, \mathbf{y} \in B} \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_2 > 0$
- ▶ Пусть $\mathbf{c} \in A$ и $\mathbf{d} \in B$ — точки, в которых этот минимум достигается
- ▶ Рассмотрим $f(\mathbf{x}) = \mathbf{a}^\top \mathbf{x} + b$, где $\mathbf{a} = \mathbf{d} - \mathbf{c}$ и $b = \frac{\|\mathbf{d}\|_2^2 - \|\mathbf{c}\|_2^2}{2}$

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Пусть найдётся $\mathbf{u} \in B$ такая что $f(\mathbf{u}) < 0$

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Пусть найдётся $\mathbf{u} \in B$ такая что $f(\mathbf{u}) < 0$
- ▶ $f(\mathbf{u}) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \frac{1}{2}(\mathbf{d} + \mathbf{c})) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) + \frac{1}{2}\|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2^2$

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Пусть найдётся $\mathbf{u} \in B$ такая что $f(\mathbf{u}) < 0$
- ▶ $f(\mathbf{u}) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \frac{1}{2}(\mathbf{d} + \mathbf{c})) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) + \frac{1}{2}\|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2^2$
- ▶ $(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Пусть найдётся $\mathbf{u} \in B$ такая что $f(\mathbf{u}) < 0$
- ▶ $f(\mathbf{u}) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \frac{1}{2}(\mathbf{d} + \mathbf{c})) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) + \frac{1}{2}\|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2^2$
- ▶ $(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$
- ▶ Заметим, что

$$\left. \frac{d}{dt} \|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2^2 \right|_{t=0} = 2(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$$

а значит для $t \in (0, 1]$

$$\|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2 < \|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2.$$

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Пусть найдётся $\mathbf{u} \in B$ такая что $f(\mathbf{u}) < 0$
- ▶ $f(\mathbf{u}) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \frac{1}{2}(\mathbf{d} + \mathbf{c})) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) + \frac{1}{2}\|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2^2$
- ▶ $(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$
- ▶ Заметим, что

$$\left. \frac{d}{dt} \|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2^2 \right|_{t=0} = 2(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$$

а значит для $t \in (0, 1]$

$$\|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2 < \|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2.$$

- ▶ Точка $\mathbf{d} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d}) \in B$ ближе к \mathbf{c} , чем \mathbf{d} , противоречие.

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Пусть найдётся $\mathbf{u} \in B$ такая что $f(\mathbf{u}) < 0$
- ▶ $f(\mathbf{u}) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \frac{1}{2}(\mathbf{d} + \mathbf{c})) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) + \frac{1}{2}\|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2^2$
- ▶ $(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$
- ▶ Заметим, что

$$\left. \frac{d}{dt} \|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2^2 \right|_{t=0} = 2(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$$

а значит для $t \in (0, 1]$

$$\|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2 < \|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2.$$

- ▶ Точка $\mathbf{d} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d}) \in B$ ближе к \mathbf{c} , чем \mathbf{d} , противоречие.
- ▶ Случай $f(\mathbf{v}) \leq 0$ для всех $\mathbf{v} \in A$ аналогичен для $-f$

- ▶ Покажем, что $f(\mathbf{y}) \geq 0$ для всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Пусть найдётся $\mathbf{u} \in B$ такая что $f(\mathbf{u}) < 0$
- ▶ $f(\mathbf{u}) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \frac{1}{2}(\mathbf{d} + \mathbf{c})) = (\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) + \frac{1}{2}\|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2^2$
- ▶ $(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$
- ▶ Заметим, что

$$\left. \frac{d}{dt} \|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2^2 \right|_{t=0} = 2(\mathbf{d} - \mathbf{c})^\top (\mathbf{u} - \mathbf{d}) < 0$$

а значит для $t \in (0, 1]$

$$\|\mathbf{d} - \mathbf{c} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d})\|_2 < \|\mathbf{d} - \mathbf{c}\|_2.$$

- ▶ Точка $\mathbf{d} + t(\mathbf{u} - \mathbf{d}) \in B$ ближе к \mathbf{c} , чем \mathbf{d} , противоречие.
- ▶ Случай $f(\mathbf{v}) \leq 0$ для всех $\mathbf{v} \in A$ аналогичен для $-f$

Q: верно ли обратное утверждение?

Критерий отделимости для выпуклых множеств

Теорема

*Два выпуклых множества, **одно из которых открыто**, не пересекаются тогда и только когда, когда они отделимы.*

Критерий отделимости для выпуклых множеств

Теорема

*Два выпуклых множества, **одно из которых открыто**, не пересекаются тогда и только когда, когда они отделимы.*

Доказательство

- ▶ Пусть два выпуклых множества A, B отделимы и B является открытым

Критерий делимости для выпуклых множеств

Теорема

*Два выпуклых множества, **одно из которых открыто**, не пересекаются тогда и только когда, когда они делимы.*

Доказательство

- ▶ Пусть два выпуклых множества A, B делимы и B является открытым
- ▶ Тогда $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b < 0$ на всех $\mathbf{y} \in B$

Критерий делимости для выпуклых множеств

Теорема

*Два выпуклых множества, **одно из которых открыто**, не пересекаются тогда и только когда, когда они делимы.*

Доказательство

- ▶ Пусть два выпуклых множества A, B делимы и B является открытым
- ▶ Тогда $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b < 0$ на всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Если $\mathbf{u} \in B$ и $\mathbf{a}^\top \mathbf{u} + b = 0$, то в окрестности \mathbf{u} нашлась бы точка \mathbf{u}_+ , в которой $\mathbf{a}^\top \mathbf{u}_+ + b > 0$

Критерий отделимости для выпуклых множеств

Теорема

*Два выпуклых множества, **одно из которых открыто**, не пересекаются тогда и только когда, когда они отделимы.*

Доказательство

- ▶ Пусть два выпуклых множества A, B отделимы и B является открытым
- ▶ Тогда $\mathbf{a}^\top \mathbf{y} + b < 0$ на всех $\mathbf{y} \in B$
- ▶ Если $\mathbf{u} \in B$ и $\mathbf{a}^\top \mathbf{u} + b = 0$, то в окрестности \mathbf{u} нашлась бы точка \mathbf{u}_+ , в которой $\mathbf{a}^\top \mathbf{u}_+ + b > 0$
- ▶ Тогда A и B не пересекаются, так как на элементах A выполнено \geq , а на элементах B выполнено $<$.

Лемма Фаркаша (Farkas' lemma)

Лемма Фаркаша

Выполнено одно и только одно из следующих условий

- ▶ множество $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ непусто
- ▶ существует вектор \mathbf{p} такой что $\mathbf{p}^\top \mathbf{A} \geq 0$ и $\mathbf{p}^\top \mathbf{b} < 0$

Лемма Фаркаша (Farkas' lemma)

Лемма Фаркаша

Выполнено одно и только одно из следующих условий

- ▶ множество $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ непусто
- ▶ существует вектор \mathbf{p} такой что $\mathbf{p}^\top \mathbf{A} \geq 0$ и $\mathbf{p}^\top \mathbf{b} < 0$

Доказательство

Лемма Фаркаша (Farkas' lemma)

Лемма Фаркаша

Выполнено одно и только одно из следующих условий

- ▶ множество $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ непусто
- ▶ существует вектор \mathbf{p} такой что $\mathbf{p}^\top \mathbf{A} \geq 0$ и $\mathbf{p}^\top \mathbf{b} < 0$

Доказательство

- ▶ Первое условие означает, что \mathbf{b} лежит в конусе C , образованном столбцами матрицы $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m]$

Лемма Фаркаша (Farkas' lemma)

Лемма Фаркаша

Выполнено одно и только одно из следующих условий

- ▶ множество $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ непусто
- ▶ существует вектор \mathbf{p} такой что $\mathbf{p}^\top \mathbf{A} \geq 0$ и $\mathbf{p}^\top \mathbf{b} < 0$

Доказательство

- ▶ Первое условие означает, что \mathbf{b} лежит в конусе C , образованном столбцами матрицы $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m]$
- ▶ Если это не так, то существует гиперплоскость, которая *строго* отделяет конус от точки \mathbf{b} :

$$\mathbf{c}^\top \mathbf{y} < d, \mathbf{y} \in C \quad \mathbf{c}^\top \mathbf{b} > d.$$

Лемма Фаркаша (Farkas' lemma)

Лемма Фаркаша

Выполнено одно и только одно из следующих условий

- ▶ множество $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ непусто
- ▶ существует вектор \mathbf{p} такой что $\mathbf{p}^\top \mathbf{A} \geq 0$ и $\mathbf{p}^\top \mathbf{b} < 0$

Доказательство

- ▶ Первое условие означает, что \mathbf{b} лежит в конусе C , образованном столбцами матрицы $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m]$
- ▶ Если это не так, то существует гиперплоскость, которая *строго* отделяет конус от точки \mathbf{b} :

$$\mathbf{c}^\top \mathbf{y} < d, \mathbf{y} \in C \quad \mathbf{c}^\top \mathbf{b} > d.$$

- ▶ Поскольку $0 \in C$, то $d > 0$. Также $\mathbf{a}_i \in C \Rightarrow \alpha \mathbf{a}_i \in C \quad \alpha > 0$

Лемма Фаркаша (Farkas' lemma)

Лемма Фаркаша

Выполнено одно и только одно из следующих условий

- ▶ множество $\{x \mid Ax = b, x \geq 0\}$ непусто
- ▶ существует вектор p такой что $p^T A \geq 0$ и $p^T b < 0$

Доказательство

- ▶ Первое условие означает, что b лежит в конусе C , образованном столбцами матрицы $A = [a_1, \dots, a_m]$
- ▶ Если это не так, то существует гиперплоскость, которая *строго* отделяет конус от точки b :

$$c^T y < d, y \in C \quad c^T b > d.$$

- ▶ Поскольку $0 \in C$, то $d > 0$. Также $a_i \in C \Rightarrow \alpha a_i \in C \quad \alpha > 0$
- ▶ Значит $c^T \alpha a_i < d \Rightarrow c^T a_i < d/\alpha$. При $\alpha \rightarrow \infty$, $c^T a_i \leq 0$

Лемма Фаркаша (Farkas' lemma)

Лемма Фаркаша

Выполнено одно и только одно из следующих условий

- ▶ множество $\{\mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq 0\}$ непусто
- ▶ существует вектор \mathbf{p} такой что $\mathbf{p}^\top \mathbf{A} \geq 0$ и $\mathbf{p}^\top \mathbf{b} < 0$

Доказательство

- ▶ Первое условие означает, что \mathbf{b} лежит в конусе C , образованном столбцами матрицы $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m]$
- ▶ Если это не так, то существует гиперплоскость, которая *строго* отделяет конус от точки \mathbf{b} :

$$\mathbf{c}^\top \mathbf{y} < d, \mathbf{y} \in C \quad \mathbf{c}^\top \mathbf{b} > d.$$

- ▶ Поскольку $0 \in C$, то $d > 0$. Также $\mathbf{a}_i \in C \Rightarrow \alpha \mathbf{a}_i \in C \quad \alpha > 0$
- ▶ Значит $\mathbf{c}^\top \alpha \mathbf{a}_i < d \Rightarrow \mathbf{c}^\top \mathbf{a}_i < d/\alpha$. При $\alpha \rightarrow \infty$, $\mathbf{c}^\top \mathbf{a}_i \leq 0$
- ▶ Таким образом, $\mathbf{p} = -\mathbf{c}$ и выполнено второе условие

Приложение: теорема об арбитраже

- ▶ Пусть есть n активов с ценами p_1, \dots, p_n до и v_1, \dots, v_n в конце периода инвестирования
- ▶ Пусть $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ размер инвестиций в каждый актив
- ▶ Значения для цен v_i неизвестны, но пусть возможно K наборов таких цен, которые известны
- ▶ Если $\langle \mathbf{p}, \mathbf{x} \rangle < 0$ и $\langle \mathbf{v}^{(k)}, \mathbf{x} \rangle \geq 0$ для всех $k = 1, \dots, K$, то такая стратегия гарантировано принесёт прибыль!
- ▶ Ситуация на рынке, при которой существует гарантированно прибыльная стратегия называется *арбитражем*
- ▶ Такая ситуация в общем случае не обязана выполняться, то есть система $\mathbf{V}\mathbf{x} \geq 0$, $\langle \mathbf{p}, \mathbf{x} \rangle < 0$ несовместна
- ▶ По лемме Фаркаша это равносильно существованию $\mathbf{y} \geq 0$ такому, что $\mathbf{V}^\top \mathbf{y} = \mathbf{p}$

Полный рынок (complete market)

- ▶ Пусть известна вся матрица \mathbf{V} и все p_i кроме p_n
- ▶ Тогда можно поставить задачу поиска интервала для p_n

$$\begin{aligned} & \max_{p_n, \mathbf{y}} / \min_{p_n, \mathbf{y}} p_n \\ \text{s.t. } & \mathbf{V}^\top \mathbf{y} = \mathbf{p} \\ & \mathbf{y} \geq 0 \end{aligned}$$

- ▶ Если условие арбитража приводит к единственным ценам, то такой рынок называется *полным*.

Главное в первой части

- ▶ Сопряжённые конусы и геометрическая интерпретация

Главное в первой части

- ▶ Сопряжённые конусы и геометрическая интерпретация
- ▶ Самосопряжённые конусы

Главное в первой части

- ▶ Сопряжённые конусы и геометрическая интерпретация
- ▶ Самосопряжённые конусы
- ▶ Отделимость выпуклых множеств

Выпуклая функция (convex function)

Определение

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

$\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in X$ 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 $f : X \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется выпуклой (*строго выпуклой*), если X — *выпуклое множество* и для

$\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in X$ 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 $f : X \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется выпуклой (*строго выпуклой*), если X — *выпуклое множество* и для

$\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in X$ 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 $f : X \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется сильно выпуклой с константой $m > 0$, если X — выпуклое множество и для $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in X$ 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 $f : X \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется сильно выпуклой с константой $m > 0$, если X — выпуклое множество и для $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in X$ 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 $f : X \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ называется сильно выпуклой с константой $m > 0$, если X — выпуклое множество и для $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in X$ 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 $X \subseteq \mathbb{R}^n$. Тогда $f(\mathbf{x})$ сильно выпукла с константой $m \geq 0$ в том и только том случае, если

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

Дифференциальные критерии

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

Теорема

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

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

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 $X \subseteq \mathbb{R}^n$. Тогда $f(\mathbf{x})$ сильно выпукла с константой $m \geq 0$ в том и только том случае, если

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

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 $X \subseteq \mathbb{R}^n$. Тогда $f(\mathbf{x})$ сильно выпукла с константой $m \geq 0$ в том и только том случае, если

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

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 $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b})$ 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 $h(f(\mathbf{x}))$

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

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

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
- ▶ $\mathbf{S}_+^n \subset \mathcal{C}^n$

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!

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

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

Задача определения максимального независимого множества вершин графа сводится к задаче оптимизации на множестве \mathcal{C}^n . Подробности [тут](#)

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 математического ожидания

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

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