

# Выпуклые функции. Семинар

Выгузов Александр

10 октября 2025

# Выпуклые функции

## Definition (Выпуклая функция)

Функция  $f$  называется *выпуклой* на множестве  $D$ , если для любых  $x, y \in D$  и любого  $\lambda \in [0, 1]$  выполняется неравенство

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y).$$

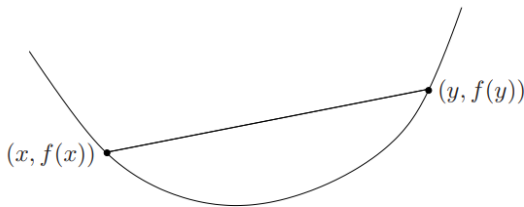


Рис.: Демонстрация неравенства выпуклости.

## Критерии выпуклых функций.

**Критерий 1. (Дифференцируемая функция)** Пусть  $f$  — дифференцируемая функция. Она называется *выпуклой* на множестве  $D$ , если для любых  $x, y \in D$  выполняется неравенство

$$f(y) \geq f(x) + \langle \nabla f(x), y - x \rangle,$$

**Критерий 2. (Дважды дифференцируемая функция)** Если функция  $f$  дважды непрерывно дифференцируема на  $D$ , то она выпукла на  $D$  тогда и только тогда, когда её матрица Гессе является положительно полуопределённой во всех точках  $x \in D$

$$\nabla^2 f(x) \succeq 0$$

, то есть

$$\langle \nabla^2 f(x) v, v \rangle \geq 0 \quad \text{для всех } v \in \mathbb{R}^n.$$

# Выпуклые функции. Простые примеры выпуклых функций.

## Примеры выпуклых и вогнутых функций

- ▶  $f(x) = ax + b$  выпукла,
- ▶  $f(x) = e^{ax}$  выпукла для  $a, x \in \mathbb{R}$ ,
- ▶  $f(x) = x^a$  для  $x \in \mathbb{R}_{++}$  выпукла, когда  $a \geq 1$  или  $a \leq 0$ , и вогнута на  $0 \leq a \leq 1$ ,
- ▶  $f(x) = (1/2)x^\top Px + q^\top x + r$  выпукла только если  $P \succeq 0$
- ▶  $f(x) = \log x$  вогнутая функция на  $\mathbb{R}_{++}$
- ▶ Любые нормы  $f(x) = \|x\|$  выпуклы
- ▶  $f(x) = \max\{x_1, \dots, x_n\}$  выпуклая в  $\mathbb{R}^n$

# Выпуклые функции. Простые примеры выпуклых функций.

Некоторые обоснования

- ▶  $(e^{ax})'' = (ae^{ax})' = a^2 e^{ax} \geq 0$
- ▶  $(x^a)'' = (ax^{a-1})' = (a(a-1)x^{a-2}) \geq 0$ , т.к.  $a \geq 1$
- ▶  $\|\alpha x_1 + (1-\alpha)x_2\| \leq \|\alpha x_1\| + \|(1-\alpha)x_2\| = \alpha\|x_1\| + (1-\alpha)\|x_2\|$

Откуда следует неравенство?

## Выпуклые функции. Функция max.

**Функция max.** Докажем выпуклость функции  $f(x) = \max_i x_i$  при  $0 \leq \theta \leq 1$ ,

$$\begin{aligned} f(\theta x + (1 - \theta)y) &= \max_i (\theta x_i + (1 - \theta)y_i) \\ &\leq \theta \max_i x_i + (1 - \theta) \max_i y_i \\ &= \theta f(x) + (1 - \theta)f(y). \end{aligned}$$

# Выпуклые функции. LogSumExp.

## Задача

*Докажем выпуклость функции  $\text{LSE} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,*

$$f(x) = \text{LSE}(x) = \log\left(\sum_{i=1}^n e^{x_i}\right), \quad x = (x_1, \dots, x_n)^\top \in \mathbb{R}^n.$$

# Выпуклые функции. LogSumExp.

## Доказательство.

**Log-sum-exp.** Гессиан функции log-sum-exp имеет вид (см. Boyd, Stephen P., and Lieven Vandenberghe. Convex optimization. Cambridge university press, 2004. Appendix A.4)

$$\nabla^2 f(x) = \frac{1}{(1^T z)^2} \left( (1^T z) \operatorname{diag}(z) - z z^T \right),$$

где  $z = (e^{x_1}, \dots, e^{x_n})$ .



# Выпуклые функции. LogSumExp.

## Доказательство.

Чтобы проверить, что  $\nabla^2 f(x) \succeq 0$ , необходимо показать, что для любого  $v$

$$v^T \nabla^2 f(x) v \geq 0,$$

то есть

$$v^T \nabla^2 f(x) v = \frac{1}{(1^T z)^2} \left( \left( \sum_{i=1}^n z_i \right) \left( \sum_{i=1}^n v_i^2 z_i \right) - \left( \sum_{i=1}^n v_i z_i \right)^2 \right) \geq 0.$$

Это следует из неравенства Коши — Буняковского

$$(a^T a)(b^T b) \geq (a^T b)^2$$

применённого к векторам с компонентами  $a_i = v_i \sqrt{z_i}$ ,  
 $b_i = \sqrt{z_i}$ .



# Надграфик выпуклых функций.

**Определение.** Пусть  $f : X \rightarrow \mathbb{R}$  — функция, определённая на множестве  $X \subseteq \mathbb{R}^n$ . *Надграфиком* функции  $f$  называется множество

$$\operatorname{epi} f = \{(x, t) \in X \times \mathbb{R} \mid t \geq f(x)\}.$$

Иными словами, надграфик состоит из всех точек, расположенных на графике функции и выше него.

## Надграфик выпуклых функций.

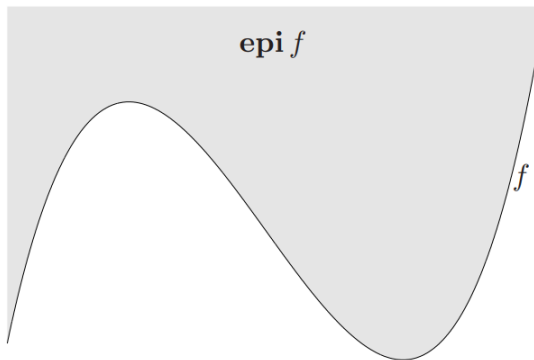


Рис.: Надграфик функции  $f$ . Ист. Boyd, Stephen P., and Lieven Vandenberghe. Convex optimization. Cambridge university press, 2004.

# Надграфик выпуклых функций.

Функция выпукла тогда и только тогда, когда их надграфик - выпуклое множество.

## Доказательство.

1) Допустим  $f$  выпукла, тогда

$$\alpha t_1 + (1 - \alpha)t_2 \geq \alpha f(x_1) + (1 - \alpha)f(x_2) \stackrel{\text{вып.}}{\geq} f(\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2),$$

2) Допустим  $f$  выпукло, тогда по определению надграфика имеем при  $t_1 = f(x_1)$ ,  $t_2 = f(x_2)$  и

$(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, \lambda f(x_1) + (1 - \lambda)f(x_2))$  имеем следующее неравенство  $\lambda f(\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2) \leq \lambda f(x_1) + (1 - \lambda)f(x_2)$ , а это и есть выпуклость. □

# Операции сохраняющие выпуклость.

- ▶ Взвешенная сумма:  $\omega_0 x_0 + \dots + \omega_n x_n$
- ▶ Композиция выпуклой функции  $f$  и аффинной:  
$$g(x) = f(Ax + b)$$
- ▶ Поточечный максимум выпуклых функций  
$$f(x) = \max\{f_1(x), \dots, f_n(x)\}$$

## Пример. Сумма $r$ наибольших компонент.

### Задача (Сумма $r$ наибольших компонент.)

Для  $x \in \mathbb{R}^n$  обозначим через  $x_{[i]}$   $i$ -ую наибольшую компоненту вектора  $x$ , то есть

$$x_{[1]} \geq x_{[2]} \geq \cdots \geq x_{[n]}$$

— это компоненты  $x$ , упорядоченные по невозрастанию. Тогда функция

$$f(x) = \sum_{i=1}^r x_{[i]},$$

то есть сумма  $r$  наибольших элементов вектора  $x$ , является выпуклой функцией.

Пример. Сумма  $r$  наибольших компонент.

Доказательство.

Это можно увидеть, записав её в виде

$$f(x) = \sum_{i=1}^r x_{[i]} = \max\{x_{i_1} + \cdots + x_{i_r} \mid 1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_r \leq n\},$$

то есть как максимум всех возможных сумм  $r$  различных компонент вектора  $x$ . Так как это есть поточечный максимум

$$\frac{n!}{r!(n-r)!}$$

линейных функций, то  $f(x)$  является выпуклой.



## Операции сохраняющие выпуклость.

Если функция  $f(x, y)$  выпукла по  $x$  для всех  $y \in Q$ , то функция

$$g(x) = \sup_y f(x, y)$$

так же выпукла.

Примеры:

- ▶ Самая дальняя точка множества  $Q \subseteq \mathbb{R}^n$  от заданной точки  $x$ :  $f(x) = \sup_{y \in Q} \|x - y\|$
- ▶ Опорная функция к множеству  $Q$ :  $S_c(x) = \sup\{x^\top y | y \in Q\}$



# Операции сохраняющие выпуклость.

Задача (Максимальное собственное значение симметричной матрицы.)

Функция  $f(X) = \lambda_{\max}(X)$  с областью определения  $\text{dom } f = S^m$  является выпуклой.

# Операции сохраняющие выпуклость.

## Доказательство.

Представим собственное число в виде  $Xy = \lambda y \Rightarrow$

$$y^T X y = \lambda y^T y = \lambda \|y\|_2^2 \Rightarrow \left(\frac{y}{\|y\|_2}\right)^T X \left(\frac{y}{\|y\|_2}\right) = \lambda$$

Обозначим  $v = \frac{y}{\|y\|}$ , тогда из требования на максимум исходная задача запишется в виде

$$f(X) = \sup\{v^T X v \mid \|v\|_2 = 1\},$$

то есть как поточечная супремумная оболочка семейства линейных функций от  $X$  (а именно,  $y^T X y$ ).



# Выпуклость композиции функций.

Дана композиция функций  $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ :

$$f(x) = h(g(x)),$$

$\text{dom } f = \{x \in \text{dom } g \mid g(x) \in \text{dom } h\}$ , тогда

- ▶  $f$  выпукла, если  $h$  выпукла и не убывает,  $g$  выпукла,
- ▶  $f$  выпукла, если  $h$  выпукла и не возрастает,  $g$  вогнута,
- ▶  $f$  вогнута, если  $h$  вогнута и не убывает,  $g$  вогнута,
- ▶  $f$  вогнута, если  $h$  вогнута и не возрастает,  $g$  выпукла.

# Выпуклость композиции функций.

Некоторые примеры выпуклых функций  $h(x)$ , у которых композиция  $h(g(x))$  не выпукла:

- ▶  $f(x) = \exp(-x^2)$ , где  $g(x) = \exp x$  и  $h(x) = -x^2$
- ▶  $f(x) = -(x^2)$ , где  $g(x) = x^2$  и  $h(x) = -x$
- ▶  $f(x) = (-x + x^2)^2$ , где  $g(x) = -x + x^2$  и  $h(x) = x^2$

## Выпуклость композиции функций.

### Доказательство.

Пусть  $f = h \circ g$ , где  $g$  и  $h$  выпуклы,  $h$  неубывает. Возьмём  $x, y \in \operatorname{dom} f$ ,  $\theta \in [0, 1]$ . Тогда  $x, y \in \operatorname{dom} g$ ,  $g(x), g(y) \in \operatorname{dom} h$ . Из выпуклости  $g$  имеем

$$g(\theta x + (1 - \theta)y) \leq \theta g(x) + (1 - \theta)g(y).$$

Так как  $h$  неубывает, то

$$h(g(\theta x + (1 - \theta)y)) \leq h(\theta g(x) + (1 - \theta)g(y)).$$

Из выпуклости  $h$  получаем

$$h(\theta g(x) + (1 - \theta)g(y)) \leq \theta h(g(x)) + (1 - \theta)h(g(y)).$$

Объединяя предыдущие два неравенства получаем

$$f(\theta x + (1 - \theta)y) \leq \theta f(x) + (1 - \theta)f(y).$$

## Выпуклость композиции функций.

- ▶ Если  $g$  выпукла, то  $\exp g(x)$  выпукла.
- ▶ Если  $g$  вогнута и положительна, то  $\log g(x)$  вогнута.
- ▶ Если  $g$  вогнута и положительна, то  $1/g(x)$  выпукла.
- ▶ Если  $g$  выпукла и неотрицательна и  $p \geq 1$ , то  $g(x)^p$  выпукла.
- ▶ Если  $g$  выпукла, то  $-\log(-g(x))$  выпукла на множестве  $\{x \mid g(x) < 0\}$ .

# Выпуклость композиции векторных функций. Примеры.

Рассмотрим теперь случай функции  $h : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}, g_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ :

$$f(x) = h(g(x)) = h(g_1(x), \dots, g_n(x))$$

- ▶  $f$  выпукла, если  $h$  выпукла, не убывает по каждому аргументу и  $g_i$  выпуклы.
- ▶  $f$  выпукла, если  $h$  выпукла, не возрастает по каждому аргументу и  $g_i$  вогнуты.
- ▶  $f$  вогнута, если  $h$  вогнута, не убывает по каждому аргументу и  $g_i$  вогнуты.

# Выпуклость композиции векторных функций. Примеры.

- ▶ Функция  $h(z) = \log(\sum_{i=1}^n e^{z_i})$  является выпуклой и неубывающей по каждому аргументу, поэтому  $\log(\sum_{i=1}^n e^{g_i})$  выпукла не зависимо от того  $g_i$  выпукла или нет.
- ▶ Геометрическое среднее  $h(z) = (\prod_{i=1}^n z_i)^{1/n}$  на  $\mathbb{R}_{++}^n$  является вогнутой и неубывающей по каждому аргументу функции. Отсюда следует, что если функции  $g_k$  неотрицательны и вогнуты, то их геометрическое среднее  $(\prod_{k=1}^m g_k)^{1/m}$  также является вогнутой функцией.



# Выпуклость композиции векторных функций. Пример.

## Задача

Предположим, что  $p \geq 1$ , а  $g_1, \dots, g_k$  являются выпуклыми и неотрицательными функциями. Тогда функция

$$f(x) = \left( \sum_{i=1}^k g_i(x)^p \right)^{1/p}$$

является выпуклой.

### Доказательство.

Чтобы это показать, рассмотрим функцию  $h : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ , определённую как

$$h(z) = \left( \sum_{i=1}^k \max\{z_i, 0\}^p \right)^{1/p},$$

с областью определения  $\text{dom } h = \mathbb{R}^k$ . Эта функция выпуклая и неубывающая, поэтому заключаем, что  $h(g(x))$  является выпуклой функцией от  $x$ . Для  $z \geq 0$  имеем

$$h(z) = \left( \sum_{i=1}^k z_i^p \right)^{1/p}.$$



# L-липшицев градиент

**Определение 1.** Пусть  $f$  — дифференцируемая функция. Говорят, что её градиент *липшицев* (или что  $f$  имеет  $L$ -липшицев градиент), если существует константа  $L \geq 0$  такая, что для любых  $x, y \in D$  выполняется

$$\|\nabla f(x) - \nabla f(y)\| \leq L\|x - y\|,$$

где  $\|\cdot\|$  — евклидова норма в  $\mathbb{R}^n$ .

## L-липшицев градиент.

**Определение 2.** Если функция  $f$  дважды непрерывно дифференцируема, то условие липшицевости градиента с константой  $L$  эквивалентно требованию

$$\|H_f(x)\|_2 \leq L \quad \text{для всех } x \in D,$$

где  $H_f(x)$  — матрица Гессе функции  $f$  в точке  $x$ , а  $\|\cdot\|_2$  — спектральная норма (наибольшее по модулю собственное значение).

## Сильная выпуклость.

**Определение 1.** Пусть  $f$  — дифференцируемая функция. Она называется  $\mu$ -*сильно выпуклой* на  $D$  (где  $\mu > 0$ ), если для любых  $x, y \in D$  выполняется

$$f(y) \geq f(x) + \langle \nabla f(x), y - x \rangle + \frac{\mu}{2} \|y - x\|^2,$$

где  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  — скалярное произведение, а  $\| \cdot \|$  — евклидова норма.

# Сильная выпуклость.

**Определение 2.** Если функция  $f$  дважды непрерывно дифференцируема, то она является  $\mu$ -сильно выпуклой на  $D$  тогда и только тогда, когда

$$H_f(x) \succeq \mu I \quad \text{для всех } x \in D,$$

то есть

$$\langle H_f(x)v, v \rangle \geq \mu \|v\|^2 \quad \text{для всех } v \in \mathbb{R}^n,$$

где  $H_f(x)$  — матрица Гессе,  $I$  — единичная матрица, а символ  $\succeq$  обозначает положительную определённость в матричном смысле.

## Условие градиентного доминирования/PL-условие.

**Определение.** Функция  $f$  удовлетворяет условию Поляка–Лоясевича (Polyak–Łojasiewicz, PL-условию) с константой  $\mu > 0$ , если для всех  $x \in D$  выполняется неравенство

$$\frac{1}{2} \|\nabla f(x)\|^2 \geq \mu(f(x) - f^*),$$

где  $f^* = \inf_{y \in D} f(y)$  — минимальное значение функции, а  $\|\cdot\|$  — евклидова норма.

Boyd, Stephen P., and Lieven Vandenberghe. Convex optimization. Cambridge university press, 2004. (Appendix A.4)