

# Методы оптимизации. Семинар 6. Субдифференциальное исчисление.

Корнилов Никита Максимович

Московский физико-технический институт

8 октября 2024г

Обобщение свойств градиента на точки недифференцируемости.

## Definition (Субградиент)

Пусть  $f : E \rightarrow \mathbb{R}$  функция, определенная на подмножестве  $E$  евклидова пространства  $V$  и  $x_0 \in E$ . Вектор  $s \in V$  называется *субградиентом функции  $f$  в точке  $x_0$* , если

$$f(x) \geq f(x_0) + \langle s, x - x_0 \rangle, \quad x \in E.$$

- Множество всех субград. в точке — *субдифференциал  $f$  в точке  $x_0$* , обозначение  $\partial f(x_0)$ .
- Если  $\partial f(x_0) \neq \emptyset$ , то функция  $f$  называется *субдифференцируемой в точке  $x_0$* .

# Посчитаем по определению

## Example

Пусть  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  функция  $f(x) = |x|$ . Посчитайте  $\partial f(x)$  для  $x \in \mathbb{R}$ .

# Свойства субдифференциала для **выпуклых функций**

- ① Субдифференциал — это выпуклое замкнутое множество (возможно, пустое)

$$\partial f(x) = \bigcap_{x \in E} \{s \in V : f(x) \geq f(x_0) + \langle s, x - x_0 \rangle\}$$

# Свойства субдифференциала для выпуклых функций

- 1 Субдифференциал — это выпуклое замкнутое множество (возможно, пустое)

$$\partial f(x) = \bigcap_{x \in E} \{s \in V : f(x) \geq f(x_0) + \langle s, x - x_0 \rangle\}$$

- 2 Пусть  $x_0 \in \text{int}(E)$  и функция  $f$  выпуклая. Тогда функция дифференцируемая в точке  $x_0$  тогда и только тогда субдифференциал состоит из одного элемента  $\partial f(x_0) = \{\nabla f(x_0)\}$ .
- 3 Пусть  $x_0 \in \text{int}(E)$  и функция  $f$  выпуклая. Тогда  $\partial f(x_0)$  не пуст и является выпуклым компактом.

# Свойства субдифференциала для выпуклых функций

- ❶ Субдифференциал — это выпуклое замкнутое множество (возможно, пустое)

$$\partial f(x) = \bigcap_{x \in E} \{s \in V : f(x) \geq f(x_0) + \langle s, x - x_0 \rangle\}$$

- ❷ Пусть  $x_0 \in \text{int}(E)$  и функция  $f$  выпуклая. Тогда функция дифференцируемая в точке  $x_0$  когда и только когда субдифференциал состоит из одного элемента  $\partial f(x_0) = \{\nabla f(x_0)\}$ .
- ❸ Пусть  $x_0 \in \text{int}(E)$  и функция  $f$  выпуклая. Тогда  $\partial f(x_0)$  не пуст и является выпуклым компактом.
- ❹ **Критерий глобального минимума.** Точка  $x_0$  — глобальный минимум функции  $f$  на  $E$  когда и только когда  $0 \in \partial f(x_0)$ .

# Свойства субдифференциала для произвольных функций

- 1 Субдифференциал — это всё ещё выпуклое замкнутое множество (возможно, пустое)
- 2 Пусть  $x_0 \in \text{int}(E)$  и  $f$  дифференцируема в  $x_0$ . Тогда либо  $\partial f(x_0) = \emptyset$ , либо  $\partial f(x_0) = \{\nabla f(x_0)\}$ .

# Свойства субдифференциала для произвольных функций

- 1 Субдифференциал — это всё ещё выпуклое замкнутое множество (возможно, пустое)
- 2 Пусть  $x_0 \in \text{int}(E)$  и  $f$  дифференцируема в  $x_0$ . Тогда либо  $\partial f(x_0) = \emptyset$ , либо  $\partial f(x_0) = \{\nabla f(x_0)\}$ .
- 3 **Критерий глобального минимума.** Точка  $x_0$  — глобальный минимум функции  $f$  на  $E$  когда и только когда  $0 \in \partial f(x_0)$ .



## Example

Пусть  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  функция  $f(x) = \sin(x)$  на  $E = \left[\frac{\pi}{2}, 2\pi\right]$ . Найдите  $\partial f(x)$ .

## Example (Норма)

Пусть  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  функция  $f(x) = \|x\|$ . Найдите  $\partial f(x)$ .

**Hint.** По определению, сопряженная норма  $\|g\|_* := \sup_{\|x\| \leq 1} \langle g, x \rangle$ .

# (Суб)Дифференцируемость и выпуклость

- Если функция  $f$  субдифференцируемая на  $E$ , то она выпукла на  $E$
- В общем случае из выпуклости не следует субдиф  $f(x) = -\sqrt{x}$ .
- Если функция  $f$  выпуклая, то она может не дифференцируема только в счетном числе точек.

- **Умножение на константу.** Пусть  $x_0 \in E$ ,  $c \geq 0$ , тогда

$$\partial [c \cdot f](x_0) = c \cdot \partial f(x_0)$$

- **Умножение на константу.** Пусть  $x_0 \in E$ ,  $c \geq 0$ , тогда

$$\partial [c \cdot f](x_0) = c \cdot \partial f(x_0)$$

- **Сумма.** Пусть  $f$  определена на  $E$ ,  $g$  определена на  $G$ , а  $x_0 \in E \cap G$ , тогда

$$\partial(f + g)(x_0) \supseteq \partial f(x_0) + \partial g(x_0)$$

Если  $f, g$  — выпуклы, а  $E \cap \text{int}(G) \neq \emptyset$ , то

$$\partial(f + g)(x_0) = \partial f(x_0) + \partial g(x_0)$$

Обобщение на  $m$  выпуклых функций и  $c_i \geq 0, i \in \overline{1, m}$

$$\partial \left( \sum_{i=1}^m f_i \right) (x_0) = \sum_{i=1}^m c_i \partial f_i(x_0).$$

- **Конечный максимум.** Пусть  $f_i : E_i \rightarrow \mathbb{R}$  функции для  $i = \overline{1, m}$  и  $f(x) := \max_{i=\overline{1, m}} f_i(x)$ . Тогда для  $x_0 \in \cap_{i=1}^m E_i$

$$\partial f(x_0) \supseteq \overline{\text{Conv}} \left( \bigcup_{i \in I(x_0)} \partial f_i(x_0) \right),$$

где  $I(x_0)$  – множество индексов, на которых достигается max.  
Если  $f_i$  выпуклые и  $x_0 \in \cap_{i=1}^m \text{int}(E_i)$ , тогда

$$\partial f(x_0) = \text{Conv} \left( \bigcup_{i \in I(x_0)} \partial f_i(x_0) \right).$$

- **Бесконечный максимум.** Пусть  $f_i : E_i \rightarrow \mathbb{R}$  функции для  $i \in I$ , где  $I$  — произвольное множество. При этом  $f(x) := \max_{i \in I} f_i(x)$ , определенная на  $E := \{x \in \cap_{i=1}^m E_i, \max_{i \in I} f_i(x) < +\infty\}$ . Тогда для  $x_0 \in E$

$$\partial f(x_0) \supseteq \overline{\text{Conv}} \left( \bigcup_{i \in I(x_0)} \partial f_i(x_0) \right).$$

Если  $f_i$  выпуклые,  $I$  компактно и  $i \rightarrow f_i(x)$  полунепрерывна сверху на  $I$  для любого  $x$ , тогда для  $x_0 \in \text{int}(E)$

$$\partial f(x_0) = \text{Conv} \left( \bigcup_{i \in I(x_0)} \partial f_i(x_0) \right).$$

- **Композиция.** Пусть  $g_i(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  выпуклые на  $E$  для  $i \in \overline{1, m}$ ,  $g(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m = (g_1(x), \dots, g_m(x))^T$ ,  $\phi(u) : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$  неубывающая выпуклая функция на  $U \supseteq g(E)$ . Тогда для композиции  $f(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} := \phi(g(x))$  и  $x_0 \in \text{int}(E)$

$$\partial f(x_0) = \bigcup_{p \in \phi(g(x_0))} \sum_{i=1}^m p_i \partial g_i(x_0).$$

Если  $\phi$  дифф, то

$$\partial f(x_0) = \sum_{i=1}^m \frac{\partial \phi}{\partial u_i} \partial g_i(x_0).$$

В частности, аффинное преобразование  $g(x) = Ax + b$  и выпуклая  $f$

$$\partial(f(Ax + b))(x_0) = A^T \partial f(Ax_0 + b)$$



## Example (Модуль через max)

Посчитайте  $\partial f(x)$  для  $f(x) : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} = |x|$  через субдифф максимума.

## Example

Посчитайте  $\partial f(x)$  для  $f(x) : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} = |x + 1| + |x - 1|$ .

## Example

Посчитайте  $\partial f(x)$  для  $f(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} = \exp(\|Ax + b\|_1)$

## Example (Норма через max)

Посчитайте  $\partial f(x)$  для  $f(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} = \|x\|$  через субдифф max.

# Moreau-Yosida Envelope

- $f(x)$  выпуклая, но негладкая
- Moreau-Yosida envelope ( $\lambda > 0$ )

$$M_{\lambda f}(x) = \inf_u \left( f(u) + \frac{1}{2\lambda} \|u - x\|_2^2 \right)$$

- Посчитаем  $M_{\lambda f}$  для  $|x|$

# Moreau-Yosida Envelope

- $f(x)$  выпуклая, но негладкая
- Moreau-Yosida envelope ( $\lambda > 0$ )

$$M_{\lambda f}(x) = \inf_u \left( f(u) + \frac{1}{2\lambda} \|u - x\|_2^2 \right)$$

- Посчитаем  $M_{\lambda f}$  для  $|x|$

$$M_{\lambda|\cdot|}(x) = \begin{cases} \frac{x^2}{2\lambda}, & |x| \leq \lambda \\ |x| - \lambda/2, & |x| \geq \lambda. \end{cases}$$

- $M_{\lambda f}(x)$  — выпуклая (infimal convolution)
- $M_{\lambda f}^*(y) = f^*(y) + \frac{\lambda}{2}\|y\|_2^2$   $\lambda$ -сильно выпуклая
- $M_{\lambda f}(x) = M_{\lambda f}^{**}(x)$
- Сопряженная к  $\lambda$ -сильно выпуклой —  $\frac{1}{\lambda}$ -гладкая
- Можно построить градиентные методы над  $M_{\lambda f}$

$$\nabla_x M_{\lambda f}(x) = \frac{1}{\lambda}(x - u^*), \quad u^* = \arg \min \left( f(u) + \frac{1}{2\lambda}\|u - x\|_2^2 \right)$$

- Множество минимумов  $f$  и  $M_{\lambda f}$  совпадают

# Субградиентный спуск

## Задача

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$$

## Субградиентный спуск

$$x^{k+1} = x^k - \gamma^k g^k, \quad \gamma^k = \frac{1}{(1+k)}$$

где  $g^k \in \partial f(x^k)$ . Ответ даём как  $\min_{k=1, K} f(x^k)$ .

Оптимальная сходимость для  $M$ -липшецевой функции  $f$  по значению

$$\mu\text{-сильно выпуклая: } O\left(\frac{M^2}{\mu K}\right)$$

$$\text{Выпуклая: } O\left(\frac{MR}{\sqrt{K}}\right)$$