

**Сопряжённые множества. Сопряжённые конусы. Многогранники. Сопряжённые функции и преобразование Лежандра.**

**Даниил Меркулов**

Методы Оптимизации. МФТИ

## Повторение

# Виды выпуклости

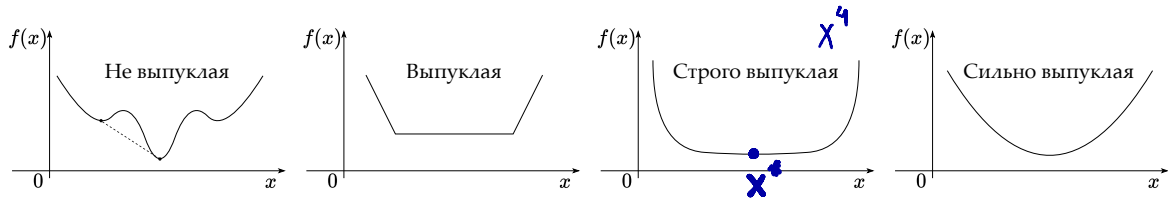


Рис. 1: Примеры выпуклых функций

# Гладкость

**Определение:** Будем говорить, что функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  является  $L$ -гладкой, если  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$  выполнено:

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

$$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

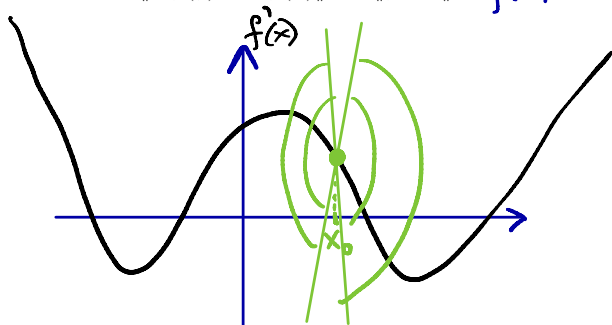
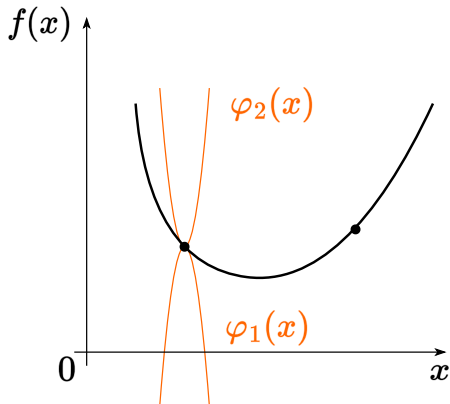
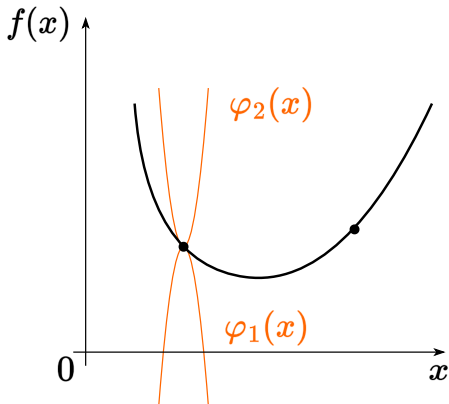


Рис. 2: Иллюстрация Липшицевых парабол, между которыми зажата гладкая функция. Чаще нас интересует мажорирующая из них.



# Гладкость



**Определение:** Будем говорить, что функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  является  $L$ -гладкой, если  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$  выполнено:

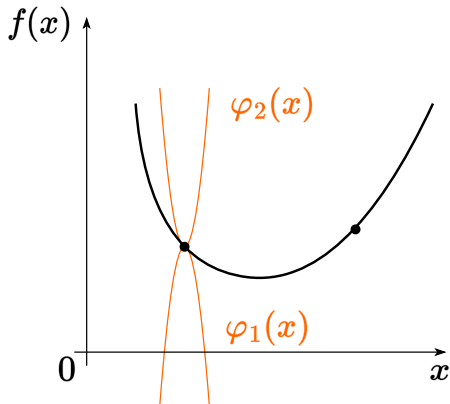
$$\|\nabla f(y) - \nabla f(x)\| \leq L\|y - x\|$$

Обратим внимание, что значение константы гладкости (Липшицевости градиента) зависит от выбора нормы. Если  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  - непрерывно дифференцируема и градиент Липшицев с константой  $L$ , то  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$ :

$$\|f(y) - f(x) - \langle \nabla f(x), y - x \rangle\| \leq \frac{L}{2} \|y - x\|^2$$

Рис. 2: Иллюстрация Липшицевых парабол, между которыми зажата гладкая функция. Чаще нас интересует мажорирующая из них.

# Гладкость



**Определение:** Будем говорить, что функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  является  $L$ -гладкой, если  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$  выполнено:

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

Обратим внимание, что значение константы гладкости (Липшицевости градиента) зависит от выбора нормы. Если  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  - непрерывно дифференцируема и градиент Липшицев с константой  $L$ , то  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$ :

$$\|f(y) - f(x) - \langle \nabla f(x), y - x \rangle\| \leq \frac{L}{2} \|y - x\|^2$$

Если зафиксируем  $x_0 \in \mathbb{R}^n$ , то:

$$\varphi_1(x) = f(x_0) + \langle \nabla f(x_0), x - x_0 \rangle - \frac{L}{2} \|x - x_0\|^2$$

$$\varphi_2(x) = f(x_0) + \langle \nabla f(x_0), x - x_0 \rangle + \frac{L}{2} \|x - x_0\|^2$$

Рис. 2: Иллюстрация Липшицевых парабол, между которыми зажата гладкая функция. Чаще нас интересует мажорирующая из них.

# Гладкость

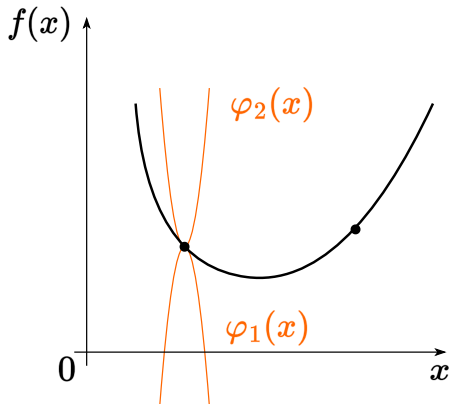


Рис. 2: Иллюстрация Липшицевых парабол, между которыми зажата гладкая функция. Чаще нас интересует мажорирующая из них.

**Определение:** Будем говорить, что функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  является  $L$ -гладкой, если  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$  выполнено:

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

Обратим внимание, что значение константы гладкости (Липшицевости градиента) зависит от выбора нормы. Если  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  - непрерывно дифференцируема и градиент Липшицев с константой  $L$ , то  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$ :

$$\|f(y) - f(x) - \langle \nabla f(x), y - x \rangle\| \leq \frac{L}{2} \|y - x\|^2$$

Если зафиксируем  $x_0 \in \mathbb{R}^n$ , то:

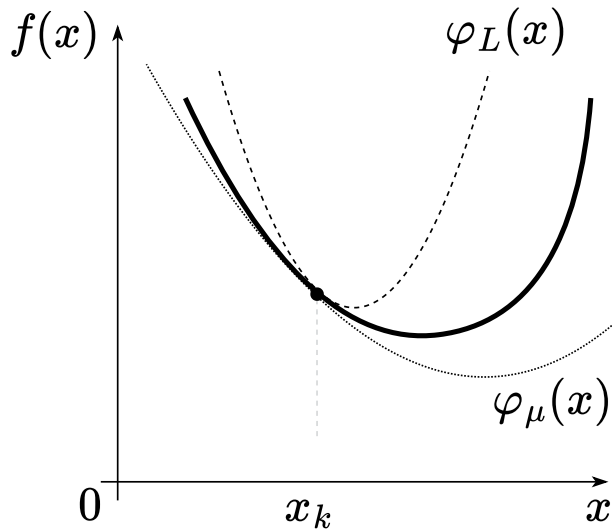
$$\varphi_1(x) = f(x_0) + \langle \nabla f(x_0), x - x_0 \rangle - \frac{L}{2} \|x - x_0\|^2$$

$$\varphi_2(x) = f(x_0) + \langle \nabla f(x_0), x - x_0 \rangle + \frac{L}{2} \|x - x_0\|^2$$

Это две параболы, и для них верно, что

$$\varphi_1(x) \leq f(x) \leq \varphi_2(x) \quad \forall x$$

## Гладкость и сильная выпуклость



$$\mu \leq f''(x) \leq L$$

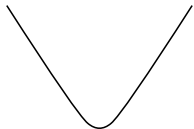
$$\forall x \in \text{dom } f$$

$$\mathbb{R}$$

$$\mu = 0$$

$$f'$$

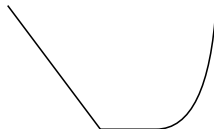
# Гладкость и сильная выпуклость



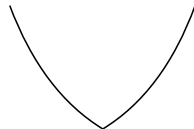
Гладкая  
Выпуклая



Гладкая  
 $\mu$  - сильно выпуклая



Негладкая  
Выпуклая



Негладкая  
 $\mu$  - сильно выпуклая

## Сопряженные множества

## Сопряженное множество

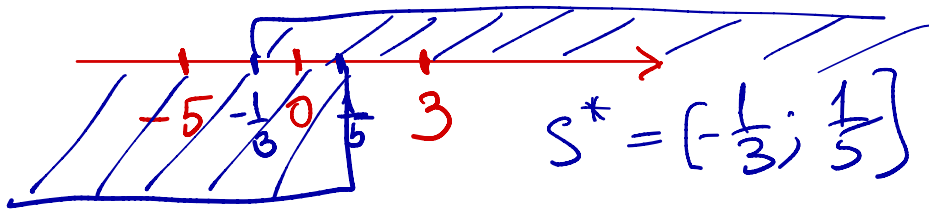
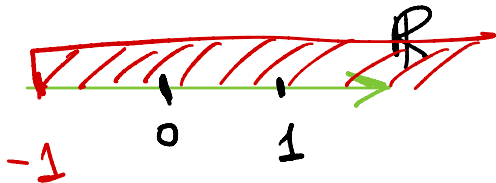
Пусть  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  — произвольное непустое множество.  
Тогда его сопряжённое множество определяется как:

$$S^* = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S\}$$

$$S = \{3; -5\}$$

$$S^* = ?$$

$$S = \{1\}$$



## Сопряженное множество

Пусть  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  — произвольное непустое множество.  
Тогда его сопряжённое множество определяется как:

$$S^* = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S\}$$

Множество  $S^{**}$  называется двойным сопряжённым множеством к  $S$ , если:

$$S^{**} = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S^*\}$$



# Сопряженное множество

Пусть  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  — произвольное непустое множество.  
Тогда его сопряжённое множество определяется как:

$$S^* = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S\}$$

Множество  $S^{**}$  называется двойным сопряжённым множеством к  $S$ , если:

$$S^{**} = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S^*\}$$

- Множества  $S_1$  и  $S_2$  называются **взаимно сопряжёнными**, если  $S_1^* = S_2$ ,  $S_2^* = S_1$ .

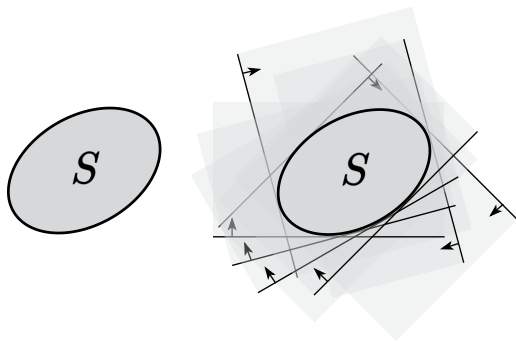


Рис. 3: Выпуклые множества можно описывать двойственным образом — через элементы множества и через множество опорных гиперплоскостей

# Сопряженное множество

Пусть  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  — произвольное непустое множество.  
Тогда его сопряжённое множество определяется как:

$$S^* = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S\}$$

Множество  $S^{**}$  называется двойным сопряжённым множеством к  $S$ , если:

$$S^{**} = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S^*\}$$

- Множества  $S_1$  и  $S_2$  называются **взаимно сопряжёнными**, если  $S_1^* = S_2$ ,  $S_2^* = S_1$ .
- Множество  $S$  называется **самосопряжённым**, если  $S^* = S$ .

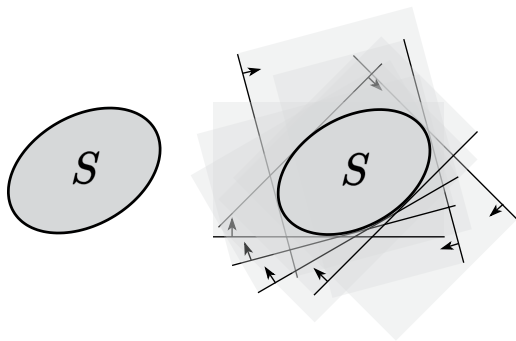


Рис. 3: Выпуклые множества можно описывать двойственным образом — через элементы множества и через множество опорных гиперплоскостей

# Свойства сопряжённых множеств

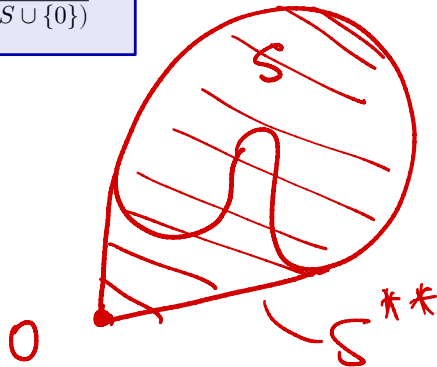
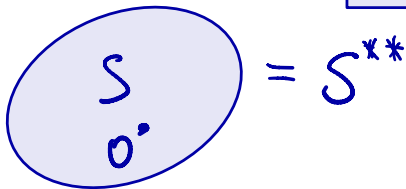
- Сопряжённое множество всегда замкнуто, выпукло и содержит ноль.

ноль

# Свойства сопряжённых множеств

- Сопряжённое множество всегда замкнуто, выпукло и содержит нуль.
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$S^{**} = \overline{\text{conv}(S \cup \{0\})}$$

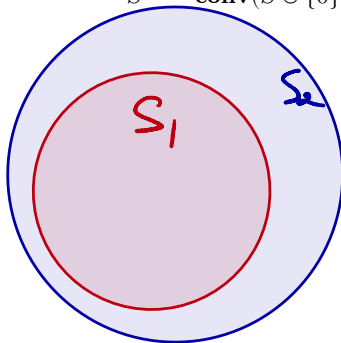


# Свойства сопряжённых множеств

- Сопряжённое множество всегда замкнуто, выпукло и содержит нуль.
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$S^{**} = \overline{\text{conv}(S \cup \{0\})}$$

- Если  $S_1 \subseteq S_2$ , то  $S_2^* \subseteq S_1^*$ .



# Свойства сопряжённых множеств

- Сопряжённое множество всегда замкнуто, выпукло и содержит нуль.
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$S^{**} = \overline{\mathbf{conv}(S \cup \{0\})}$$

- Если  $S_1 \subseteq S_2$ , то  $S_2^* \subseteq S_1^*$ .

$$\left( \bigcup_{i=1}^m S_i \right)^* = \bigcap_{i=1}^m S_i^*.$$

# Свойства сопряжённых множеств

- Сопряжённое множество всегда замкнуто, выпукло и содержит нуль.
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$S^{**} = \overline{\mathbf{conv}(S \cup \{0\})}$$

- Если  $S_1 \subseteq S_2$ , то  $S_2^* \subseteq S_1^*$ .
- $\left( \bigcup_{i=1}^m S_i \right)^* = \bigcap_{i=1}^m S_i^*$ .
- Если  $S$  замкнуто, выпукло и содержит 0, то  $S^{**} = S$ .

# Свойства сопряжённых множеств

- Сопряжённое множество всегда замкнуто, выпукло и содержит нуль.
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$S^{**} = \overline{\mathbf{conv}(S \cup \{0\})}$$

- Если  $S_1 \subseteq S_2$ , то  $S_2^* \subseteq S_1^*$ .
- $\left(\bigcup_{i=1}^m S_i\right)^* = \bigcap_{i=1}^m S_i^*$ .
- Если  $S$  замкнуто, выпукло и содержит 0, то  $S^{**} = S$ .

- $S^* = (\overline{S})^*$ .



## Пример 1

**i** Example

Доказать, что  $S^* = (\overline{S})^*$ .

A B

1

$$1. \forall a \in A \Rightarrow a \in B$$

$$2. \forall b \in B \Rightarrow b \in A$$

## Пример 1

### Example

Доказать, что  $S^* = (\overline{S})^*$ .

- $S \subset \overline{S} \Rightarrow (\overline{S})^* \subset S^*$ .

## Пример 1

### i Example

Доказать, что  $S^* = (\bar{S})^*$ .

- $S \subset \bar{S} \Rightarrow (\bar{S})^* \subset S^*$ .
- Пусть  $p \in S^*$  и  $x_0 \in \bar{S}$ ,  $x_0 = \lim_{k \rightarrow \infty} x_k$ . Тогда в силу непрерывности функции  $f(x) = p^T x$  имеем:

$p^T x_k \geq -1$   $\Rightarrow p^T x_0 \geq -1$ . Следовательно,  $p \in (\bar{S})^*$ , и значит  $S^* \subset (\bar{S})^*$ .

$x_k \in S \quad \langle p, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S$

## Пример 2

### Example

Доказать, что  $(\text{conv}(S))^* = S^*$ .

$$S \subset \text{conv}(S)$$
$$(\text{conv}(S))^* \supseteq S^*$$

## Пример 2

### Example

Доказать, что  $(\text{conv}(S))^* = S^*$ .

- $S \subset \text{conv}(S) \Rightarrow (\text{conv}(S))^* \subset S^*$ .

## Пример 2

### Example

Доказать, что  $(\text{conv}(S))^* = S^*$ .

- $S \subset \text{conv}(S) \Rightarrow (\text{conv}(S))^* \subset S^*$ .
- Пусть  $p \in S^*$  и  $x_0 \in \text{conv}(S)$ , то есть

$$x_0 = \sum_{i=1}^k \theta_i x_i, \quad x_i \in S, \quad \sum_{i=1}^k \theta_i = 1, \quad \theta_i \geq 0$$

## Пример 2

### i Example

Доказать, что  $(\text{conv}(S))^* = S^*$ .

- $S \subset \text{conv}(S) \Rightarrow (\text{conv}(S))^* \subset S^*$ .
- Пусть  $p \in S^*$  и  $x_0 \in \text{conv}(S)$ , то есть

$$x_0 = \sum_{i=1}^k \theta_i x_i, \quad x_i \in S, \quad \sum_{i=1}^k \theta_i = 1, \quad \theta_i \geq 0$$

- Тогда

$$p^T x_0 = \sum_{i=1}^k \theta_i p^T x_i \geq \sum_{i=1}^k \theta_i \cdot (-1) = 1 \cdot (-1) = -1.$$

## Пример 2

### i Example

Доказать, что  $(\text{conv}(S))^* = S^*$ .

- $S \subset \text{conv}(S) \Rightarrow (\text{conv}(S))^* \subset S^*$ .
- Пусть  $p \in S^*$  и  $x_0 \in \text{conv}(S)$ , то есть

$$x_0 = \sum_{i=1}^k \theta_i x_i, \quad x_i \in S, \quad \sum_{i=1}^k \theta_i = 1, \quad \theta_i \geq 0$$

- Тогда

$$p^T x_0 = \sum_{i=1}^k \theta_i p^T x_i \geq \sum_{i=1}^k \theta_i \cdot (-1) = 1 \cdot (-1) = -1.$$

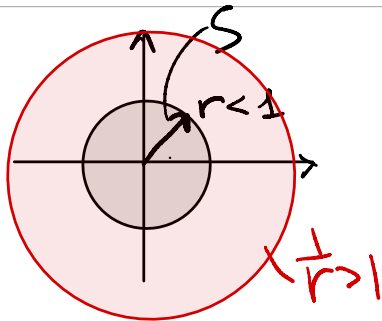
- Значит,  $p \in (\text{conv}(S))^*$ , и, следовательно,  $S^* \subset (\text{conv}(S))^*$ .



## Пример 3

### i Example

Докажите, что если  $B(0, r)$  — это шар радиуса  $r$  в некоторой норме с центром в нуле, то  $(B(0, r))^* = B(0, 1/r)$ .



### Пример 3

#### i Example

$$(B(0, r))^{X^*} = B(0, \frac{1}{r})^Y$$

Докажите, что если  $B(0, r)$  — это шар радиуса  $r$  в некоторой норме с центром в нуле, то  $(B(0, r))^{X^*} = B(0, 1/r)$ .

- Пусть  $B(0, r) = X$ ,  $B(0, 1/r) = Y$ . Возьмём вектор  $p \in X^*$ , тогда для любого  $x \in X$ :  
 $p^T x \geq -1$ .

$$p \in X^* : \langle p, x \rangle \geq -1$$

$$\forall x \in X \\ \|x\|_2 \leq r$$

## Пример 3

### i Example

Докажите, что если  $B(0, r)$  — это шар радиуса  $r$  в некоторой норме с центром в нуле, то  $(B(0, r))^* = B(0, 1/r)$ .

- Пусть  $B(0, r) = X$ ,  $B(0, 1/r) = Y$ . Возьмём вектор  $p \in X^*$ , тогда для любого  $x \in X$ :  
 $p^T x \geq -1$ .  $p \neq 0$
- Среди всех точек шара  $X$  возьмём такую  $x \in X$ , для которой скалярное произведение с  $p$  минимально:  $p^T x$ . Это точка  $\tilde{x} = -\frac{p}{\|p\|}r$ .

$$p^T \tilde{x} = p^T \left( -\frac{p}{\|p\|}r \right) = -\|p\|r \geq -1$$

$$\|p\| \leq \frac{1}{r} \in Y$$

Следовательно,  $X^* \subset Y$ .

$$\langle p, x \rangle \rightarrow \min$$
$$\langle p, x \rangle = -1$$

## Пример 3

### i Example

Докажите, что если  $B(0, r)$  — это шар радиуса  $r$  в некоторой норме с центром в нуле, то  $(B(0, r))^* = B(0, 1/r)$ .

- Пусть  $B(0, r) = X$ ,  $B(0, 1/r) = Y$ . Возьмём вектор  $p \in X^*$ , тогда для любого  $x \in X$ :  $p^T x \geq -1$ .
- Среди всех точек шара  $X$  возьмём такую  $x \in X$ , для которой скалярное произведение с  $p$  минимально:  $p^T x$ . Это точка  $x = -\frac{p}{\|p\|}r$ .

$$p^T x = p^T \left( -\frac{p}{\|p\|}r \right) = -\|p\|r \geq -1$$

$$\|p\| \leq \frac{1}{r} \in Y$$

Следовательно,  $X^* \subset Y$ .

$$p^T x \geq -1$$

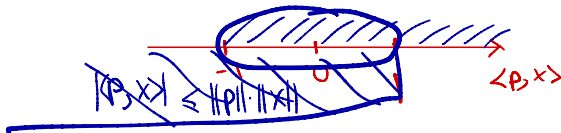
$\forall x$

- Теперь пусть  $p \in Y$ . Нужно показать, что  $p \in X^*$ , то есть  $\langle p, x \rangle \geq -1$ . Достаточно применить неравенство Коши–Буняковского:

$$\|\langle p, x \rangle\| \leq \|p\| \|x\| \leq \frac{1}{r} \cdot r = 1$$

Последнее верно, так как  $p \in B(0, 1/r)$  и  $x \in B(0, r)$ .

Следовательно,  $Y \subset X^*$ .



## Двойственный конус

Сопряжённым (двойственным) к конусу  $K$  называется множество  $K^*$  такое, что:

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

$$\lambda \geq 0$$

если  $S = K \Rightarrow \forall x \in K \Rightarrow \lambda x \in K$

$$S^* = \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1\}$$

$$\lambda \neq 0$$

$$\langle y, x \rangle \geq -\frac{1}{\lambda}$$

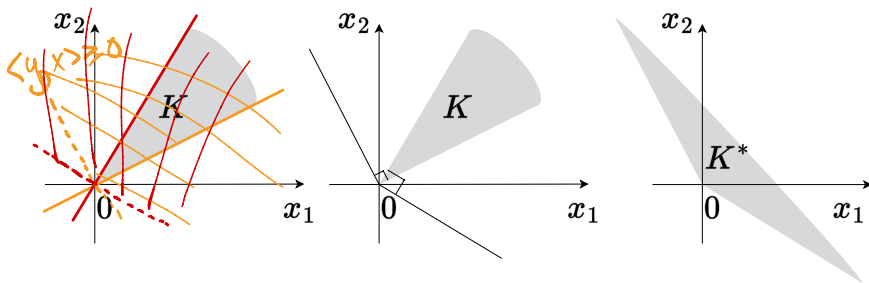
## Двойственный конус

Сопряжённым (двойственным) к конусу  $K$  называется множество  $K^*$  такое, что:

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

Чтобы показать, что это определение напрямую вытекает из предыдущих определений, напомним, что такое сопряжённое множество и что такое конус при  $\forall \lambda > 0$ .

$$\{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -1 \quad \forall x \in S\} \rightarrow \{\lambda y \in \mathbb{R}^n \mid \langle y, x \rangle \geq -\frac{1}{\lambda} \quad \forall x \in S\}$$



## Свойства двойственных конусов

- Пусть  $K$  — замкнутый выпуклый конус. Тогда  $K^{**} = K$ .

## Свойства двойственных конусов

- Пусть  $K$  — замкнутый выпуклый конус. Тогда  $K^{**} = K$ .
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  и конуса  $K \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$(S + K)^* = S^* \cap K^*$$



## Свойства двойственных конусов

- Пусть  $K$  — замкнутый выпуклый конус. Тогда  $K^{**} = K$ .
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  и конуса  $K \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$(S + K)^* = S^* \cap K^*$$

- Пусть  $K_1, \dots, K_m$  — конусы в  $\mathbb{R}^n$ , тогда:

$$\left( \sum_{i=1}^m K_i \right)^* = \bigcap_{i=1}^m K_i^*$$

## Свойства двойственных конусов

- Пусть  $K$  — замкнутый выпуклый конус. Тогда  $K^{**} = K$ .
- Для произвольного множества  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  и конуса  $K \subseteq \mathbb{R}^n$ :

$$(S + K)^* = S^* \cap K^*$$

- Пусть  $K_1, \dots, K_m$  — конусы в  $\mathbb{R}^n$ , тогда:

$$\left( \sum_{i=1}^m K_i \right)^* = \bigcap_{i=1}^m K_i^*$$

$$\left( \sum K_i \right)^* = \left( \bigcup_i K_i \right)^*$$

- Пусть  $K_1, \dots, K_m$  — конусы в  $\mathbb{R}^n$ . Если их пересечение имеет внутреннюю точку, то:

$$\left( \bigcap_{i=1}^m K_i \right)^* = \sum_{i=1}^m K_i^*$$

## Пример

$$x_3 - x_4 \geq 0 \quad x_2 - x_3 \geq 0 \quad x_1 - x_2 \geq 0$$

### Example

$$x_1 \geq x_2 \geq 0$$

Найдите сопряжённый конус для монотонного неотрицательного конуса:

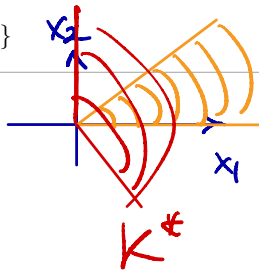
$$K = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_1 \geq x_2 \geq \dots \geq x_n \geq 0\}$$

1. Нарисуйте для  $n=2$

2. Подходим серьёзно 🤔

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

$$x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n \geq 0$$



## Пример

$$\forall x \in K$$

### Example

Найдите сопряжённый конус для монотонного неотрицательного конуса:

$$K = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_1 \geq x_2 \geq \dots \geq x_n \geq 0\}$$

Заметим, что:

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i = \underbrace{y_1(x_1 - x_2)}_{\text{blue}} + \underbrace{(y_1 + y_2)(x_2 - x_3)}_{\text{blue}} + \dots + \underbrace{(y_1 + y_2 + \dots + y_{n-1})(x_{n-1} - x_n)}_{\text{blue}} + \underbrace{(y_1 + \dots + y_n)x_n}_{\text{blue}}$$

Handwritten annotations in the image show the expansion of the sum with blue and red markings. The blue markings indicate the grouping of terms into differences, while the red markings show the cancellation of terms in the expansion of the differences.

$$\Rightarrow \begin{aligned} y_1 &\geq 0 \\ y_1 + y_2 &\geq 0 \\ y_1 + y_2 + y_3 &\geq 0 \end{aligned}$$

## Пример

### i Example

Найдите сопряжённый конус для монотонного неотрицательного конуса:

$$K = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x_1 \geq x_2 \geq \dots \geq x_n \geq 0\}$$

Заметим, что:

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i = y_1(x_1 - x_2) + (y_1 + y_2)(x_2 - x_3) + \dots + (y_1 + y_2 + \dots + y_{n-1})(x_{n-1} - x_n) + (y_1 + \dots + y_n)x_n$$

Так как во всей представленной сумме второй множитель в каждом слагаемом неотрицателен, то:

$$y_1 \geq 0, \quad y_1 + y_2 \geq 0, \quad \dots, \quad y_1 + \dots + y_n \geq 0$$

Следовательно,  $K^* = \left\{ y \mid \sum_{i=1}^k y_i \geq 0, \quad k = \overline{1, n} \right\}.$

# Многогранники

Множество решений системы линейных неравенств и равенств является многогранником:

$$Ax \preceq b, \quad Cx = d$$

Здесь  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $C \in \mathbb{R}^{p \times n}$ , а знак неравенства понимается покомпонентно.

# Многогранники

Множество решений системы линейных неравенств и равенств является многогранником:

$$Ax \preceq b, \quad Cx = d$$

Здесь  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $C \in \mathbb{R}^{p \times n}$ , а знак неравенства понимается покомпонентно.

## i Theorem

Пусть  $x_1, \dots, x_m \in \mathbb{R}^n$ . Тогда сопряжённым к многогранному множеству

$$S = \text{conv}(x_1, \dots, x_k) + \text{cone}(x_{k+1}, \dots, x_m)$$

является многогранник:

$$S^* = \{p \in \mathbb{R}^n \mid \langle p, x_i \rangle \geq -1, i = \overline{1, k}; \quad \langle p, x_i \rangle \geq 0, i = \overline{k+1, m}\}$$

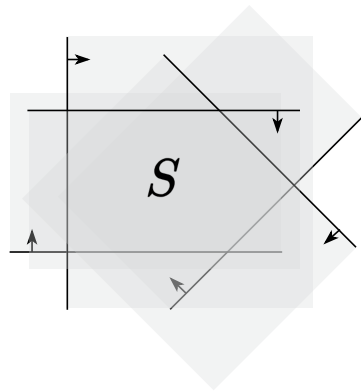


Рис. 5: Polyhedra

## Доказательство

- Пусть  $S = X$ ,  $S^* = Y$ . Возьмём некоторое  $p \in X^*$ , тогда  $\langle p, x_i \rangle \geq -1$ ,  $i = \overline{1, k}$ . В то же время, для любого  $\theta > 0$ ,  $i = \overline{k+1, m}$ :

$$\langle p, x_i \rangle \geq -1 \rightarrow \langle p, \theta x_i \rangle \geq -1$$

$$\langle p, x_i \rangle \geq -\frac{1}{\theta} \rightarrow \langle p, x_i \rangle \geq 0.$$

Следовательно,  $p \in Y \rightarrow X^* \subset Y$ .



## Доказательство

- Пусть  $S = X$ ,  $S^* = Y$ . Возьмём некоторое  $p \in X^*$ , тогда  $\langle p, x_i \rangle \geq -1$ ,  $i = \overline{1, k}$ . В то же время, для любого  $\theta > 0$ ,  $i = \overline{k+1, m}$ :

$$\langle p, x_i \rangle \geq -1 \rightarrow \langle p, \theta x_i \rangle \geq -1$$

$$\langle p, x_i \rangle \geq -\frac{1}{\theta} \rightarrow \langle p, x_i \rangle \geq 0.$$

Следовательно,  $p \in Y \rightarrow X^* \subset Y$ .

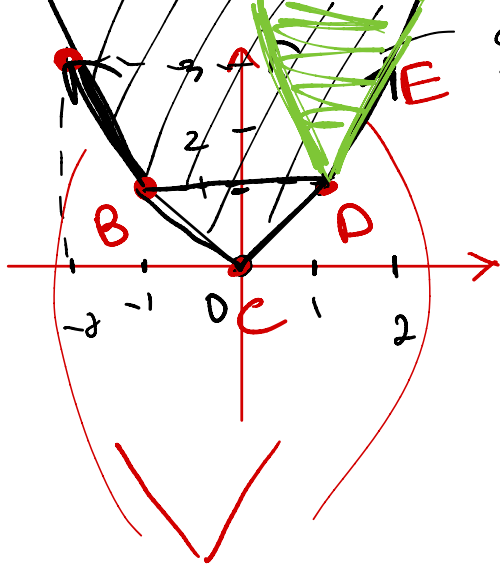
- Предположим, наоборот, что  $p \in Y$ . Для любой точки  $x \in X$ :  $x = \sum_{i=1}^m \theta_i x_i$ ,  $\sum_{i=1}^k \theta_i = 1$ ,  $\theta_i \geq 0$

Тогда:

$$\langle p, x \rangle = \sum_{i=1}^m \theta_i \langle p, x_i \rangle = \sum_{i=1}^k \theta_i \langle p, x_i \rangle + \sum_{i=k+1}^m \theta_i \langle p, x_i \rangle \geq \sum_{i=1}^k \theta_i (-1) + \sum_{i=1}^k \theta_i \cdot 0 = -1.$$

Следовательно,  $p \in X^* \rightarrow Y \subset X^*$ .

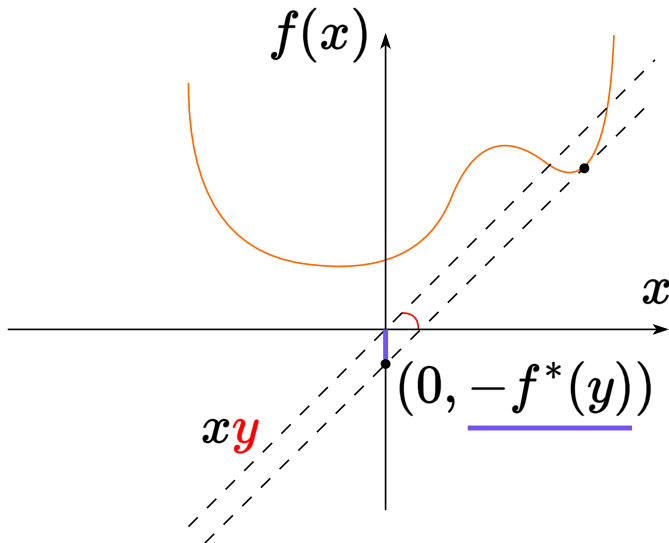
## Пример



$$S = \text{conv}(B, D, E) + \text{conv}(D, E, BA)$$

## Сопряжённые функции

# Сопряжённые функции

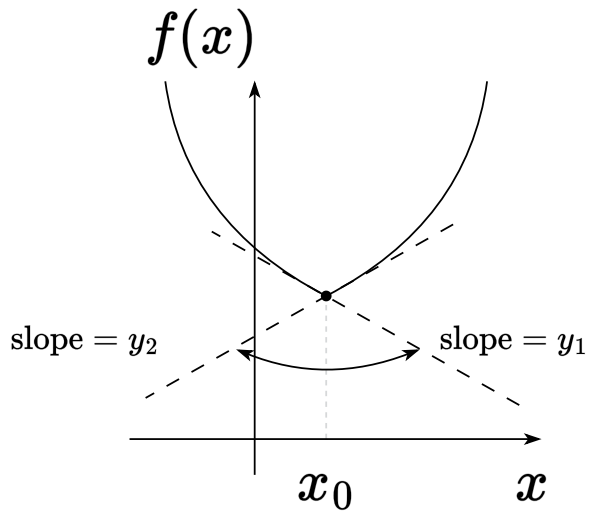


Напомним, что для отображения  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  функция, определяемая как

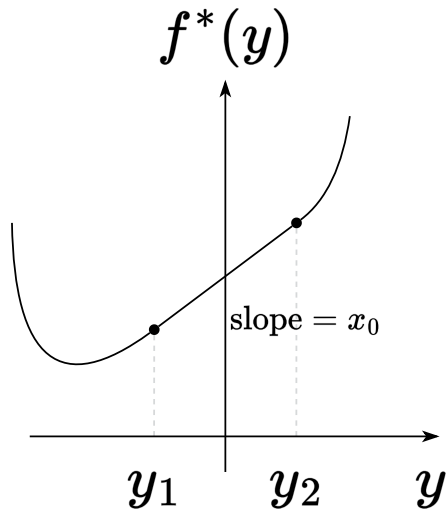
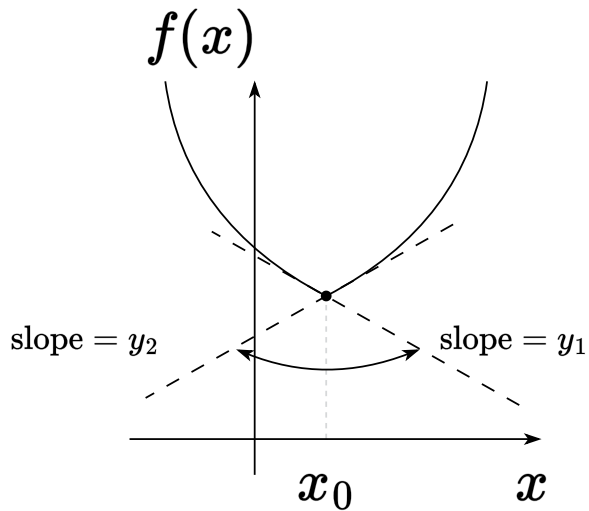
$$f^*(y) = \max_x [y^T x - f(x)]$$

называется его сопряжённой. Выражение выше называется преобразованием Лежандра.

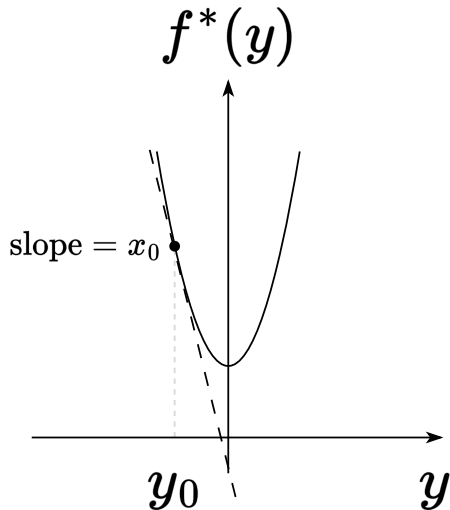
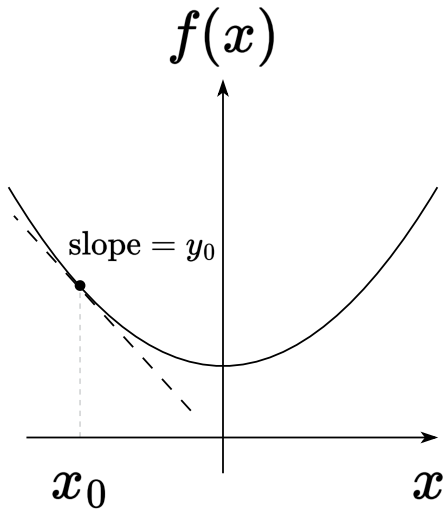
## Геометрическая интуиция



## Геометрическая интуиция



## Наклон $f$ и $f^*$



## Наклон $f$ и $f^*$

Предположим, что  $f$  — замкнутая и выпуклая функция. Тогда  $f$  сильно выпукла с параметром  $\mu \Leftrightarrow \nabla f^*$  является липшицевой с параметром  $1/\mu$ .



## Наклон $f$ и $f^*$

Предположим, что  $f$  — замкнутая и выпуклая функция. Тогда  $f$  сильно выпукла с параметром  $\mu \Leftrightarrow \nabla f^*$  является липшицевой с параметром  $1/\mu$ .

**Доказательство “ $\Rightarrow$ ”:** напомним, если  $g$  сильно выпукла с минимайзером  $x$ , то

$$g(y) \geq g(x) + \frac{\mu}{2} \|y - x\|^2, \quad \text{для всех } y$$

## Наклон $f$ и $f^*$

Предположим, что  $f$  — замкнутая и выпуклая функция. Тогда  $f$  сильно выпукла с параметром  $\mu \Leftrightarrow \nabla f^*$  является липшицевой с параметром  $1/\mu$ .

**Доказательство “ $\Rightarrow$ ”:** напомним, если  $g$  сильно выпукла с минимайзером  $x$ , то

$$g(y) \geq g(x) + \frac{\mu}{2} \|y - x\|^2, \quad \text{для всех } y$$

Введём обозначения  $x_u = \nabla f^*(u)$  и  $x_v = \nabla f^*(v)$ , тогда

$$\begin{aligned} f(x_v) - u^T x_v &\geq f(x_u) - u^T x_u + \frac{\mu}{2} \|x_u - x_v\|^2 \\ f(x_u) - v^T x_u &\geq f(x_v) - v^T x_v + \frac{\mu}{2} \|x_u - x_v\|^2 \end{aligned}$$

## Наклон $f$ и $f^*$

Предположим, что  $f$  — замкнутая и выпуклая функция. Тогда  $f$  сильно выпукла с параметром  $\mu \Leftrightarrow \nabla f^*$  является липшицевой с параметром  $1/\mu$ .

**Доказательство “ $\Rightarrow$ ”:** напомним, если  $g$  сильно выпукла с минимайзером  $x$ , то

$$g(y) \geq g(x) + \frac{\mu}{2} \|y - x\|^2, \quad \text{для всех } y$$

Введём обозначения  $x_u = \nabla f^*(u)$  и  $x_v = \nabla f^*(v)$ , тогда

$$f(x_v) - u^T x_v \geq f(x_u) - u^T x_u + \frac{\mu}{2} \|x_u - x_v\|^2$$

$$f(x_u) - v^T x_u \geq f(x_v) - v^T x_v + \frac{\mu}{2} \|x_u - x_v\|^2$$

Сложив эти неравенства, применяя неравенство Коши–Буняковского–Шварца и преобразуя, получаем:

$$\|x_u - x_v\|^2 \leq \frac{1}{\mu} \|u - v\|^2$$

## Наклон $f$ и $f^*$

**Доказательство “ $\Leftarrow$ ”:** для простоты обозначим  $g = f^*$  и  $L = \frac{1}{\mu}$ . Так как  $\nabla g$  является липшицевой с константой  $L$ , то и  $g_x(z) = g(z) - \nabla g(x)^T z$  также липшицева, следовательно

$$g_x(z) \leq g_x(y) + \nabla g_x(y)^T (z - y) + \frac{L}{2} \|z - y\|_2^2$$

## Наклон $f$ и $f^*$

**Доказательство “ $\Leftarrow$ ”:** для простоты обозначим  $g = f^*$  и  $L = \frac{1}{\mu}$ . Так как  $\nabla g$  является липшицевой с константой  $L$ , то и  $g_x(z) = g(z) - \nabla g(x)^T z$  также липшицева, следовательно

$$g_x(z) \leq g_x(y) + \nabla g_x(y)^T (z - y) + \frac{L}{2} \|z - y\|_2^2$$

Минимизируя обе части по  $z$  и преобразуя, получаем

$$\frac{1}{2L} \|\nabla g(x) - \nabla g(y)\|^2 \leq g(y) - g(x) + \nabla g(x)^T (x - y)$$

## Наклон $f$ и $f^*$

**Доказательство “ $\Leftarrow$ ”:** для простоты обозначим  $g = f^*$  и  $L = \frac{1}{\mu}$ . Так как  $\nabla g$  является липшицевой с константой  $L$ , то и  $g_x(z) = g(z) - \nabla g(x)^T z$  также липшицева, следовательно

$$g_x(z) \leq g_x(y) + \nabla g_x(y)^T (z - y) + \frac{L}{2} \|z - y\|_2^2$$

Минимизируя обе части по  $z$  и преобразуя, получаем

$$\frac{1}{2L} \|\nabla g(x) - \nabla g(y)\|^2 \leq g(y) - g(x) + \nabla g(x)^T (x - y)$$

Меняя местами  $x$ ,  $y$  и складывая, получаем

$$\frac{1}{L} \|\nabla g(x) - \nabla g(y)\|^2 \leq (\nabla g(x) - \nabla g(y))^T (x - y)$$

## Наклон $f$ и $f^*$

**Доказательство “ $\Leftarrow$ ”:** для простоты обозначим  $g = f^*$  и  $L = \frac{1}{\mu}$ . Так как  $\nabla g$  является липшицевой с константой  $L$ , то и  $g_x(z) = g(z) - \nabla g(x)^T z$  также липшицева, следовательно

$$g_x(z) \leq g_x(y) + \nabla g_x(y)^T (z - y) + \frac{L}{2} \|z - y\|_2^2$$

Минимизируя обе части по  $z$  и преобразуя, получаем

$$\frac{1}{2L} \|\nabla g(x) - \nabla g(y)\|^2 \leq g(y) - g(x) + \nabla g(x)^T (x - y)$$

Меня местами  $x$ ,  $y$  и складывая, получаем

$$\frac{1}{L} \|\nabla g(x) - \nabla g(y)\|^2 \leq (\nabla g(x) - \nabla g(y))^T (x - y)$$

Положим  $u = \nabla f(x)$ ,  $v = \nabla g(y)$ ; тогда  $x \in \partial g^*(u)$ ,  $y \in \partial g^*(v)$ , и выше получаем

$$(x - y)^T (u - v) \geq \frac{\|u - v\|^2}{L},$$

что и доказывает утверждение.

# Свойства сопряжённых функций

Напомним, что для отображения  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  функция, определяемая как

$$f^*(y) = \max_x [y^T x - f(x)]$$

называется его сопряжённой.

- Сопряжённые функции часто возникают в двойственных задачах, так как

$$-f^*(y) = \min_x [f(x) - y^T x]$$



# Свойства сопряжённых функций

Напомним, что для отображения  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  функция, определяемая как

$$f^*(y) = \max_x [y^T x - f(x)]$$

называется его сопряжённой.

- Сопряжённые функции часто возникают в двойственных задачах, так как

$$-f^*(y) = \min_x [f(x) - y^T x]$$

- Если  $f$  замкнута и выпукла, то  $f^{**} = f$ . Кроме того,

$$x \in \partial f^*(y) \Leftrightarrow y \in \partial f(x) \Leftrightarrow x \in \arg \min_z [f(z) - y^T z]$$

# Свойства сопряжённых функций

Напомним, что для отображения  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  функция, определяемая как

$$f^*(y) = \max_x [y^T x - f(x)]$$

называется его сопряжённой.

- Сопряжённые функции часто возникают в двойственных задачах, так как

$$-f^*(y) = \min_x [f(x) - y^T x]$$

- Если  $f$  замкнута и выпукла, то  $f^{**} = f$ . Кроме того,

$$x \in \partial f^*(y) \Leftrightarrow y \in \partial f(x) \Leftrightarrow x \in \arg \min_z [f(z) - y^T z]$$

- Если  $f$  строго выпукла, то

$$\nabla f^*(y) = \arg \min_z [f(z) - y^T z]$$

## Свойства сопряжённой функции (доказательства)

Покажем, что  $x \in \partial f^*(y) \Leftrightarrow y \in \partial f(x)$ , предполагая, что  $f$  выпукла и замкнута.

- **Доказательство**  $\Leftarrow$ : Пусть  $y \in \partial f(x)$ . Тогда  $x \in M_y$  — множество точек максимума  $y^T z - f(z)$  по  $z$ . Но

$$f^*(y) = \max_z \{y^T z - f(z)\} \quad \text{and} \quad \partial f^*(y) = \text{cl}(\text{conv}(\bigcup_{z \in M_y} \{z\})).$$

Следовательно,  $x \in \partial f^*(y)$ .

## Свойства сопряжённой функции (доказательства)

Покажем, что  $x \in \partial f^*(y) \Leftrightarrow y \in \partial f(x)$ , предполагая, что  $f$  выпукла и замкнута.

- **Доказательство**  $\Leftarrow$ : Пусть  $y \in \partial f(x)$ . Тогда  $x \in M_y$  — множество точек максимума  $y^T z - f(z)$  по  $z$ . Но

$$f^*(y) = \max_z \{y^T z - f(z)\} \quad \text{and} \quad \partial f^*(y) = \text{cl}(\text{conv}(\bigcup_{z \in M_y} \{z\})).$$

Следовательно,  $x \in \partial f^*(y)$ .

- **Доказательство**  $\Rightarrow$ : Из показанного выше, если  $x \in \partial f^*(y)$ , то  $y \in \partial f^*(x)$ , но  $f^{**} = f$ .

## Свойства сопряжённой функции (доказательства)

Покажем, что  $x \in \partial f^*(y) \Leftrightarrow y \in \partial f(x)$ , предполагая, что  $f$  выпукла и замкнута.

- **Доказательство**  $\Leftarrow$ : Пусть  $y \in \partial f(x)$ . Тогда  $x \in M_y$  — множество точек максимума  $y^T z - f(z)$  по  $z$ . Но

$$f^*(y) = \max_z \{y^T z - f(z)\} \quad \text{and} \quad \partial f^*(y) = \text{cl}(\text{conv}(\bigcup_{z \in M_y} \{z\})).$$

Следовательно,  $x \in \partial f^*(y)$ .

- **Доказательство**  $\Rightarrow$ : Из показанного выше, если  $x \in \partial f^*(y)$ , то  $y \in \partial f^*(x)$ , но  $f^{**} = f$ .

## Свойства сопряжённой функции (доказательства)

Покажем, что  $x \in \partial f^*(y) \Leftrightarrow y \in \partial f(x)$ , предполагая, что  $f$  выпукла и замкнута.

- **Доказательство**  $\Leftarrow$ : Пусть  $y \in \partial f(x)$ . Тогда  $x \in M_y$  — множество точек максимума  $y^T z - f(z)$  по  $z$ . Но

$$f^*(y) = \max_z \{y^T z - f(z)\} \quad \text{and} \quad \partial f^*(y) = \text{cl}(\text{conv}(\bigcup_{z \in M_y} \{z\})).$$

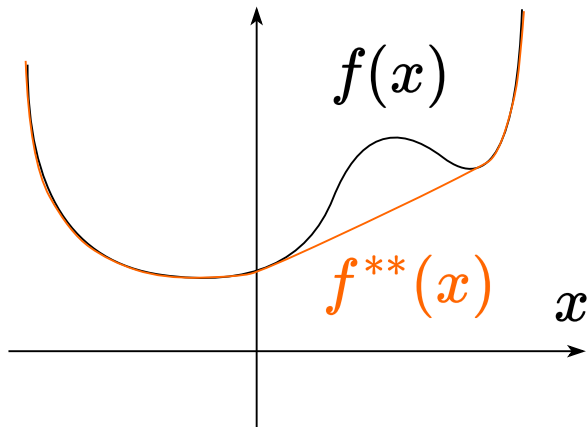
Следовательно,  $x \in \partial f^*(y)$ .

- **Доказательство**  $\Rightarrow$ : Из показанного выше, если  $x \in \partial f^*(y)$ , то  $y \in \partial f^*(x)$ , но  $f^{**} = f$ .

Очевидно,  $y \in \partial f(x) \Leftrightarrow x \in \arg \min_z \{f(z) - y^T z\}$

Наконец, если  $f$  строго выпукла, то мы знаем, что  $f(z) - y^T z$  имеет единственный минимизатор по  $z$ , и им должна быть  $\nabla f^*(y)$ .

Прямое следствие неравенства Фенхеля-Юнга  $f(x) \geq f^{**}(x)$ .



## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = ax + b$ .

1. По определению:

$$f^*(y) = \sup_{x \in \mathbb{R}} [yx - f(x)] = \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \quad \text{dom } f^* = \{y \in \mathbb{R} : \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \text{ is finite}\}$$



## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = ax + b$ .

1. По определению:

$$f^*(y) = \sup_{x \in \mathbb{R}} [yx - f(x)] = \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \quad \text{dom } f^* = \{y \in \mathbb{R} : \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \text{ is finite}\}$$

2. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = yx - f(x) = yx - ax - b = x(y - a) - b.$$

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = ax + b$ .

1. По определению:

$$f^*(y) = \sup_{x \in \mathbb{R}} [yx - f(x)] = \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \quad \text{dom } f^* = \{y \in \mathbb{R} : \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \text{ is finite}\}$$

2. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = yx - f(x) = yx - ax - b = x(y - a) - b.$$

3. Зададим область определения функции (т.е. те  $y$ , для которых  $\sup$  конечен). Это единственная точка,  $y = a$ . В противном случае можно выбрать такое  $x$ , что супремум будет бесконечен.

## Пример

### i Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = ax + b$ .

1. По определению:

$$f^*(y) = \sup_{x \in \mathbb{R}} [yx - f(x)] = \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \quad \text{dom } f^* = \{y \in \mathbb{R} : \sup_{x \in \mathbb{R}} g(x, y) \text{ is finite}\}$$

2. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = yx - f(x) = yx - ax - b = x(y - a) - b.$$

3. Зададим область определения функции (т.е. те  $y$ , для которых  $\sup$  конечен). Это единственная точка,  $y = a$ . В противном случае можно выбрать такое  $x$ , что супремум будет бесконечен.
4. Таким образом, имеем:  $\text{dom } f^* = \{a\}; f^*(a) = -b$

## Пример

### Question

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \frac{1}{x}$ ,  $x \in \mathbb{R}_{++}$ .

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = -\log x$ ,  $x \in \mathbb{R}_{++}$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = yx + \log x.$$

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = -\log x$ ,  $x \in \mathbb{R}_{++}$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = yx + \log x.$$

2. Эта функция неограничена сверху при  $y \geq 0$ . Следовательно, область определения  $f^*$  является  $\text{dom } f^* = \{y < 0\}$ .

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = -\log x$ ,  $x \in \mathbb{R}_{++}$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = yx + \log x.$$

2. Эта функция неограничена сверху при  $y \geq 0$ . Следовательно, область определения  $f^*$  является  $\text{dom } f^* = \{y < 0\}$ .
3. Эта функция выпукла и её максимум достигается в точке с нулевым градиентом:

$$\frac{\partial}{\partial x}(yx + \log x) = \frac{1}{x} + y = 0.$$

Таким образом, имеем  $x = -\frac{1}{y}$  и сопряжённая функция:

$$f^*(y) = -\log(-y) - 1.$$

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = e^x$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = yx - e^x.$$



## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = e^x$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = yx - e^x.$$

2. Эта функция неограничена сверху при  $y < 0$ . Следовательно, область определения  $f^*$  является  $\text{dom } f^* = \{y \geq 0\}$ .

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = e^x$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = yx - e^x.$$

2. Эта функция неограничена сверху при  $y < 0$ . Следовательно, область определения  $f^*$  является  $\text{dom } f^* = \{y \geq 0\}$ .
3. Максимум этой функции достигается при  $x = \log y$ . Следовательно:

$$f^*(y) = y \log y - y,$$

полагая  $0 \log 0 = 0$ .

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = x \log x, x \neq 0$ , и  $f(0) = 0, \quad x \in \mathbb{R}_+$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = xy - x \log x.$$

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = x \log x, x \neq 0$ , и  $f(0) = 0, \quad x \in \mathbb{R}_+$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = xy - x \log x.$$

2. Эта функция ограничена сверху для всех  $y$ . Следовательно,  $\text{dom } f^* = \mathbb{R}$ .

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = x \log x, x \neq 0$ , и  $f(0) = 0, \quad x \in \mathbb{R}_+$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = xy - x \log x.$$

2. Эта функция ограничена сверху для всех  $y$ . Следовательно,  $\text{dom } f^* = \mathbb{R}$ .
3. Максимум этой функции достигается при  $x = e^{y-1}$ . Следовательно:

$$f^*(y) = e^{y-1}.$$

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax$ ,  $A \in \mathbb{S}_{++}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \frac{1}{2}x^T Ax.$$

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \frac{1}{2}x^T A x$ ,  $A \in \mathbb{S}_{++}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \frac{1}{2}x^T A x.$$

2. Эта функция ограничена сверху для всех  $y$ . Следовательно,  $\text{dom } f^* = \mathbb{R}$ .

## Пример

### i Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \frac{1}{2}x^T A x$ ,  $A \in \mathbb{S}_{++}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \frac{1}{2}x^T A x.$$

2. Эта функция ограничена сверху для всех  $y$ . Следовательно,  $\text{dom } f^* = \mathbb{R}$ .
3. Максимум этой функции достигается при  $x = A^{-1}y$ . Следовательно:

$$f^*(y) = \frac{1}{2}y^T A^{-1}y.$$



## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \max_i x_i$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \max_i x_i.$$

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \max_i x_i$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \max_i x_i.$$

2. Обратим внимание, что если вектор  $y$  имеет хотя бы одну отрицательную компоненту, эта функция не ограничена по  $x$ .

## Пример

### i Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \max_i x_i$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \max_i x_i.$$

2. Обратим внимание, что если вектор  $y$  имеет хотя бы одну отрицательную компоненту, эта функция не ограничена по  $x$ .
3. Если  $y \succeq 0$  и  $1^T y > 1$ , то  $y \notin \text{dom } f^*(y)$ .

## Пример

### Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \max_i x_i$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \max_i x_i.$$

2. Обратим внимание, что если вектор  $y$  имеет хотя бы одну отрицательную компоненту, эта функция не ограничена по  $x$ .
3. Если  $y \succeq 0$  и  $1^T y > 1$ , то  $y \notin \text{dom } f^*(y)$ .
4. Если  $y \succeq 0$  и  $1^T y < 1$ , то  $y \notin \text{dom } f^*(y)$ .

## Пример

### i Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \max_i x_i$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \max_i x_i.$$

2. Обратим внимание, что если вектор  $y$  имеет хотя бы одну отрицательную компоненту, эта функция не ограничена по  $x$ .
3. Если  $y \succeq 0$  и  $1^T y > 1$ , то  $y \notin \text{dom } f^*(y)$ .
4. Если  $y \succeq 0$  и  $1^T y < 1$ , то  $y \notin \text{dom } f^*(y)$ .
5. Остается только случай  $y \succeq 0$  и  $1^T y = 1$ . В этом случае,  $x^T y \leq \max_i x_i$ .

## Пример

### i Example

Найдите  $f^*(y)$ , если  $f(x) = \max_i x_i$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ .

1. Рассмотрим функцию, поточечным супремумом которой является сопряжённая:

$$g(x, y) = \langle y, x \rangle - f(x) = y^T x - \max_i x_i.$$

2. Обратим внимание, что если вектор  $y$  имеет хотя бы одну отрицательную компоненту, эта функция не ограничена по  $x$ .
3. Если  $y \succeq 0$  и  $1^T y > 1$ , то  $y \notin \text{dom } f^*(y)$ .
4. Если  $y \succeq 0$  и  $1^T y < 1$ , то  $y \notin \text{dom } f^*(y)$ .
5. Остается только случай  $y \succeq 0$  и  $1^T y = 1$ . В этом случае,  $x^T y \leq \max_i x_i$ .
6. Следовательно,  $f^*(y) = 0$ .