

# Московский Государственный Университет

## Матричные вычисления и выпуклость

Выполнил: Курцев Д.В.

Группа: 517

Факультет Вычислительной математики и кибернетики

Кафедра Математических методов прогнозирования

Апрель 2024

# Часть 1. Матрично-векторное дифференцирование

## Задача 1

а)  $f(t) = \det(A - tI_n)$

$$df(t) = d(\det(A - tI_n)) = \det(A - tI_n) \langle (A - tI_n)^{-T}, d(A - tI_n) \rangle = \det(A - tI_n) \langle (A - tI_n)^{-T}, -I_n \rangle dt = -\det(A - tI_n) \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1} dt \Rightarrow f'(t) = -\det(A - tI_n) \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1}$$

$$d^2 f(t) = d(df(t)) = d(-\det(A - tI_n) \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1} dt) = d(-\det(A - tI_n)) \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1} dt - \det(A - tI_n) d(\operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1}) dt \quad (=)$$

Первое слагаемое мы уже знаем, т.к. в нём стоит  $df(t)$ :

$$\begin{aligned} d(-\det(A - tI_n)) \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1} dt &= \det(A - tI_n) \operatorname{tr}^2(A - tI_n)^{-1} dt^2 \\ d(\operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1}) &= \operatorname{tr}(d(A - tI_n)^{-1}) = \operatorname{tr}(-(A - tI_n)^{-1} d(A - tI_n) (A - tI_n)^{-1}) = \\ &= \operatorname{tr}(-(A - tI_n)^{-1} (-I_n) dt (A - tI_n)^{-1}) = \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-2} dt \quad \text{Тогда получаем:} \\ (=) \det(A - tI_n) [\operatorname{tr}^2(A - tI_n)^{-1} - \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-2}] dt^2 \end{aligned}$$

ОТВЕТ:  $f'(t) = -\det(A - tI_n) \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-1}$

$$f''(t) = \det(A - tI_n) [\operatorname{tr}^2(A - tI_n)^{-1} - \operatorname{tr}(A - tI_n)^{-2}]$$

б)  $f(t) = \|(A + tI_n)^{-1}b\|^2$

$$A \in \mathbb{S}^n \Rightarrow A + tI_n \in \mathbb{S}^n \Rightarrow (A + tI_n)^{-1} \in \mathbb{S}^n \Rightarrow (A + tI_n)^{-1} = (A + tI_n)^{-T}$$

$$df(t) = d\langle (A + tI_n)^{-1}b, (A + tI_n)^{-1}b \rangle = 2\langle (A + tI_n)^{-1}b, d((A + tI_n)^{-1}b) \rangle =$$

$$2\langle (A + tI_n)^{-1}b, -(A + tI_n)^{-2}b \rangle dt = -2b^T (A + tI_n)^{-T} (A + tI_n)^{-2}b dt =$$

$$-2b^T (A + tI_n)^{-3}b dt$$

$$d^2 f(t) = d(-2b^T (A + tI_n)^{-3}b dt) = -2b^T d(A + tI_n)^{-3} b = -2b^T 3(A + tI_n)^{-2} d(A + tI_n)^{-1} b = 6b^T (A + tI_n)^{-4} b dt, \text{ где } d(A + tI_n)^{-1} \text{ был посчитан в пункте а).}$$

ОТВЕТ:  $f'(t) = -2b^T (A + tI_n)^{-3}b$

$$f''(t) = 6b^T (A + tI_n)^{-4}b$$

## Задача 2

а)  $f(x) = \frac{1}{2} \|xx^T - A\|_F^2$ ,  $A \in \mathbb{S}^n$ ,  $xx^T \in \mathbb{S}^n \Rightarrow xx^T - A \in \mathbb{S}^n$

$$\begin{aligned} df(x) &= \frac{1}{2} d\langle xx^T - A, xx^T - A \rangle = \frac{1}{2} (\langle d(xx^T - A), xx^T - A \rangle + \langle xx^T - A, d(xx^T - A) \rangle) \\ &= \frac{1}{2} 2 \langle xx^T - A, d(xx^T - A) \rangle = \langle xx^T - A, d(x) x^T - x (dx)^T \rangle = \langle (xx^T - A)x, dx \rangle + \text{tr}[(xx^T - A)^T x (dx)^T] \\ &= \langle (xx^T - A)x, dx \rangle + \text{tr}[(dx)^T (xx^T - A)x] = \langle (xx^T - A)x, dx \rangle + \langle (xx^T - A)x, dx \rangle = 2 \langle (xx^T - A)x, dx \rangle \Rightarrow \nabla f(x) = 2(xx^T - A)x \end{aligned}$$

$$d^2 f(x) = d 2 \langle (xx^T - A)x, dx_1 \rangle = 2 \langle d[(xx^T - A)x], dx_1 \rangle \quad (=)$$

$$\begin{aligned} d(xx^T - A)x &= d(xx^T x - Ax) = d(x \langle x, x \rangle) - d(Ax) = \langle x, x \rangle dx_2 + x d\langle x, x \rangle - A dx_2 = \\ &= \|x\|^2 I_n dx_2 + 2x \langle x, dx_2 \rangle - A dx_2 = \|x\|^2 I_n dx_2 + 2xx^T dx_2 - A dx_2 = (\|x\|^2 I_n + 2xx^T - A) dx_2 \end{aligned}$$

Тогда получаем:

$$\begin{aligned} (=) \quad 2 \langle (\|x\|^2 I_n + 2xx^T - A) dx_2, dx_1 \rangle &= 2 \langle (\|x\|^2 I_n + 2xx^T - A)^T dx_1, dx_2 \rangle = \\ 2 \langle (\|x\|^2 I_n + 2xx^T - A) dx_1, dx_2 \rangle &\Rightarrow \nabla^2 f(x) = 2(\|x\|^2 I_n + 2xx^T - A) \end{aligned}$$

ОТВЕТ:  $\nabla f(x) = 2(xx^T - A)x$

$$\nabla^2 f(x) = 2(\|x\|^2 I_n + 2xx^T - A)$$

б)  $f(x) = \langle x, x \rangle^{\langle x, x \rangle}$

Для начала найдём  $dg(x)$ , где  $g(x) = x^x = e^{x \ln x}$

$$dg(x) = de^{x \ln x} = e^{x \ln x} d(x \ln x) = x^x (\ln x + 1) dx$$

Тогда отсюда следует, что

$$\begin{aligned} df(x) &= \langle x, x \rangle^{\langle x, x \rangle} (\ln \langle x, x \rangle + 1) d\langle x, x \rangle = 2f(x) (\ln \|x\|^2 + 1) \langle x, dx \rangle \Rightarrow \nabla f(x) = \\ 2f(x) (\ln \|x\|^2 + 1)x \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} d^2 f(x) &= 2df(x) (\ln \|x\|^2 + 1) \langle x, dx_1 \rangle + 2f(x) d(\ln \|x\|^2 + 1) \langle x, dx_1 \rangle + 2f(x) (\ln \|x\|^2 + 1) d\langle x, dx_1 \rangle \quad (=) \end{aligned}$$

$$d(\ln \langle x, x \rangle + 1) = \frac{2\langle x, dx_2 \rangle}{\langle x, x \rangle}$$

$$d\langle x, dx_1 \rangle = \langle dx_1, dx_2 \rangle \quad \text{Тогда получим:}$$

$$\begin{aligned} (=) \quad 2 [2f(x) (\ln \|x\|^2 + 1)^2 \langle x, dx_1 \rangle \langle x, dx_2 \rangle + \frac{2f(x)}{\|x\|^2} \langle x, dx_1 \rangle \langle x, dx_2 \rangle + 2f(x) (\ln \|x\|^2 + 1) \langle dx_1, dx_2 \rangle] &= \{ \langle x, dx_1 \rangle \langle x, dx_2 \rangle = x^T dx_1 x^T dx_2 = dx_1^T x x^T dx_2 = \langle x x^T dx_1, dx_2 \rangle \} = \\ 4f(x) (\ln \|x\|^2 + 1)^2 \langle x x^T dx_1, dx_2 \rangle + \frac{4f(x)}{\|x\|^2} \langle x x^T dx_1, dx_2 \rangle + 2f(x) (\ln \|x\|^2 + 1) I_n \langle dx_1, dx_2 \rangle &\Rightarrow \end{aligned}$$

$$\nabla^2 f(x) = f(x) [4(\ln\|x\|^2 + 1)^2 xx^T + \frac{4}{\|x\|^2}xx^T + 2(\ln\|x\|^2 + 1)I_n]$$

Ответ:  $\nabla f(x) = 2f(x) (\ln\|x\|^2 + 1)x$

$$\nabla^2 f(x) = f(x)[4(\ln\|x\|^2 + 1)^2 xx^T + \frac{4}{\|x\|^2}xx^T + 2(\ln\|x\|^2 + 1)I_n]$$

### Задача 3

а)  $f(x) = \prod_{i=1}^d x_i^{\alpha_i}$ , где  $\alpha_i \geq 0$  и  $\sum_{i=1}^d \alpha_i = 1$

Найдем гессиан данной функции. Для этого посчитаем частные производные:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} \prod_k x_k^{\alpha_k} = \frac{\partial^2}{\partial x_i} \alpha_j x_j^{\alpha_j-1} \prod_{k \neq j} x_k^{\alpha_k} = \alpha_i \alpha_j x_i^{\alpha_i-1} x_j^{\alpha_j-1} \prod_{k \neq i,j} x_k^{\alpha_k}, \quad i \neq j$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2} = \frac{\partial^2}{\partial x_i^2} \alpha_i x_i^{\alpha_i-1} \prod_{k \neq i} x_k^{\alpha_k} = \alpha_i(\alpha_i - 1) x_i^{\alpha_i-2} \prod_{k \neq i} x_k^{\alpha_k}$$

То есть гессиан имеет вид:

$$H = \prod_{i=1}^d x_i^{\alpha_i} \begin{bmatrix} \frac{\alpha_0(\alpha_0-1)}{x_0^2} & \frac{\alpha_0\alpha_1}{x_0x_1} & \dots & \frac{\alpha_0\alpha_d}{x_0x_d} \\ \frac{\alpha_0\alpha_1}{x_0x_1} & \frac{\alpha_1(\alpha_1-1)}{x_1^2} & \dots & \frac{\alpha_1\alpha_d}{x_1x_d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\alpha_0\alpha_d}{x_0x_d} & \frac{\alpha_1\alpha_d}{x_1x_d} & \dots & \frac{\alpha_d(\alpha_d-1)}{x_d^2} \end{bmatrix}$$

Видно, что  $\prod_{i=1}^d x_i^{\alpha_i} > 0$  и  $H$  можно переписать следующим образом:

$$H = \frac{\alpha}{x} \left( \frac{\alpha}{x} \right)^T - D,$$

где  $\left[ \frac{\alpha}{x} \right]_i = \frac{\alpha_i}{x_i}$ ,  $D = \text{diag} \left( \frac{\alpha_0}{x_0^2} \dots \frac{\alpha_d}{x_d^2} \right)$

Докажем знакопостоянство гессиана  $H$ . Для  $\forall y \in \mathbb{R}^d$ :

$$\begin{aligned} y^T H y &= y^T \frac{\alpha}{x} \left( \frac{\alpha}{x} \right)^T y - y^T D y = \left( y^T \frac{\alpha}{x} \right)^2 - y^T D y = \left( \sum_{i=1}^d \frac{\alpha_i y_i}{x_i} \right)^2 - \sum_{i=1}^d \frac{\alpha_i y_i^2}{x_i^2} = \\ &= \left( \sum_{i=1}^d \alpha_i z_i \right)^2 - \sum_{i=1}^d \alpha_i z_i^2 \end{aligned}$$

По неравенству Йенсена для выпуклой функции  $f(z) = z^2$  имеем:

$$\left( \sum_{i=1}^d \alpha_i z_i \right)^2 \leq \sum_{i=1}^d \alpha_i z_i^2$$

Отсюда следует, что  $y^T H y \leq 0$  для  $\forall y \in \mathbb{R}^d$

Ч.т.д.

b)  $f(X) = \langle X^{-1}, A \rangle$ ,  $X \in \mathbb{S}_{++}^n \Rightarrow X^{-1} \in \mathbb{S}_{++}^n$

$$df(X) = d\langle X^{-1}, A \rangle = -\langle X^{-1} dX X^{-1}, A \rangle = -\langle dX, X^{-1} A X^{-1} \rangle$$

$$d^2 f(X) = -d\langle dX, X^{-1} A X^{-1} \rangle = -\langle dX_1, d(X^{-1}) A X^{-1} + X^{-1} A d(X^{-1}) \rangle =$$

$$\langle dX_1, X^{-1} dX_2 X^{-1} A X^{-1} + X^{-1} A X^{-1} dX_2 X^{-1} \rangle = \{X^{-1}, A \in \mathbb{S}_+^n \Rightarrow \exists L, M :$$

$$X^{-1} = L L^T, A = M M^T\} = \langle dX X^{-1}, L L^T dX X^{-1} M M^T \rangle$$

$$+ \langle X^{-1} dX, M M^T X^{-1} dX L L^T \rangle = \langle L^T dX X^{-1} M, L^T dX X^{-1} M \rangle$$

$$+ \langle M^T X^{-1} dX L, M^T X^{-1} dX L \rangle \geq 0$$

Ч.т.д.

## Задача 4

$$L(x) = L(A^{-1}b), x = A^{-1}b \Rightarrow Ax = b$$

$$dL = \nabla_x L(x)^T dx = \text{tr} \nabla_A L^T dA + \nabla_b L^T db$$

$$Ax = b \Rightarrow dAx + A dx = db \Rightarrow dx = A^{-1}(db - dAx)$$

$$dL = \nabla_x L(x)^T dx = \nabla_x L(x)^T A^{-1}(db - dAx) = \nabla_x L(x)^T A^{-1} db - \nabla_x L(x)^T A^{-1} dAx =$$

$$\nabla_x L(x)^T A^{-1} db - \text{tr}(x \nabla_x L(x)^T A^{-1} dA)$$

$$\Rightarrow \nabla_b L = A^{-T} \nabla_x L(x); \quad \nabla_A L = -A^{-T} \nabla_x L(x) x^T = -\nabla_b L(x) x^T$$

## Часть 2. Выпуклость

### Задача 1

а)  $S_a = \{x | \text{dist}(x, S) \leq a\}$ ,  $S \subseteq \mathbb{R}$ ,  $\text{dist}(x, S) = \inf_{y \in S} \|x - y\|$  и  $S$  - выпукло

Рассмотрим произвольные точки  $x_1, x_2 \in S_a$  и  $\lambda \in [0, 1]$ . Тогда для выпуклости  $S_a$  необходимо показать, что точка  $\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2 \in S_a$ .

Так как  $x_1, x_2 \in S_a$ , то  $\exists y_1, y_2 \in S : \|x_1 - y_1\| \leq a, \|x_2 - y_2\| \leq a$ . Так как  $S$  - выпуклое, то  $y = \lambda y_1 + (1 - \lambda)y_2 \in S$ . Тогда получим, что:

$$\begin{aligned} \text{dist}(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, S) &= \inf_{y \in S} \|\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2 - y\| \leq \|\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2 - \lambda y_1 - (1 - \lambda)y_2\| \\ &= \|\lambda(x_1 - y_1) + (1 - \lambda)(x_2 - y_2)\| \leq \|\lambda(x_1 - y_1)\| + \|(1 - \lambda)(x_2 - y_2)\| \leq \\ &\lambda a + (1 - \lambda)a = a \end{aligned}$$

Таким образом, имеем:  $\text{dist}(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, S) \leq a$ . Отсюда следует, что  $S_a$  - выпуклое множество.

Ч.т.д.

б)  $S_{-a} = \{x | B(x, a) \subset S\}$ ,  $a \geq 0$ ,  $S$  - выпукло

Докажем по определению.  $S_{-a}$  будет выпуклым множеством, если для  $\forall x_1, x_2 \in S_{-a}$  и  $\lambda \in [0, 1]$ , точка  $\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2 \in S_{-a}$ .

Возьмём произвольный  $x \in B(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, a)$ , покажем, что  $x \in S$ .

Так как,  $x \in B(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, a)$ , отсюда следует, что  $\|x - \lambda x_1 - (1 - \lambda)x_2\| \leq a$ . Обозначим  $r = x - \lambda x_1 - (1 - \lambda)x_2$  и  $\|r\| \leq a$ . Получим:

$$x = \lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2 + r = \lambda(x_1 + r) + (1 - \lambda)(x_2 + r)$$

Где  $x_1 + r \in B(x_1, a) \Rightarrow x_1 + r \in S$  и  $x_2 + r \in B(x_2, a) \Rightarrow x_2 + r \in S$ . Следовательно и  $\lambda(x_1 + r) + (1 - \lambda)(x_2 + r) \in S$  в силу выпуклости. Таким образом имеем  $\forall x \in B(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2, a) \Rightarrow x \in S$ , что доказывает выпуклость  $S_{-a}$ .

Ч.т.д.

### Задача 2

$$f(x) = \sum_{i=1}^d x_i^4, f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$$

По критерию дважды дифференцируемой функции  $f(x)$ , для выпуклости необходимо и достаточно, чтобы гессиан данной функции был неотрицательно определённым, а для  $\mu$ -сильной выпуклости необходимо и достаточно, чтобы гессиан данной функции был положительно определённым и имел все собственные значения больше или равные  $\mu$  ( $\mu > 0$ ). Найдём гессиан  $f(x)$ :

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i^2} = \frac{\partial^2}{\partial x_i^2} (x_i^4) = 12x_i^2$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial}{\partial x_i} (4x_j^3) = 0$$

Отсюда получим, что гессиан будет диагональной матрицей, где каждый диагональный элемент равен  $12x_i^2$ . Видно, что все  $12x_i^2 \geq 0$ , тогда получим, что гессиан имеет все неотрицательные собственные значения, таким образом данная функция будет выпуклой.

Для  $\mu$ -сильной выпуклости необходимо, чтобы  $12x_i^2 \geq \mu$  для всех  $i$ . Это должно выполняться для всех  $x_i \in \mathbb{R}^d$ . Однако, для  $x_i = 0$ ,  $12x_i^2 = 0$ , что меньше  $\mu$ , если  $\mu > 0$ . Это означает, что функция не может быть  $\mu$ -сильной выпуклой для  $\mu > 0$ .

Ответ: выпукла, но не  $\mu$ -сильно выпукла

### Задача 3

а)  $f(X) = \lambda_{\max}(X)$ ,  $f : \mathbb{S}^d \rightarrow \mathbb{R}$

По определению функция выпукла, если для любых матриц  $X, Y \in \mathbb{S}^d$  и для всех  $\alpha \in [0, 1]$ , верно:

$$f(\alpha X + (1 - \alpha)Y) \leq \alpha f(X) + (1 - \alpha)f(Y)$$

Рассмотрим две произвольные матрицы  $X, Y \in \mathbb{S}^d$  и параметр  $\alpha \in [0, 1]$ . Определим  $Z = \alpha X + (1 - \alpha)Y$ . Тогда необходимо доказать, что:

$$\lambda_{\max}(Z) \leq \alpha \lambda_{\max}(X) + (1 - \alpha) \lambda_{\max}(Y)$$

Пусть  $x$  будет собственным вектором матрицы  $X$ , соответствующим  $\lambda_{\max}(X)$ , и пусть  $y$  будет собственным вектором матрицы  $Y$ , соответствующим  $\lambda_{\max}(Y)$ . Собственные векторы можно выбирать единичной длины, поэтому  $x^T x = y^T y = 1$ .

Пусть  $v$  будет собственным вектором матрицы  $Z$ , соответствующим  $\lambda_{\max}(Z)$ , также нормированным до единичной длины. Теперь оценим максимальное собственное значение  $Z$  по  $v$ :

$$\lambda_{\max}(Z) = v^T Z v = v^T (\alpha X + (1 - \alpha)Y) v = \alpha v^T X v + (1 - \alpha) v^T Y v$$

Так как  $v^T X v$  и  $v^T Y v$  это скаляры, они являются значениями квадратичной формы, соответствующей  $X$  и  $Y$ , определенных на векторе  $v$ , которые по определению максимального собственного значения меньше или равны  $\lambda_{\max}(X)$  и  $\lambda_{\max}(Y)$  соответственно. То есть:

$$v^T X v \leq \lambda_{\max}(X)$$

$$v^T Y v \leq \lambda_{\max}(Y)$$

Таким образом, получим что:

$$\lambda_{\max}(\alpha X + (1 - \alpha)Y) \leq \alpha \lambda_{\max}(X) + (1 - \alpha) \lambda_{\max}(Y)$$

Отсюда следует, что функция  $f(X) = \lambda_{\max}(X)$  выпукла.

$$\text{b) } f(X) = \lambda_{\min}(X), f : \mathbb{S}^d \rightarrow \mathbb{R}$$

Аналогично по определению вогнутой функции  $f(\alpha X + (1 - \alpha)Y) \geq \alpha f(X) + (1 - \alpha)f(Y)$ , для  $X, Y \in \mathbb{S}^d$  и  $\alpha \in [0, 1]$ , получим:

$$\lambda_{\min}(Z) = v^T Z v = v^T (\alpha X + (1 - \alpha)Y) v = \alpha v^T X v + (1 - \alpha) v^T Y v$$

Где

$$v^T X v \geq \lambda_{\min}(X)$$

$$v^T Y v \geq \lambda_{\min}(Y)$$

Отсюда следует, что

$$\lambda_{\min}(Z) \geq \alpha \lambda_{\min}(X) + (1 - \alpha) \lambda_{\min}(Y)$$

и функция  $f(X) = \lambda_{\min}(X)$  вогнута.

Ответ: а) выпукла

б) вогнута



## Задача 4

$$f(X) = \text{tr}(X^{-1}), \quad X \in \mathbb{S}_{++}^n$$

$$f(X) = \text{tr}(X^{-1}) = \text{tr}(X^{-1}I) = \langle X^{-1}, I \rangle, \quad I \in \mathbb{S}_{++}^n$$

Тогда по задаче 3b из первой части получим, что  $d^2 f(X) > 0$ . Тогда по критерию получим, что данная функция выпукла (гессиан неотрицательный)

Ответ: выпуклая

## Задача 5

Докажем неравенство Гёльдера

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

с помощью неравенства Йенсена для выпуклой на  $\mathbb{R}_{++}$  функции  $f(x) = -\ln x$ , где  $p > 1$  и  $1/p + 1/q = 1$ .

По неравенству Йенсена, получим:

$$\sum_{i=1}^d \alpha_i \ln x_i \leq \ln \sum_{i=1}^d \alpha_i x_i$$

Возведём в степень данное неравенство:

$$e^{\sum_{i=1}^d \alpha_i \ln x_i} \leq e^{\ln \sum_{i=1}^d \alpha_i x_i} \Rightarrow \prod_{i=1}^d x_i^{\alpha_i} \leq \sum_{i=1}^d \alpha_i x_i$$

Пусть теперь  $d = 2$ , тогда

$$x_1^{\alpha_1} x_2^{\alpha_2} \leq \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2, \quad \alpha_1 + \alpha_2 = 1, \alpha_i \geq 0, i = 1, 2$$

Обозначим  $u = x_1^{\alpha_1}, v = x_2^{\alpha_2}$ , тогда получим неравенство Юнга:

$$uv \leq \alpha_1 u^{1/\alpha_1} + \alpha_2 v^{1/\alpha_2}, \quad p = \frac{1}{\alpha_1} > 1$$

Докажем теперь неравенство Гёльдера. Введём обозначения

$$X = \left( \sum_{i=1}^d |x_i|^p \right)^{1/p}, \quad Y = \left( \sum_{i=1}^d |y_i|^q \right)^{1/q}$$

По неравенству Юнга для  $\forall i$  :

$$\left(\frac{|x_i|}{X}\right) \left(\frac{|y_i|}{Y}\right) \leq \frac{1}{p} \left(\frac{|x_i|}{X}\right)^p + \frac{1}{q} \left(\frac{|y_i|}{Y}\right)^q$$

Сложим по  $i$ :

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^d \frac{|x_i y_i|}{XY} &\leq \frac{1}{p} \sum_{i=1}^d \left(\frac{|x_i|}{X}\right)^p + \frac{1}{q} \sum_{i=1}^d \left(\frac{|y_i|}{Y}\right)^q = \frac{1}{p} \frac{1}{X^p} \sum_{i=1}^d |x_i|^p + \frac{1}{q} \frac{1}{Y^q} \sum_{i=1}^d |y_i|^q = \\ &= \frac{1}{p} \frac{1}{X^p} X^p + \frac{1}{q} \frac{1}{Y^q} Y^q = 1 \end{aligned}$$

Таким образом, получим, что:

$$\sum_{i=1}^d \frac{|x_i y_i|}{XY} \leq 1 \quad \Rightarrow \quad \sum_{i=1}^d |x_i y_i| \leq \left(\sum_{i=1}^d |x_i|^p\right)^{1/p} \left(\sum_{i=1}^d |y_i|^q\right)^{1/q}$$

Ч.т.д.

## Задача 6

Докажем через двустороннюю вложенность.

1.  $\boxed{\Leftarrow}$  Сначала докажем, что выпуклое множество  $X$  средневывукло.

По определению выпуклого множества для  $\forall x, y \in X$  и  $\lambda \in [0, 1]$  точка  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in X$ . Тогда возьмём  $\lambda = \frac{1}{2}$  и отсюда получим, что  $\frac{x+y}{2} \in X$ . Что по определению является средневывуклым множеством.

2.  $\boxed{\Rightarrow}$  Теперь покажем, что средневывуклое множество  $X$  выпукло.

По определению средневывуклого множества получим, что для  $\forall x, y \in X \Rightarrow \frac{x+y}{2} \in X$ . Теперь применим средневывуклость к точкам  $x$  и  $\frac{x+y}{2}$ , и получим, что  $\frac{3x+y}{4} \in X$ , и аналогично к  $\frac{x+y}{2}$  и  $y \Rightarrow \frac{x+3y}{4} \in X$ . Продолжая этот процесс, в итоге мы покажем, что для любых  $n \in \mathbb{N}$  и для любого  $k \in \{0, \dots, n\}$ , точка  $\frac{k}{n}x + \left(1 - \frac{k}{n}\right)y$  лежит в  $X$ .

Теперь, используя тот факт, что  $X$  замкнуто, и что множество точек вида  $\frac{k}{n}x + \left(1 - \frac{k}{n}\right)y$  является плотным в отрезке между  $x$  и  $y$  для  $n \rightarrow \infty$ , мы заключаем, что весь отрезок между  $x$  и  $y$  содержится в  $X$ , что и означает выпуклость  $X$ .

Ч.т.д.