1 Выпуклые множества

1. Покажем выпуклость множества C по определению. Требуется доказать, что для любых двух точек $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in C$ и любого $\theta \in [0; 1]$ их выпуклая комбинация также принадлежит множеству $C: \theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2 \in C$.

Рассмотрим квадратичную функцию $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^\mathsf{T} \mathbf{x} + \mathbf{c}$, при этом $\mathbf{A} \succ 0$. Множество \mathcal{C} задано неравенством $f(\mathbf{x}) \leqslant 0$, поэтому требуется показать, что $\forall \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{C} \ \forall \theta \in [0; 1]$ выполнено $f(\theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2) \leqslant 0$.

Функция f(x) является выпуклой по критерию второго порядка: матрица Гессе функции положительно определен: $\mathbf{H}_f(\mathbf{x}) = \mathbf{A} + \mathbf{A}^\mathsf{T} \succ 0$.

Для выпуклых функций выполняется: $\forall \theta \in [0;1] \ f(\theta \mathbf{x}_1 + (1-\theta)\mathbf{x}_2) \leqslant \theta f(\mathbf{x}_1) + (1-\theta)f(\mathbf{x}_2)$. Так как $f(\mathbf{x}_1) \leqslant 0$ и $f(\mathbf{x}_2) \leqslant 0$, получаем: $f(\theta \mathbf{x}_1 + (1-\theta)\mathbf{x}_2) \leqslant \theta f(\mathbf{x}_1) + (1-\theta)f(\mathbf{x}_2) \leqslant 0$. Это доказывает выпуклость множества \mathcal{C} .

2. Рассматривается множество $\mathcal{X} = \{\mathbf{X}\mathbf{X}^\mathsf{T} \,|\, \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times k}, \, \mathrm{rank}(\mathbf{X}) = k\}$. Необходимо описать его коническую оболочку $\mathbf{coni}(\mathcal{X}) = \{\sum_{i=1}^m \alpha_i x_i \,|\, x_i \in \mathcal{X}, \, \alpha_i \in \mathbb{R}_+, \, m \in \mathbb{N}\}$.

Матрицы $\mathbf{X}\mathbf{X}^\mathsf{T} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ являются неотрицательно определенными ранга k ($k \leq n$), оба этих факта легко можно показать, например, используя (полное) сингулярное разложение \mathbf{X} : $\mathbf{X} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^\mathsf{T}$, где $\mathbf{U} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $\mathbf{V} \in \mathbb{R}^{k \times k}$ — ортогональные матрицы левых и правых сингулярных векторов, а $\mathbf{\Sigma} \in \mathbb{R}^{n \times k}$ — прямоугольная диагональная матрица с положительными сингулярными значениями $\sigma_1, \dots, \sigma_k$ на главной диагонали (так как матрица имеет ранг k). Тогда $\mathbf{X}\mathbf{X}^\mathsf{T} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{V}^\mathsf{T}\mathbf{V}\mathbf{\Sigma}^\mathsf{T}\mathbf{U}^\mathsf{T} = \mathbf{U}\mathbf{\Sigma}\mathbf{\Sigma}^\mathsf{T}\mathbf{U}^\mathsf{T}$, здесь $\mathbf{\Sigma}\mathbf{\Sigma}^\mathsf{T} \in \mathbb{R}^{n \times n} = \mathrm{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_k^2, 0, \dots, 0)$. Так как ортогональные преобразования сохраняют ранг, а диагональная матрица имеет ранг ровно k, то и $\mathbf{X}\mathbf{X}^\mathsf{T}$ имеет ранг k. Таким образом доказано, что $\mathbf{X}\mathbf{X}^\mathsf{T} \succeq 0$ и $\mathrm{rank}(\mathbf{X}\mathbf{X}^\mathsf{T}) = k$.

Линейная комбинация описанных выше матриц с нулевыми коэффициентами естественным образом дает нулевую матрицу. Линейная комбинация таких матриц с хотя бы одним положительным коэффициентом имеет ранг не меньше k, вплоть до n. Докажем это. Рассмотрим $\mathbf{A}_1,...,\mathbf{A}_m \in \mathcal{X}$, пусть их коническая комбинация $\mathbf{A} = \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{A}_i \in \mathbf{coni}(\mathcal{X})$ имеет ранг $0 \leqslant r \leqslant n$ (очевидные неравенства следуют из размерности). Для определенности пусть все коэффициенты в комбинации больше нуля. Возьмем матрицу $\mathbf{N} \in \mathbb{R}^{n \times (n-r)}$, принадлежащую ядру $\mathbf{A} \colon \mathbf{N}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{N} = \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{N}^\mathsf{T} \mathbf{A}_i \mathbf{N} = 0$. Из неотрицательной определенности \mathbf{A}_i следует, что $\mathbf{N}^\mathsf{T} \mathbf{A}_i \mathbf{N} = 0$, $i = \overline{1,m}$, отсюда получаем $k = \mathrm{rank}(\mathbf{A}_i) \leqslant r$, $i = \overline{1,m}$. Таким образом $\mathrm{rank}(\mathbf{A}) \geqslant k$.

Алгоритм получения любой неотрицательно определенной матрицы \mathbf{A} : $\mathrm{rank}(\mathbf{A}) \in \{0\} \cup [k;n]$ также можно показать через сингулярное разложение: выберем из \mathcal{X} такие матрицы \mathbf{A}_i , что их матрицы левых и правых сингулярных векторов одинаковы и могут быть дополнены (в полном разложении) до матриц левых и правых сингулярных векторов \mathbf{A} , а матрица сингулярных чисел \mathbf{A} «составляется» как коническая оболочка матриц сингулярных значений \mathbf{A}_i . То есть $\mathbf{A} = \mathbf{U}_0 \mathbf{\Sigma}_0 \mathbf{V}_0^\mathsf{T}$, $\mathbf{A}_i = \mathbf{U}_0 \mathbf{\Sigma}_i \mathbf{V}_0^\mathsf{T}$, $\mathbf{\Sigma}_0 = \sum_i \alpha_i \mathbf{\Sigma}_i$.

Было доказано, что $\mathbf{coni}(\mathcal{X})$ — это множество неотрицательно определенных матриц ранга от k до n и нулевая матрица.

3. Перспективное отображение множества: $P(C) = \{\mathbf{x}/t \mid (\mathbf{x},t) \in C, t > 0\}$. Рассмотрим два множества C и опишем их перспективное отображение по определению, в максимально простой форме:

(a) гиперплоскость $C = \{(\mathbf{x}, t) \, | \, \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{x} + ct = \gamma \}, \, \mathbf{a}$ и c не равны нулю одновременно.

$$P(C) = \{\mathbf{y} \mid \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{y} + c = \gamma/t, t > 0\} = \begin{cases} \{\mathbf{y} \mid \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{y} + c > 0\}, & \gamma > 0; \\ \{\mathbf{y} \mid \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{y} + c < 0\}, & \gamma < 0; \\ \{\mathbf{y} \mid \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{y} + c = 0\}, & \gamma = 0. \end{cases}$$

(b) полупространство $C=\{(\mathbf{x},t)\,|\,\mathbf{a}^\mathsf{T}\mathbf{x}+ct\leqslant\gamma\},\,\mathbf{a}$ и c не равны нулю одновременно.

$$P(C) = \{ \mathbf{y} \mid \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{y} + c \leqslant \gamma/t, t > 0 \} = \begin{cases} \mathbb{R}^n, & \gamma > 0; \\ \{ \mathbf{y} \mid \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{y} + c < 0 \}, & \gamma < 0; \\ \{ \mathbf{y} \mid \mathbf{a}^\mathsf{T} \mathbf{y} + c \leqslant 0 \}, & \gamma = 0. \end{cases}$$

4. Докажем, что множество $\mathcal{C} = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x} \leqslant (\mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x})^2, \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x} > 0\}$, где $\mathbf{A} \in \mathbf{S}^n_+$, выпукло.

Для этого воспользуемся определением выпуклости. Рассмотрим точки $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{C}$ и их выпуклую комбинацию $\mathbf{x}_{\theta} = \theta \mathbf{x}_1 + (1 - \theta) \mathbf{x}_2, \ \theta \in [0; 1]$. Требуется доказать, что $\mathbf{x}_{\theta} \in \mathcal{C}$, то есть $\mathbf{x}_{\theta}^{\mathsf{T}} \mathbf{A} \mathbf{x}_{\theta} \leqslant (\mathbf{c}^{\mathsf{T}} \mathbf{x}_{\theta})^2$ и $\mathbf{c}^{\mathsf{T}} \mathbf{x}_{\theta} > 0$.

В пункте 1 было показано, что $\mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x} -$ выпуклая функция для $\mathbf{A} \succ 0$, то есть $\mathbf{x}_{\theta}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_{\theta} \leqslant \theta \mathbf{x}_1^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_1 + (1-\theta) \mathbf{x}_2^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_2$. Так как $\mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x} -$ линейное преобразование, оно является выпуклым. Легко видеть, что второе неравенство выполняется: $\mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_{\theta} = \theta \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_1 + (1-\theta) \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_2 > 0$. Напрямую выпуклость функций для доказательства первого неравенства использовать не получится, так как правая часть переносится налево со знаком минус.

Распишем первое неравенство после подстановки \mathbf{x}_{θ} . Его левая часть: $\mathbf{x}_{\theta}^{\mathsf{T}}\mathbf{A}\mathbf{x}_{\theta} = \theta^2\mathbf{x}_1^{\mathsf{T}}\mathbf{A}\mathbf{x}_1 + 2\theta(1-\theta)\mathbf{x}_1^{\mathsf{T}}\mathbf{A}\mathbf{x}_2 + (1-\theta)^2\mathbf{x}_2^{\mathsf{T}}\mathbf{A}\mathbf{x}_2$. Правая часть: $(\mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_{\theta})^2 = \theta^2(\mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_1)^2 + 2\theta(1-\theta)\mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_1\mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_2 + (1-\theta)^2(\mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_2)^2$. Так как $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathcal{C}$, выполняется $\mathbf{x}_1^{\mathsf{T}}\mathbf{A}\mathbf{x}_1 \leqslant (\mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_1)^2$ и $\mathbf{x}_2^{\mathsf{T}}\mathbf{A}\mathbf{x}_2 \leqslant (\mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x}_2)^2$. Остается доказать неравенство для вторых слагаемых.

Докажем $\mathbf{x}_1^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_2 \leqslant \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_1 \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_2$, используя неравенство Коши-Буняковского (рассмотрим левую часть как скалярное произведение). Тогда $\mathbf{x}_1^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_2 \leqslant \sqrt{\mathbf{x}_1^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_1} \sqrt{\mathbf{x}_2^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_2} < \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_1 \mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_2$, здесь также используется $\mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x} > 0$. Таким образом доказано что $\mathbf{x}_\theta^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{x}_\theta \leqslant (\mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_\theta)^2$ и $\mathbf{c}^\mathsf{T} \mathbf{x}_\theta > 0$, то есть $\mathbf{x}_\theta \in \mathcal{C}$. Значит, \mathcal{C} выпукло.

2 Двойственные конусы

- 1. Покажем, что экспоненциальный конус $\mathcal{K} = \{(x, y, z) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}_{++} \times \mathbb{R}_{+} \mid ye^{x/y} \leqslant z\}$ является выпуклым конусом, найдем его замыкание $\mathbf{cl}(\mathcal{K})$ и двойственный к нему конус $(\mathbf{cl}(\mathcal{K}))^*$.
 - (a) Докажем, что замыканием конуса ${\bf cl}({\cal K})$ является множество:

$$\mathcal{K}_c = \mathcal{K} \, \cup \, \mathcal{B}, \,$$
где $\mathcal{B} = ((-\mathbb{R}_+) \times \{0\} \times \mathbb{R}_+)$

Для доказательства данного факта покажем, что $\mathcal{K}_c \subseteq \mathbf{cl}(\mathcal{K})$ и $\mathcal{K}_c \supseteq \mathbf{cl}(\mathcal{K})$.

Начнем с доказательства $\mathcal{K}_c \subseteq \mathbf{cl}(\mathcal{K})$. Пусть $\mathbf{u} \in \mathcal{K}_c$. Это значит, что \mathbf{u} лежит в \mathcal{K} или в \mathcal{B} . Но если $\mathbf{u} \in \mathcal{K}$, то автоматически $\mathbf{u} \in \mathbf{cl}(\mathcal{K})$. Тогда возьмем $\mathbf{u} \in \mathcal{B}$. Покажем, что $\mathbf{u} \in \mathbf{cl}(\mathcal{K})$. Для этого рассмотрим последовательность точек $\{\mathbf{u}^{(k)}\}_{k=1}^{\infty} \subset \mathcal{K}$ и покажем, что ее предельной точкой является \mathbf{u} :

$$\mathbf{u}^{(k)} = (u_1 - 1/k, 1/k^2, u_3 + 1/k)$$

Подставим данную последовательность в определение множества $\mathbf{cl}(\mathcal{K})$ и проведем оценки:

$$u_2^{(k)} \exp\left(u_1^{(k)}/u_2^{(k)}\right) = u_2^{(k)} \exp\left(k^2 u_1 - k\right) \leqslant u_2^{(k)} \exp(-k) \leqslant u_2^{(k)}/e < u_2^{(k)} \leqslant 1/k + u_3 = u_3^{(k)}.$$

Таким образом было показано, что последовательность действительно лежит в конусе $(\{\mathbf{u}^{(k)}\}_{k=1}^{\infty} \subset \mathcal{K})$ и $\lim_{k\to\infty} \mathbf{u}^{(k)} = (u_1, 0, u_3) = \mathbf{u}$. Доказано $\mathcal{K}_c \subseteq \mathbf{cl}(\mathcal{K})$.

Теперь от противного докажем $\mathcal{K}_c \supseteq \mathbf{cl}(\mathcal{K})$. Пусть $\mathbf{u} \in \mathbf{cl}(\mathcal{K})$, но $\mathbf{u} \notin \mathcal{K}_c = \mathcal{K} \cup \mathcal{B}$. Это возможно только в случае $\mathbf{u} \in \mathbb{R}_{++} \times \{0\} \times \mathbb{R}_+$ (иначе точка точно будет лежать в \mathcal{K} или в \mathcal{B}). Рассмотрим последовательность $\{\mathbf{u}^{(k)}\}_{k=1}^{\infty} \subset \mathcal{K}$ с предельной точкой \mathbf{u} , ее элементы должны удовлетворять неравенствам:

$$u_2^{(k)} \exp\left(u_1^{(k)}/u_2^{(k)}\right) \leqslant u_3^{(k)}, u_2^{(k)} > 0, u_3^{(k)} \geqslant 0.$$

Мы предположили, что $\lim_{k\to\infty} u_1^{(k)} = u_1 > 0$, $\lim_{k\to\infty} u_2^{(k)} = 0$ и $\lim_{k\to\infty} u_3^{(k)} = u_3 \geqslant 0$. Но левая часть неравенства выше стремится к $+\infty$, тогда как правая часть стремится к конечному числу. Таким образом, предположение о том, что $\mathbf{u} \notin \mathcal{K}_c$ может являться предельной точкой множества \mathcal{K} неверно, пришли к противоречию. Получаем $\mathcal{K}_c \supseteq \mathbf{cl}(\mathcal{K})$ и, окончательно, $\mathcal{K}_c = \mathbf{cl}(\mathcal{K})$, что и требовалось.

(b) То, что \mathcal{K} — конус, очевидно из подстановки $\alpha(x,y,z)$, $\alpha \geqslant 0$ (сокращаются α в дроби в экспоненте, слева и справа в неравенстве). Для доказательства выпуклости конуса перепишем неравенство $ye^{x/y} \leqslant z$ в виде:

$$f(x) = ye^{x/y} - z \leqslant 0$$

Выпуклость f(x) докажем при помощи критерия второго порядка. Матрица Гессе функции равна:

$$\mathbf{H}_f(x,y,z) = \begin{pmatrix} \frac{e^{x/y}}{y} & -\frac{xe^{x/y}}{y^2} & 0\\ -\frac{xe^{x/y}}{y^2} & \frac{x^2e^{x/y}}{y^3} & 0\\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Учитывая ограничения $y>0, z\geqslant 0$, можно легко видеть, что все главные миноры матрицы неотрицательны (их 7, бо́льшая часть равна 0, остальные положительные). Значит, на области определения $\mathbf{H}_f(x,y,z)\succeq 0$, из чего следует выпуклость f.

Таким образом, множество \mathcal{K} является выпуклым как пересечение линии уровня выпуклой функции f (являющееся выпуклым множеством) с двумя выпуклыми множествами (неравенства на y и z, являющиеся полупространствами).

(c) Теперь перейдем к самой трудной части: нахождению сопряженного конуса \mathcal{K}^* . Доказательство довольно объемное, оказалось легче и быстрее написать его от руки, оно приведено в приложении в конце документа. Здесь укажем ответ:

$$(\mathbf{cl}(\mathcal{K}))^* = \{(a, b, c) \in (-\mathbb{R}_{++}) \times \mathbb{R} \times \mathbb{R}_+ \mid e^{b/a} \leqslant -ec/a\} \cup (\{0\} \times \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+)$$

2. Покажем, что множество $\mathbf{COP}_n = \{ \mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times n} \, | \, \mathbf{X} = \mathbf{X}^\mathsf{T}, \mathbf{y}^\mathsf{T} \mathbf{X} \mathbf{y} \geqslant 0, \forall \mathbf{y} \geqslant 0 \}$ является выпуклым замкнутым конусом и найдем его двойственный.

Множество \mathbf{COP}_n является выпуклым конусом, так как $\forall \alpha, \beta \geqslant 0, \forall \mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbf{COP}_n, \forall \mathbf{y} \geqslant 0$ выполнено $\mathbf{y}^\mathsf{T}(\alpha \mathbf{A} + \beta \mathbf{B})\mathbf{y} = \alpha \mathbf{y}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{y} + \beta \mathbf{y}^\mathsf{T} \mathbf{B} \mathbf{y} \geqslant 0$. Кроме того, данный конус не содержит

прямых, так как если $\mathbf{X}, -\mathbf{X} \in \mathbf{COP}_n$, это означает, что $\mathbf{y}^\mathsf{T} \mathbf{X} \mathbf{y} = 0, \forall \mathbf{y} \geqslant 0$, а это влечет $\mathbf{X} = \mathbf{0}$.

Замкнутость следует из нестрогих неравенств нулю в определении множества и непрерывности линейной функции относительно элементов $x_{i,j}$ матриц $\mathbf{X} \in \mathbf{COP}_n$, а именно: $\mathbf{y}^\mathsf{T} \mathbf{X} \mathbf{y} = \sum_{i,j} y_i y_j x_{i,j} \geqslant 0$.

Для нахождения двойственного конуса \mathbf{COP}_n^* посмотрим на множество под другим углом. \mathbf{COP}_n — выпуклый замкнутый конус, так как данное множество является пересечением замкнутых однородных полупространств, определяемых неравенствами: $\mathbf{y}^\mathsf{T}\mathbf{X}\mathbf{y} = \mathrm{tr}(\mathbf{y}\mathbf{y}^\mathsf{T}\mathbf{X}) = \langle \mathbf{y}\mathbf{y}^\mathsf{T}, \mathbf{X} \rangle \geqslant 0$, то есть $\mathbf{COP}_n = \{\mathbf{X} \in \mathbf{S}^n \mid \langle \mathbf{y}\mathbf{y}^\mathsf{T}, \mathbf{X} \rangle \geqslant 0, \forall \mathbf{y} \geqslant 0\}$.

По определению, двойственным конусом \mathbf{COP}_n является $\mathbf{COP}_n^* = \{\mathbf{Y} \in \mathbb{R}^{n \times n} \, | \, \langle \mathbf{Y}, \mathbf{X} \rangle = \mathbf{tr}(\mathbf{Y}^\mathsf{T}\mathbf{X}) \geqslant 0, \forall \mathbf{X} \in \mathbf{COP}_n \}$, иными словами, это множеество нормальных векторов всех однородных полупространстве, содержащих \mathbf{COP}_n , и нулевой вектор. Заметим, что это не только полупространства, участвующие в определении множества ко-положительных матриц. Кроме того, известно, что любой двойственный конус является выпуклым и замкнутым (следует непосредственно из определения).

Таким образом, двойственным конусом является множество:

$$\begin{aligned} \mathbf{COP}_n^* = & \{ \mathbf{Y} \in \mathbb{R}^{n \times n} \, | \, \langle \mathbf{Y}, \mathbf{X} \rangle = \mathbf{tr}(\mathbf{Y}^\mathsf{T} \mathbf{X}) \geqslant 0, \forall \mathbf{X} \in \mathbf{COP}_n \} = \\ & \mathbf{conv}(\{ \mathbf{y} \mathbf{y}^T \in \mathbb{R}^{n \times n} \, | \, \langle \mathbf{y} \mathbf{y}^T, \mathbf{X} \rangle \geqslant 0, \forall \mathbf{X} \in \mathbf{COP}_n \}) = \\ & \mathbf{conv}(\{ \mathbf{y} \mathbf{y}^T \in \mathbb{R}^{n \times n} \, | \, \mathbf{y} \geqslant 0 \}) \end{aligned}$$

3. Покажем, что множество $\mathcal{C} = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \, | \, x_1 \geqslant x_2 \geqslant ... \geqslant x_n \geqslant 0\}$ — выпуклый замкнутый конус и найдем его двойственный.

Пусть $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathcal{C}$; $\alpha, \beta \geqslant 0$. Тогда $\alpha \mathbf{a} + \beta \mathbf{b} \in \mathcal{C}$, ведь $\alpha a_1 \geqslant \alpha a_2 \geqslant ... \geqslant \alpha a_n \geqslant 0$ и $\beta b_1 \geqslant \beta b_2 \geqslant ... \geqslant \beta b_n \geqslant 0$, а значит $\alpha a_1 + \beta b_1 \geqslant \alpha a_2 + \beta b_2 \geqslant ... \geqslant \alpha a_n + \beta b_n \geqslant 0$. Таким образом, \mathcal{C} является выпуклым конусом. Его замкнутость следует из того факта, что данный конус определен как пересечение n однородных замкнутых полупространств (n нестрогих неравенств на координаты).

Найдем сопряженный конус $C^* = \{ \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n | \mathbf{y}^\mathsf{T} \mathbf{x} \ge 0, \forall \mathbf{x} \in C \}$. Заметим, что скалярное произведение можно переписать в виде:

$$\mathbf{y}^{\mathsf{T}}\mathbf{x} = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i = \sum_{i=1}^{n-1} \left[(x_i - x_{i+1}) \sum_{j=1}^{i} y_j \right] + x_n \sum_{j=1}^{n} y_j.$$

Таким образом, можно видеть, что скалярное произведение неотрицательно на , когда суммы $\sum_{j=1}^m y_j$ неотрицательны для $m=\overline{1,n}$. Получаем, что сопряженный конус имеет вид:

$$C^* = \left\{ \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n \mid \sum_{j=1}^m y_j \geqslant 0, \, m = \overline{1, n} \right\}.$$

3 Выпуклые функции

- 1. Проверим на выпуклость/вогнутость следующие функции:
 - (a) $f(\mathbf{x}) = \prod_{i=1}^{n} (1 e^{-x_i})^{\lambda_i}$, $\mathrm{dom}(f) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n_{++} \mid \sum_{i=1}^{n} \lambda_i e^{-x_i} \leqslant 1\}$, $\lambda_i > 0$, $i = \overline{1, n}$. Воспользуемся критерием второго порядка: найдем $\mathbf{H}_f(\mathbf{x})$. Докажем, что $\mathbf{H}_f(\mathbf{x}) \succeq 0$. Для этого надо проверить, что все главные миноры Δ_l , $l = \overline{1, n}$ положительны. Элементы матрицы Гессе равны:

$$h_{dd}(\mathbf{x}) = \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_d^2} = \lambda_d e^{-x_d(\lambda_d + 1)} (\lambda_d e^{-x_d} - 1) (e^{x_d} - 1)^{\lambda_d - 2} \prod_{i \neq d} (1 - e^{-x_i})^{\lambda_i}$$

$$h_{km}(\mathbf{x}) = \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_k \partial x_m} = \lambda_k \lambda_m e^{-\lambda_k x_k - \lambda_m x_m} (e^{x_k} - 1)^{\lambda_k - 1} (e^{x_m} - 1)^{\lambda_m - 1} \prod_{i \neq k, m} (1 - e^{-x_i})^{\lambda_i}, k \neq m$$

Введем следующие обозначения: $a_i = \lambda_i e^{-x_i} > 0$, $b_i = 1 - e^{-x_i} > 0$. Заметим, что по условию $\sum_{i=1}^n a_i \leqslant 1$. Для компактности записи всюду опускается обозначение зависимости от x_i . Заметим, что элементы матрицы Гессе в этих обозначениях имеют вид:

$$h_{ii} = \left(\frac{a_i^2}{b_i^2} - \frac{a_i}{b_i^2}\right) f; \quad h_{ij} = \frac{a_i a_j}{b_i b_j} f, \ i \neq j.$$

Из матрицы \mathbf{H}_f можно вынести f, при этом заметим, что функция положительна на области определения, этот множитель не влияет на определенность матрицы. Рассмотрим матрицу $\tilde{\mathbf{H}} = f\mathbf{H}_f$ и ее главные миноры $\det(\tilde{\mathbf{H}}_I) = \tilde{\Delta}_I = f^k\Delta_I, I \subseteq \{1, ...n\}, |I| = k$, где I— набор индексов размера $k = \overline{1, n}$ строк/столбцов матрицы $\tilde{\mathbf{H}}$. Найдем $\tilde{\Delta}_I$, разложив $\tilde{\mathbf{H}}_I$ — симметричные подматрицы $\tilde{\mathbf{H}} \in \mathbb{R}^{k \times k}$ в сумму диагональных \mathbf{D}_I и матриц $\mathbf{v}_I \mathbf{v}_I^\mathsf{T}$ ранга 1:

$$\tilde{\mathbf{H}}_I = \mathbf{D}_I + \mathbf{v}_I \mathbf{v}_I^\mathsf{T}$$
, где $\mathbf{D}_I = -\mathrm{diag}((a_i/b_i^2)_{i \in I}), \, \mathbf{v}_I = \left((a_i/b_i)_{i \in I}\right)$.

Теперь воспользуемся леммой об определителе и упростим выражение:

$$\tilde{\Delta}_I = \det(\mathbf{D}_I + \mathbf{v}_I \mathbf{v}_I^\mathsf{T}) = \det(\mathbf{D}_I) (1 + \mathbf{v}_I^\mathsf{T} \mathbf{D}_I^{-1} \mathbf{v}_I)$$
$$= (-1)^k \prod_{i \in I} \frac{a_i}{b_i^2} \left(1 + (-1)^k \sum_{i \in I} a_i \right), I \subseteq \{1, \dots n\}, |I| = k.$$

Из формулы выше можно видеть, что $\tilde{\Delta}_I \geqslant 0$ для главных миноров подматриц четного размера и $\tilde{\Delta}_I \leqslant 0$ — для нечетного размера. А это значит, что главные миноры матрицы Гессе $\tilde{\Delta}_I$ имеют те же знаки (так как связывающий их коэффициент f^k положителен). Таким образом, матрица Гессе $\mathbf{H}_f(\mathbf{x})$ рассматриваемой функции $f(\mathbf{x})$ является отрицательно полуопределенной. Значит, функция $f(\mathbf{x})$ вогнутая.

(b) $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\|_2 + \lambda \|\mathbf{x}\|_{\infty}, \lambda > 0.$

Докажем, что любая векторная норма в \mathbb{R}^n выпукла. Действительно, по определению нормы (используются однородность и неравенство треугольника), для $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n, \forall \theta \in [0; 1]$:

$$\|\theta \mathbf{x} + (1 - \theta)\mathbf{y}\| \le \|\theta \mathbf{x}\| + \|(1 - \theta)\mathbf{y}\| = \theta \|\mathbf{x}\| + (1 - \theta)\|\mathbf{y}\|.$$

Известно, что композиция выпуклой функции $g(\mathbf{x})$ и аффинной функции — выпуклая (на соответствующих выпуклых множествах определения). Для доказательства этого факта снова воспользуемся определением $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y}, \forall \theta \in [0; 1]$:

$$g(\mathbf{A}(\theta\mathbf{x} + (1-\theta)\mathbf{y}) + \mathbf{b}) = g(\theta(\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}) + (1-\theta)(\mathbf{A}\mathbf{y} - \mathbf{b})) \leqslant \theta g(\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}) + (1-\theta)g(\mathbf{A}\mathbf{y} - \mathbf{b}).$$

Функция $f(\mathbf{x})$ является положительной линейной комбинацией двух выпуклых функций: $\|\mathbf{x}\|_{\infty}$ (как векторной нормы) и $\|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\|_{2}$ (как композиции выпуклой и аффинной функции). Таким образом, $f(\mathbf{x})$ выпукла.

(c) $g(x) = \frac{1}{x} \int_0^x f(t) dt$, x > 0, где $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ — выпуклая дифференцируемая функция. Заметим, что из дифференцируемости f(x) следует дифференцируемость дважды g(x) как интеграла. Воспользуемся дифференциальным критерием выпуклости второго порядка:

$$g''(x) = \frac{f'(x)}{x} - \frac{2f(x)}{x^2} + \frac{2}{x^3} \int_0^x f(t)dt = \frac{2}{x^3} \int_0^x \left[f(t) - (f(x) + f'(x)(t - x)) \right] dt.$$

Так как f(t) выпуклая, что по критерию первого порядка для всех x, t на области определения выполнено: $f(t) \ge f(x) + f'(x)(t-x)$. Получаем $g''(x) \ge 0$, это доказывает выпуклость g(x).

(d) $f(\mathbf{X}) = \sum_{i=1}^k \lambda_i(\mathbf{X})$, где $\mathbf{X} \in \mathbf{S}^n$ и $\lambda_1(\mathbf{X}) \geqslant ... \geqslant \lambda_n(\mathbf{X})$ — собственные значения \mathbf{X} . Для доказательства воспользуемся вариационным определением суммы k максимальных собственных векторов (определение как оптимизационная задача, аналогично доказательству выпуклости для $\lambda_{\max}(\mathbf{X})$):

$$\sum_{i=1}^{k} \lambda_i(\mathbf{X}) = \sup \Big\{ \operatorname{tr} \left(\mathbf{Y}^\mathsf{T} \mathbf{X} \mathbf{Y} \right) \mid \mathbf{Y} \in \mathbb{R}^{n \times k}, \, \mathbf{Y}^\mathsf{T} \mathbf{Y} = \mathbf{I} \Big\}.$$

Заметим, что след можно переписать в виде: $\operatorname{tr}\left(\mathbf{Y}^\mathsf{T}\mathbf{X}\mathbf{Y}\right) = \operatorname{tr}\left(\mathbf{X}\mathbf{Y}\mathbf{Y}^\mathsf{T}\right)$. Получаем, что оптимизируемая функция линейная (находим поточечный супремум), значит, $f(\mathbf{X})$ выпуклая.

(e) $f(\mathbf{X}) = (\det(\mathbf{X}))^{1/n}, \mathbf{X} \in \mathbf{S}_{++}^n$. Для доказательства воспользуемся критерием выпуклости:

$$[f(\mathbf{X})-$$
выпуклая] \iff $[g(t)=f(\mathbf{A}+t\mathbf{B}),\,\mathrm{dom}(g)=\{t\in\mathbb{R}\,|\,\mathbf{A}+t\mathbf{B}\in\mathrm{dom}(f)\},\,g-$ выпуклая]

Выберем $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbf{S}^n_{++}, t \in \{t \in \mathbb{R} \,|\, \mathbf{A} + t\mathbf{B} \in \mathbf{S}^n_{++}\}$. Распишем g(t):

$$(\det(\mathbf{A} + t\mathbf{B}))^{1/n} = (\det(\mathbf{A}^{1/2}\mathbf{A}^{1/2} + t\mathbf{B}))^{1/n} = (\det(\mathbf{A}^{1/2})\det(\mathbf{I} + t\mathbf{A}^{-1/2}\mathbf{B}\mathbf{A}^{-1/2})\det(\mathbf{A}^{1/2}))^{1/n}$$
$$= \det(\mathbf{A})^{1/n} \left(\prod_{i=1}^{n} (1 + t\lambda_i)\right)^{1/n},$$

здесь λ_i - собственные значения матрицы $\mathbf{A}^{-1/2}\mathbf{B}\mathbf{A}^{-1/2}$. Так как $\det(\mathbf{A})^{1/n} > 0$ и геометрическое среднее $\operatorname{gm}(\mathbf{x})$ — вогнутая функция на \mathbb{R}^n_{++} , а в геометрическом среднем стоит линейная функция (их композиция — вогнутая). Поэтому $f(\mathbf{X})$ вогнута.

Дополнение. Докажем вогнутость геометрического среднего $gm(\mathbf{x})$ на \mathbb{R}^n_{++} , по определению. Воспользуемся критерием второго порядка:

$$\frac{\partial^2 \operatorname{gm}(\mathbf{x})}{\partial x_j \partial x_i} = \frac{\operatorname{gm}(\mathbf{x})}{n^2} \left(\frac{1}{x_i x_j} - \delta_{ij} \frac{n}{x_i^2} \right).$$

Проверим, что Гессиан $\mathbf{H}_{\mathrm{gm}}(\mathbf{x})$ отрицательно полуопределен:

$$\mathbf{y}^{\mathsf{T}}\mathbf{H}_{\mathrm{gm}}(\mathbf{x})\mathbf{y} = \frac{\mathrm{gm}(\mathbf{x})}{n^{2}} \left[\left(\sum_{i=1}^{n} \frac{y_{i}}{x_{i}} \right)^{2} - n \sum_{i=1}^{n} \left(\frac{y_{i}}{x_{i}} \right)^{2} \right] \leqslant 0, \, \forall \mathbf{y} \in \mathbb{R}^{n}_{++},$$

неравенство следует из теоремы Коши-Буняковского для векторов $\mathbf{y} \oslash \mathbf{x}, \mathbf{1} \in \mathbb{R}^n_{++}$. Таким образом, геометрическое среднее вогнуто.

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

Воспользуемся тем же подходом, что и в пункте (e). Рассмотрим произвольные матрицы $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbf{S}_{++}^n, t \in \{t \in \mathbb{R} \mid \mathbf{A} + t\mathbf{B} \in \mathbf{S}_{++}^n\}$. Распишем g(t):

$$tr((\mathbf{A} + t\mathbf{B})^{-1}) = tr((\mathbf{A}^{1/2}(\mathbf{I} + t\mathbf{A}^{-1/2}\mathbf{B}\mathbf{A}^{-1/2})\mathbf{A}^{1/2})^{-1})$$

$$= tr(\mathbf{A}^{-1}(\mathbf{I} + t\mathbf{A}^{-1/2}\mathbf{B}\mathbf{A}^{-1/2})^{-1})$$

$$= tr(\mathbf{A}^{-1}\mathbf{Q}(\mathbf{I} + t\boldsymbol{\Lambda})^{-1}\mathbf{Q}^{\mathsf{T}})$$

$$= tr(\mathbf{Q}^{\mathsf{T}}\mathbf{A}^{-1}\mathbf{Q}(\mathbf{I} + t\boldsymbol{\Lambda})^{-1}),$$

здесь использовалось разложение матрицы $\mathbf{C} = \mathbf{A}^{-1/2}\mathbf{B}\mathbf{A}^{-1/2}$ по собственным векторам: $\mathbf{C} = \mathbf{Q}\mathbf{\Lambda}\mathbf{Q}^\mathsf{T}$. Последнее выражение является вычислением следа произведения положительно определенной и диагональной матрицы. Диагональные d_{ii} элементы положительно определенной матрицы $\mathbf{Q}^\mathsf{T}\mathbf{A}^{-1}\mathbf{Q}$ положительны, поэтому формулу можно переписать формулу в виде:

$$f(\mathbf{X}) = \sum_{i=1}^{n} \frac{d_{ii}}{1 + t\lambda_i}, d_i i, \lambda_i \in \mathbb{R}_{++},$$

то есть в виде положительной линейной комбинации выпуклых функций $1/(1+t\lambda_i)$ (вторая производная $2\lambda^2/(1+t\lambda)^3>0$). Поэтому $f(\mathbf{X})$ — выпуклая функция.

(g)
$$f(\mathbf{x}, t) = -\log(t^2 - \mathbf{x}^\mathsf{T} \mathbf{x}), \, \text{dom}(f) = \{(\mathbf{x}, t) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}_+ | \|\mathbf{x}\|_2 < t\}.$$

Перепишем функцию в следующем виде:

$$f(\mathbf{x},t) = -\log(t^2 - \mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{x}) = -\log(t) - \log\left(t - \frac{\mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{x}}{t}\right).$$

Логарифм — вогнутая функция, поэтому первое слагаемое $(-\log(t))$ является выпуклой функцией. Рассмотрим функцию $g(\mathbf{x},t) = \mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{x}/t = \sum_{i=0}^n x_i^2/t = \sum_{i=0}^n g_i(x_i,t)$. Каждое слагаемое $g_i(x_i,t)$ является выпуклой функцией, что можно доказать через положительную полуопределенность Гессиана:

$$\mathbf{H}_{g_i}(x_i,t) = \begin{pmatrix} \frac{2}{t} & -\frac{2x_i}{t^2} \\ -\frac{2x_i}{t^2} & \frac{2x_i^2}{t^3} \end{pmatrix}; \ \Delta_1 = \frac{2}{t} > 0, \ \Delta_2 = 0, \ t > 0.$$

Таким образом, $g(\mathbf{x},t)$ является выпуклой как положительная линейная комбинация выпуклых функций. Тогда $(-\mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{x}/t)$ — вогнутая, как и $t-\mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{x}/t$ (сумма линейной и вогнутой функции вогнута). Далее, второе слагаемое в $f(\mathbf{x},t)$, $(-\log\big(t-\mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{x}/t\big))$ — выпукло как композиция выпуклой невозрастающей функции $(-\log(y)), y>0$ и вогнутой функции. Получаем, что $f(\mathbf{x},t)$ — выпукла как положительная линейная комбинация выпуклых функций (или, эквивалентно, отрицательной линейной комбинации вогнутых функций).

Дополнение. Докажем следующее утверждение: пусть g(x) — вогнутая функция, h(x) — выпуклая и невозрастающая. Тогда f(x) = h(g(x)) — выпуклая функция.

Выведем это по определению: $x, y \in \text{dom}(g); g(x), g(y) \in \text{dom}(h); \forall \theta \in [0, 1]:$

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

Это доказывает выпуклость f(x). Аналогично доказываются следующие утверждения (в список включено доказанное):

- * g(x) выпуклая, h(x) выпуклая и неубывающая. Тогда h(g(x)) выпуклая.
- * g(x) вогнутая, h(x) выпуклая и невозрастающая. Тогда h(g(x)) выпуклая.
- * g(x) вогнутая, h(x) вогнутая и неубывающая. Тогда h(g(x)) вогнутая.
- * g(x) выпуклая, h(x) вогнутая и невозрастающая. Тогда h(g(x)) вогнутая.
- 2. Пусть задан ориентированный взвешенный граф G=(V,E). Рассмотрим $p_{ij}(\mathbf{c})$ функцию кратчайшего расстояния между некоторой парой вершин $v_i,v_j\in V$, зависящую от вектора весов $\mathbf{c}\in\mathbb{R}^{|E|}$ ребер графа. Докажем, что данная функция вогнута.

Функция кратчайшего расстояния между парой вершин $v_i, v_j \in V$ является минимумом по всевозможным путям $\Pi_{ij}(\mathbf{c}) \subseteq E$, соединяющим эти вершины:

$$p_{ij}(\mathbf{c}) = \min_{\Pi_{ij}(\mathbf{c})} \sum_{e \in \Pi_{ii}(\mathbf{c})} c_e.$$

Заметим, что кратчайший путь в графе (упорядоченный набор ребер, соединяющих данные вершины) очевидным образом зависит от вектора весов ребер. Докажем вогнутость p_{ij} по определению. Рассмотрим произвольные вектора весов $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2 \in \mathbb{R}^{|E|}$ и произвольную $\theta \in [0;1]$, их выпуклая комбинация равна $\mathbf{b}_{\theta} = \theta \mathbf{b}_1 + (1-\theta)\mathbf{b}_2$. Требуется доказать:

$$p_{ij}(\mathbf{b}_{\theta}) = \min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} \sum_{e \in \Pi_{ii}(\mathbf{b}_{\theta})} b_{\theta e} \geqslant \theta p_{ij}(\mathbf{b}_1) + (1 - \theta) p_{ij}(\mathbf{b}_2).$$

По линейности выпишем левую часть неравенства, $p_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})$, как сумму двух слагаемых:

$$p_{ij}(\mathbf{b}_{\theta}) = \min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} \theta b_{1e} + (1 - \theta) b_{2e} = \theta \left[\min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} b_{1e} \right] + (1 - \theta) \left[\min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} b_{2e} \right].$$

Теперь по определению распишем правую часть, выпуклую комбинацию кратчайших расстояний в графе для векторов весов \mathbf{b}_1 и \mathbf{b}_2 :

$$\theta p_{ij}(\mathbf{b}_1) + (1 - \theta) p_{ij}(\mathbf{b}_2) = \theta \left[\min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_1)} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_1)} b_{1e} \right] + (1 - \theta) \left[\min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_2)} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_2)} b_{2e} \right].$$

Заметим теперь, что $\theta p_{ij}(\mathbf{b}_1)$ и $\theta p_{ij}(\mathbf{b}_2)$ соответственно не больше, чем первое и второе слагаемые в записи $\theta p_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})$, так как в первом случае речь идет о кратчайшем расстоянии в графе между данными вершинами для векторов \mathbf{b}_1 и \mathbf{b}_2 , но для пути $\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})$, тогда как во втором случае кратчайший путь выбирается отдельно для каждого вектора весов (соответственно $\Pi_{ij}(\mathbf{b}_1)$, $\Pi_{ij}(\mathbf{b}_2)$). Иными словами:

$$\min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} b_{1e} \geqslant \min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{1})} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_{1})} b_{1e}; \quad \min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_{\theta})} b_{2e} \geqslant \min_{\Pi_{ij}(\mathbf{b}_{2})} \sum_{e \in \Pi_{ij}(\mathbf{b}_{2})} b_{2e}.$$

Это доказывает неравенство $p_{ij}(\mathbf{b}_{\theta}) \geqslant \theta p_{ij}(\mathbf{b}_{1}) + (1-\theta)p_{ij}(\mathbf{b}_{2})$, то есть $p_{ij}(\mathbf{c})$ вогнута.

3. Покажем, что следующая функция выпуклая и убывает (покоординатно) для любого конечного n на области определения, где каждый знаменатель положителен:

$$f_n(\mathbf{x}) = \frac{1}{x_1 - \frac{1}{x_2 - \frac{1}{x_3 - \dots}}}$$

Функция имеет рекурсивный вид и может быть записана как композиция следующих функций:

$$f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{x_1 - f_{n-1}(x_2, \dots, x_n)},$$

$$f_1(x_1) = \frac{1}{x_1}, \quad f_2(x_1, x_2) = \frac{1}{x_1 - \frac{1}{x_2}}, \quad f_3(x_1, x_2, x_3) = \frac{1}{x_1 - \frac{1}{x_2 - \frac{1}{x_2}}}, \quad \dots$$

Для доказательства убывания функции воспользуемся индукцией по n (числу аргументов) и по m (порядковый номер аргумента в функции). Для n=1, m=1 (знаменатели положительны, $x_1>0$):

$$f_1(x_1) = \frac{1}{x_1}, \quad f_1'(x_1) = -\frac{1}{x_1^2} < 0, \quad f_2''(x_1) = \frac{2}{x_1^3} > 0,$$

то есть $f_1(x_1)$ выпуклая и убывающая.

Пусть свойства доказаны для $n \leq k$, докажем для n = k + 1. Сначала рассмотрим частную производную по x_1 , $\frac{\partial f_{k+1}}{\partial x_1}$:

$$\frac{\partial f_{k+1}(x_1, \dots, x_{k+1})}{\partial x_1} = -\frac{1}{(x_1 - f_k(x_2, \dots, x_{k+1}))^2} < 0,$$

то есть f_{k+1} убывает по x_1 . Теперь рассмотрим частную производную по x_2 :

$$\frac{\partial f_{k+1}(x_1, \dots, x_{k+1})}{\partial x_2} = \frac{1}{(x_1 - f_k(x_2, \dots, x_{k+1}))^2} \cdot \frac{\partial f_k(x_2, \dots, x_{k+1})}{\partial x_2} < 0,$$

она меньше нуля, так как на предыдущих шагах было доказано $\frac{\partial f_k}{\partial x_2} < 0$, а первый множитель больше нуля. Аналогично доказываются знаки частных производных для $3 \leqslant m \leqslant k+1$, ведь $\frac{\partial f_k}{\partial x_m} < 0$ было доказано ранее:

$$\frac{\partial f_{k+1}(x_1, \dots, x_{k+1})}{\partial x_m} = \frac{1}{(x_1 - f_k(x_2, \dots, x_{k+1}))^2} \cdot \frac{\partial f_k(x_2, \dots, x_{k+1})}{\partial x_m} < 0.$$

Таким образом, функция $f_{k+1}(x_1,...,x_{k+1})$ — убывающая по каждому аргументу, шаг индукции доказан. Значит, функция $f_n(x_1,...,x_n)$ убывает по каждому аргументу для любого n.

Теперь докажем выпуклость функции f_n . Воспользуемся индукцией по n, числу аргументов. База для n=1 уже была доказана выше (для $f_1(x_1)=1/x_1$). Пусть функция выпукла для $n \leq k$. Докажем выпуклость для n=k+1:

$$f_{k+1}(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{x_1 - f_k(x_2, \dots, x_{k+1})}.$$

Ранее было доказано, что f_k убывает по каждому аргументу, по предположению индукции она также выпукла. Поэтому $g(x_1,...,x_{k+1}) = (x_1 - f_k(x_2,...,x_{k+1}))$ — вогнутая как сумма линейной и вогнутой (выпуклой с отрицательным коэффициентом). Ранее было показано, что функция h(x) = 1/x— выпуклая и убывающая для x > 0. Тогда из свойств композиции (см. 3.1(g)) следует, что $f_{k+1}(x_1,x_2,...,x_n) = h(g(x_1,...,x_{k+1}))$ — выпуклая. Шаг индукции доказан. Таким образом, $f_n(x_1,...,x_n)$ — выпуклая функция для любого n.

4. Покажем выпуклость функции:

$$h(\mathbf{x}) = \frac{f^2(\mathbf{x})}{g(\mathbf{x})},$$

где $f(\mathbf{x})$ выпуклая и неотрицательная, а $g(\mathbf{x})$ вогнутая и положительная.

В задаче не делаются предположения о дифференцируемости функций, поэтому докажем выпуклость из свойств композиции.

Рассмотрим функцию $p(u,v)=u^2/v$, $\mathrm{dom}(p)=\{(u,v)\in\mathbb{R}\times\mathbb{R}_{++}\}$. Эта функция выпуклая, доказывается с использованием критерия второго порядка (и это было доказано в $3.1(\mathrm{g})$). Кроме того, данная функция является возрастающей по u для $u\geqslant 0$ и убывающей по v для y>0.

Теперь рассмотрим исходную функцию как композицию: $h(\mathbf{x}) = p(f(\mathbf{x}), g(\mathbf{x}))$. Функция p(u,v)—выпуклая, возрастающая по u для $u \in \text{dom}(f)$ и убывающая по v для $v \in \text{dom}(g)$. Воспользовавшись правилами композиции (доказательство аналогично 3.1(g), по определению, но по двум аргументам внешней функции), получаем, что $h(\mathbf{x})$ —выпуклая функция, что и требовалось.

Приложение (2.1(c))

```
> Eun (>0; a=0: $ u= (In(B), 1) ( uno mobjuso)
                      5 u = B + C · - B = 1 B 20 => 5 € (cl(K))
  7) ( ( ( a 20 ) & ( a 20 ) = ( a 20 ) - 1 wr.
     4 u = (-1,0,0) 6 cl(K); vtu = -a 20 => v4 (cl(K))*
                                                             (exp (8)>-ec) 2 (670) v
  (8-9) ( \exp(\frac{e}{a}) > -\frac{ec}{a} \& (a \neq 0) \lor (\exp(\frac{e}{a}) > -\frac{ec}{a}) \& (eco) - 2mr.
      > (c/1) = - a = (-1,00) 6 cl(n); TT u = - a <0 => T& (c/1/2))
      > Eury aco; cco: 4 2 = (0,0,1) & c1(11); DTU = c < 0 => TX (c1(11))
      > Eun a20; C=0: $ u = (1,1/4; e/8), 8>0. Oreligio, no us cl(K)
                            Tu= a+ B/x <0 gre x>- %a .=> v& (c(1))
      > Eum a 20, c > 0: x u = ( \( \frac{a - B}{ac} \) exp(-\( \frac{a - B}{a} \); exp(-\( \frac{a - B}{a} \) \\ \( \frac{1}{c} \) \) & c ((1))
                              5 u = ax+ by+c2 = a-e exp(-a-e)+ cexp(-a-e)+10
                              € an a exp(-a-e)+1<0 €> exp(-a-e)>- a
                                                                     exp(8/2)>-ec
                                                                    Branes, of (cl(K))
   Taken objegan, (cl(N)) = Nd. (cl(N)) = Nd gongano.
```