Решение домашнего задания № 2

Роман Тарасов, группа 876

🛚 1. Задача первая

$_{\scriptscriptstyle 4}$ 1.1 Π ункт 1

1

2

$$\min_{(x,y)\in\mathbb{R}^2}|x|+|y|$$

s.t.
$$(x-1)^2 + (y-1)^2 \le 1$$

- обозначим множество $(x-1)^2 + (y-1)^2 \le 1$ как ${\cal Y}$
- 6 Посчитаем субдифференциал

$$\partial_{\mathcal{Y}} f(\mathbf{x}) = \partial f(\mathbf{x}) + N(\mathbf{x} \mid \mathcal{Y})$$

3десь $\mathbf{x} = (x \ y)^{\mathsf{T}}$

$$\partial f(\mathbf{x}) = \begin{cases} \begin{cases} 1 & x > 0 \\ -1 & x < 0 \\ [-1, 1] & x = 0 \end{cases} \\ \begin{cases} 1 & y > 0 \\ -1 & y < 0 \\ [-1, 1] & y = 0 \end{cases} \end{cases}$$
(1)

Множество \mathcal{Y} есть круг с центорм в точке (1,1) и радиусом 1. Если $\mathbf{x} \in \partial \mathcal{Y}$, то нормальный конус в этой точке — нулевой вектор или любой вектор, который перпендикулярен касательной к окружности в точке \mathbf{x} , и который, если его отложить от точки \mathbf{x} , направлен в сторону от окружности. Поэтому

$$N(\mathbf{x} \mid \mathcal{Y}) = \begin{cases} k \left(\mathbf{x} - \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right), k \ge 0 & \mathbf{x} \in \partial \mathcal{Y} \\ \mathbf{0} & \mathbf{x} \in \text{int} (\mathcal{Y}) \end{cases}$$
(2)

12 Теперь рассмотрим различные значения, которые может принимать **x** и найдём, на каком 13 из них в субдифференциале содержится 0.

- 3аметим, что на нашем множестве $x, y \ge 0$.
- лусть $\mathbf{x} \in \partial \mathcal{Y}, \, x,y > 0$. Тогда

$$\partial f(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} 1\\1 \end{pmatrix} \tag{3}$$

$$N(\mathbf{x} \mid \mathcal{Y}) = k\left(\mathbf{x} - \begin{pmatrix} 1\\1 \end{pmatrix}\right), k \ge 0 \tag{4}$$

Из равенства $\partial f(\mathbf{x}) + N(\mathbf{x} \mid \mathcal{Y}) = 0$ получаем систему

$$\begin{cases} 1 + kx - k = 0 \\ 1 + ky - k = 0 \end{cases}$$
 (5)

17

Отсюда x=y и $k=\frac{1}{1-x}$. Так как $k\geq 0$, то x,y<1. На границе множества $\mathcal Y$ выполнено равенство $(x-1)^2+(y-1)^2=1$. Подставим сюда 18 y=x, получим $2(x-1)^2=1$. Отсюда $x=1\pm \frac{1}{\sqrt{2}}$. А так как выше мы получили, что x<1, 19 то окончательно получаем $x=1-\frac{1}{\sqrt{2}}$. 20

Точка $(x,y)=\left(\frac{1}{\sqrt{2}},\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$ лежит в множестве $\mathcal Y$ и также $0\in\partial f\left(\frac{1}{\sqrt{2}},\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$. Значит, в этой точке достигается минимум.

$$|x| + |y| = 2 - \sqrt{2}$$

1.2Пункт 2

16

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n} ||\mathbf{x}||_2 + \mathbf{c}^{ op} \mathbf{x}$$

s.t.
$$x_i \ge 0, i = 1, ..., n$$

Обозначим множество всех таких \mathbf{x} , что $x_i \geq 0, \quad i = 1, \ldots, n$ как \mathcal{Y} . А также $\mathbf{1}_i$ — вектор, 24 і-тая компонента которого равна 1 а все остальные 0.

$$\partial f(\mathbf{x}) = \begin{cases} \frac{\mathbf{x}}{||\mathbf{x}||_2} & \mathbf{x} \neq \mathbf{0} \\ \{\mathbf{y} \mid ||\mathbf{y}||_2 \leq 1\} & \mathbf{x} = \mathbf{0} \end{cases}$$
(6)

Найдём нормальный конус $N(\mathbf{x} \mid \mathcal{Y})$. Если все $x_i > 0$, то $N(\mathbf{x} \mid \mathcal{Y}) = \mathbf{0}$. Если же какая-то 26 компонента $x_i = 0$ равна 0, то $\forall k_i \leq 0, \forall \mathbf{y} \in \mathcal{Y}(k_i \mathbf{1}_i, \mathbf{y} - \mathbf{0}) = k_i y_i \leq 0$. Поэтому вектор $k_i \mathbf{1}_i$ 27 лежит в нормальном конусе. А если несколько компонент вектора х равны 0, то в нормаль-28 ном конусе лежат соответственно все линейные комбинации векторов с неположительными коэффициентами $\mathbf{1}_i$ таких что $x_i = 0$. Поэтому нормальный конус к множеству \mathcal{Y} есть

$$N(\mathbf{x} \mid \mathcal{Y}) = \begin{cases} \mathbf{0} & \forall i \ x_i > 0 \\ \sum_{\{i: \ x_i = 0\}} k_i \mathbf{1}_i & \exists i: \ x_i = 0 \end{cases}$$
 (7)

1) Пусть сумма квадратов отрицательных компонент вектора с не больше 1. Покажем, 31 что в этом случае минимум достигается. 32

Пусть $\mathbf{x} = \mathbf{0}$. Тогда

33

$$\partial_{\mathcal{Y}} f(\mathbf{0}) = \{ \mathbf{y} + \mathbf{c} + \sum_{i=1}^{n} k_i \mathbf{1}_i \mid ||\mathbf{y}||_2 \le 1, k_i \le 0 \}$$

Пусть сумма квадратов отрицательных компонент вектора с не больше 1. Выберем такой вектор **y** и такие значения k_i , что субградиент в точке $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ будет равен 0.

Если $c_i \geq 0$, то можем выбрать $k_i = -c_i$ и $y_i = 0$. Тогда i-тая компонента вектора $\mathbf{y} + \mathbf{c} + \sum_{i=1}^n k_i \mathbf{1}_i$ будет равна 0.

Если же $c_i < 0$, то выберем $y_i = -c_i$, а $k_i = 0$. Тогда i-тая компонента вектора $\mathbf{y} + \mathbf{c} + \sum_{i=1}^n k_i \mathbf{1}_i$ также обратится в 0. Заметим, что $||\mathbf{y}||_2^2 = \sum_{i=1}^n y_i^2 = \sum_{\{i: \ c_i < 0\}} c_i^2 \le 1$, поэтому

выбранный нами вектор **y** удовлетворяет необходимым условиям. А значит, вектор $\mathbf{y} + \mathbf{c} + \sum_{i=1}^{n} k_i \mathbf{1}_i$ принадлежит субдифференциалу $\partial_{\mathcal{V}} f(\mathbf{0})$.

 $\sum_{i=1}^{n} k_i \mathbf{1}_i$ принадлежит субдифференциалу $\partial_{\mathcal{Y}} f(\mathbf{0})$.
Итак, для любого вектора \mathbf{c} , такого что $\sum_{\{i:\ c_i<0\}} c_i^2 \leq 1$, минимум достигается в точке $\mathbf{x}=\mathbf{0}$

43 и равен $||\mathbf{0}||_2 + \mathbf{c}^{\top} \mathbf{0} = 0$.

2) Для векторов ${f c}$, таких что $\sum_{\{i: \ c_i < 0\}} c_i^2 > 1$ можно рассмотреть все случаи, посчитать

 $\partial_{\mathcal{Y}}(\mathbf{x})$ и показать, что ни для какого \mathbf{x} число 0 не лежит в $\partial_{\mathcal{Y}}(\mathbf{x})$. А можно просто показать, что исследуемая функция не имеет минимума, приведя в пример соответствующие значения \mathbf{x} .

Рассмотрим вектор \mathbf{x} такой, что $x_i=0$, если $c_i>0$, и иначе $x_i=-kc_i$ (k — некоторое положительное число). При любом k>0 все компоненты вектор \mathbf{x} будут неотрицательные. Тогда

$$||\mathbf{x}||_2 + \mathbf{c}^{\mathsf{T}}\mathbf{x} = \sqrt{\sum_{\{i: c_i < 0\}} (kc_i)^2} - k \sum_{\{i: c_i < 0\}} c_i^2 = k \sum_{\{i: c_i < 0\}} c_i^2 \left(1 - \sum_{\{i: c_i < 0\}} c_i^2\right)$$

 $1-\sum_{\{i:\ c_i<0\}}c_i^2<0,$ поэтому при $k\to+\infty,$ мы устремим значение исследуемой функции в $-\infty.$ То есть, минимум не достигается.

з 2. Задача вторая

₄ 2.1 Пункт 1

$$f^*(y) = \sup_{x>0} (yx - x^p)$$

1) Если p>1, то возьмём производную функции $g(x)=yx-x^p$. $g'(x)=y-px^{p-1}$ $g'(x_m)=0$ при $x_m=\sqrt[p-1]{\frac{y}{p}}$. Так как p>1, то g'(x)>0 при $x< x_m$ и g'(x)<0 при $x>x_m$. Значит, в точке $x_m=\sqrt[p-1]{\frac{y}{p}}$ достигается супремум. $f^*(y)=y\sqrt[p-1]{\frac{y}{p}}-\left(\sqrt[p-1]{\frac{y}{p}}\right)^p=58$ $y\left(\frac{y}{p}\right)^{\frac{1}{p-1}}-\left(\frac{y}{p}\right)^{\frac{p}{p-1}}$.

$_{ extstyle 59}$ 2.2 Π yhkt 2

$$1) g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x} + \mathbf{b})$$

$$g^{*}(\mathbf{y}) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{x} + \mathbf{b}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} + \mathbf{b} \rangle - \langle \mathbf{y}, \mathbf{b} \rangle - f(\mathbf{x} + \mathbf{b}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} + \mathbf{b} \rangle - f(\mathbf{x} + \mathbf{b}) \right) - \langle \mathbf{y}, \mathbf{b} \rangle$$

Так как преобразование $\mathbf{x} \to \mathbf{x} + \mathbf{b}$ биекция, то $\sup_{\mathbf{x}} (\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} + \mathbf{b} \rangle - f(\mathbf{x} + \mathbf{b})) - \langle \mathbf{y}, \mathbf{b} \rangle = \sup_{\mathbf{x}} (\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{x})) - \langle \mathbf{y}, \mathbf{b} \rangle = f^*(\mathbf{y}) - \langle \mathbf{y}, \mathbf{b} \rangle.$

 $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{A}\mathbf{x})$, где **A** невырождена. Тогда

$$g^*(\mathbf{y}) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{y}, \mathbf{A}_{-1} \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A} \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{A}$$

(преобразование $\mathbf{x} \to \mathbf{A}\mathbf{x}$ биекция)

$$= \sup_{\mathbf{x}} (\langle \mathbf{A}^{-\top} \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{x})) = f^*(\mathbf{A}^{-\top} \mathbf{x})$$

3) Если же $g(\mathbf{x}) = f(\mathbf{A}\mathbf{x})$, где \mathbf{A} вырождена, то рассмотрим пространство X решений системы $\mathbf{A}\mathbf{x} = \not\vdash$. Если $\mathbf{y} \notin X^{\perp}$ (X^{\perp} — оргогональное пространство), то $\exists \mathbf{x}_0 \in X$ такой что $\langle \mathbf{y}, \mathbf{x}_0 \rangle = p \neq 0$. Тогда если подставим $k\mathbf{x}_0$, получим ($\langle \mathbf{y}, k\mathbf{x}_0 \rangle - f(k\mathbf{A}\mathbf{x}_0) = kp - f(\mathbf{0})$. Тогда, устремляя $k \to +\infty$ или $k \to -\infty$, можно сделать так, что $kp - f(\mathbf{0}) \to +\infty$. И тогда $g^*(\mathbf{y}) = \sup_{\mathbf{x}} \left(\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - f(\mathbf{A}\mathbf{x}) \right) = +\infty$.

$_{ extstyle 0}$ 2.3 Π ункт 3

63

64

73

$$f^*(\mathbf{y}) = \sup_{\mathbf{x}} (-\frac{1}{2}\mathbf{x}^{\top}\mathbf{A}\mathbf{x} + (\mathbf{y}^{\top} - \mathbf{b}^{\top})\mathbf{x} - \mathbf{c})$$

Функция $g(\mathbf{x}) = -\frac{1}{2}\mathbf{x}^{\top}\mathbf{A}\mathbf{x} + (\mathbf{y}^{\top} - \mathbf{b}^{\top})\mathbf{x} - \mathbf{c}$ вогнута и $\frac{\partial^2 g}{\partial \mathbf{x}^2} = -\mathbf{A} \leq 0$, поэтому максимум достигается в точках где $\frac{\partial g}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{0}$.

$$\frac{\partial g}{\partial \mathbf{x}} = -\mathbf{A}\mathbf{x} + (\mathbf{y} - \mathbf{b})$$

Если $\mathbf{A} \in \mathbf{S}^n_{++}$, то у матрицы \mathbf{A} есть обратная и $\mathbf{x}_m = \mathbf{A}^{-1}(\mathbf{y} - \mathbf{b})$.

$$f^*(\mathbf{y}) = -\frac{1}{2} \left(\mathbf{A}^{-1} (\mathbf{y} - \mathbf{b}) \right)^\top \mathbf{A} \mathbf{A}^{-1} (\mathbf{y} - \mathbf{b}) + (\mathbf{y} - \mathbf{b})^\top \mathbf{A}^{-1} (\mathbf{y} - \mathbf{b}) - \mathbf{c} = (\mathbf{y} - \mathbf{b})^\top (-\frac{1}{2} \mathbf{A}^{-\top} + \mathbf{A}^{-1}) (\mathbf{y} - \mathbf{b}) - \mathbf{c}$$

Если $\mathbf{A} \in \mathbf{S}_{+}^{n}$, то матрица может быть и необратимой. Тогда если система $\mathbf{A}\mathbf{x} = (\mathbf{y} - \mathbf{b})$ имеет решения, то максимум достигается на любом из них. Покажем, что если решения нет, то максимума нет. Пусть $R(\mathbf{A})$ — образ \mathbb{R}^{n} при преобразовании \mathbf{A} , а $R^{\perp}(\mathbf{A})$ — ортогональное к нему подпространство. Разложим вектор $\mathbf{y} - \mathbf{b} = \mathbf{u} + \mathbf{v}$, где $\mathbf{v} \in R(\mathbf{A})$, $\mathbf{u} \in R^{\perp}(\mathbf{A})$. Так как система не имеет решений, то $\mathbf{u} \neq \mathbf{0}$. Поскольку $\mathbf{A}\mathbf{u} \in R(\mathbf{A})$, $\mathbf{u} \in R^{\perp}(\mathbf{A})$, то $\mathbf{u}^{\top}\mathbf{A}\mathbf{u} = 0$. Поэтому $g(\mathbf{k}\mathbf{u}) = -\frac{1}{2}k\mathbf{u}^{\top}\mathbf{A}k\mathbf{u} + (\mathbf{u} + \mathbf{v})^{\top}k\mathbf{u} - \mathbf{c} = k||\mathbf{u}||_{2}^{2} - \mathbf{c} \to +\infty$ при $k \to +\infty$.

$_{ exttt{ iny 0}}$ 2.4 Π ункт 4

$$f^*(\mathbf{y}) = \sup_{\mathbf{x}} (\mathbf{y}^\top \mathbf{x} - \max_{i=1,\dots,n} x_i)$$

Рассмотим такие \mathbf{x} , что $x_1 = \dots = x_n = m$ (m – просто некоторое число). Тогда $f^*(\mathbf{y}) = m \sum_{i=1}^n y_i - m = m(\sum y_i - 1)$. Поэтому если $\sum y_i \neq 1$, то устремляя $m \to +\infty$ или $m \to -\infty$, получим, что $\mathbf{y}^\top \mathbf{x} - \max_{i=q,\dots,n} x_i \to +\infty$, то есть $f^*(\mathbf{y}) = +\infty$.

Если же $\sum y_i = 1$, то найдётся $y_j \neq 0$. Рассмотрим \mathbf{x} , такой что $x_j = m-1$, а остальные компоненты равны m. Тогда $f^*(\mathbf{y}) = m \sum_{i=1}^n y_i - y_j - m = m((\sum y_i) - y_j - 1)$. Но теперь уже точно $(\sum y_i) - y_j - 1 \neq 0$, поэтому устремляя $m \to +\infty$ или $m \to -\infty$, получим, что $\mathbf{y}^\top \mathbf{x} - \max_{i=q,\dots,n} x_i \to +\infty$, то есть $f^*(\mathbf{y}) = +\infty$.

Итак, $f^*(\mathbf{y}) = +\infty$.

» 3. Задача третья

$_{ iny 90}$ 3.1 Π ункт 1

$$\min_{(x,y)} (x-3)^2 - (y-2)^2$$

s.t.
$$y - x - 1 = 0$$

$$y + x - 3 \le 0$$

Подставим y=x+1 в целевую функцию и в неравенство и тем самым сведём задачу к одномерной:

 $f(x)=(x-3)^2-(x-1)^2=-6x+9+2x-1=-4x+8.\ x+1+x-3=2x-2\leq 0,$ 94 $h(x)=x-1\leq 0.$ Задача примет вид:

$$\min_{x} -4x + 8$$

s.t.
$$x - 1 < 0$$

- 1) $h(x,y) \le 0$ выпукло, функция f выпукла, поэтому условия ККТ будут достаточными.
- Φ 2) Функция h линейна. Следовательно, выполнено условие регулярности.
- 97 3) Запишем условия из ККТ

$$\begin{cases} x - 1 \le 0 & (1) \\ \mu(x - 1) = 0 & (2) \\ \mu \ge 0 & (3) \\ L'(x, \mu) = -4 + \mu = 0 & (4) \end{cases}$$
(8)

Из последнего уравнения получаем $\mu=4$. Это значение больше 0, поэтому условие (3) выполнено. Из (2) получаем x=1 и при этом верно ограничение (1). Следовательно, Минимум достигается в точке x=1. При этом f(x)=-4+8=4.

Значение y, при котором достигается условный минимум есть y = x + 1 = 2.

$_{\scriptscriptstyle 102}$ 3.2 Π yнкт 2

103 Условие $|x_1 - 2x_2 + 3x_3| \le 4$ равносильно системе двух неравенств

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 3x_3 \le 4\\ x_1 - 2x_2 + 3x_3 \ge -4 \end{cases} \tag{9}$$

104 Или

101

$$\begin{cases} h_1(\mathbf{x}) = x_1 - 2x_2 + 3x_3 - 4 \le 0 \\ h_2(\mathbf{x}) = -x_1 + 2x_2 - 3x_3 - 4 \le 0 \end{cases}$$
 (10)

Заметим, что в силу линейности функций h_1 и h_2 выполнено условие регулярности.

Лагранжиан равен $L(\mathbf{x}) = x_1^2 + 2x_2^2 + x_3 + \mu_1(x_1 - 2x_2 + 3x_3 - 4) + \mu_2(-x_1 + 2x_2 - 3x_3 - 4).$

107 Запишем условия ККТ:

$$\begin{cases}
h_1(\mathbf{x}) = x_1 - 2x_2 + 3x_3 - 4 \le 0 \\
h_2(\mathbf{x}) = -x_1 + 2x_2 - 3x_3 - 4 \le 0 \\
\mu_1, \mu_2 \ge 0 \\
\mu_2(-x_1 + 2x_2 - 3x_3 - 4) = 0 \\
\mu_1(x_1 - 2x_2 + 3x_3 - 4) = 0 \\
2x_1 + (\mu_1 - \mu_2) = 0 \\
4x_2 - 2(\mu_1 - \mu_2) = 0 \\
1 + 3(\mu_1 - \mu_2) = 0
\end{cases} \tag{11}$$

Последние 3 равенства есть условие того, что $L'_{\mathbf{x}} = \mathbf{0}$. Из них получаем

$$\begin{cases} \mu_1 - \mu_2 = -\frac{1}{3} \\ x_1 = \frac{1}{6} \\ x_2 = -\frac{1}{6} \end{cases}$$
 (12)

Тогда можно упростить систему ККТ

$$\begin{cases} \frac{1}{2} + 3x_3 - 4 \le 0 \\ -\frac{1}{2} - 3x_3 - 4 \le 0 \\ \mu_1, \mu_2 \ge 0 \\ \mu_1 \left(\frac{1}{2} + 3x_3 - 4\right) = 0 \\ \mu_2 \left(-\frac{1}{2} - 3x_3 - 4\right) = 0 \\ \mu_1 - \mu_2 = -\frac{1}{3} \\ x_1 = \frac{1}{6} \\ x_2 = -\frac{1}{6} \end{cases}$$

$$(13)$$

Теперь будем разбирать случаи

1)
$$\mu_1 = 0$$

Тогда $\mu_2 = \frac{1}{3} \neq 0 \Rightarrow \left(-\frac{1}{2} - 3x_3 - 4\right) = 0 \Rightarrow x_3 = -\frac{3}{2}$. При этом $\frac{1}{2} + 3x_3 - 4 < 0$. Значит, все условия ККТ выполнены и $\left(\frac{1}{6}, -\frac{1}{6}, -\frac{3}{2}\right)$ — стационарная точка. Функция $f(\mathbf{x}) = x_1^2 + 2x_2^2 + x_3$ выпукла как сумма выпуклых функций. Также выпуклы

функции h_1 и h_2 . То есть, задача выпуклая и условие ККТ является достаточным и стационарная точка является точкой минимума. Значение функции в этой точке $f\left(\frac{1}{6},-\frac{1}{6},-\frac{3}{2}\right)=$ $\frac{1}{36} + \frac{2}{36} - \frac{3}{2} = -\frac{17}{12}.$ 2) $\mu_1 \neq 0$

118 2)
$$\mu_1 \neq 0$$

Тогда 119

108

109

110

111

112 113 114

115

116

117

$$\frac{1}{2} + 3x_3 - 4 = 0$$

$$-\frac{1}{2} - 3x_3 - 4 \neq 0$$

$$\downarrow \downarrow$$

$$\mu_2 = 0$$

 $\downarrow \downarrow$

$$\mu_1 = -\frac{1}{3}$$

120 Но μ_1 должно быть неотрицательным. Значит, в этом случае условия ККТ не могут быть 121 выполнены.

Стационарная точка всего одна, это точка минимума $(\frac{1}{6}, -\frac{1}{6}, -\frac{3}{2})$.

$_{^{123}}$ 3.3 Π ункт 3

$$\min_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2} (x_1 - 2)^2 + (x_2 + 1)^2$$

s.t.
$$\max(x_1 + x_2 + 1, x_1 - x_2 - 1) + 1 \le 0$$

 $\max(x_1+x_2+1,x_1-x_2-1)=x_1+\max(x_2+1,-(x_2+x_1))=x_1+|x_2+1|\leq -1$. Поэтому это условие эквивалентно системе неравенств

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + 2 \le 0 & (1) \\ x_1 - x_2 \le 0 & (2) \end{cases}$$
 (14)

Поскольку функции ограничений линейны, то выполнено условие регулярности. Также $f(\mathbf{x}) = (x_1-2)^2 + (x_2+1)^2$ выпукла как сумма выпуклых функций, значит, задача выпукла. Также в условия ККТ входят

$$\begin{cases} \mu_1, \mu_2 \ge 0 & (3) \\ \mu_1(x_1 + x_2 + 2) = 0 & (4) \\ \mu_2(x_1 - x_2) = 0 & (5) \end{cases}$$
 (15)

Запишем условие $L'(\mathbf{x}, \mu_1, \mu_2) = \mathbf{0}$:

$$\begin{cases} 2x_1 + (\mu_1 + \mu_2) - 4 = 0 & (6) \\ 2x_2 + (\mu_1 - \mu_2) + 2 = 0 & (7) \end{cases}$$
 (16)

130 Рассмотрим случаи

131 1) $x_1 = x_2 = -1$. Тогда выполнены условия (1), (2), (4), (5). Подставим значения в уравне-132 ния (6), (7).

$$\begin{cases}
-6 + (\mu_1 + \mu_2) = 0 & (6) \\
(\mu_1 - \mu_2) = 0 & (7)
\end{cases}$$
(17)

Отсюда $\mu_1 = \mu_2 = 3$. Все условия выполнены, то есть, точка (-1,-1) стационарная. Так как задача выпукла, то это есть точка минимума. f(-1,-1) = 9.

2) $x_1 = x_2 \neq -1$. Тогда выполнены условия (2), (5), но $x_1 + x_2 + 2 \neq 0$. Тогда $\mu_1 = 0$. Условия (6), (7) примут вид

$$\begin{cases} 2x_1 + \mu_2 - 4 = 0 & (6) \\ 2x_1 - \mu_2 + 2 = 0 & (7) \end{cases}$$
 (18)

Отсюда $x_1=x_2=\frac{1}{2}$. Но тогда $x_1+x_2+2>0$ и не выполнено условие (1).

Теперь оставшиеся 2 случая, когда $x_1 \neq x_2$. Тогда чтобы было выполнено второе условие, надо чтобы $\mu_2 = 0$.

(3) $\mu_2 = \mu_1 = 0$. Условия (6), (7) примут вид

$$\begin{cases} 2x_1 - 4 = 0 & (6) \\ 2x_2 + 2 = 0 & (7) \end{cases}$$
 (19)

Отсюда получаем $x_1=2, \ x_2=-1.$ Но, увы, $x_1+x_2+2>0.$

142 4) $\mu_2 = 0, \ \mu_1 \neq 0$

140

Тогда $x_1 + x_2 + 2 = 0$ и из системы

$$\begin{cases} 2x_1 + (\mu_1 + \mu_2) - 4 = 0 & (6) \\ 2x_2 + (\mu_1 - \mu_2) + 2 = 0 & (7) \end{cases}$$
 (20)

получаем $x_1 = \frac{1}{5}$, $x_2 = -\frac{5}{2}$. Но не выполнено условие (1).

Итак, стационарная точка всего одна, (-1, -1) и это точка минимума.

146 $\;3.4$ $\;\Pi$ ункт 4

$_{\scriptscriptstyle 147}$ 3.5 Π ункт 5

$$L(\mathbf{x},\lambda) = -3x_1^2 + x_2^2 + 2x_3^2 + 2(x_1 + x_2 + x_3) + \lambda(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 1)$$

$$L_{\mathbf{x}}'=\mathbf{0}$$

$$\begin{cases} \frac{\partial L}{\partial x_1} = -6x_1 + 2 + 2\lambda x_1 = 0\\ \frac{\partial L}{\partial x_1} = 2x_2 + 2 + 2\lambda x_2 = 0\\ \frac{\partial L}{\partial x_1} = 4x_3 + 2 + 2\lambda x_3 = 0 \end{cases}$$

$$(21)$$

Отсюда получаем

148

$$\begin{cases} x_1 = \frac{1}{3-\lambda} \\ x_2 = -\frac{1}{1+\lambda} \\ x_3 = -\frac{1}{2+\lambda} \end{cases}$$

$$(22)$$

Подставим эти значения в уравнение $x_1^2+x_2^2+x_3^2-1=0$. Получим $(1+\lambda)^2(2+\lambda)^2+150$ $(\lambda-3)^2(\lambda+1)^2+(\lambda-3)^2(\lambda+2)^2-(1+\lambda)^2(2+\lambda)^2(\lambda-3)^2=0$. С помощью Wolfram найдём действительные корни этого уравнения. Их всего 4. Подставим значения λ в выражения для x_1,x_2,x_3 и получим 4 стационарные точки. Условия ККТ для данной задачи являются необходимыми, значит, минимум нужно искать среди этих 4 точек. Для этого нужно просто

подставить в выражение для целевой функции и найти, в какой точке значение наименьшее. В таблице ниже приведены значения функции при каждом из 4 значений λ .

λ	$f(\mathbf{x})$
-3.14929	4.64728181
0.223509	-1.13040306
1.8919	-1.59219431
4.03523	-5.36546345

Видим, что минимум достигается при $\lambda=4.03523$, то есть в точке $\mathbf{x}\approx(-0.966,-0.197,-0.166)$. 158 $f_{min}\approx-5.365$.

. 4. Задача четвёртая

160 4.1 **ΠУНКТ** 1

161 a)

165

166

169

174

156

1) $f(x) = x^2 + 1$, h(x) = (x - 1)(x - 4) — выпуклые функции, так как это параболы, ветви которых смотрят вверх. Также $\exists x_0 = 2: \ h(2) = -2 < 0$. Следовательно, выполнено условие регулярности и задача выпукла.

2)

$$L(x) = x^2 + 1 + \mu(x^2 - 5x + 4)$$

KKT:

$$\begin{cases}
\mu \ge 0 \\
\mu(x-1)(x-4) = 0 \\
(x-1)(x-4) \le 0 \\
L'(x) = 2x + 2\mu x - 5\mu = 0
\end{cases}$$
(23)

Заметим, что условие $(x-1)(x-4) \le 0$ равносильно условию $x \in [1,4]$

Рассмотрим случай, когда x=1. Тогда $L'(1)=2+2\mu-5\mu=0 \Rightarrow \mu=\frac{2}{3}$. Все условия ККТ выполнены и задача выпуклая, значит, x=1 — точка минимума. $p^*=f(1)=2$.

b)

Нарисуем целевую функцию и выделим серым цветом допустимое множество (то есть где $x \in [1,4]$). Красной точко отметим оптимальное значение. (см рис. 1 в конце файла).

с) Нарисуем графики лагранжиана для значений $\mu=0,\frac{2}{3},1,2$ (см рис. 2, 3, 4, 5 в конце файла).

d) $g(\mu) = \inf_x (x^2 + 1 + \mu(x^2 - 5x + 4)) = \inf_x ((\mu + 1)x^2 - 5\mu x + (1 + 4\mu))$. Минимум квадратного трёхчлена достигается в точке $x^* = \frac{5\mu}{2(\mu+1)}$. Тогда $g(\mu) = L(x^*, \mu) = \frac{29}{4} - \frac{9}{4}\mu - \frac{25}{4(\mu+1)}$. Теперь

мы можем сформулировать двойственную задачу:

$$\max_{\mu} \frac{29}{4} - \frac{9}{4}\mu - \frac{25}{4(\mu+1)}$$
s.t. $\mu > 0$

177 Решим её.

 $g'(\mu) = -\frac{9}{4} + \frac{25}{4(\mu+1)^2} = 0$. У этого уравнения один неотрицательный корень $\mu^* = \frac{2}{3}$. При этом $g'(\mu) > 0$ при $0 \le \mu < \mu^*$, и $g'(\mu) < 0$ при $\mu > \mu^*$. Значит, μ^* — точка максимума.

 $d^* = g(\mu^*) = 2 = p^*$. Зазор двойственности равен $p^* - d^* = 0$.

4.2 Пункт 2

180

181

186

187

Пусть дан орграф без циклов, в котором вершины s и t являются, соответственно источником и стоком. Обозначим E — множество ориентированных рёбер в графе, V — множество вершин, $k_{ij} \in \mathbb{N}, \ (i,j) \in E$ — максимальная пропускная способность ребра $(i,j), \ x_{ij} \in \mathbb{N}_0$ поток, который мы пускаем по ребру (i,j).

Сформулируем задачу о максимальном потоке:

$$\max_{v \in \mathbb{R}, \ x_{ij} \in \mathbb{N}_0} v$$
s.t.
$$\sum_{j: \ (s,j) \in E} x_{sj} - v = 0$$

$$v - \sum_{j: \ (j,t) \in E} x_{jt} = 0$$

$$\sum_{j: \ (j,h) \in E} x_{jh} - \sum_{j: \ (h,j) \in E} x_{hj} = 0, \quad h \in V \setminus \{s,t\}$$

$$x_{ij} \le k_{ij}, \quad (i,j) \in E$$

Теперь попробуем сформулировать двойственную задачу $(\max_{v \in \mathbb{R}, \ x_{ij} \in \mathbb{N}_0} v = \min_{v \in \mathbb{R}, \ x_{ij} \in \mathbb{N}_0} -v)$.

$$L = -v + u_s \left(\sum_{j: (s,j) \in E} x_{sj} - v \right) + u_t \left(v - \sum_{j: (j,t) \in E} x_{jt} \right) +$$

$$+ \sum_{h \in V \setminus \{s,t\}} u_h \left(\sum_{j: (h,j) \in E} x_{hj} - \sum_{j: (j,h) \in E} x_{jh} \right) + \sum_{(i,j) \in E} y_{ij} (x_{ij} - k_{ij})$$

Здесь $u_i, i \in V, y_{ij}, (i,j) \in E$ переменные Лагранжа. $g(\mathbf{u},Y)$ есть инфимум по всем x_{ij} и v.v учатсвует в Лагранжиане в слагаемых $-v+vu_t-vu_s=v(u_t-u_s-1)$. Если $u_t-u_s-1\neq 0$, то устремив $v\to +\infty$ или $v\to -\infty$, и взяв $x_{ij}=0$ получим, что лагранжиан устремится в $-\infty$ и $g(\mathbf{u},Y)=-\infty$. Так как в двойственной задаче мы ищем максимальное значение g, то такие точки, где $g(\mathbf{u},Y)=-\infty$ нам не интересны, поэтому примем $(u_t-u_s-1)=0$. x_{ij} участвует в слагаемых $(u_i-u_j+y_{ij})x_{ij}$. Если $u_i-u_j+y_{ij}<0$, то устремив $x_{ij}\to +\infty$, получим, что $L\to -\infty$. Это нам не подходит. Если же $\forall (i,j)\in E$ $u_i-u_j+y_{ij}\geq 0$, то инфимум достигается

при
$$x_{ij}=0$$
 и равен $\left(-\sum\limits_{(i,j)\in E}y_{ij}k_{ij}\right)$. Теперь можем записать двойственную задачу:

$$\max_{\mathbf{u},Y} - \sum_{(i,j)\in E} y_{ij} k_{ij}$$

s.t.
$$u_t - u_s - 1 = 0$$

$$u_i - u_j + y_{ij} \ge 0, \quad (i, j) \in E$$

$$y_{ij} \geq 0$$

Последнее ограничение взялось так как y_{ij} — множители для ограничений типа неравенств.

Рассмотрим набор значений u_i и y_{ij} , который удовлетворяет условиям двойственной задаче и, вдобавок, u_i , $y_{ij} \in \{0,1\}$. Покажем, что таким способом можно задать разрез.

Вспомним, как задаётся разрез. Множество вершин делаится на 2 части: S и \overline{S} (В нашем случае пусть S содержит сток, вершину t, а \overline{S} — соответственно, источник, вершину s). Вес разреза есть сумма пропускный способностей всех рёбер, которые соединяют какуб-либо вершину из \overline{S} с вершиной из S.

Пусть $u_i = 1$, если вершина i принадлежит множеству S, а иначе $u_i = 0$. Тогда из равенства $u_t - u_s - 1 = 0$ получаем, что $u_s = 0$, $u_t = 1$, то есть $s \in \overline{S}$, $t \in S$. Если ребро принадлежит разрезу, то $u_i - u_j = -1$, и, чтобы было выполнено неравенство $u_i - u_j + y_{ij} \ge 0$, необходимо, чтобы $y_{ij} = 1$. Если же ребро не принадлежит разрезу, то $u_i - u_j \ge 0$ и так как нам нужно минимизировать сумму $\sum_{(i,j)\in E} y_{ij}k_{ij}$, можно приравнять $y_{ij} = 0$ и тогда условие на y_{ij} будет

выполнено и сумма будет меньше, чем при $y_{ij}=1$. Таким образом, $y_{ij}=1$, если ребро (i,j) принадлежит разрезу, то есть, $j\in S,\ i\notin S,$ и $y_{ij}=0$ иначе.

Поэтому если наложить ограничения u_i , $y_{ij} \in \{0,1\}$, то решение двойственной задачи как раз и даст нам минимальный разрез и его вес. По теореме Форда-Фалкерсона (знаем из курса "Алгоритмы и модели вычислений") максимальный поток равен весу минимального разреза. То есть выполнена сильная двойственность.

15 4.3 Пункт 3

4.4 Πункт 4

$$\min_{x \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R}_{++}} e^{-x}$$
s.t.
$$\frac{x^2}{y} \le 0$$

Функция $h(x,y)=rac{x^2}{y}$ является выпуклой на множестве $\mathbb{R} imes\mathbb{R}_{++},$ так как

$$f''(x,y) = \begin{pmatrix} \frac{2}{y} & -\frac{2x}{y^2} \\ -\frac{2x}{y^2} & \frac{2x^2}{y^3} \end{pmatrix} = \frac{2}{y} \begin{pmatrix} 1 & -\frac{x}{y} \\ -\frac{x}{y} & \frac{x^2}{y^2} \end{pmatrix} \succeq 0$$
 (24)

 $f(x,y) = e^{-x}$ также выпукла. Поэтому, задача является выпуклой.

Найдём решение.

220 На множестве $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_{++}$ неравенству $\frac{x^2}{y} \leq 0$ удовлетворяет лишь точки, где x=0. Поэтому f может принимать лишь одно допустимое значение $f(0,y)=e^0=1$. Получаем $p^*=1$.

Построим двойственную задачу.

 $L(x, y, \mu) = e^{-x} + \mu \frac{x^2}{y}, \ \mu \ge 0.$

$$g(\mu) = \inf_{x \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R}_{++}} e^{-x} + \mu \frac{x^2}{y}$$

 $\forall \varepsilon > 0$ мы можем выбрать такое $x_0 > -\ln \varepsilon$, что будет выполнено $e^{-x_0} < \varepsilon$. Также мы можем выбрать такое $y_0 > \mu \frac{x_0^2}{\varepsilon}$, что будет верно $\mu \frac{x^2}{y} < \varepsilon$. Поэтому $\forall \varepsilon > 0 \; \exists (x_0, y_0) : L(x_0, y_0, \mu) < 2\varepsilon$. А так как, очевидно, при $\mu \geq 0$, $x \in \mathbb{R}$, $y \in \mathbb{R}_{++}$ всегда $L(x, y, \mu) > 0$, то $\inf_{x \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R}_{++}} e^{-x} + \mu \frac{x^2}{y} = 0$, то есть, $g(\mu) = 0$.

Задача двойственности будет выглядеть так:

228

229

$$\max_{\mu} 0$$

s.t.
$$\mu > 0$$

Целевая функция здесь не зависит от μ , и решение задачи $d^*=0$.

Зазор двойственности равен $p^*-d^*=1$, а значит сильной двойственности нету, хотя исходная задача выпуклая.

231 исходная задача выпуклая.

Дело в том, что для исходной задачи не выполнено условие Слейтера, то есть, в заданной области $\mathbb{R} \times \mathbb{R}_{++}$ не существует точек, для которых выполнено строгое неравенство $\frac{x^2}{y} < 0$.

234 А при невыполнении условия Слейтера сильной двойственности может и не быть даже для выпуклой исходной задачи.











