

# KKT and duality

Ковалев Алексей

1.

$$\begin{aligned} x^2 + 1 &\rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}} \\ \text{s.t. } (x-2)(x-4) &\leq 0 \end{aligned}$$

Feasible set –  $[2; 4]$ , минимум функции равен  $p^* = 5$ , достигается на  $x^* = 2$ .

$$L(x, \lambda) = x^2 + 1 + \lambda(x-2)(x-4)$$

$$g(\lambda) = \inf_{x \in \mathbb{R}} L(x, \lambda)$$

В силу выпуклости лагранжиана получаем, что  $\inf_{x \in \mathbb{R}} L(x, \lambda)$  достигается на  $x^* : \nabla_x L(x^*, \lambda) = 0$ .

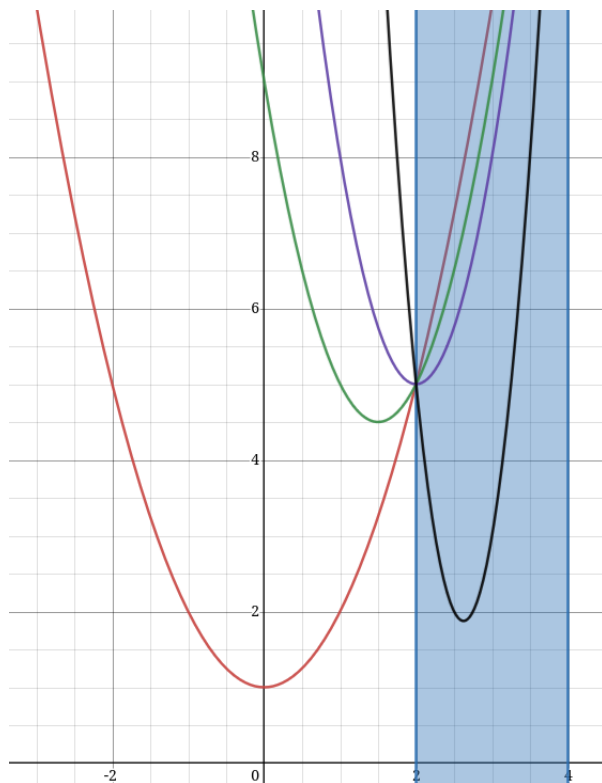
$$2x^* + \lambda(2x^* - 6) = 0$$

Тогда двойственная задача

$$\begin{aligned} \frac{9\lambda^2}{(1+\lambda)^2} + 1 - \lambda \cdot \frac{(\lambda-2)(\lambda+4)}{(1+\lambda)^2} &\rightarrow \max_{\lambda \in \mathbb{R}} \\ \text{s.t. } \lambda &\geq 0 \end{aligned}$$

Вогнутость этой задачи непосредственно проверяется дифференциальным критерием выпуклости первого порядка при  $\lambda \geq 0$ . Также из условия  $\nabla g(\lambda^*) = 0$  получаем, что  $\lambda^* = 2$ ,  $d^* = 5$ , то есть сильная двойственность присутствует.

Красным на рисунке  $x^2 + 1$ , зеленым, фиолетовым, черным – лагранжиан при разных  $\lambda$  (1, 2, 7 соответственно)



2.  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ ,  $\lambda > 0$ .

$$\frac{1}{2}\|y - b\|_2^2 + \frac{\lambda}{2}\|x\|_2^2 \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}^m} \\ \text{s.t. } y = Ax$$

$$L(x, y, \mu) = \frac{1}{2}\|y - b\|_2^2 + \frac{\lambda}{2}\|x\|_2^2 + \mu^\top(y - Ax) \\ g(\mu) = \inf_{x \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}^m} L(x, y, \mu)$$

$L(x, y, \mu)$  – выпуклая по  $x$  и  $y$  функция. Значит  $\inf_{x \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}^m} L(x, y, \mu)$  достигается при  $x^*, y^*$ , таких что  $\nabla_{(x, y)} L(x^*, y^*, \mu) = 0$ .

$$\nabla_x L(x^*, y^*, \mu) = \lambda x^* - A^\top \mu = 0; \nabla_y L(x^*, y^*, \mu) = y^* - b + \mu = 0$$

$$g(\mu) = \frac{1}{2}\|\mu\|_2^2 + \frac{1}{2\lambda}\|A^\top \mu\|_2^2 + \mu^\top \left( b - \mu - \frac{1}{\lambda} A A^\top \mu \right)$$

Ответ:

$$\frac{1}{2}\|\mu\|_2^2 + \frac{1}{2\lambda}\|A^\top \mu\|_2^2 + \mu^\top \left( b - \mu - \frac{1}{\lambda} A A^\top \mu \right) \rightarrow \max_{\mu \in \mathbb{R}^m}.$$

3.  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\lambda > 0$ .

$$\langle \mathbf{1}, t \rangle + \frac{\lambda}{2}\|x\|_2^2 \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n, t \in \mathbb{R}^m} \\ \text{s.t. } Ax \succeq \mathbf{1} - t, \\ t \succeq 0$$

$$L(x, t, \mu, \nu) = \mathbf{1}^\top t + \frac{\lambda}{2}\|x\|_2^2 + \mu^\top (\mathbf{1} - t - Ax) - \nu^\top t \\ g(\nu, \lambda) = \inf_{x \in \mathbb{R}^n, t \in \mathbb{R}^m} L(x, t, \mu, \nu)$$

Функция  $L(x, t, \mu, \nu)$  выпукла по  $(x, t)$ . Значит  $\inf_{x \in \mathbb{R}^n, t \in \mathbb{R}^m} L(x, t, \mu, \nu)$  достигается на  $x^*, t^*$ , таких что  $\nabla_{(x, t)} L(x^*, t^*, \mu, \nu) = 0$ .

$$\nabla_x L(x^*, t^*, \mu, \nu) = \lambda x^* - A^\top \mu = 0; \nabla_t L(x^*, t^*, \mu, \nu) = \mathbf{1} - \mu - \nu = 0$$

$$x^* = \frac{1}{\lambda} A^\top \mu; \mathbf{1} - \mu - \nu = 0$$

Отсюда получаем

$$g(\mu, \nu) = (\mathbf{1} - \mu - \nu)^\top t + \frac{\lambda}{2}\|x^*\|_2^2 + \mathbf{1}^\top \mu - \mu^\top A x^* = -\frac{1}{2\lambda}\|A^\top \mu\|_2^2 + \mathbf{1}^\top \mu$$

Ответ:

$$\mathbf{1}^\top \mu - \frac{1}{2\lambda}\|A^\top \mu\|_2^2 \rightarrow \max_{\mu \in \mathbb{R}^m, \nu \in \mathbb{R}^m} \\ \text{s.t. } \lambda \succeq 0$$

4.

$$\begin{aligned} c^\top x &\rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} \\ \text{s.t. } \mathbf{1}^\top x &= 1, \\ x &\succeq 0 \end{aligned}$$

$$L(x, \lambda, \nu) = c^\top x + \nu(\mathbf{1}^\top x - 1) - \lambda^\top x$$

В данном случае выполняется условие регулярности LCQ, так как  $\mathbf{1}^\top x - 1$  и  $x$  – аффинные функции. Значит ККТ – необходимые и достаточные условия. То есть

$$\nabla_x L(x^*, \lambda^*, \nu^*) = c + \nu^* \mathbf{1} - \lambda = 0$$

$$\nabla_\nu L(x^*, \lambda^*, \nu^*) = \mathbf{1}^\top x^* - 1 = 0$$

$$\lambda_i^* \geq 0, i = 1, \dots, n$$

$$\lambda_i^* x_i^* = 0, i = 1, \dots, n$$

$$x_i \geq 0, i = 1, \dots, n$$

Отсюда получаем, что

$$c_i + \nu^* = \lambda_i^* \geq 0, i = 1, \dots, n$$

$$\nu^* \geq -\min_{i=1, \dots, n} c_i, i = 1, \dots, n$$

Пусть  $j = \arg \min_{i=1, \dots, n} c_i$ . Тогда  $\nu^* = -c_j$ ;  $\lambda^* = c + \nu^* \mathbf{1}$ ;  $x_j = 1$ ;  $x_i = 0, i \neq j$  удовлетворяет всем условия ККТ, а значит является решением задачи. Других решений нет, так как если  $\nu^* \neq -c_j$ , то все  $\lambda_i^* \neq 0$ , а значит все  $x_i^* = 0$  и второе условие ККТ не выполняется.

**Ответ:**  $x^* = (0, \dots, 1, \dots, 0)^\top$ , где 1 стоит на  $j$ -том месте,  $j = \arg \min_{i=1, \dots, n} c_i$ .

5.  $C \in \mathbb{S}_{++}^n, 0 \neq a \in \mathbb{R}^n$ .

$$\begin{aligned} \langle C^{-1}, X \rangle - \log \det X &\rightarrow \min_{X \in \mathbb{R}^{n \times n}} \\ \text{s.t. } \langle Xa, a \rangle &\leq 1 \end{aligned}$$

$$L(X, \lambda) = \langle C^{-1}, X \rangle - \log \det X + \lambda(\langle Xa, a \rangle - 1)$$

Неравенство  $\langle Xa, a \rangle \leq 1$  можно представить в виде  $\langle X, aa^\top \rangle \leq 1$ , что является аффинной функцией, а значит справедливо условие регулярности LCQ. Тогда ККТ – необходимые и достаточные условия. Получаем

$$\nabla_x L(X^*, \lambda^*) = C^{-1} - X^{*- \top} + \lambda^* aa^\top = 0$$

$$\lambda^* \geq 0$$

$$\lambda^*(\langle X^*, aa^\top \rangle - 1) = 0$$

$$\langle X^*, aa^\top \rangle \leq 1$$

Воспользовавшись формулой для обращения матрицы с поправкой ранга 1 получаем

$$X^* = C - \frac{\lambda^* Caa^\top C}{1 + \lambda^* a^\top C a}$$

Третье уравнение распадается на два варианта:

- $\lambda^* = 0$ . Из соотношения выше  $X^* = C$  единственно.

- $\langle X^*, aa^\top \rangle = a^\top X^* a = 1$ . Домножив первое уравнение скалярно на  $a$  справа и на  $a^\top$  слева получаем

$$1 = a^\top X^* a = a^\top Ca - \frac{\lambda^*}{1 + \lambda^* a^\top Ca} a^\top Caa^\top Ca$$

$$1 + \lambda^* a^\top Ca = a^\top Ca$$

$$\lambda^* = \frac{a^\top Ca - 1}{a^\top Ca}, a^\top Ca \geq 1$$

$$X^* = \frac{a^\top CaCa^\top Ca - a^\top CaCa^\top C + Caa^\top C}{a^\top Caa^\top Ca}, a^\top Ca \geq 1$$

Причем  $X^*$  снова единственно.

Таким образом, единственность  $X^*$  доказана.

**Ответ:**

$$X^* = \begin{cases} C, & a^\top Ca \leq 1 \\ \frac{a^\top CaCa^\top Ca - a^\top CaCa^\top C + Caa^\top C}{a^\top Caa^\top Ca}, & a^\top Ca > 1 \end{cases}$$

6.  $A \in \mathbb{S}_{++}^n$ ,  $c \neq 0$ ,  $x_c \in \mathbb{R}^n$

$$c^\top x \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n}$$

$$\text{s.t. } (x - x_c)^\top A(x - x_c) \leq 1$$

$$L(x, \lambda) = c^\top x + \lambda((x - x_c)^\top A(x - x_c) - 1)$$

В данном случае справедливо условие регулярности SC, так как при  $x = x_c$  неравенство становится строгим и все функции выпуклы (для строгости можно считать, что есть аффинные равенства вида  $0 \cdot x = 0$ , но они никак не повлияют на решение). Значит ККТ – необходимые и достаточные условия. Запишем их

$$\nabla_x L(x^*, \lambda^*) = c + 2\lambda^* A(x^* - x_c) = 0$$

$$\lambda^* \geq 0$$

$$\lambda^* ((x^* - x_c)^\top A(x^* - x_c) - 1) = 0$$

$$(x^* - x_c)^\top A(x^* - x_c) \leq 1$$

Отсюда получаем

$$x^* = x_c - \frac{1}{2\lambda^*} A^{-1} c$$

Третье уравнение ККТ дает два варианта

- $\lambda^* = 0$ . Тогда  $c = 0$ , что противоречит условию.
- $(x^* - x_c)^\top A(x^* - x_c) = 1$ . Тогда  $c^\top A^{-1} c = 4\lambda^{*2}$ , то есть  $\lambda^* = \frac{1}{2} \sqrt{c^\top A^{-1} c}$ .

Итого получаем

$$x^* = x_c - \frac{1}{\sqrt{c^\top A^{-1} c}} A^{-1} c$$

**Ответ:**

$$x^* = x_c - \frac{1}{\sqrt{c^\top A^{-1} c}} A^{-1} c; p^* = c^\top x^*$$

7.  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\text{rk } A = n$ ,  $C \in \mathbb{R}^{k \times n}$ ,  $\text{rk } C = k$ .

$$\begin{aligned} \|Ax - b\|_2^2 &\rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} \\ \text{s.t. } Cx &= d \end{aligned}$$

$$L(x, \nu) = \|Ax - b\|_2^2 + \nu^\top (Cx - d)$$

Единственное ограничение – аффинная функция, значит справедливо условие регулярности LCQ. Тогда воспользуемся ККТ

$$\begin{aligned} \nabla_x L(x^*, \nu^*) &= 2A^\top (Ax^* - b) + C^\top \nu^* = 0 \\ \nabla_\nu L(x^*, \nu^*) &= Cx^* - d = 0 \end{aligned}$$

Из этих условий получаем

$$\begin{aligned} x^* &= C^\top (CC^\top)^{-1} d \\ x^* &= (A^\top A)^{-1} A^\top b - \frac{1}{2} (A^\top A)^{-1} C^\top \nu^* \\ (A^\top A)^{-1} C^\top \nu^* &= 2(A^\top A)^{-1} A^\top b - 2C^\top (CC^\top)^{-1} d \\ C^\top \nu^* &= 2A^\top b - 2A^\top AC^\top (CC^\top)^{-1} d \\ \nu^* &= (CC^\top)^{-1} C (2A^\top b - 2A^\top AC^\top (CC^\top)^{-1} d) \end{aligned}$$

**Ответ:**  $x^* = C^\top (CC^\top)^{-1} d$ ;  $\nu^* = (CC^\top)^{-1} C (2A^\top b - 2A^\top AC^\top (CC^\top)^{-1} d)$ .

8.  $y \in \mathbb{R}^n$ ,  $s \in \mathbb{R}^n$ ,  $y^\top s = 1$ .

$$\begin{aligned} \text{tr } X - \log \det X &\rightarrow \min_{X \in \mathbb{S}_{++}^n} \\ \text{s.t. } Xs &= y \end{aligned}$$

$$L(x, \nu) = \text{tr } X - \log \det X + \nu^\top (Xs - y)$$

Единственное ограничение – аффинная функция, значит справедливо условие регулярности LCQ. Запишем ККТ

$$\begin{aligned} \nabla_X L(X^*, \nu^*) &= I - X^{*- \top} + \nu^* s^\top = 0 \\ \nabla_\nu L(X^*, \nu^*) &= X^* s - y = 0 \end{aligned}$$

Проверим, что

$$X^* = I + yy^\top - \frac{1}{s^\top s} ss^\top$$

дает оптимальное решение поставленной задачи.

$$s + yy^\top s - \frac{1}{s^\top s} ss^\top s - y = s + y - s - y = 0$$

$$I - \left( I + yy^\top - \frac{1}{s^\top s} ss^\top \right)^{-\top} + \nu^* s = I - (I + yy^\top)^{-1} + \frac{(I + yy^\top)^{-1} ss^\top (I + yy^\top)^{-1}}{s^\top s - s^\top (I + yy^\top)^{-1} s} + \nu^* s^\top = 0$$

$$(I + yy^\top)^{-1} = I - \frac{yy^\top}{1 + y^\top y}$$

$$-\nu^* s^\top = \frac{yy^\top}{1 + y^\top y} + \frac{1}{s^\top s - s^\top \left( I - \frac{yy^\top}{1 + y^\top y} \right) s} \left( I - \frac{yy^\top}{1 + y^\top y} \right) ss^\top \left( I - \frac{yy^\top}{1 + y^\top y} \right)$$

$$\nu^* = -\frac{yy^\top y}{1 + y^\top y} - \frac{1}{s^\top s - s^\top \left( I - \frac{yy^\top}{1 + y^\top y} \right) s} \left( I - \frac{yy^\top}{1 + y^\top y} \right) ss^\top \left( I - \frac{yy^\top}{1 + y^\top y} \right) y$$

$\nu^*$  существует и единственно, второе соотношение из ККТ также выполняется. Значит

$$X^* = I + yy^\top - \frac{1}{s^\top s} ss^\top$$

действительно решение исходной задачи. □

9. Дана выпуклая задача

$$\begin{aligned} f_0(x) &\rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} \\ \text{s.t. } f_i(x) &\leq 0, i = 1, \dots, n \end{aligned}$$

$\exists x^* \in \mathbb{R}^n, \exists \mu^* \in \mathbb{R}^m$  :

$$\begin{aligned} \nabla_x L(x^*, \mu^*) &= \nabla f_0(x^*) + \sum_{i=1}^m \mu_i^* \nabla f_i(x^*) = 0 \\ \mu_i^* &\geq 0, i = 1, \dots, m \\ \mu_i^* f_i(x^*) &= 0, i = 1, \dots, m \\ f_i(x^*) &\leq 0, i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

Рассмотрим

$$\nabla f_0^\top(x^*)(x - x^*) = - \sum_{i=1}^m \mu_i^* \nabla f_i^\top(x^*)(x - x^*)$$

В силу выпуклости всех  $f_i$  получаем

$$\begin{aligned} f_i(x) &\geq f_i(x^*) + \nabla f_i^\top(x^*)(x - x^*) \\ \nabla f_0^\top(x^*)(x - x^*) &\geq - \sum_{i=1}^m \mu_i^* (f_i(x) - f_i(x^*)) = \sum_{i=1}^m \mu_i^* (f_i(x^*) - f_i(x)) = - \sum_{i=1}^m \mu_i^* f_i(x) \geq 0 \end{aligned}$$

Последнее неравенство справедливо, так как  $f_i(x) \leq 0$  и  $\mu_i^* \geq 0$ . □

10.  $0 \neq c \in \mathbb{R}^n$ .

$$\begin{aligned} c^\top x &\rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} \\ \text{s.t. } f(x) &\leq 0 \\ L(x, \lambda) &= c^\top x + \lambda f(x) \\ g(\lambda) &= \inf_{x \in \mathbb{R}^n} L(x, \lambda) = \inf_{x \in \mathbb{R}^n} (c^\top x + \lambda f(x)) = - \sup_{x \in \mathbb{R}^n} (-\langle c, x \rangle - \lambda f(x)) \\ \frac{g(\lambda)}{\lambda} &= - \sup_{x \in \mathbb{R}^n} \left( - \left\langle \frac{1}{\lambda} c, x \right\rangle - f(x) \right) \\ f^* \left( -\frac{1}{\lambda} c \right) &= \sup_{x \in \text{dom } f} \left( \left\langle x, -\frac{1}{\lambda} c \right\rangle - f(x) \right) \\ g(\lambda) &= \lambda f^* \left( -\frac{1}{\lambda} c \right) \end{aligned}$$

Тогда двойственная задача имеет вид

$$\begin{aligned} \lambda f^* (-\lambda^{-1} c) &\rightarrow \max_{\lambda \in \mathbb{R}} \\ \text{s.t. } \lambda &\geq 0 \end{aligned}$$

Можем эквивалентно переформулировать эту задачу в виде

$$\begin{aligned} -\lambda f^* (-\lambda^{-1} c) &\rightarrow \min_{\lambda \in \mathbb{R}} \\ \text{s.t. } \lambda &\geq 0 \end{aligned}$$

Функция  $g(\lambda)$  является вогнутой, потому что является инфимумом линейных по  $\lambda$  функций. Значит полученная задача минимизации является выпуклой, так как  $-g(\lambda)$  в таком случае выпукла и ограничения выпуклы.

**Ответ:**

$$\begin{aligned} \lambda f^* (-\lambda^{-1} c) &\rightarrow \max_{\lambda \in \mathbb{R}} \\ \text{s.t. } \lambda &\geq 0 \end{aligned}$$

11. To be done...

12.

$$-\sum_{i=1}^m \log(b_i - a_i^\top x) \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n}$$

с областью определения  $\{x : a_i^\top x < b_i, i = 1, \dots, n\}$ .

Введем новую переменную  $y_i = b_i - a_i^\top x$  и сформулируем новую задачу

$$\begin{aligned} -\sum_{i=1}^m \log y_i &\rightarrow \min_{y \in \mathbb{R}_{++}^n, x \in \mathbb{R}^n} \\ \text{s.t. } y_i &= b_i - a_i^\top x \end{aligned}$$

Для этой задачи лагранжиан выглядит так (здесь  $y$  – вектор из  $y_i$ ,  $A$  – матрица из  $a_i$ )

$$L(x, y, \nu) = -\sum_{i=1}^m \log y_i + \nu^\top (y - b + Ax)$$

$$g(\nu) = \inf_{y \in \mathbb{R}_{++}^n, x \in \mathbb{R}^n} L(x, y, \nu)$$

Он является выпуклой по  $(x, y)$  функцией, поэтому  $\inf_{y \in \mathbb{R}_{++}^n, x \in \mathbb{R}^n} L(x, y, \nu)$  достигается на  $x^*, y^*$ , таких что

$$\nabla_{(x, y)} L(x^*, y^*, \nu) = 0.$$

$$\nabla_x L(x^*, y^*, \nu) = A^\top \nu = 0; \quad \nabla_y L(x^*, y^*, \nu) = -\left(\frac{1}{y_1^*}, \dots, \frac{1}{y_n^*}\right)^\top + \nu = 0$$

$$g(\nu) = \sum_{i=1}^n \log \nu_i + m - \nu^\top b + \nu^\top Ax = \sum_{i=1}^n \log \nu_i + m - \nu^\top b$$

**Ответ:**

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \log \nu_i + m - \nu^\top b &\rightarrow \max_{\nu \in \mathbb{R}^n} \\ \text{s.t. } A^\top \nu &= 0 \end{aligned}$$