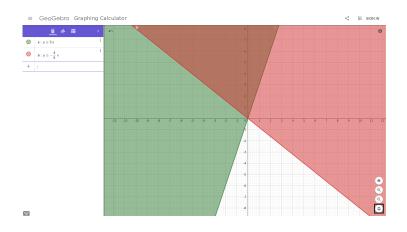
ДЗ-2 по Методам Оптимизации Попов Николай, 776 группа

Conjugate sets

(1)

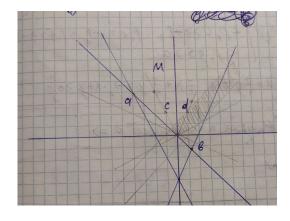
$$S = \{(-3, 1), (2, 3)(4, 5)\}$$

$$S^* = \begin{cases} -3x + y \ge 0 \\ 2x + 3y \ge 0 \\ 4x + 5y \ge 0 \end{cases} \Rightarrow S^* = \begin{cases} y \ge 3x \\ y \ge -\frac{4}{5}x \end{cases}$$



(2)

Представлю данное множество точек плоскости как сумму Минковского выпуклой оболочки точек а и b и конической оболочки точек с и d (точки подписаны на рисунке). S = conv(a,b) + cone(c,d)



Найду координаты этих точек:

a)
$$\begin{cases} x + y = 0 \\ 2x + y = -4 \end{cases} \Rightarrow a = (-4, 4)$$
b)
$$\begin{cases} x + y = 0 \\ -2x + y = -4 \end{cases} \Rightarrow b = (\frac{4}{3}, -\frac{4}{3})$$

- с) Соответсвует направлению вверх прямой $2x+y=-4\Rightarrow c=(-1,2)$
- d) Соответсвует направлению вверх прямой $-2x+y=-4 \Rightarrow d=(1,2)$

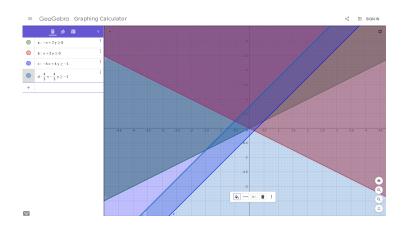
Тогда по теореме с семинара о сопряженном множестве для многогранного множества:

$$S^* = \{ p = (x, y) | \langle c, p \rangle \ge 0, \langle d, p \rangle \ge 0, \langle a, p \rangle \ge -1, \langle b, p \rangle \ge -1 \}$$

или

$$S^* = \{(x,y)| - x + 2y \ge 0, x + 2y \ge 0, -4x + 4y \ge -1, \frac{4}{3}x - \frac{4}{3}y \ge -1\}$$

По свойтству с семинара в силу того, что множество S является замкнутым, выпуклым и содержит ноль, то $S^{**}=S$. Из последнего получаем, что $S^{***}=S^*$.



(3) S^n_+ -конус положительно полуопределенных матриц.

$$(S_{+}^{n})^{*} = \{ Y \in S^{n} | \forall X \in S_{+}^{n} \hookrightarrow \langle X, Y \rangle = tr(XY) \ge 0 \}$$

Утверждаю, что $(S_{+}^{n})^{*} = S_{+}^{n}$.

Докажем вложения этих множеств одно в другое:

$$1)Y \in (S_{+}^{n})^{*} \Rightarrow Y \in S_{+}^{n} \Leftrightarrow Y \notin S_{+}^{n} \Rightarrow Y \notin (S_{+}^{n})^{*}$$

$$Y \notin S_{+}^{n} \Leftrightarrow u \in R^{n} : u^{T}Yu < 0.$$

$$Y \notin S^n_{\perp} \Leftrightarrow u \in R^n : u^T Y u < 0$$

Т.к.
$$u^T Y u = \sum_i \sum_j Y_{ij} u_i u_j$$
 и для матрицы $C = u u^T : C_{ij} = u_i u_j \hookrightarrow tr(CY) = \sum_i [CY]_{ii} = \sum_i \left(\sum_j u_i u_j Y_{ji}\right) = \sum_i \sum_j Y_{ij} u_i u_j = u^T Y u$ (*), то имеем $tr(CY) = \langle C, Y \rangle < 0$.

Но матрица С - симметричная (очевидно) и положительно полуопределенная, что легко понять из критерия положительной полуопределенности (из Википедии) : матрица положительно полуопределена, если любой её главный минор неотрицателен. Главный минор - это определитель подматрицы в исходной матрице с одними и теми же номерами строк и столбцов. Т.е. $C \in S^n_+$. Тогда из $< C, Y > < 0 \Rightarrow Y \notin (S^n_+)^*$. Доказано в одну сторону.

2) $Y \in S^n_+ \Rightarrow Y \in (S^n_+)^*$. Рассмотрим произвольную матрицу $X \in S^n_+$. По теореме из линала любая симметричная матрица имеет п разных собственных векторов, образующих ортонормированный базис, т.е. может быть диагонализуема:

 $X = RDR^T, R = [u_1, \cdots, u_n], u_i$ — собственный вектор, соответсвующий $\lambda_i:\lambda_i\geq 0$ (из положительной определенности матрицы X).

Вводя обозначение $C^{(k)} = u_k u_k^T$, получим строку матрицы A = RD:

$$A_{i[1,n]} = (\lambda_1 u_1^i; \lambda_2 u_2^i; \cdots; \lambda_n u_n^i) \Rightarrow$$

$$X_{ij} = \sum_{k=1}^{n} \lambda_k u_k^i u_k^j = \sum_{k=1}^{n} \lambda_k C_{ij}^{(k)} = \sum_{k=1}^{n} \lambda_k u_k u_k^T$$

Тогда

$$tr(YX) = tr\left(Y\sum_{k=1}^{n} \lambda_k u_k u_k^T\right) = tr\left(\sum_{k=1}^{n} \lambda_k Y u_k u_k^T\right) = \sum_{k=1}^{n} \lambda_k tr\left(Y u_k u_k^T\right) =$$

$$= \sum_{k=1}^{n} \lambda_k tr\left(u_k u_k^T Y\right) = \sum_{k=1}^{n} \lambda_k u_k^T Y u_k \ge 0,$$

поскольку матрицы X и У положительно полуопределены и, значит, имеют неотрицательные собственные значения и представляют положительно полуопределенную квадратичную форму.

 $\forall X \in S^n_+ \hookrightarrow tr(YX) \geq 0 \Rightarrow Y \in (S^n_+)^*$. Утверждение доказано.

$$K = \{(x, y, z) | y > 0, ye^{\frac{x}{y}} \le z\} \Rightarrow z > 0 \quad (*)$$

$$K^* = \{(u, v, w) | \forall (x, y, z) \in K \hookrightarrow ux + vy + wz \ge 0\}$$

Найдем ограничения на (u, v, w), изучая знак выражения Q = ux + vy + wz при допустимых значениях чисел х,у,z из (*).

- 0) При $z \to +\infty$ можем получить отрицательное Q, поэтому $w \ge 0$.
- 1) При w = 0 нужно $ux + vy \ge 0$, поэтому u = 0 и $v \ge 0$.
- 2) При w>0: подставим в Q $z=ye^{\frac{x}{y}},$ тогда если $A(x,y)=ux+vy+wye^{\frac{x}{y}}\geq 0,$ то $Q\geq 0.$
- а) Если u>0 при $x\to -\infty$, A не ограничена снизу.
- b) Если u=0, то при $x \to -\infty \hookrightarrow A \to vy$, и $vy \ge 0 \Rightarrow v \ge 0$.
- c) Если u<0, то минимизуем значение A(x,y) по x:

$$0 = \frac{\partial A(\tilde{x}, y)}{\partial x} = u + we^{\frac{\tilde{x}}{y}} \Rightarrow \tilde{x} = y \log\left(-\frac{u}{w}\right) \Rightarrow$$
$$\Rightarrow A(\tilde{x}, y) = y(u \log\left(-\frac{u}{w}\right) + v - u).$$

Поскольку y>0, то $A(\tilde{x},y) \ge 0$ при $(u \log \left(-\frac{u}{w}\right) + v - u) \ge 0$

В итоге, собираем полученные точки в множество:

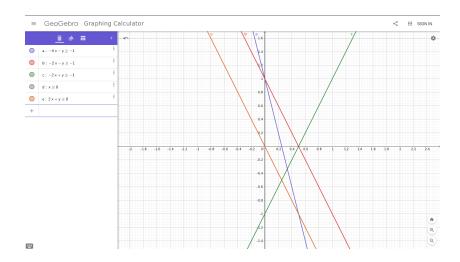
$$K^* = \{(u, v, w) | w \ge 0, u = 0, v \ge 0\} \cup \{(u, v, w) | w > 0, u < 0, u \log \left(-\frac{u}{w}\right) + v - u) \ge 0\}$$

(5)

$$S = conv\{(-4, -1), (-2, -1), (-2, 1)\} + cone\{(1, 0), (2, 1)\}$$

По теореме с семинара о сопряженном множестве для многогранного множества:

$$S^* = \{(x,y) | -4x - y \ge -1, -2x - y \ge -1, -2x + y \ge -1, x \ge 0, 2x + y \ge 0\}$$



Дуальное множество это четырехугольник, ограниченный на рисунке осью ОУ, оранжевой, зеленой и синей прямыми.

(6) Нужно доказать: $S=S^*\Leftrightarrow S\equiv B$, где $B=\{x\in R^n|\ ||x||\leq 1\}$. Предположим, что для какого-то множества S верно самосопряжение $S=S^*$ по определению из условия:

$$S^* = \{ y \in R^n | \forall x \in S \hookrightarrow \langle x, y \rangle \leq 1 \} = S \Rightarrow \forall x, y \in S \hookrightarrow \langle x, y \rangle \leq 1 \Rightarrow$$
$$\forall x \in S \hookrightarrow \langle x, x \rangle = ||x||^2 \leq 1 \Rightarrow \forall x \in S \hookrightarrow ||x|| \leq 1$$

Теперь докажем в другую сторону, т.е. покажем, что такой шар В самосопряженный. $B^* = \{y \in R^n | \forall x \in B \hookrightarrow \langle x,y \rangle \leq 1\}$. Переберем всевозможные у. Если $y \in B \Rightarrow ||y|| \leq 1 \Rightarrow \langle x,y \rangle \leq |\langle x,y \rangle| \leq ||x|| \cdot ||y|| \leq 1 \ (x \in B) \Rightarrow y \in B^*$. Иначе $y \notin B \Rightarrow ||y|| > 1 \Rightarrow \exists x \in B \ \& \ \exists C > 1 : ||x|| = 1 \ \& \ y = Cx$ (х - пересечение сферы, заданной шаром и отрезком между у и центром шара). Тогда $\langle x,y \rangle = \langle x,Cx \rangle = C\langle x,x \rangle = C||x||^2 = C > 1 \Rightarrow y \notin B^*$

(7) Используем факт: скалярное произведение векторов в линейном пространстве не зависит от базиса. Будем работать в двух базисах: в первом базисе $S=\{x|\sum_{i=1}^n a_i^2x_i^2\leq e^2\}$. Сделаем переход в базис, в котором множество S станет шаром: $\bar{y}=diag(a_i)_{i=1}^n\cdot \bar{x}\Rightarrow y_i=a_ix_i$. Тогда в этом базисе S описывается $\sum_{i=1}^n y_i^2\leq e^2$, т.е. это шар B(0,e). Из примера с семинара знаем, что $S^*=B\left(0,\frac{1}{e}\right)$, что описывается уравнением $\sum_{i=1}^n y_i^2\leq \frac{1}{e^2}$. Выполняем переход в первый базис: $\bar{x}=diag\left(\frac{1}{a_i}\right)_{i=1}^n\cdot \bar{y}\Rightarrow y_i=a_ix_i$.

Тогда в исходном базисе S^* описывается уравнением $\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i}{a_i}\right)^2 \leq \frac{1}{e^2}$ Поскольку скалярное произведение векторов во втором базисе равно таковому в первом (оно инвариантно), то полученное множество S^* при переходе из второго базиса в первый останется сопряженным множеству S.

Conjugate function

(1)
$$f(x) = -\frac{1}{x}, x > 0; \quad f^*(y) = \sup_{x>0} (xy + \frac{1}{x}).$$

Поскольку $f^*(y)$ неограничена при $\forall y$, то $dom f^* = \emptyset$, т.е. сопряженная функция не определена.

(2)
$$f(x) = -0.5 - \log x, x > 0; \quad f^*(y) = \sup_{x>0} (xy + 0.5 + \log x) = \sup_{x>0} g(x,y)$$

$$dom f^* = \{y < 0\}; \quad g'_x = y + \frac{1}{x} = 0 \Rightarrow x = -\frac{1}{y} \Rightarrow$$

$$f^*(y) = -0.5 - \log (-y)$$

$$(3)$$

$$f(x) = \log(\sum_{i=1}^{n} e^{x_i})$$

$$f^*(y) = \sup_{x} [\langle x, y \rangle - \log(\sum_{i=1}^{n} e^{x_i})] = \sup_{x} g(x, y)$$

$$d_x g = \langle y, dx \rangle - \frac{1}{\sum_{i=1}^{n} e^{x_i}} d\left(\sum_{i=1}^{n} e^{x_i}\right) = y^T dx - \frac{1}{e^{f(x)}} d(e^{f(x)}) = y^T dx - \frac{e^f}{e^f} df = \langle y - \nabla f, dx \rangle; \quad \nabla_x g = y - \nabla f = 0 \Rightarrow y = \nabla f \Rightarrow$$

$$(*) \quad y_i = \frac{\partial f}{\partial x_i} = \frac{e^{\tilde{x}_i}}{\sum_{i=1}^{n} e^{\tilde{x}_i}} \Rightarrow y_i = \frac{e^{\tilde{x}_i}}{e^{f(\tilde{x})}} \Rightarrow \tilde{x}_i = \log y_i + f(\tilde{x}) \Rightarrow$$

$$f^*(y) = \sum_i y_i (\log y_i + f(\tilde{x})) - f(\tilde{x}) = f(\tilde{x}) \sum_i y_i - f(\tilde{x}) + \sum_i y_i \log y_i = \sum_i y_i \log y_i$$

Из (*) получаем
$$dom f^* = \{y | \sum_i y_i = 1, y_i > 0 \ \forall \ 1 \leq i \leq n \}$$

$$f(x) = -\sqrt{a^2 - x^2}, |x| \le a, a > 0; \quad f^*(y) = \sup_{|x| \le a} (xy + \sqrt{a^2 - x^2}) = \sup_{|x| \le a} g(x, y); \quad g'_x = y + \frac{-x}{\sqrt{a^2 - x^2}} = 0 \Leftrightarrow y = \frac{x}{\sqrt{a^2 - x^2}} (dom f^* = R)$$

$$y^{2} = \frac{x^{2}}{a^{2} - x^{2}} \Rightarrow x^{2} = \frac{a^{2}y^{2}}{y^{2} + 1} \Rightarrow f^{*}(y) = \frac{ay^{2}}{\sqrt{y^{2} + 1}} + \sqrt{a^{2} - \frac{a^{2}y^{2}}{y^{2} + 1}} = a\frac{y^{2}}{\sqrt{y^{2} + 1}} + \frac{a}{\sqrt{y^{2} + 1}} = a\frac{y^{2} + 1}{\sqrt{y^{2} + 1}} = a\sqrt{y^{2} + 1}$$
(5)

$$\begin{split} f(X) &= -ln(detX), X \in S^n_{++}; \quad f^*(Y) = \sup_{X \succ 0} (< X, Y > +ln(detX)) \\ g(X,Y) &= (< X, Y > +ln(detX); \quad d_X g = < Y, dX > + \frac{d(detX)}{detX} = \\ &= < Y, dX > + \frac{detX}{detX} \cdot < X^{-T}, dX > \Rightarrow \bigtriangledown_X(g) = Y + X^{-1}(\text{t.k. } X \in S^n) \\ \bigtriangledown_X(g) &= 0 \Rightarrow X^{-1} = -Y \Rightarrow I = X \cdot X^{-1} = X(-Y) \Rightarrow \\ \Rightarrow X &= -(Y^{-1}) = (-Y)^{-1}. \end{split}$$

Покажем, что для ограниченности супремума, нужно $dom f^* = \{Y \prec 0\}$, что равносильно отрицательности всех собственных значений матрицы Y. Предположим противное, что $\exists \lambda \geq 0$ и соответствующий собственный вектор $v: ||v||_2 = 1$. Возьмем $X = I + tvv^T$ (t > 0)— симметричная положительно определенная матрица (положительная полуопределенность матрицы vv^T показана в номере 3 из раздела про дуальные множества). Тогда имеем

$$tr(XY) = tr[(I + tvv^T)Y] = tr[Y(I + tvv^T)] = tr[Y + tYvv^T] = trY + tr(t\lambda vv^T) = trY + \lambda t||v||_2 = trY + \lambda t$$

$$ln(detX) = ln(det(I + tvv^T)) = ln(\prod_i \lambda_i (I + tvv^T)) = ln(\prod_i (1 + t\lambda_i (vv^T)))$$

Поскольку для $v \in R^n \hookrightarrow det(vv^T - \lambda I) = 0 \Leftrightarrow (-1)^n \lambda^{n-1} (\lambda - \sum_i v_i^2),$ то в нашем случае $\lambda_1(vv^T) = 1; \quad 1 < i \le n \hookrightarrow \lambda_i(vv^T) = 0.$

Тогда
$$ln(detX)=ln(1+t)$$
 и $\sup_{X\succ 0}(< X,Y>+ln(detX))=sup_{t>0}(trY+\lambda t+ln(1+t))=+\infty$

Тогда
$$f^*(Y)=<-Y^{-1},Y>+ln(det((-Y)^{-1}))=tr(-Y^{-1}Y)+ln\left(\frac{1}{det(-Y)}\right)=$$
 $=-n-ln(det(-Y))$

(6)

$$f(x) = g(Ax), x \in \mathbb{R}^n, det A \neq 0;$$

$$f^*(y) = \sup_x (< x, y > -g(Ax)) = \sup_x (< A^{-1}Ax, y > -g(Ax)) \stackrel{(1)}{=}$$

$$= \sup_x (< Ax, A^{-T}y > -g(Ax)) = [a = Ax; b = A^{-T}y] \stackrel{(2)}{=}$$

$$= \sup_a (< a, b > -g(a)) = g^*(b) = g^*(A^{-T}y)$$
Переход (1) :< $Ax, y > = (Ax)^T y = x^T(A^T y) = < x, A^T y > 0$

Так как матрица A не вырождена, то взятие супремума по а после замены a = Ax равносильно взятию супремума по x.

Subgradient and subdifferential

(1) x_0 — точка минимума функции f(x) на множестве $S \Leftrightarrow 0 \in \partial_S f(x_0)$

$$(\rightarrow) \quad \min \ x_0 \Rightarrow \forall x \in S \hookrightarrow f(x) \ge f(x_0) \Rightarrow f(x) \ge \bar{f}(x_0) + \bar{f}(x) = \bar{f}(x_0) + \bar{f}(x_0) \Rightarrow \bar{f}(x_0) = \bar{f}(x_0) = \bar{f}(x_0) \Rightarrow \bar{f}(x_0) = \bar{f}(x_0) = \bar{f}(x_0) = \bar{f}(x_0) \Rightarrow \bar{f}(x_0) = \bar{f}($$

 (\leftarrow) $0 \in \partial_S f(x_0) \Rightarrow \forall x \in S \hookrightarrow f(x) \geq f(x_0) + \langle 0, x - x_0 \rangle = f(x_0)$, т.е. x_0 - точка минимума функции на S.

(2)

Используем теорему Дубовитского-Милютина:

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

В следующих трех задачах используется субдифференциал нормы. Покажем, что (*) $\partial ||x|| = V(x) = \{v \in R^n | (1) < v, x >= ||x||, (2) ||v||_* \le 1\}$, где $||x||_* = \sup_{||u|| \le 1} < x, u >$ - сопряженная норма, используя неравенство Гельдера (3) $|< x, y > | \le ||x|| \cdot ||y||_*$ и функцию, сопряженную к норме (по Фенхелю) $||x||^* = \sup_u (< x, u > -||x||) = 0$ при $||x||_* \le 1$ (иначе не определена)

1) Пусть
$$v \in V(x)$$
 и у - произвольный вектор. Тогда :
$$||x||+< v, y-x> = ||x||+< v, y> -< v, x> \stackrel{(1)}{=}||x||+< v, y> -||x||= < v, y> \stackrel{(3)}{\leq}||y||\cdot||v||_* \stackrel{(2)}{\leq}||y||\Rightarrow \forall y \hookrightarrow ||y||\geq ||x||+< v, y-x> \Rightarrow v \in \partial ||x|| \Rightarrow V(x) \subset \partial ||x||$$

$$\begin{split} 2) \Pi \text{усть } v \in \partial ||x|| \Rightarrow \forall y \hookrightarrow ||y|| \geq ||x|| + \langle v, y - x > \Leftrightarrow \langle v, y \rangle - ||y|| \leq \\ \langle v, x \rangle - ||x|| \Rightarrow ||v||^* = \sup_y (\langle v, y \rangle - ||y||) \leq \langle v, x \rangle - ||x|| \Rightarrow \langle v, x \rangle - ||x|| \geq \\ 0, \text{ при } ||v||_* \leq 1 \Rightarrow ||v||_* \leq 1 \text{ & } 0 \leq \langle x, y \rangle - ||x|| \stackrel{(3)}{\leq} ||x|| \cdot ||v||_* - ||x|| = \\ ||x|| \cdot (||v||_* - 1) \leq 0 \Rightarrow ||x|| = \langle v, x \rangle. \end{split}$$

 $||v||_* \le 1 \ \& \ ||x|| = \langle v, x \rangle \Rightarrow v \in V(x) \Rightarrow \partial ||x|| \subset V(x).$ В итоге, $\partial ||x|| = V(x).$

(3)
$$f(x) = ||x||_p, \ p = 1, 2, \infty$$

1)
$$(*) \Rightarrow \partial ||x||_1 = \{v | \langle v, x \rangle = ||x||_1, ||v||_* = ||v||_{\infty} \le 1\}$$

2)
$$(*) \Rightarrow \partial ||x||_2 = \{v | \langle v, x \rangle = ||x||_2, ||v||_* = ||v||_2 \le 1\} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \partial ||x||_2 = \begin{cases} \frac{x}{||x||_2} & , x \ne 0 \\ v : ||v||_2 \le 1 & , x = 0 \end{cases}$$

3)
$$(*) \Rightarrow \partial ||x||_{\infty} = \{v | \langle v, x \rangle = ||x||_{\infty}, ||v||_{*} = ||v||_{1} \le 1\}$$

$$f(x) = (||Ax - b||_1)^2$$

По теореме о субдифференциале сложной функции:

$$\partial f(x) = 2||Ax - b||_1 \cdot \partial ||Ax - b||_1$$

$$h(x) = ||x||_1 \stackrel{(*)}{\Rightarrow} \partial h(x) = \{v | \langle v, x \rangle = ||x||_1, ||v||_{\infty} \le 1\}$$

По свойству с семинара для выпуклой функции $||\cdot||_1$:

$$||Ax - b||_1 = h(Ax - b) \Rightarrow$$

$$\frac{\partial ||Ax - b||_1}{\partial ||Ax - b||_1} = A^T \partial h(Ax - b) = A^T \{ v | ||v||_{\infty} \le 1, \langle v, Ax - b \rangle = ||Ax - b||_1 \}$$

$$\partial f(x) = 2A^T ||Ax - b||_1 \{v| \ ||v||_{\infty} \le 1, \langle v, Ax - b \rangle = ||Ax - b||_1 \}$$

(5)

Поскольку экспонента - это монотонно неубывающая дифференцируемая выпуклая функция, то теореме о субдифференциале сложной функции для $f(x) = e^{||x||}$ получаем:

$$(*) \Rightarrow \partial f(x) = e^{||x||} \partial ||x|| = e^{||x||} \{ v |\langle v, x \rangle = ||x||, ||v||_* \le 1 \}$$