

Линейное программирование Теория

Роланд Хильдебранд

Методы оптимизации, ФУПМ МФТИ, апрель 2022 г.

- полиэдры и полиэдральные конусы
- преобразования линейных программ
- теорема Яннакакиса
- аппроксимация Немировского
- теорема об альтернативе
- двойственность
- методы решения ЛП

Линейные программы

задача оптимизации в общем виде формулируется как

$$\min_{x \in X} f(x)$$

здесь

- $f(x)$ — функционал цены
- $X \subset \mathbb{R}^n$ — допустимое множество

если функционал линейный, $f(x) = \langle c, x \rangle$, и допустимое множество задаётся линейными ограничениями,

$$X = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b\},$$

то задача называется *линейной программой* (ЛП)

Формулировки линейных программ

линейная программа характеризуется условием, что цена и все ограничения линейны (аффинны)

в качестве условий могут выступать равенства и неравенства
примеры ЛП

$$\min \langle c, x \rangle : \quad Ax \leq b, \quad Cx = d$$

$$\min_{x \geq 0} \langle c, x \rangle : \quad Ax = b$$

$$\min_{x \geq 0, y} \langle c, x \rangle + \langle c', y \rangle : \quad Ax + A'y = b$$

все эти формы переводятся друг в друга, возможно вводом дополнительных переменных или их устранения в силу условий типа равенства

множество $X \subset \mathbb{R}^n$, являющееся *конечным* пересечением замкнутых аффинных полупространств, называется *полиэдром*

$$X = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b\}$$

если $b \in \mathbb{R}^m$, то полупространств m и они задаются в виде

$$H_i = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle a_i, x \rangle \leq b_i\}$$

где a_i — строки матрицы A

выпуклая оболочка конечного множества точек в \mathbb{R}^n
называется *политопом*

$$X = \left\{ \sum_{i=1}^m \lambda_i x_i \mid \lambda_i \geq 0, \sum_{i=1}^m \lambda_i = 1 \right\}$$

выпуклая оболочка аффинно независимого множества точек называется **симплексом**

множество $X \subset \mathbb{R}^n$, являющееся конечным пересечением замкнутых линейных полупространств, называется **полиэдральным конусом**

$$X = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \geq 0\}$$

множество неотрицательных линейных комбинаций линейно независимого множества векторов называют **симплексиальным конусом**

- любой симплекс является политопом
- любой политоп является полиэдром
- любой политоп является аффинной проекцией симплекса
- любой симплициальный конус является полиэдральным
- любой полиэдральный конус является проекцией симплициального

аффинные сечения и проекции политопов (полиэдров)
являются политопами (полиэдрами)

линейные сечения и проекции полиэдральных конусов
являются полиэдральными конусами

Лемма

Пусть $X \subset \mathbb{R}^n$ — полиэдр, не содержащий прямой. Тогда X имеет вершину.

вершина \Leftrightarrow экстремальная точка (не представляется нетривиальной выпуклой комбинацией других точек)

схема доказательства

- если X 0-мерно, то единственная точка — вершина
- так как X не содержит прямой, то существуют граничные точки
- пусть $x \in \partial X$ и H — опорная плоскость к X в x , тогда вершина пересечения $H \cap X$ является вершиной X
- размерность $H \cap X$ строго меньше, чем размерность X , и $H \cap X$ не содержит прямой
- применяем индукцию по размерности X

пусть допустимое множество ЛП содержит прямую, $X = X' \times \mathbb{R}$

- если функционал цены ненулевой на направляющей прямой, то задача неограничена
- если функционал цены нулевой на направляющей прямой, то можно сузить задачу на фактор X'

без ограничения общности будем полагать, что допустимое множество ЛП не содержит прямых

рассмотрим линейную программу

$$\min_{x \in X} \langle c, x \rangle$$

где $X \subset \mathbb{R}^n$ — полиэдр

пусть X аффинно изоморфно сечению $Y \cap \mathcal{A}$ полиэдра Y , где

$$\mathcal{A} = \{y \in \mathbb{R}^{n'} \mid Ay = b\}$$

тогда программу можно записать в виде

$$\min_{y \in Y} \langle c', y \rangle : \quad Ay = b$$

где c' — линейный функционал, принимающий на $Y \cap \mathcal{A}$ те же значения, что и c в соответствующих точках X

Преобразования линейных программ

пусть теперь X — проекция Y , т.е. существует аффинное отображение $\Pi : \mathbb{R}^{n'} \rightarrow \mathbb{R}^n$ такое, что $X = \Pi[Y]$

тогда программу можно записать в виде

$$\min_{y \in Y} \langle c', y \rangle$$

где $c' = \Pi^\dagger c$, т.е.

$$\langle c', y \rangle = \langle \Pi^\dagger c, y \rangle = \langle c, \Pi y \rangle$$

для всех $y \in \mathbb{R}^{n'}$

эти преобразования имеет смысл произвести, если полиэдр Y (большой размерности) имеет более простое описание, чем исходный полиэдр X

часто пространство $\mathbb{R}^{n'}$ возникает как произведение $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^{n'-n}$ исходного пространства и некоторого пространства дополнительных переменных z
тогда программа принимает вид

$$\min_{(x,z) \in Y} \langle c, x \rangle$$

и называется *поднятием* (lifting) исходной программы

Характеристики множеств

размерностью множества $X \subset \mathbb{R}^n$ называют размерность его аффинной оболочки

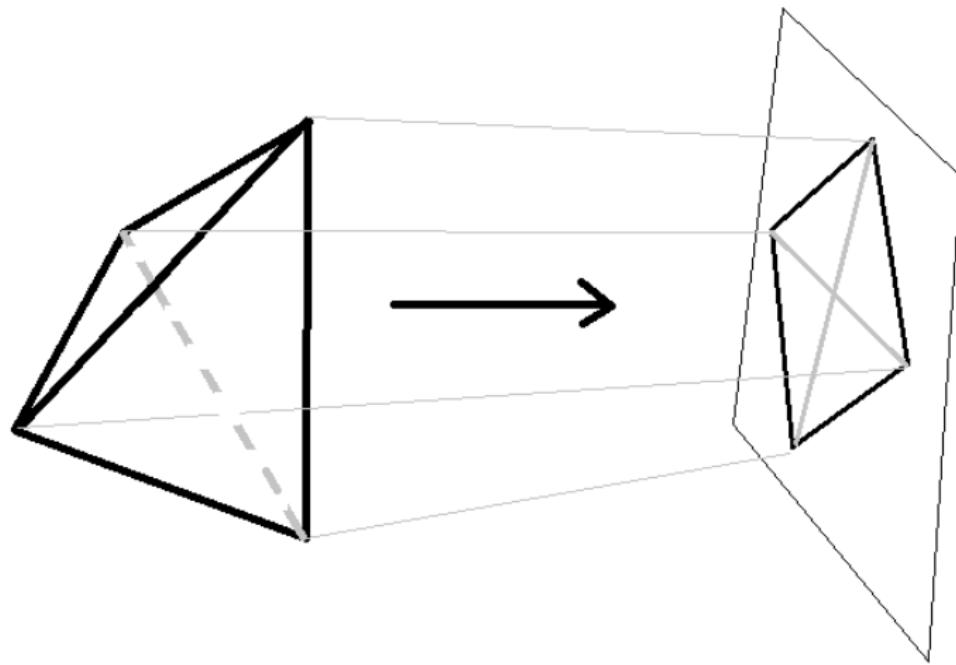
другие характеристики

- число вершин (политоп)
- минимальное число полупространств в аффинной оболочке, нужных для представления X в виде пересечения
- число экстремальных лучей (конусы)

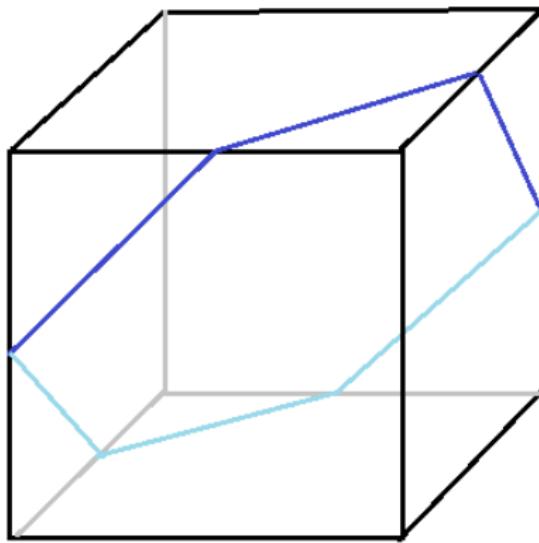
свойства

- число вершин (экстремальных лучей) не возрастает при аффинной (линейной) проекции
- минимальное число полупространств не возрастает при сечении

Проекция



Сечение



шар $\|\cdot\|_\infty$ -нормы

- 2^n вершин
- $2n$ полупространств

шар $\|\cdot\|_1$ -нормы

- 2^n полупространств
- $2n$ вершин

ортант \mathbb{R}_+^n

- n полупространств
- n экстремальных лучей

Пример: шар 1-нормы

нужно описать множество $X = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\|_1 \leq 1\}$ линейными условиями

$$\sum_{i=1}^n \sigma_i x_i \leq 1 \quad \forall \sigma \in \{-1, 1\}^n$$

плохое описание: 2^n неравенств

$$x = \lambda_+ - \lambda_- : \quad \lambda_+, \lambda_- \geq 0, \langle 1, \lambda_+ + \lambda_- \rangle = 1$$

хорошее описание: $2n$ неравенств, одно равенство, n дополнительных переменных

X представлено в виде проекции симплекса размерности $2n - 1$

Представление множеств через вершины

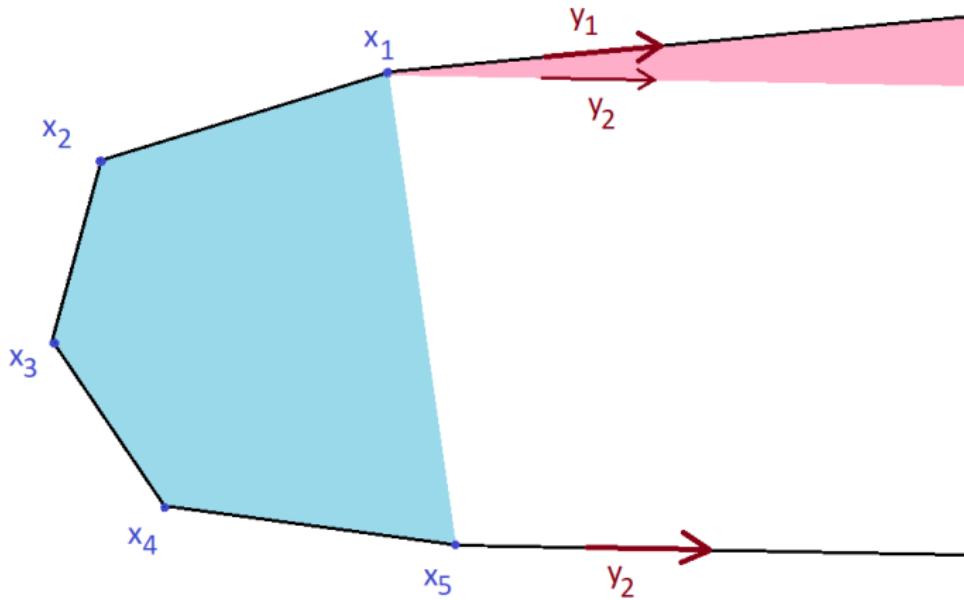
политоп с малым количеством вершин можно представить через выпуклые комбинации

$$x = \sum_{i=1}^m \lambda_i x_i, \quad \lambda \geq 0, \quad \langle \lambda, 1 \rangle = 1$$

в описание полиэдра X нужно добавить неотрицательную комбинацию экстремальных рецессивных направлений

$$x = \sum_{i=1}^m \lambda_i x_i + \sum_{j=1}^{m'} \mu_j y_j, \quad \lambda, \mu \geq 0, \quad \langle \lambda, 1 \rangle = 1$$

x_i — вершины, y_j — генераторы экстремальных лучей рецессивного конуса полиэдра X



полиэдр представляется как сумма политопа и рецессивного конуса

$$x = \sum_{i=1}^5 \lambda_i x_i + \sum_{j=1}^2 \mu_j y_j, \quad \lambda, \mu \geq 0, \quad \langle \lambda, 1 \rangle = 1$$

Представление минимальной сложности

пусть дан политоп X с l вершинами, описываемый m линейными неравенствами

Можно ли представить X через политоп Y с меньшей сложностью (числом вершин или неравенств в представлении)?
Какова минимальная сложность представления? $\min(l, m)$?

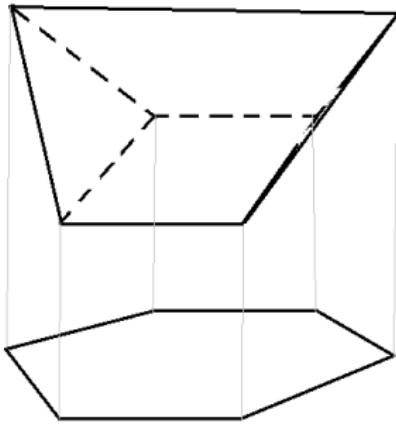
минимальная сложность инвариантна при аффинных биекциях

сконцентрируемся на числе неравенств

если X — аффинное сечение Y , то для описания Y нужно не менее m неравенств

если X — аффинная проекция Y , то число неравенств иногда можно понизить

Пример



для представления шестиугольника нужно б неравенств
добавлением одной переменной можно перейти к описанию с 5
неравенствами

пусть $X = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b\}$ — политоп с вершинами x_1, \dots, x_l ,
 $b \in \mathbb{R}^m$

матрица невязок $S \in \mathbb{R}_+^{m \times l}$ политопа X определяется
по-элементно через

$$S_{ij} = (b - Ax_j)_i;$$

аффинные преобразования координат, умножения неравенств
на положительные константы, и перестановки неравенств и
вершин действуют на S умножением на автоморфизмы
ортантов \mathbb{R}_+^m , \mathbb{R}_+^l слева и справа

автоморфизм \mathbb{R}_+^n имеет вид $D \cdot P$, где D — диагональная
положительно определённая матрица, а P — матрица
некоторой перестановки

Теорема Яннакакиса

пусть $S \in \mathbb{R}_+^{m \times l}$ — неотрицательная матрица

неотрицательным рангом S называется минимальное число k такое, что существует факторизация

$$S = FG$$

с $F \in \mathbb{R}_+^{m \times k}$, $G \in \mathbb{R}_+^{k \times l}$

неотрицательный ранг инвариантен по отношению к действию справа и слева автоморфизмов ортантта

Теорема (Yannakakis)

Пусть X — политоп. Минимальное число неравенств, нужное для описания политопа Y такого, что X является проекцией Y , равно неотрицательному рангу матрицы невязок S политопа X .

Пример

пусть $X = \bigcap_{l=1}^6 H_l \subset \mathbb{R}^2$ — регулярный шестиугольник с вершинами $x_k = (\cos \frac{\pi k}{3}, \sin \frac{\pi k}{3})^T$, $k = 1, \dots, 6$ функционалы, определяющие полуплоскости H_l , имеют вид

$$f_l(x) = \left\langle \left(\cos \frac{\pi(l + \frac{1}{2})}{3}, \sin \frac{\pi(l + \frac{1}{2})}{3} \right), x \right\rangle - \cos \frac{5\pi}{6}$$

матрица невязок состоит из элементов

$$S_{lk} = f_l(x_k) = \cos \frac{\pi(k - l - \frac{1}{2})}{3} - \cos \frac{5\pi}{6}$$

$$S = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & \sqrt{3} & \frac{\sqrt{3}}{2} & 0 & 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & \sqrt{3} & \sqrt{3} & \frac{\sqrt{3}}{2} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} & \sqrt{3} & \sqrt{3} & \frac{\sqrt{3}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} & \sqrt{3} & \sqrt{3} & \frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & 0 & 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} & \sqrt{3} & \sqrt{3} \\ \sqrt{3} & \frac{\sqrt{3}}{2} & 0 & 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} & \sqrt{3} \end{pmatrix}$$

$$= \frac{\sqrt{3}}{2} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

можно показать, что неотрицательный ранг S действительно равен 5

пусть $P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b\}$ — политоп с матрицей невязок

$$b1^T - AX = S = FG$$

где столбцы X содержат вершины x_j политопа P , а F, G — неотрицательные факторы

определим политоп Y как пересечение неотрицательного ортанта с аффинной оболочкой столбцов G

определим проекцию

$$\Pi = (0, I) \begin{pmatrix} b^T b & -b^T A \\ -A^T b & A^T A \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} b^T \\ -A^T \end{pmatrix} F$$

Построение проекции

имеем

$$FG = (b, -A) \cdot \begin{pmatrix} 1^T \\ X \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} b^T b & -b^T A \\ -A^T b & A^T A \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} b^T \\ -A^T \end{pmatrix} F \cdot G = \begin{pmatrix} 1^T \\ X \end{pmatrix}$$

откуда

$$\Pi G = X$$

далее для любого $y = Gz$ имеем

$$\begin{aligned} \langle 1, z \rangle b - A \Pi y &= (b, -A) \begin{pmatrix} 1^T \\ \Pi G \end{pmatrix} z = (b, -A) \begin{pmatrix} 1^T \\ X \end{pmatrix} z \\ &= (b, -A) \begin{pmatrix} b^T b & -b^T A \\ -A^T b & A^T A \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} b^T \\ -A^T \end{pmatrix} FGz = Fy \end{aligned}$$

Построение проекции

любой столбец $y = Ge_j$ фактора G является элементом политопа Y

имеем $\Pi y = \Pi Ge_j = Xe_j = x_j \in P$, откуда $P \subset \Pi[Y]$

пусть теперь $y \in Y$, т.е. $y \geq 0$, $y = Gz$

имеем $\langle 1, z \rangle = 1$,

$$b - A\Pi y = Fy \geq 0$$

откуда $x = \Pi y \in P$ и $\Pi[Y] \subset P$

отсюда получаем $\Pi[Y] = P$

Пример

вернёмся к примеру с шестиугольником

политоп Y задаётся пересечением \mathbb{R}_+^5 с аффинной оболочкой матрицы

$$G = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

аффинная оболочка 3-х мерная

проекция $\Pi : \mathbb{R}^5 \rightarrow \mathbb{R}^2$ задаётся матрицей

$$\begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{4} & -\frac{3}{4} & \frac{1}{4} & \frac{3}{4} \\ 0 & \frac{\sqrt{3}}{4} & -\frac{\sqrt{3}}{4} & -\frac{\sqrt{3}}{4} & \frac{\sqrt{3}}{4} \end{pmatrix}$$

Представление регулярного многогранника

регулярный многогранник с n вершинами представляется пересечением n полуплоскостей

но существует поднятие, в котором можно обойтись всего $O(\log n)$ полуплоскостями

это позволяет хорошо аппроксимировать диск проекциями политопов

так как с помощью произведения конусов над двумерными дисками можно представить шар любой размерности, общие задачи конично-квадратичного программирования хорошо аппроксимируются ЛП

Конструкция Немировского

регулярный многогранник с 2^{n+2} вершинами, содержащий диск радиуса 1 и содержащийся в диске радиуса $\frac{1}{\cos \frac{\pi}{2^{n+2}}}$, представляется в виде

$$P = \left\{ x \mid \exists u_0, \dots, u_n, v_1, \dots, v_n : v_i = \begin{pmatrix} \cos \frac{\pi}{2^{i+1}} & \sin \frac{\pi}{2^{i+1}} \\ -\sin \frac{\pi}{2^{i+1}} & \cos \frac{\pi}{2^{i+1}} \end{pmatrix} u_{i-1}, \right.$$

$$u_{i,1} = v_{i,1}, \quad u_{i,2} \geq |v_{i,2}|, \quad i = 1, \dots, n;$$

$$\left. |x| \leq u_0, \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -\tan \frac{\pi}{2^{n+2}} & 1 \end{pmatrix} u_n \leq (1, 0)^T \right\}$$

здесь $x, u_i, v_i \in \mathbb{R}^2$, а модуль $|x|$ берётся по-элементно

P является проекцией политопа в \mathbb{R}^{n+4} , задающегося $2n + 6$ линейными неравенствами

Конструкция Немировского

аргументы векторов

$$\arg x \in [-\pi, \pi], \quad \arg u_0 \in [0, \frac{\pi}{2}], \quad \arg v_1 \in [-\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{4}],$$

$$\arg u_1 \in [0, \frac{\pi}{4}] \dots \arg v_n \in [-\frac{\pi}{2^{n+1}}, \frac{\pi}{2^{n+1}}], \quad \arg u_n \in [0, \frac{\pi}{2^{n+1}}]$$

нормы векторов

$$\|x\| \leq \|u_0\| = \|v_1\| \leq \|u_1\| = \|v_2\| \dots \|u_n\| \leq \frac{1}{\cos \frac{\pi}{2^{n+2}}}$$

с другой стороны, возможно

$$\|x\| = \|u_0\| = \|v_1\| = \|u_1\| = \|v_2\| = \dots = \|u_n\| = \alpha$$

для любого $\alpha \in [0, 1]$

Лемма

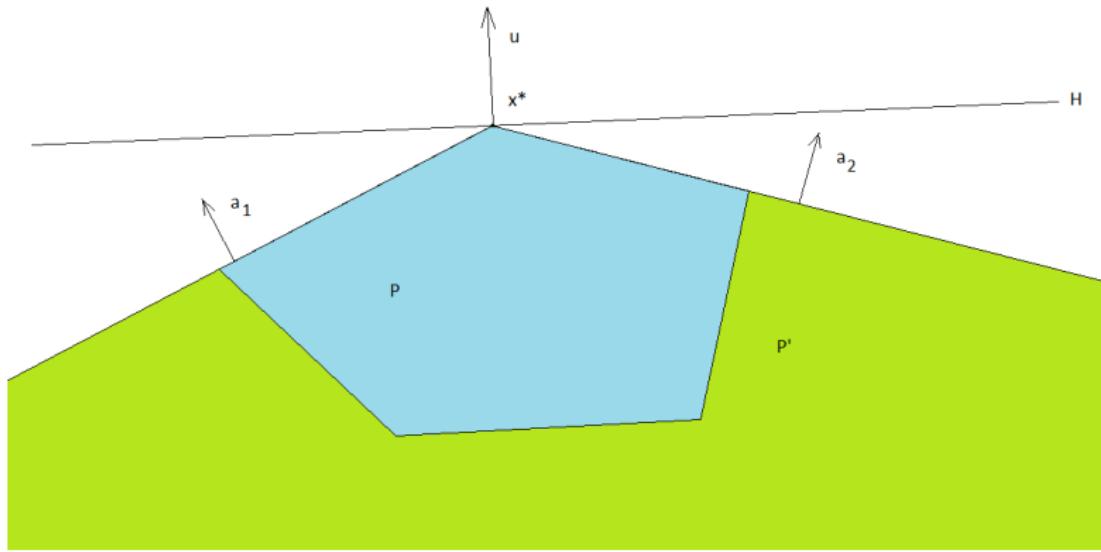
Пусть $P = \{x \mid Ax \leq b\}$ — полиэдр, $x^* \in \partial P$ — точка на его границе, $H = \{x \mid u^T x = b_0\}$ — опорная плоскость к P в x^* , т.е.

$$P \cap C := P \cap \{x \mid u^T x > b_0\} = \emptyset, \quad u^T x^* = b_0$$

Тогда существует вектор $\mu \geq 0$ такой, что $u = A^T \mu$, $b_0 = b^T \mu$.

схема доказательства

- пусть $I = \{i \mid (Ax^* - b)_i = 0\}$, $P' = \{x \mid (Ax - b)_I \leq 0\}$,
тогда $C \cap P' = \emptyset$
- u не отделимо строго от $K = \{A^T \mu \mid \mu \geq 0, \mu_j = 0 \forall j \notin I\}$,
и $u \in K$
- существует $\mu \geq 0$ что $\mu_j = 0$ для всех $j \notin I$ и $u = A^T \mu$
- отсюда $\mu^T (Ax^* - b) = 0$ и $b_0 = \mu^T Ax^* = \mu^T b$



и представляется в виде неотрицательной линейной комбинации направляющих a_1, a_2 , соответствующих активным ограничениям

Теорема (Farkas)

Пусть $P = \{x \mid Ax \leq b\}$. Тогда либо $P \neq \emptyset$, либо существует $\mu \geq 0$ такое, что $\mu^T A = 0$, $\mu^T b = -1$.

доказательство

- если $P = \emptyset$, то такого μ не существует
- пусть $P = \emptyset$, $P' = \{(x, t) \mid Ax - bt = (A, -b)(x^T, t)^T \leq 0\}$,
 $C = \{(x, t) \mid t = (0, 1)(x^T, t)^T > 0\}$, тогда $P' \cap C = \emptyset$
- по лемме существует $\mu \geq 0$ такое, что $(0, 1) = \mu^T(A, -b)$

либо P непусто, либо неотрицательная комбинация неравенств даёт сертификат недопустимости системы

Следствие

Пусть $P = \{x \mid Ax \leq b, Cx = d\}$. Тогда либо $P \neq \emptyset$, либо существует $\mu \geq 0, \nu$ такие, что $\mu^T A + \nu^T C = 0$, $\mu^T b + \nu^T d = -1$.

доказательство

- представим P в виде $\{x \mid Ax \leq b, Cx \leq d, -Cx \leq -d\}$
- по теореме либо $P = \emptyset$, либо существуют $\mu, \nu_+, \nu_- \geq 0$ такие, что $\mu^T A + \nu_+^T C - \nu_-^T C = 0$, $\mu^T b + \nu_+^T d - \nu_-^T d = -1$
- положим $\nu = \nu_+ - \nu_-$

т.е. сертификат можно строить и комбинируя равенства с коэффициентами любого знака

рассмотрим произвольную линейную программу

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} c^T x : \quad Ax = b, \quad Cx \leq d.$$

введём вектор *невязок* у того же размера m , что и d , и запишем ЛП в виде

$$\min_{x,y} \langle (c, 0), (x, y) \rangle : \quad \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}, \quad y \in \mathbb{R}_+^m$$

так как допустимое множество не содержит прямой, часть равенств можно использовать для удаления переменных x переменные x записываются как аффинные функции от y и подставляются в оставшиеся уравнения и функционал цены

после переименования матриц и переменных и удаления константы в функционале получаем ЛП *стандартного вида*

$$\min_{x \geq 0} c^T x : \quad Ax = b$$

умножением отдельных равенств на ± 1 можно добиться $b \geq 0$
эту линейную программу будем называть *прямой*
условимся также, что

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, \quad c, x \in \mathbb{R}^n, \quad b \in \mathbb{R}^m$$

Граница снизу

для любой допустимой точки x значение $\langle c, x \rangle$ является верхней границей на оптимальное значение задачи

пусть $y \in \mathbb{R}^m$ такое, что $c \geq A^T y$

тогда для любого допустимого x имеем

$$\langle b, y \rangle = y^T b = y^T A x \leq c^T x = \langle c, x \rangle$$

таким образом y есть сертификат того, что оптимальное значение ЛП не ниже значения $\langle b, y \rangle$

нахождение наилучшей нижней оценки такого типа можно сформулировать в виде ЛП

$$\max_y \langle b, y \rangle : \quad A^T y \leq c$$

введём невязки s для этой ЛП, которая представится в виде

$$\max_{s \geq 0, y} \langle b, y \rangle : \quad s + A^T y = c$$

эта программа называется *двойственной* в стандартном виде
для любой допустимой для прямой ЛП точки x значение $\langle c, x \rangle$
является *верхней границей* для оптимального значения
двойственной программы

напомним, что

$$s \in \mathbb{R}^n, \quad y \in \mathbb{R}^m$$

однако, c , s и x находятся в двойственных друг к другу
векторных пространствах, равно как и b и y

Прямо-двойственная симметрия

пусть $\mathcal{A}_P = \{x \mid Ax = b\}$, $\mathcal{A}_D = \{s \mid \exists y : s + A^T y = c\}$
аффинные оболочки допустимых множеств, а

$$\mathcal{L}_P = \{x \mid Ax = 0\}, \quad \mathcal{L}_D = \{s \mid \exists y : s + A^T y = 0\}$$

соответствующие линейные подпространства

пусть $x_0 \in \mathcal{A}_P$, тогда для любого $s \in \mathcal{A}_D$

$$\langle x_0, s \rangle = \langle x_0, c - A^T y \rangle = const - \langle b, y \rangle$$

также пусть $s_0 = c - A^T y_0 \in \mathcal{A}_D$, тогда для любого $x \in \mathcal{A}_P$

$$\langle s_0, x \rangle = \langle c - A^T y_0, x \rangle = \langle c, x \rangle - \langle y_0, b \rangle = \langle c, x \rangle - const$$

- $\mathcal{L}_P, \mathcal{L}_D$ ортогонально дополняют друг друга
- в прямой ЛП цена задаётся функционалом из \mathcal{A}_D с точностью до константы
- в двойственной ЛП на минимизацию цена задаётся функционалом из \mathcal{A}_P с точностью до константы

Двойственный зазор

пусть x, s, y — допустимые точки для прямой и двойственной задачи

тогда разница значений функционалов равна

$$\langle c, x \rangle - \langle b, y \rangle = \langle c, x \rangle - \langle Ax, y \rangle = \langle x, c - A^T y \rangle = \langle x, s \rangle$$

величина $\langle x, s \rangle \geq 0$ называется *двойственным зазором* для прямо-двойственной пары точек x, s, y

она даёт оценку на близость данной пары к решению задачи по функционалу

если $\langle x, s \rangle = 0$, то x, s, y являются решением прямой и двойственной задач

это условие можно записать в виде *условия комплементарности*

$$x_i s_i = 0 \quad \forall i = 1, \dots, n$$

Теорема

Если и прямая, и двойственная ЛП допустимы, то их оптимальные значения совпадают, решения этих программ существуют, и для любой прямо-двойственной пары решений выполнено условие комплементарности.

То же имеет место, если одна из этих ЛП допустима и ограничена.

- если прямая задача неограничена, то двойственная недопустима
- если двойственная задача неограничена, то прямая недопустима
- может случиться что обе задачи недопустимы

Доказательство

сначала докажем следующее утверждение

Лемма

Пусть прямая задача допустима, и не имеет решения со значением, не превышающим некоторый порог $v \in \mathbb{R}$. Тогда существует допустимая точка для двойственной ЛП со значением, строго большим, чем v .

- пусть $C = \{x \mid c^T x \leq v\}$, $P = \{x \mid -x \leq 0, Ax = b\}$, тогда $C \cap P = \emptyset$
- по теореме об альтернативе существуют $\lambda_0, \lambda \geq 0, \mu$ такие, что $\lambda_0 c - \lambda^T I - \mu^T A = 0, \lambda_0 v - \mu^T b = -1$
- если $\lambda_0 = 0$, то $P = \emptyset$, противоречие
- положим $s = \frac{\mu}{\lambda_0}$, тогда $c - s^T A \geq 0, v + \frac{1}{\lambda_0} = s^T b$
- двойственная задача имеет допустимую точку со значением $v + \lambda_0^{-1} > v$

если прямая задача имеет оптимальное значение v^* , но оно не достигается, то по лемме двойственная задача имеет допустимую точку со значением $> v^*$, противоречие

то же рассуждение можно провести, переставив прямую и двойственную задачу местами

следствия:

- если прямая задача ограничена и допустима, то решение существует
- оптимальное значение двойственной равно оптимальному значению прямой
- по симметрии решение двойственной также существует
- двойственный зазор равен нулю
- выполнено условие комплементарности

Пример

рассмотрим прямую ЛП

$$\min_{x=(x_1, x_2)^T \geq 0} -x_2 = (0, -1) \cdot x : \quad x_1 = (1, 0) \cdot x = -1$$

эта задача недопустима

двойственная задача имеет вид

$$\max_{s \geq 0, y} -y = (-1) \cdot y : \quad s + (1, 0)^T \cdot y = s + (y, 0)^T = (0, -1)^T$$

она также недопустима

прямо-двойственная пара точек x, s, y является решением задачи, если выполнены

- аффинное условие прямой допустимости $Ax = b$
- аффинное условие двойственной допустимости $s + A^T y = c$
- условие прямой неотрицательности $x \geq 0$
- условие двойственной неотрицательности $s \geq 0$
- условие комплементарности $x_i s_i = 0, i = 1, \dots, n$

каждое условие в отдельности и некоторые комбинации легко достичь

достичь все условия одновременно означает решить задачу

Методы решения ЛП

условия, выполненные в итерациях разных классов методов

	прямой симплекс	двойственный симплекс	внутренняя точка	недопустимая внутренняя точка
$x \geq 0$	∨	×	строго	строго
$s \geq 0$	×	∨	строго	строго
$x \in A_P$	∨	∨	∨	×
$s \in A_D$	∨	∨	∨	×
$x_i s_i = 0$	∨	∨	×	×

методы, в которых поддерживается условие $\langle x, s \rangle = 0$,

называются методами *активных ограничений*

методы, в которых поддерживаются условия $x, s > 0$,

называются методами *внутренней точки*

Спасибо за внимание