

Лекция 15

6.4. Каноническая задача ЛП

Далее будем рассматривать только каноническую задачу ЛП. Напомним её формулировку.

Каноническая задача ЛП заключается в следующем: минимизировать линейную форму (целевую функцию)

$$\langle \mathbf{c}, \mathbf{x} \rangle = \sum_{j=1}^n c_j x_j, \quad (4.1)$$

переменные которой подчинены следующим линейным ограничениям

$$\mathbf{x} \geq \mathbf{0} \quad j = 1, \dots, n, \quad (4.2)$$

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}. \quad (4.3)$$

Здесь

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix},$$

причём $m < n$ и $b_i \geq 0$.

Обозначим через \mathbf{P}_j j -й столбец матрицы A . Таким образом,

$$\mathbf{P}_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}, \quad j = 1, \dots, n.$$

Используя \mathbf{P}_j , условия (4.3) записывается в виде

$$x_1 \mathbf{P}_1 + x_2 \mathbf{P}_2 + \dots + x_n \mathbf{P}_n = \mathbf{P}_0 = \mathbf{b}. \quad (4.4)$$

Планом задачи ЛП называется вектор $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^t$, удовлетворяющий условиям (4.2) и (4.3).

План $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^t$ называется *опорным*, если векторы \mathbf{P}_i , входящие в разложение (4.4) с положительными коэффициентами x_i , являются линейно независимыми. Непосредственно из определения опорного плана следует, что число положительных компонент не может превышать m .

Опорный план называется *невыврожденным*, если он содержит ровно m положительных компонент.

Оптимальным планом или *решением* задачи ЛП называется план, минимизирующий линейную форму (4.1).

Теорема 4.1. *Множество всех планов задачи линейного программирования X выпукло и замкнуто.*

Доказательство. В случае, если X пусто или состоит из единственного элемента утверждение теоремы тривиально. Допустим, что X содержит по крайней мере два плана: \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 . Тогда

$$\mathbf{x}_i \geq \mathbf{0}, \quad A\mathbf{x}_i = \mathbf{b}, \quad i = 1, 2.$$

Пусть $\mathbf{x} = \alpha\mathbf{x}_1 + (1 - \alpha)\mathbf{x}_2$ произвольная выпуклая комбинация \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 . Очевидно, что $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$. Далее

$$A\mathbf{x} = A(\alpha\mathbf{x}_1 + (1 - \alpha)\mathbf{x}_2) = \alpha A\mathbf{x}_1 + (1 - \alpha)A\mathbf{x}_2 = \mathbf{b}.$$

Таким образом, $\mathbf{x} \in X$. Выпуклость X доказано.

Пусть последовательность $\{\mathbf{x}_k\} \subset X$ сходится к некоторой точке \mathbf{x} . Очевидно, что $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$. Так как матрица A является непрерывной функцией $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$, то

$$A\mathbf{x} = A\left(\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{x}_k\right) = \lim_{k \rightarrow \infty} A\mathbf{x}_k = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{b} = \mathbf{b}.$$

Следовательно, $\mathbf{x} \in X$, т.е. множество X замкнуто. Теорема доказана. ■

Точка \mathbf{x} называется выпуклой комбинацией точек $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_m$, если

$$\mathbf{x} = \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{x}_i, \quad \alpha_i \geq 0, \quad i = 1, \dots, m, \quad \sum_{i=1}^m \alpha_i = 1.$$

Теорема 4.2. *Выпуклое множество X содержит все выпуклые комбинации своих точек.*

Доказательство. Требуется показать, что для любого $m \in \mathbb{N}$ из условий

$$\mathbf{x} = \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{x}_i, \quad \mathbf{x}_i \in X, \quad \alpha_i \geq 0 \quad (i = \overline{1, m}), \quad \sum_{i=1}^m \alpha_i = 1, \quad (4.5)$$

следует $\mathbf{x} \in X$. Проведём индукцию по m . Если $m = 1$, то высказывание тривиально. Предположим, что оно уже доказано для $m = k$, и пусть (4.5) выполняется при $m = k + 1$. Если $\alpha_{k+1} = 1$, то $\alpha_1 = \dots = \alpha_k = 0$ и, значит $\mathbf{x} = \mathbf{x}_{k+1} \in X$. Если же $\alpha_{k+1} < 1$, то мы можем записать

$$\mathbf{x} = (1 - \alpha_{k+1})\mathbf{x}' + \alpha_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}, \quad \mathbf{x}' = \sum_{i=1}^k \frac{\alpha_i}{1 - \alpha_{k+1}} \mathbf{x}_i. \quad (4.6)$$

Ясно, что \mathbf{x}' — выпуклая комбинация точек $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k$. Тогда, по индукционному предположению, $\mathbf{x}' \in X$. Поэтому из (4.6) с учётом выпуклости X следует $\mathbf{x} \in X$. ■

Точка \mathbf{x} выпуклого множества C называется *крайней* (или *угловой*), если она не может быть выражена в виде выпуклой комбинации каких-либо двух различных точек этого множества.

Выпуклой оболочкой $C(S)$ множества S называется совокупность всевозможных выпуклых комбинаций, составленных из точек множества S . Множество $C(S)$ является наименьшим выпуклым множеством, содержащим S . Если S состоит из восьми вершин куба, то $C(S)$ совпадает со всем кубом; если S — окружность, то $C(S)$ — полный круг.

Если множество S состоит из конечного числа точек, его выпуклая оболочка $C(S)$ называется *выпуклым многогранником*.

Теорема 4.3. (Теорема о представлении) Любая точка выпуклого, компактного множества может быть представлена в виде выпуклой комбинаций конечного числа крайних точек этого множества.

Множество планов задачи линейного программирования X может быть либо пустым множеством, либо выпуклым многогранником, либо выпуклой многогранной областью, уходящей в бесконечность.

Теорема 4.4. Пусть X — выпуклый многогранник. Линейная форма (4.1) достигает минимума в крайней точке. Если линейная форма принимает минимальное значение более чем в одной крайней точке, то она достигает того же значения в любой точке, являющейся выпуклой комбинацией этих точек.

Доказательство. По предположению X — выпуклый многогранник и, следовательно, имеет конечное число крайних точек.

Обозначим крайние точки через $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_p$, а оптимальный план через \mathbf{x}_0 . Предположим, что \mathbf{x}_0 не является крайней точкой, тогда мы можем записать

$$\mathbf{x}_0 = \sum_{i=1}^p \alpha_i \mathbf{x}_i, \quad \alpha_i \geq 0, \quad \sum_{i=1}^p \alpha_i = 1.$$

Так как $f(\mathbf{x}) = \langle \mathbf{c}, \mathbf{x} \rangle$ — линейный функционал, то

$$f(\mathbf{x}_0) = f\left(\sum_{i=1}^p \alpha_i \mathbf{x}_i\right) = \sum_{i=1}^p \alpha_i f(\mathbf{x}_i) = m, \quad (4.7)$$

где $m = \min_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x})$. Пусть $f(\mathbf{x}_s) = \min_i f(\mathbf{x}_i)$. Отсюда, учитывая равенство $\sum_{i=1}^p \alpha_i = 1$, получаем

$$f(\mathbf{x}_0) \geq \sum_{i=1}^p \alpha_i f(\mathbf{x}_s) = f(\mathbf{x}_s).$$

Так как по предположению, $f(\mathbf{x}_0) \leq f(\mathbf{x})$ для всех $\mathbf{x} \in X$, то $f(\mathbf{x}_0) = f(\mathbf{x}_s) = m$.

Итак, существует крайняя точка \mathbf{x}_s , в которой линейная форма $f(\mathbf{x})$ принимает минимальное значение.

Для доказательства второй части теоремы допустим, что $f(\mathbf{x})$ принимает минимальное значение более чем в одной крайней точке, например в $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_q$. Тогда

$$f(\mathbf{x}_1) = f(\mathbf{x}_2) = \dots = f(\mathbf{x}_q) = m.$$

Пусть

$$\mathbf{x} = \sum_{i=1}^q \alpha_i \mathbf{x}_i, \quad \alpha_i \geq 0, \quad \sum_{i=1}^q \alpha_i = 1.$$

Тогда

$$f(\mathbf{x}_0) = f\left(\sum_{i=1}^q \alpha_i \mathbf{x}_i\right) = \sum_{i=1}^q \alpha_i f(\mathbf{x}_i) = \sum_{i=1}^q \alpha_i m = m.$$

Доказательство закончено. ■

Согласно теореме (4.4), поиски оптимального плана задачи ЛП можно ограничить перебором конечного числа крайних точек X .

Теорема 4.5. Если известно, что система векторов $\mathbf{P}_1, \dots, \mathbf{P}_k$ линейно независима и такова, что

$$x_1 \mathbf{P}_1 + x_2 \mathbf{P}_2 + \dots + x_k \mathbf{P}_k = \mathbf{P}_0,$$

где все $x_i \geq 0$, то точка $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_k, 0, \dots, 0)$ является крайней точкой множества X .

Доказательство. Предположим, что \mathbf{x} не является крайней точкой. В этом случае можно записать

$$\mathbf{x} = \alpha \mathbf{x}_1 + (1 - \alpha) \mathbf{x}_2, \quad 0 < \alpha < 1.$$

Так как компоненты векторов \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 неотрицательны, $0 < \alpha < 1$ и последние $n - k$ компонент вектора \mathbf{x} равны нулю, соответствующие компоненты векторов \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 также равняются нулю, т. е.

$$\mathbf{x}_1 = (x_1^1, \dots, x_k^1, 0, \dots, 0), \quad \mathbf{x}_2 = (x_1^2, \dots, x_k^2, 0, \dots, 0).$$

Поскольку \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 являются планами, получаем

$$A\mathbf{x}_1 = \mathbf{b}, \quad A\mathbf{x}_2 = \mathbf{b}.$$

Перепишем эти уравнения в векторной форме

$$\begin{aligned} x_1^1 \mathbf{P}_1 + x_2^1 \mathbf{P}_2 + \dots + x_k^1 \mathbf{P}_k &= \mathbf{P}_0, \\ x_1^2 \mathbf{P}_1 + x_2^2 \mathbf{P}_2 + \dots + x_k^2 \mathbf{P}_k &= \mathbf{P}_0. \end{aligned}$$

Векторы $\mathbf{P}_1, \dots, \mathbf{P}_k$ линейно независимы, и, следовательно, \mathbf{P}_0 выражается через них единственным образом. Поэтому $x_i^1 = x_i^2 = x_i$. Итак, \mathbf{x} невозможно представить в виде выпуклой комбинации двух различных точек из X . Следовательно, \mathbf{x} — крайняя точка X . ■

Теорема 4.6. Если $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ является крайней точкой из X , то векторы, соответствующие положительным x_i , образуют линейно независимую систему.

Доказательство. Пусть не равными нулю являются первые k компонент вектора \mathbf{x} , так что $\sum_{i=1}^k x_i \mathbf{P}_i = \mathbf{P}_0$.

Допустим, что система $\mathbf{P}_1, \dots, \mathbf{P}_k$ линейно зависима. Тогда существует линейная комбинация её векторов, равная нулевому вектору

$$d_1 \mathbf{P}_1 + d_2 \mathbf{P}_2 + \dots + d_k \mathbf{P}_k = \mathbf{0}, \quad (4.8)$$

где по крайней мере один из коэффициентов $d_i \neq 0$. По условию теоремы

$$x_1 \mathbf{P}_1 + x_2 \mathbf{P}_2 + \dots + x_k \mathbf{P}_k = \mathbf{P}_0. \quad (4.9)$$

Умножим обе части равенства (4.8) на $d > 0$. Прибавляя и вычитая полученный результат из (4.9), имеем

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^k x_i \mathbf{P}_i + d \sum_{i=1}^k d_i \mathbf{P}_i &= \mathbf{P}_0 \\ \sum_{i=1}^k x_i \mathbf{P}_i - d \sum_{i=1}^k d_i \mathbf{P}_i &= \mathbf{P}_0. \end{aligned}$$

Таким образом, система уравнений (4.9) имеет два решения:

$$\mathbf{x}_1 = (x_1 + dd_1, \dots, x_k + dd_k, 0, \dots, 0),$$

$$\mathbf{x}_2 = (x_1 - dd_1, \dots, x_k - dd_k, 0, \dots, 0)$$

(заметим, что они могут и не быть планами). Поскольку все $x_i > 0$, d можно выбрать настолько малым, чтобы первые k компонент векторов \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 были положительными. Тогда \mathbf{x}_1 и \mathbf{x}_2 станут планами. При этом

$$\mathbf{x} = \frac{1}{2}\mathbf{x}_1 + \frac{1}{2}\mathbf{x}_2,$$

что противоречит предположению о том, что \mathbf{x} — крайняя точка. Значит система векторов $\mathbf{P}_1, \dots, \mathbf{P}_k$ линейно независима. ■

Поскольку каждая система из $m+1$ векторов в m -мерном пространстве линейно зависима, среди компонент крайней точки множества планов X не может быть более чем m положительных.

Следствие. *Каждой крайней точке из X соответствует m линейно независимых векторов из данной системы $\mathbf{P}_1, \mathbf{P}_2, \dots, \mathbf{P}_n$.*

Доказательство. Теорема 4.6 утверждает, что имеется $k \leq m$ таких векторов. При $k = m$ следствие доказано. Пусть $k < m$ и существует не более $r - k$ таких векторов $\mathbf{P}_{k+1}, \dots, \mathbf{P}_r$, что

$$\mathbf{P}_1, \dots, \mathbf{P}_k, \mathbf{P}_{k+1}, \dots, \mathbf{P}_r$$

— линейно независимая система. Если $r < m$, то остальные $m - r$ векторов зависят от $\mathbf{P}_1, \dots, \mathbf{P}_r$. Но это противоречит предположению о существовании m линейно независимых векторов в данной системе $\mathbf{P}_1, \mathbf{P}_2, \dots, \mathbf{P}_n$. Поэтому $r = m$.

Итак, каждой крайней точке $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ соответствует m линейно независимых векторов $\mathbf{P}_1, \mathbf{P}_2, \dots, \mathbf{P}_m$ таких, что

$$\sum_{i=1}^k x_i \mathbf{P}_i + \sum_{i=k+1}^m 0 \mathbf{P}_i = \mathbf{P}_0.$$

Следствие доказано. ■

Теоремы 4.5 и 4.6 могут быть объединены в следующем утверждении:

Теорема 4.7. $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ является крайней точкой множества планов X в том и только в том случае, если положительные компоненты x_j являются коэффициентами при линейно независимых векторах \mathbf{P}_j в разложении

$$\sum_{j=1}^n x_j \mathbf{P}_j = \mathbf{P}_0.$$

Лекция 16

6.5. Симплекс-метод

5.1. С помощью симплекс-метода решить задачу ЛП:

$$z = x_2 - 3x_3 + 2x_5 \rightarrow \min,$$

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 - x_3 + 2x_5 = 7, \\ -2x_2 + 4x_3 + x_4 = 12, \\ -4x_2 + 3x_3 + 8x_5 + x_6 = 10, \end{cases}$$

$$x_i \geq 0, \quad i = \overline{1, 6}.$$

Перепишем задачу в векторном виде: $\sum_{j=1}^6 x_j \mathbf{P}_j = \mathbf{P}_0$, где

$$\mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ -4 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 4 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_5 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 8 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{P}_6 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_0 = \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 7 \\ 12 \\ 10 \end{pmatrix}.$$

Запишем симплекс-таблицу №1.

i	BS	c	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5	P_6
1	P_1	0	7	1	3	-1	0	2	0
2	P_4	0	12	0	-2	4	1	0	0
3	P_6	0	10	0	-4	3	0	8	1
4			0	0	-1	3	0	-2	0

Симплекс-таблица №2.

i	BS	c	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5	P_6
1	P_1	0	10	1	5/2	0	1/4	2	0
2	P_3	-3	3	0	-1/2	1	1/4	0	0
3	P_6	0	1	0	-5/2	0	-3/4	8	1
4			-9	0	1/2	0	-3/4	-2	0

Симплекс-таблица №3.

i	BS	c	P_0	0 P_1	1 P_2	-3 P_3	0 P_4	2 P_5	0 P_6
1	P_2	1	4	2/5	1	0	1/10	4/5	0
2	P_3	-3	5	1/5	0	1	3/10	2/5	0
3	P_6	0	11	1	0	0	-1/2	10	1
4			-11	-1/5	0	0	-4/5	-12/5	0

В результате

$$\mathbf{x} = (0, 4, 5, 0, 0, 11), \quad z_{\min} = -11.$$

5.2. С помощью симплекс-метода решить задачу ЛП:

$$z = x_1 - x_2 - x_3 + x_4 - 2x_5 + x_6 \rightarrow \min,$$

$$\begin{cases} x_1 & & + 2x_4 & - 3x_5 & - 2x_6 & = 5, \\ & x_2 & + 3x_4 & - 2x_5 & + 4x_6 & = 6, \\ & & x_3 & - 4x_4 & - x_5 & + 2x_6 & = 3, \end{cases}$$

$$x_i \geq 0, \quad i = \overline{1, 6}.$$

Перепишем задачу в векторном виде: $\sum_{j=1}^6 x_j \mathbf{P}_j = \mathbf{P}_0$, где

$$\mathbf{P}_0 = \begin{pmatrix} 5 \\ 6 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{P}_4 = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ -4 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_5 = \begin{pmatrix} -3 \\ -2 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_6 = \begin{pmatrix} -2 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Запишем симплекс-таблицу.

i	BS	c	P_0	1 P_1	-1 P_2	-1 P_3	1 P_4	-2 P_5	1 P_6
1	P_1	1	5	1	0	0	2	-3	-2
2	P_2	-1	6	0	1	0	3	-2	4
3	P_3	-1	3	0	0	1	-4	-1	2
4			-4	0	0	0	2	2	-9

Из таблицы видно, что план $\mathbf{x} = (5, 6, 3, 0, 0, 0)$ не оптимален и его можно улучшить за счёт включения в базис вектора \mathbf{P}_4 или \mathbf{P}_5 . Рассмотрим \mathbf{P}_5 . Имеем

$$5\mathbf{P}_1 + 6\mathbf{P}_2 + 3\mathbf{P}_3 = \mathbf{P}_0,$$

$$-3\mathbf{P}_1 - 2\mathbf{P}_2 - \mathbf{P}_3 = \mathbf{P}_5.$$

Умножим второе уравнение на $\theta > 0$ и вычтем из первого. Получим

$$(5 + 3\theta)\mathbf{P}_1 + (6 + 2\theta)\mathbf{P}_2 + (3 + \theta)\mathbf{P}_3 = \mathbf{P}_0 - \theta\mathbf{P}_5.$$

Обозначим

$$\mathbf{x}(\theta) = (5 + 3\theta, 6 + 2\theta, 3 + \theta, 0, \theta).$$

Очевидно, что $\mathbf{x}(\theta)$ является планом (не опорным) для любого $\theta > 0$. Далее

$$z(\theta) = \langle \mathbf{c}, \mathbf{x}(\theta) \rangle = (5 + 3\theta) - (6 + 2\theta) - (3 + \theta) - 2\theta = -4 - 2\theta.$$

Отсюда видно, что целевая функция данной задачи не ограничена снизу.

5.3. Решить задачи ЛП симплекс-методом с использованием искусственного базиса

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 4 & 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 2 \\ 8 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{c} = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \\ -1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} \geq \mathbf{0}.$$

Добавим в ограничения искусственные переменные $y_1 \geq 0, y_2 \geq 0, y_3 \geq 0$:

$$\begin{cases} -x_1 + 2x_2 + x_3 + y_1 = 2, \\ 4x_1 + x_2 + x_3 + 2x_4 + x_5 + y_2 = 8, \\ x_1 + x_2 + x_5 + y_3 = 2. \end{cases}$$

Будем искать минимум новой целевой функции:

$$w = y_1 + y_2 + y_3.$$

Перепишем задачу в векторном виде: $\sum_{j=1}^5 x_j \mathbf{P}_j + \sum_{j=1}^3 y_j \mathbf{Q}_j = \mathbf{P}_0$, где

$$\mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_5 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{Q}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{Q}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{Q}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_0 = \begin{pmatrix} 2 \\ 8 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Запишем симплекс-таблицу №1.

i	BS	w	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5	Q_1	Q_2	Q_3
1	Q_1	1	2	-1	2	1	0	0	1	0	0
2	Q_2	1	8	4	1	1	2	1	0	1	0
3	Q_3	1	2	1	1	0	0	1	0	0	1
4			12	4	4	2	2	2	0	0	0

Симплекс-таблица №2.

i	BS	w	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5	Q_1	Q_2	Q_3
1	P_2	0	1	-1/2	1	1/2	0	0	1/2	0	0
2	Q_2	1	7	9/2	0	1/2	2	1	-1/2	1	0
3	Q_3	1	1	3/2	0	-1/2	0	1	-1/2	0	1
4			8	6	0	0	2	2	-2	0	0

Симплекс-таблица №3.

i	BS	w	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5	Q_1	Q_2	Q_3
1	P_2	0	1	-1/2	1	1/2	0	0	1/2	0	0
2	Q_2	1	6	3	0	1	2	0	0	1	-1
3	P_5	0	1	3/2	0	-1/2	0	1	-1/2	0	1
4			6	3	0	1	2	0	-1	0	-2

Симплекс-таблица №4.

i	BS	w	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5	Q_1	Q_2	Q_3
1	P_2	0	1	-1/2	1	1/2	0	0	1/2	0	0
2	P_4	0	3	3/2	0	1/2	1	0	0	1/2	-1/2
3	P_5	0	1	3/2	0	-1/2	0	1	-1/2	0	1
4			0	0	0	0	0	0	-1	-1	-1

Запишем симплекс-таблицу №1 исходной задачи.

i	BS	c	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5
1	P_2	-1	1	-1/2	1	1/2	0	0
2	P_4	-1	3	3/2	0	1/2	1	0
3	P_5	-2	1	3/2	0	-1/2	0	1
4			-6	1	0	-1	0	0

Симплекс-таблица №2 исходной задачи.

i	BS	c	P_0	P_1	P_2	P_3	P_4	P_5
1	P_2	-1	4/3	0	1	1/3	0	1/3
2	P_4	-1	2	0	0	1	1	-1
3	P_1	-5	2/3	1	0	-1/3	0	2/3
4			-20/3	0	0	-2/3	0	-2/3

Условия оптимальности выполнено. В результате

$$f_{\max} = f(\mathbf{x}_*) = \frac{20}{3}, \quad \mathbf{x}_* = (2/3, 4/3, 0, 2, 0)^t.$$

5.4. Рассмотрим задачу ЛП:

$$\begin{aligned} z = x_1 - x_2 &\rightarrow \min, \\ \begin{cases} x_1 + x_2 &= 3, \\ x_1 + x_2 &= 2, \\ x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0. \end{cases} \end{aligned}$$

Очевидно, что эта задача имеет пустое множество планов.

Добавим в ограничения искусственные переменные $y_1 \geq 0, y_2 \geq 0$:

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + y_1 &= 3, \\ x_1 + x_2 &+ y_2 = 2, \end{cases}$$

Будем искать минимум новой целевой функции:

$$w = y_1 + y_2.$$

Запишем задачу в векторном виде: $x_1 \mathbf{P}_1 + x_2 \mathbf{P}_2 + y_1 \mathbf{Q}_1 + y_2 \mathbf{Q}_2 = \mathbf{P}_0$, где

$$\mathbf{P}_0 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{Q}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{Q}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Запишем симплекс-таблицу.

i	BS	w	P_0	P_1	P_2	Q_1	Q_2
1	Q_1	1	3	1	1	1	0
2	Q_2	1	2	1	1	0	1
4			5	2	2	0	0

Из таблицы видно, что план $\mathbf{x} = (0, 0, 3, 2)$ не оптимален и его можно улучшить за счёт включения в базис вектора \mathbf{P}_1 или \mathbf{P}_2 . Рассмотрим \mathbf{P}_1 . Имеем

$$\begin{aligned} 3\mathbf{Q}_1 + 2\mathbf{Q}_2 &= \mathbf{P}_0, \\ \mathbf{Q}_1 + \mathbf{Q}_2 &= \mathbf{P}_1. \end{aligned}$$

Умножим второе уравнение на $\theta > 0$ и вычтем из первого. Получим

$$(3 - \theta)\mathbf{Q}_1 + (2 - \theta)\mathbf{Q}_2 + \theta\mathbf{P}_1 = \mathbf{P}_0.$$

Симплекс-таблица №2.

i	BS	w	P_0	P_1	P_2	Q_1	Q_2
1	Q_1	1	1	0	0	1	-1
2	P_1	0	2	1	1	0	1
4			1	0	0	0	-2

План $\mathbf{x} = (2, 0, 1, 0)$ является оптимальным и $w_{\min} = 1$. В результате, получается, что исходная задача имеет пустое множество планов.