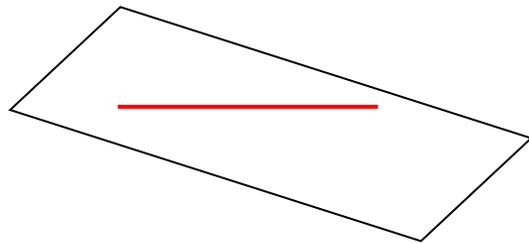


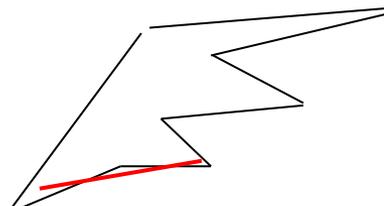
***Геометрическая
интерпретация
ЗЛП***

Основные определения

- Точка A называется **линейной выпуклой комбинацией** точек A_1, A_2 , если $A = \lambda_1 A_1 + \lambda_2 A_2$, $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$, $\lambda_1, \lambda_2 \geq 0$.
- Множество называется **выпуклым**, если с любыми своими двумя точками оно содержит их произвольную линейную выпуклую комбинацию.

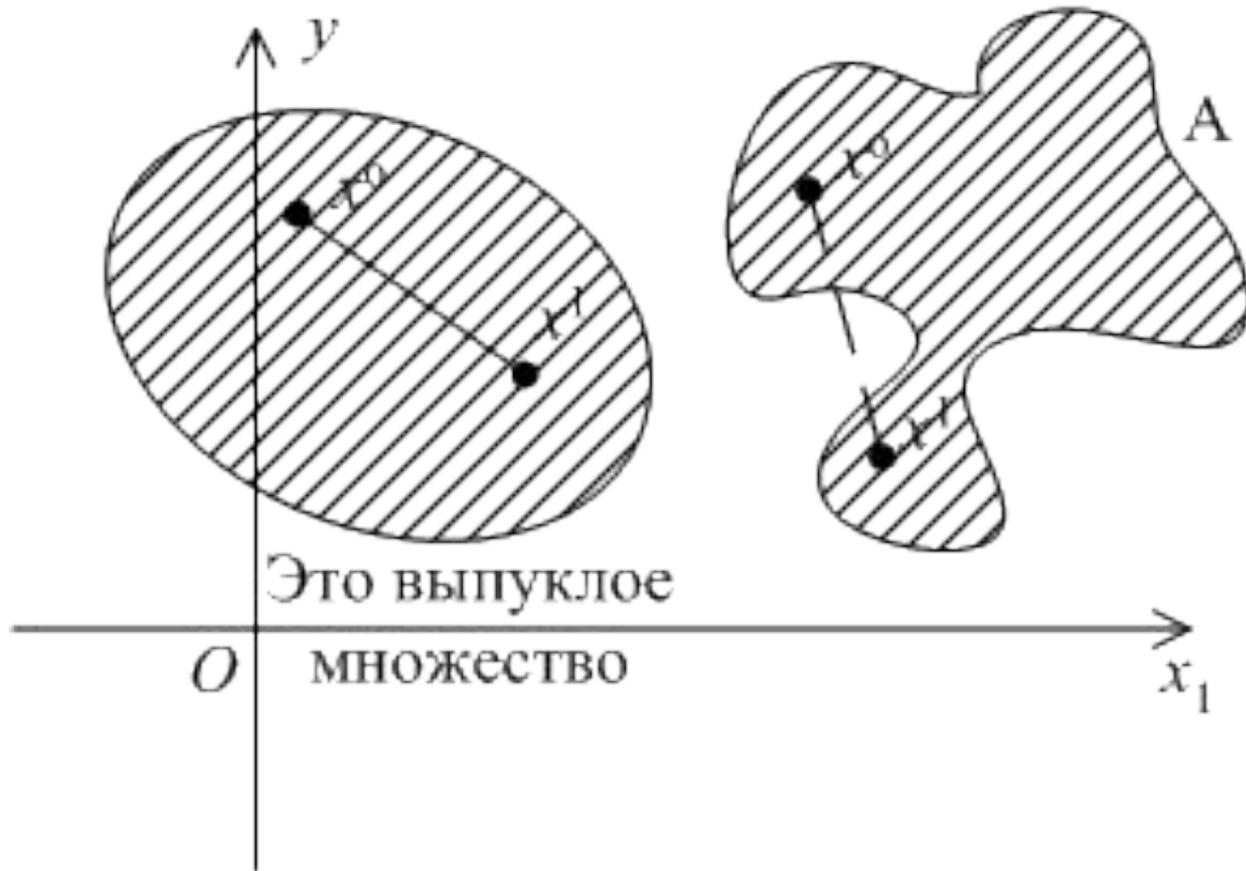


выпуклое множество



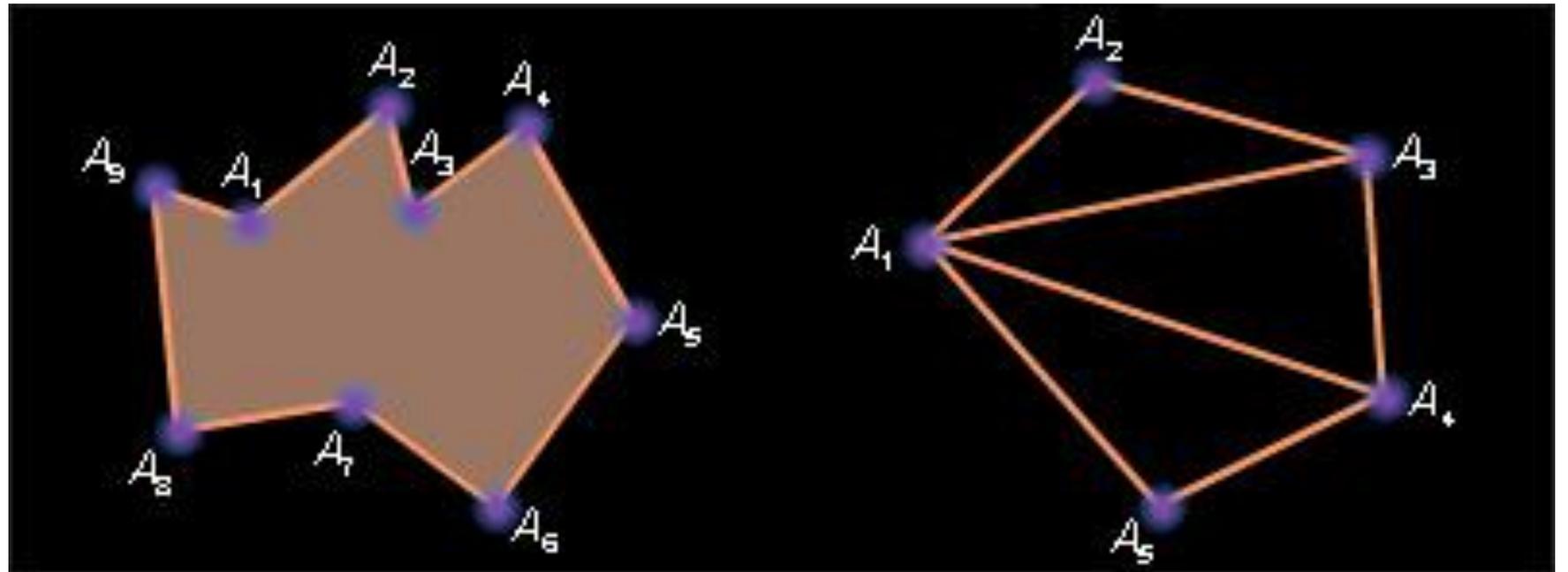
не выпуклое множество

- **Граничной точкой** множества называется точка, для которой верно: любой шар со сколь угодно малым радиусом содержит точки как принадлежащие, так и не принадлежащие множеству.



Это выпуклое
множество

А это - нет !



- **Множество** называется **замкнутым**, если оно содержит все свои граничные точки.
- **Множество** называется **ограниченным**, если существует шар, радиусом R , содержащий в себе всё множество.
- **Точка** называется **угловой**, если она не может быть представлена в виде выпуклой линейной комбинации двух различных точек этого множества.
- Ограниченное выпуклое замкнутое множество на плоскости с конечным числом вершин называется **выпуклым многоугольником**.



Теорема Выпуклый замкнутый ограниченный многогранник является выпуклой линейной комбинацией своих угловых точек.

Лемма Пересечение любого количества выпуклых множеств является выпуклым множеством.

Доказательство

Докажем, что любая точка треугольника удовлетворяет теореме. В треугольнике $A_1A_2A_3$ (рис.2.3) возьмем произвольную точку A_4 и через нее проведем отрезок A_1A_4 .

Так как точка A принадлежит отрезку A_1A_4 , то она — выпуклая линейная комбинация его концов, т. е.

$$A = t_1A_1 + t_4A_4, \quad t_1 \geq 0, \quad t_4 \geq 0, \\ t_1 + t_4 = 1. \quad (2.46)$$

Точка A_4 принадлежит отрезку A_2A_3 , следовательно, является выпуклой линейной комбинацией его концов, т. е.

$$A_4 = t_2A_2 + t_3A_3, \quad t_2 \geq 0, \quad t_3 \geq 0, \quad t_2 + t_3 = 1. \quad (2.47)$$

Подставляя (2.47) в (2.46) получаем

$$A = t_1A_1 + t_4(t_2A_2 + t_3A_3) = t_1A_1 + t_2t_4A_2 + t_3t_4A_3.$$

Полагая $t_1 = \lambda_1$, $t_2t_4 = \lambda_2$, $t_3t_4 = \lambda_3$, окончательно имеем

$$A = \lambda_1A_1 + \lambda_2A_2 + \lambda_3A_3, \\ \lambda_1 \geq 0, \quad \lambda_2 \geq 0, \quad \lambda_3 \geq 0, \quad \lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = 1, \quad (2.48)$$

т. е. точка A — выпуклая линейная комбинация вершин A_1, A_2, A_3 .

В выпуклом многоугольнике, имеющем n вершин ($n > 3$), добавляя к правой части соотношения (2.48) остальные $n - 3$ вершины, умноженные на нуль, окончательно получим

$$A = \lambda_1A_1 + \lambda_2A_2 + \lambda_3A_3 + 0 \cdot A_4 + \dots + 0 \cdot A_n, \\ \lambda_i \geq 0 \quad (i = 1, 2, \dots, n),$$

т. е. точка A — выпуклая линейная комбинация угловых точек многоугольника.

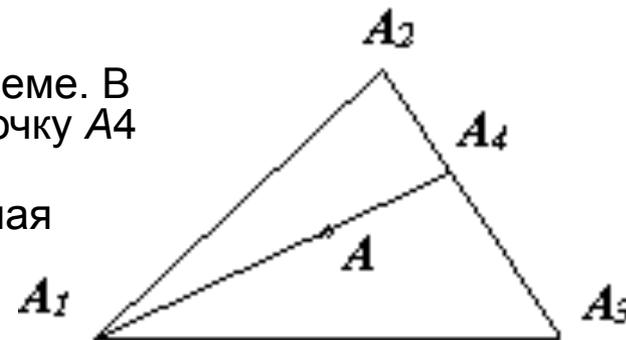


рис.2.3

Геометрическая интерпретация задач линейного программирования

$$z = c_1x_1 + c_2x_2 \rightarrow \min(\max)$$

$$\nabla z = (c_1, c_2)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 \leq b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 \leq b_2 \\ \dots\dots\dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 \leq b_m \end{array} \right.$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

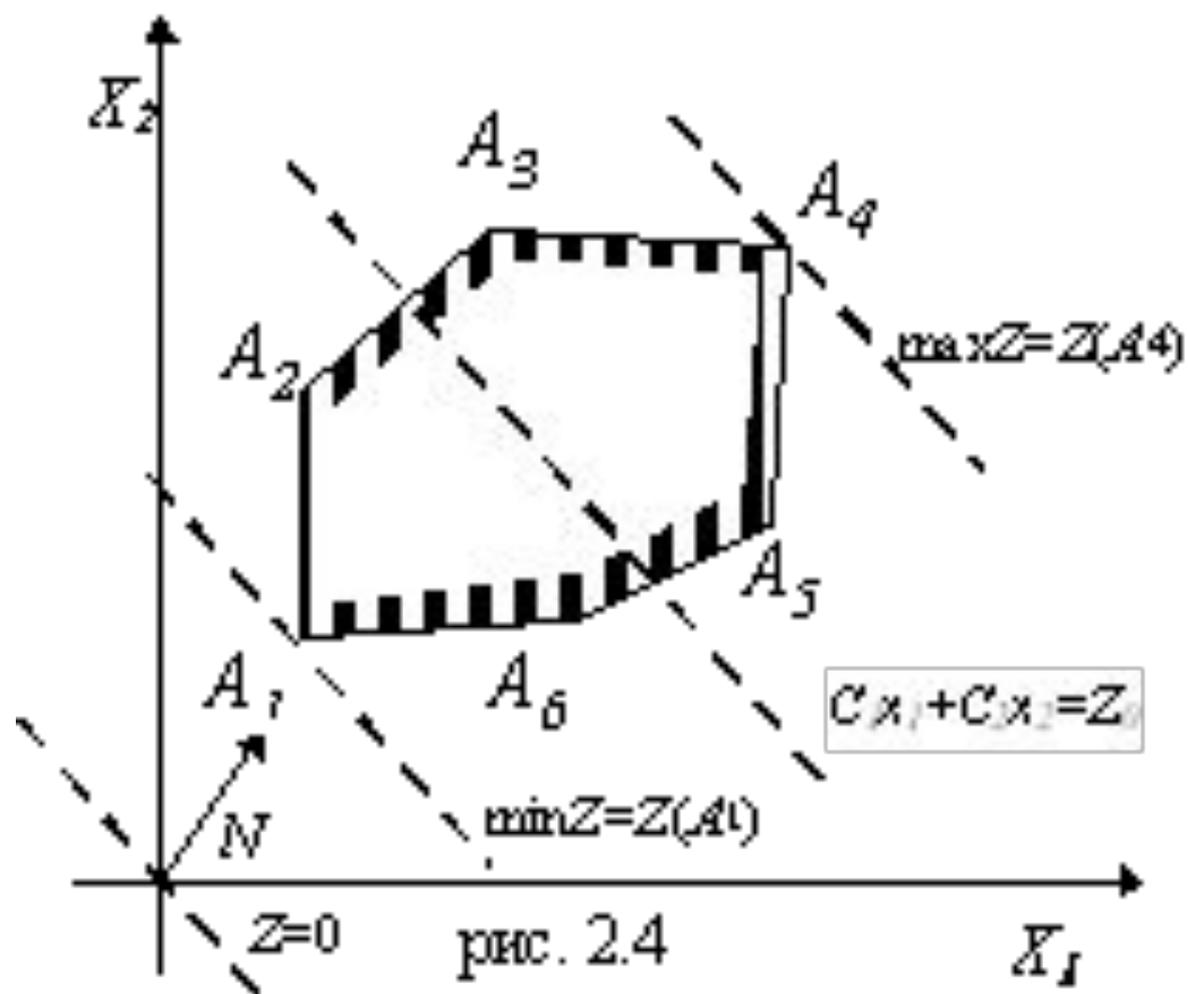
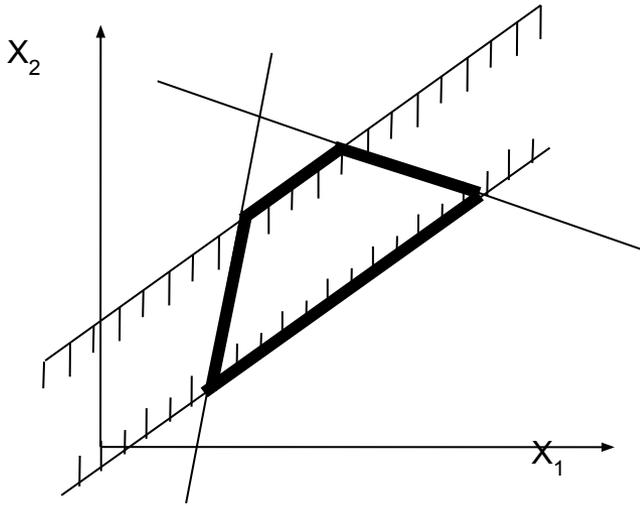


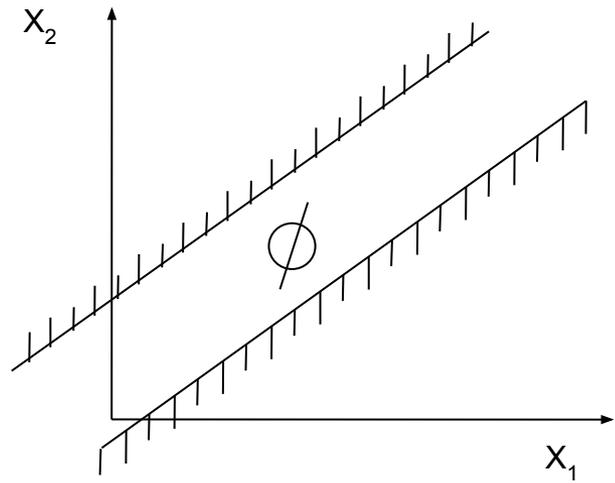
рис. 2.4

Различные виды ОДЗ:

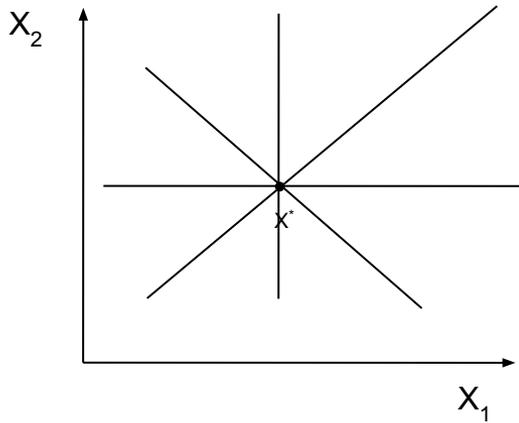
1)



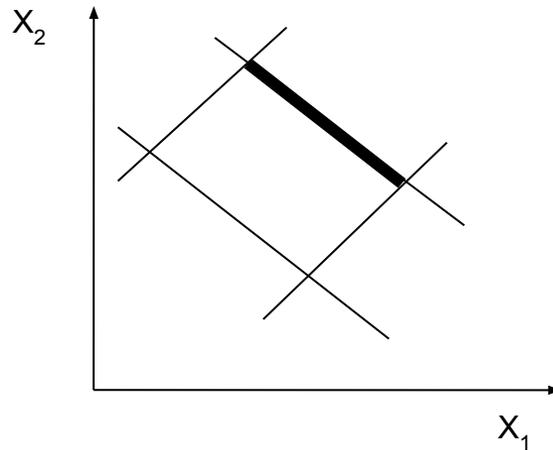
2)



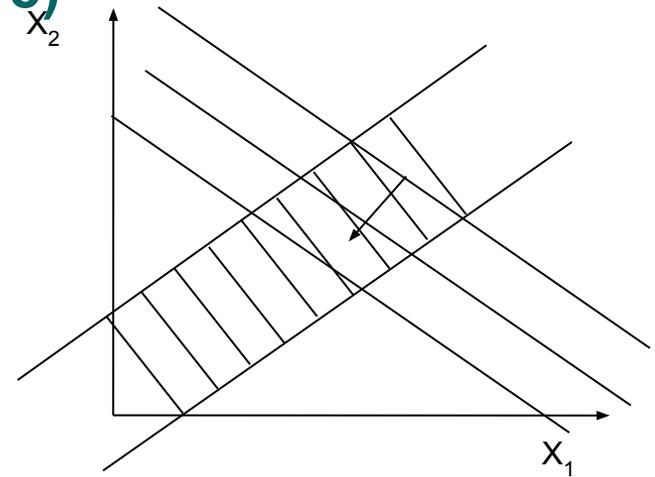
3)



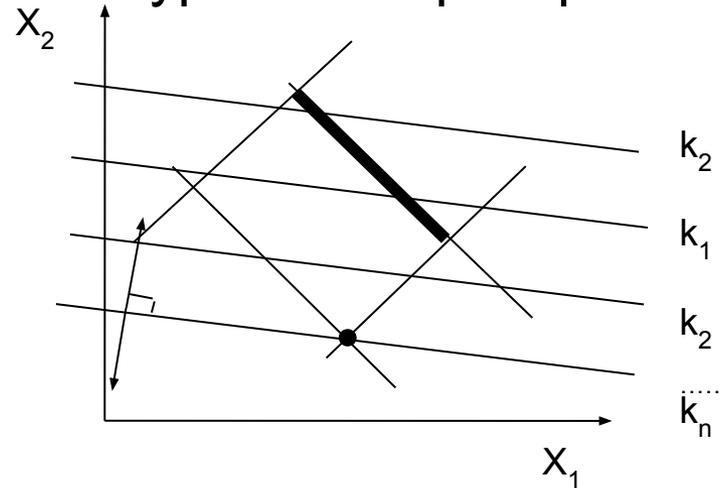
4)



5)



$c_1x_1 + c_2x_2 = const$ - семейство прямых – **линии уровня** целевой функции. Линии уровня в пространстве параллельны.



∇ (**градиент**) $f = grad(f)$ – вектор из частных производных =
$$= \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots \right).$$

Градиент всегда показывает направление возрастания функции. Вектор градиент функции в точке всегда перпендикулярен касательной.

Теорема 1 Теорема 1. Множество всех планов задачи линейного программирования выпукло.
(или ОДЗ ЗЛП выпукла)

Доказательство.

Необходимо доказать, что если X_1 и X_2 — планы задачи линейного программирования, то их выпуклая линейная комбинация $X = \lambda_1 X_1 + \lambda_2 X_2$, $\lambda_1 \geq 0$, $\lambda_2 \geq 0$, $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$ также план задачи. Так как X_1 и X_2 — планы задачи, то выполняются соотношения $A X_1 = A_0$, $X_1 \geq 0$, $A X_2 = A_0$, $X_2 \geq 0$.

Перемножая

$$A X = A(\lambda_1 X_1 + \lambda_2 X_2) = \lambda_1 A X_1 + \lambda_2 A X_2 = \lambda_1 A_0 + \lambda_2 A_0 = (\lambda_1 + \lambda_2) A_0 = A_0,$$

получаем, что X удовлетворяет системе (2.43).

(2.52)

$$x_i \geq 0 \quad (i = 1, 2, \dots, n) \quad (2.53)$$

Но так как $X_1 \geq 0$; $X_2 \geq 0$, $\lambda_1 \geq 0$, $\lambda_2 \geq 0$, то и $X \geq 0$, т. е. удовлетворяет и условию (2.53). Таким образом X — план задачи линейного программирования.



Теорема 2 *Целевая* функция ЗЛП достигает своего минимального (максимального) значения в угловой точке многогранника решений. Если целевая функция достигает своего экстремального значения более чем в одной угловой точке многогранника решений, то она достигает того же значения в любой линейной выпуклой комбинации этих угловых точек.

Доказательство.

Предположим, что многогранник решений ограниченный, имеющий конечное число угловых точек. Обозначим его через K . В двумерном пространстве K имеет вид многоугольника, изображенного на рис. 2.5. Обозначим угловые точки K через X_1, X_2, \dots, X_p , а оптимальный план — через X_0 . Тогда $Z(X_0) \leq Z(X)$ для всех X из K . Если X_0 — угловая точка, то первая часть теоремы доказана. Предположим, что X_0 не является угловой точкой; тогда X_0 на основании теоремы 1 можно представить как выпуклую линейную комбинацию угловых точек K , т. е.

$$X_0 = \lambda_1 X_1 + \lambda_2 X_2 + \dots + \lambda_p X_p,$$

$$\lambda_i \geq 0 \quad (i = 1, 2, \dots, p),$$

Так как $Z(X)$ — линейная функция, получаем

$$\begin{aligned} Z(X) &= Z(\lambda_1 X_1 + \lambda_2 X_2 + \dots + \lambda_p X_p) = \\ &= \lambda_1 Z(X_1) + \lambda_2 Z(X_2) + \dots \\ &\quad \dots + \lambda_p Z(X_p). \end{aligned} \quad (2.54)$$

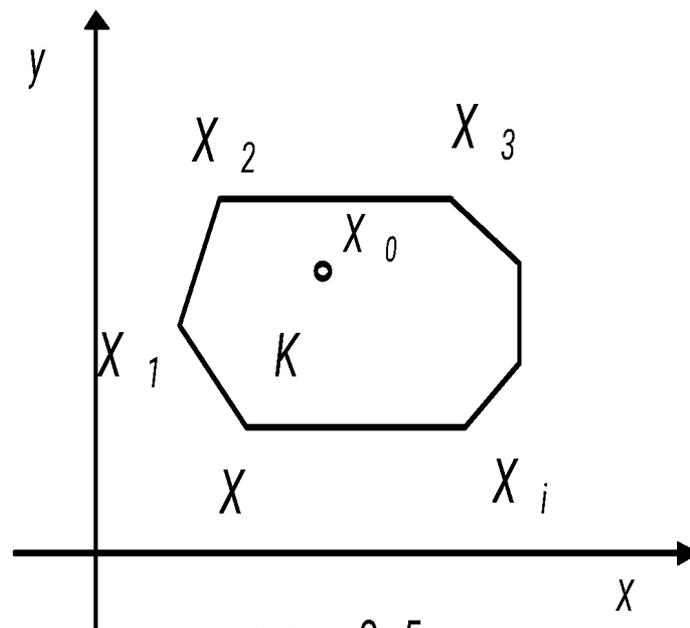


рис.2.5

В этом разложении среди значений $Z(X_i)$ ($i = 1, 2, \dots, p$) выберем наименьшее [пусть оно соответствует угловой точке X_k ($1 \leq k \leq p$)] и обозначим его через m , т. е. $Z(X_k) = m$. Заменим в (2.54) каждое значение $Z(X_i)$ этим наименьшим значением. Тогда, так как $\lambda_i \geq 0$, то $Z(X_0) \geq \lambda_1 m + \lambda_2 m + \dots + \lambda_p m = m$.

По предположению, X_0 — оптимальный план, поэтому, с одной стороны, $Z(X_0) \leq m$, но с другой стороны, доказано, что $Z(X_0) \geq m$, значит, $Z(X_0) = m = Z(X_k)$, где X_k — угловая точка. Итак, существует угловая точка X_k , в которой линейная функция принимает минимальное значение.

Для доказательства второй части теоремы допустим, что $Z(X)$ принимает минимальное значение более чем в одной угловой точке, например в точках X_1, X_2, \dots, X_q , $1 < q \leq p$; тогда $Z(X_1) = Z(X_2) = \dots = Z(X_q) = m$. Если X — выпуклая линейная комбинация этих угловых точек:

$$X = \lambda_1 X_1 + \lambda_2 X_2 + \dots + \lambda_q X_q, \lambda_i \geq 0 (i = 1, 2, \dots, q),$$

то

$$\begin{aligned} Z(X) &= Z(\lambda_1 X_1 + \lambda_2 X_2 + \dots + \lambda_q X_q) = \lambda_1 Z(X_1) + \lambda_2 Z(X_2) + \dots \\ &\dots + \lambda_q Z(X_q) = \lambda_1 m + \lambda_2 m + \dots + \lambda_q m = m. \end{aligned}$$

т. е. линейная функция Z принимает минимальное значение в произвольной точке X , являющейся выпуклой линейной комбинацией угловых точек X_1, X_2, \dots, X_q .

Графический метод решения задачи линейного программирования

Пусть задача линейного программирования задана в двумерном пространстве, т. е. ограничения содержат две переменные.

Найти минимальное значение функции

$$Z = C_1x_1 + C_2x_2$$

при условиях

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 \leq b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 \leq b_2, \\ \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \quad \cdot \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 \leq b_m, \\ x_1 \geq 0, x_2 \geq 0. \end{cases}$$

Алгоритм графического решения ЗЛП

1. Строят прямые, уравнения которых получаются в результате замены в ограничениях знаков неравенств на знаки точных равенств.
2. Находят полуплоскости, определяемые каждым из ограничений задачи.
3. Находят многоугольник решений.
4. Строят вектор \mathbf{N} ($C_1; C_2$),
5. Строят прямую $C_1x_1 + C_2x_2 = const$.
6. Передвигают эту прямую в направлении вектора \mathbf{N} , в результате чего либо находят точку (точки), в которой целевая функция принимает минимальное значение, либо устанавливают неограниченность снизу функции на множестве планов.
7. Определяют координаты точки минимума функции на множестве планов.

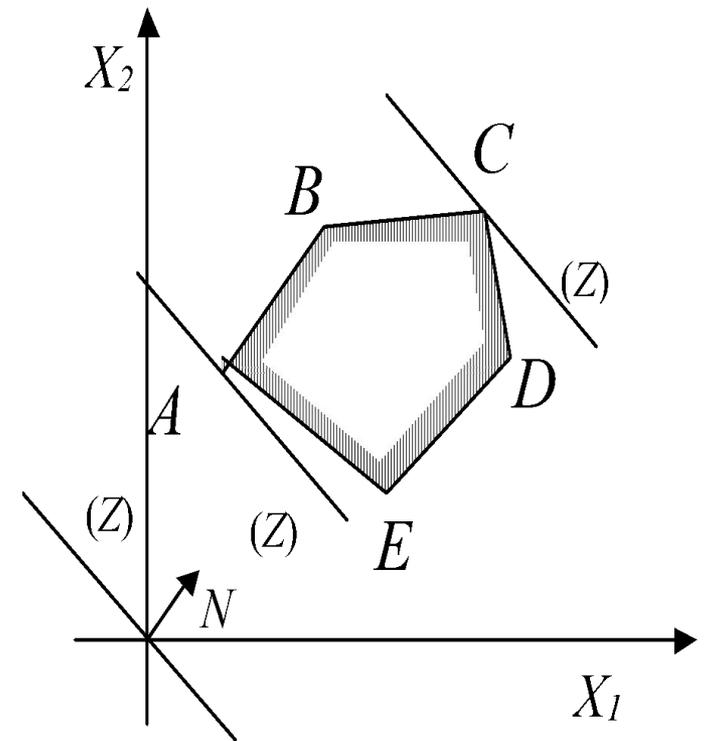
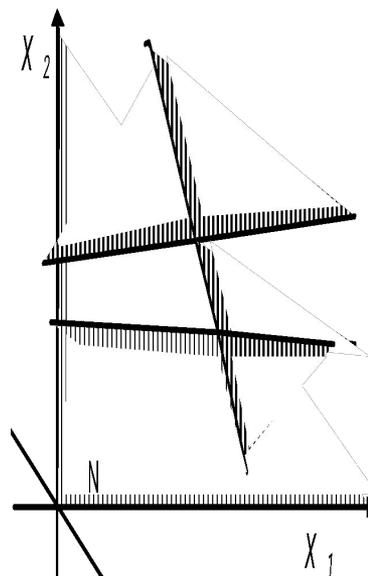
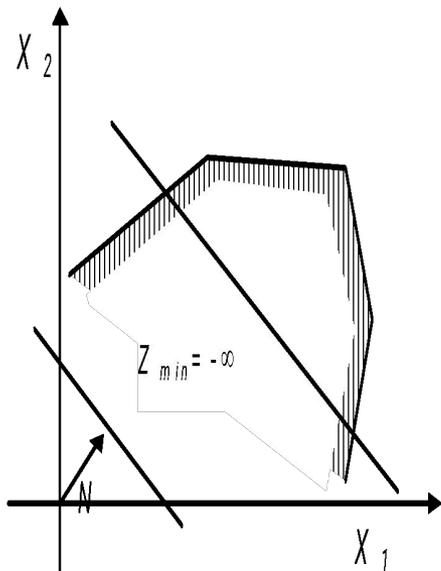
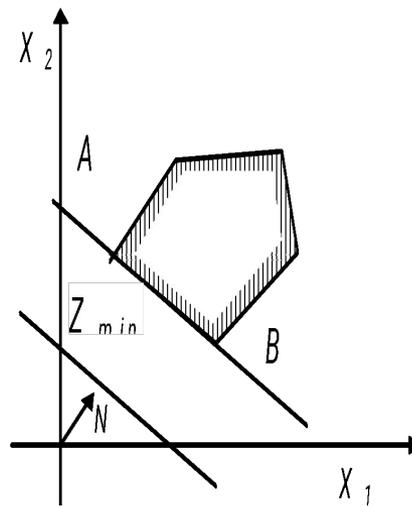
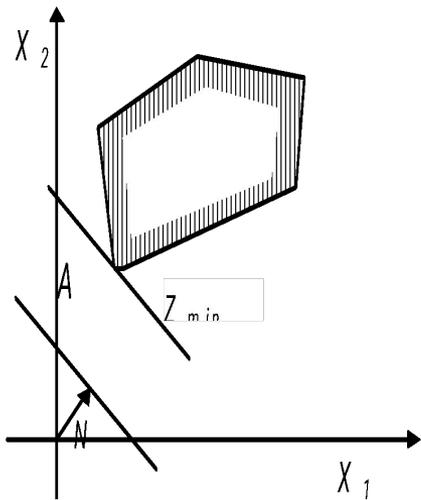
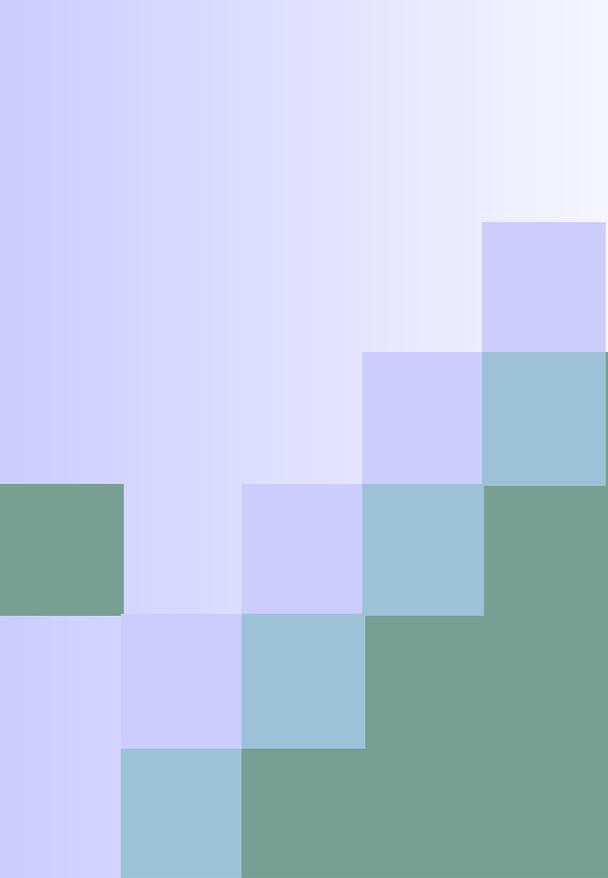


рис.2.6





Симплекс-метод

Идея симплекс-метода

Решение основной задачи линейного программирования геометрическим методом является наглядным в случае двух и даже трех переменных. Для случая же большего числа переменных этот метод становится невозможным.

В связи с этими трудностями возникла задача *рационального перебора* крайних точек решения основной задачи линейного программирования.

Общая идея наиболее широко применяемого *симплексного метода* состоит в последовательном улучшении плана для решения ЗЛП.

Если известны какая-нибудь крайняя точка и значение целевой функции, то все крайние точки, в которых целевая функция принимает худшее значение, заведомо не нужны. Отсюда естественно стремление найти способ перехода от данной крайней точки к смежной по ребру лучшей, от нее к еще лучшей (не худшей). Для этого нужно иметь признак того, что лучших крайних точек, чем данная крайняя точка, вообще нет.

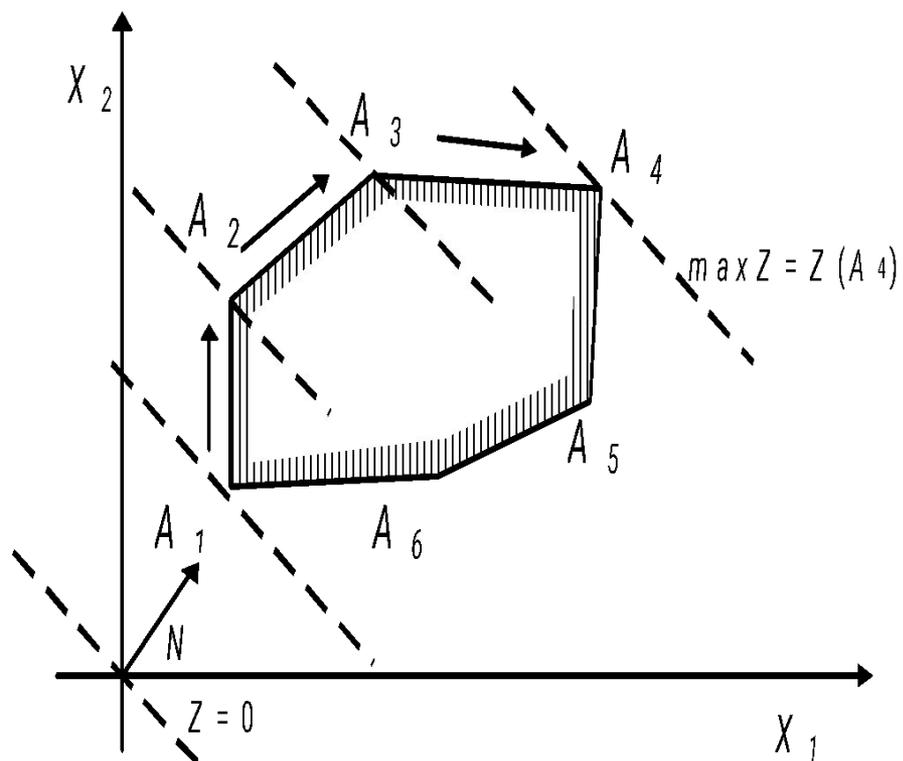


рис.2.12

На рис. 2.12 дана геометрическая интерпретация идеи симплексного метода в случае двух переменных.

Теоретические обоснования симплекс-метода. Любую ЗЛП можно представить в эквивалентном предпочтительном виде:

$$\max (\min) Z = \sum_{j=1}^n c_j x_j, \quad (2.58)$$

$$x_i + \sum_{j=m+1}^n a_{ij} x_j = b_i, \quad b_i \geq 0 \quad (i = \overline{1, m}), \quad (2.59)$$

$$x_j \geq 0 \quad (j = \overline{1, n}). \quad (2.60)$$

Выразим базисные переменные x_1, x_2, \dots, x_m из равенств (2.59) через свободные $x_{m+1}, x_{m+2}, \dots, x_n$ и подставим их в целевую функцию. После группировки подобных членов получим

$$\begin{aligned} Z = & (c_1 b_1 + c_2 b_2 + \dots + c_m b_m) - ((c_1 a_{1,m+1} + c_2 a_{2,m+1} + \dots \\ & \dots + c_m a_{m,m+1}) - c_{m+1}) x_{m+1} + ((c_1 a_{1,m+2} + c_2 a_{2,m+2} + \dots \\ & \dots + c_m a_{m,m+2}) - c_{m+2}) x_{m+2} + \dots + ((c_1 a_{1n} + c_2 a_{2n} + \dots \\ & \dots + c_m a_{mn}) - c_n) x_n \end{aligned} \quad (2.61)$$

Введем обозначения:

$$\Delta_0 = c_1 b_1 + c_2 b_2 + \dots + c_m b_m = c_6 A_0, \quad (2.62)$$

$$\begin{aligned} \Delta_j = & (c_1 a_{1j} + c_2 a_{2j} + \dots + c_m a_{mj}) - c_j = c_6 A_j - c_j, \\ & (j = \overline{1, n}). \end{aligned} \quad (2.63)$$

где $c_6 = (c_1, c_2, \dots, c_m)$ — вектор коэффициентов целевой функции при базисных переменных; $A_0 = (b_1, b_2, \dots, b_m)^T$ — вектор-столбец свободных членов; $A_j = (a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{mj})^T$ — вектор-столбец коэффициентов при переменных x_j .

С учетом равенств (2.61)—(2.63) задача (2.58)—(2.60) примет вид:

$$\max (\min) Z = \Delta_0 - \sum_{j=m+1}^n \Delta_j x_j; \quad (2.64)$$

$$x_i + \sum_{j=m+1}^n a_{ij} x_j = b_i \quad (i = \overline{1, m}), \quad (2.65)$$

$$x_j \geq 0 \quad (j = \overline{1, n}), \quad (2.66)$$

где $\Delta_0 = c_6 A_0$; $\Delta_j = c_6 A_j - c_j \quad (j = \overline{1, n})$.

Задачу (2.64)—(2.66) записывают в таблицу, которая называется *симплексной* (табл.1). Последнюю строку называют *индексной строкой* (*строкой целевой функции*), число $\Delta_0 = c_6 A_0$ — значение целевой функции для начального опорного плана x_0 , т. е. $\Delta_0 = Z(x_0)$. Числа $\Delta_j = c_6 A_j - c_j \quad (j = \overline{1, n})$ называются *оценками свободных переменных*.

Теорема 1. Пусть исходная задача решается на максимум. Если для некоторого опорного плана все оценки Δ_j ($j = \overline{1, n}$) неотрицательны, то такой план оптимален.

Доказательство. Так как $Z = \Delta_0 - \sum_{j=m+1}^n \Delta_j x_j$ и по условию $\Delta_j \geq 0$ ($j = \overline{1, n}$), то Z

достигает максимального значения при $\sum_{j=m+1}^n \Delta_j x_j = 0$. Это возможно лишь при $x_{m+1} = 0$,

$x_{m+2} = 0, \dots, x_n = 0$, т. е. опорный план $(b_1, b_2, \dots, b_m, 0_{m+1}, 0_{m+2}, \dots, 0_{m+n})$ оптимален.

Теорема 2. Если исходная задача решается на минимум и для некоторого опорного плана все оценки Δ_j ($j = \overline{1, n}$) неположительны, то такой план оптимален.

Доказательство аналогично предыдущему случаю.

Переход к нехудшему опорному плану.

Теорема 3. Если $\Delta_k < 0$ для некоторого $j = k$ и среди чисел a_{ik} ($i = \overline{1, m}$) нет положительных, то целевая функция ЗЛП не ограничена на множестве ее планов.

Теорема 4. Если опорный план X ЗЛП не вырожден и $\Delta_k < 0$, но среди чисел a_{ik} есть положительные (не все $a_{ik} < 0$), то существует опорный план X' такой, что $Z(X') > Z(X)$.

Теорема 1 Пусть исходная задача решается на минимум, тогда если для некоторого опорного решения все z-оценки

$$\Delta_j \quad (j = \overline{1, n})$$

неположительные, то такое опорное решение является оптимальным.

Теорема 2 Если исходная задача решается на максимум, то в случае, когда все $\Delta_j \quad (j = \overline{1, n})$ – неотрицательные, получаем оптимальное решение исходной задачи.

Теорема 3 Если опорный план ЗЛП не вырожден и $\exists \Delta_k > 0$ такое, что в k -ом столбце системы ограничений есть хотя бы одно положительное число, т.е. не все $a_{ik} < 0$, то существует такое опорное решение x' что $z(x') < z(x)$, где x – исходное опорное.

$$a_{ik} < 0$$

Теорема 4 Если опорное решение ЗЛП не вырождено и $\exists \Delta_k > 0$ и в k -ом столбце системы ограничений нет ни одного положительного числа, т.е. все $a_{ik} < 0$, то целевая функция не ограничена на ОДР.

Структура симплекс таблицы

			C_1	C_2	...	C_m	C_{m+1}	...	C_n
X_B	C_B	A_0	A_1	A_2	...	A_m	A_{m+1}	...	A_n
x_1	C_1	b_1	1	0	...	0	$a_{1, m+1}$...	$a_{1, n}$
x_2	C_2	b_2	0	1	...	0	$a_{2, m+1}$...	$a_{2, n}$
...
...
x_m	C_m	b_m	0	0	...	1	$a_{m, m+1}$...	$a_{m, n}$
Δ_k		Δ_0	0	0	...	0	Δ_{m+1}	...	Δ_n

Методы контроля:

1. Z-оценки при базисных переменных равны нулю $\Delta_i = 0 \quad i = (\overline{1, m})$;
2. Значения правой части всегда неотрицательны $b_j \geq 0 \quad j = (\overline{1, n})$;
3. Значение целевой функции на каждом шаге не ухудшается.

Зацикливание

Зацикливание может возникать при наличии вырожденного опорного решения. Выражается в том, что значение целевой функции на следующем шаге не меняется.