

# Методы решения многокритериальных аналитических задач (МАЗ)

Постановку МАЗ формулируем в виде:

$$\Gamma = \langle \mathbf{X}, \mathbf{F}(\mathbf{x}), \mathbf{\Omega} = \mathbf{E}_{\leq}^m \rangle \quad (1)$$

## 1. Методы обобщенного скалярного критерия

Данная группа методов основана на идее построения обобщенного скалярного показателя  $\Phi(\mathbf{x})$ , обладающего свойством:

$$\mathbf{F}(\mathbf{a}) - \mathbf{F}(\mathbf{b}) \in \mathbf{\Omega} \Leftrightarrow \Phi(\mathbf{a}) \leq \Phi(\mathbf{b}) \quad (2)$$

В итоге исходная многокритериальная задача сводится к обычной задаче нелинейного программирования:

$$\Phi(\mathbf{F}(\mathbf{x})) \rightarrow \min_{\mathbf{x} \in X} \quad (3)$$

### 1.1. Аддитивная свертка

Наиболее распространенным является обобщенный критерий вида:

$$\Phi(\mathbf{F}, \boldsymbol{\mu}) = \boldsymbol{\mu}^T \mathbf{F}(\mathbf{x}).$$

В обобщенном критерии  $\Phi(\mathbf{F}, \boldsymbol{\mu})$  вектор весовых коэффициентов  $\boldsymbol{\mu}$  характеризует относительную важность компонент векторного показателя  $\mathbf{F}$ .

Если используются нормализованные значения компонент векторного показателя  $\mathbf{F}$ , то в этом случае на  $\boldsymbol{\mu}$  накладывается условие  $\boldsymbol{\mu} \in \overline{\mathcal{M}} \subset \mathbf{E}^m$ ,

где множество

$$\overline{\mathcal{M}} = \left\{ \boldsymbol{\mu} \in \mathbf{E}_{\geq}^m \left| \sum_{i=1}^m \mu_i = 1 \right. \right\}.$$

Рассмотрим два варианта решения МАЗ с помощью аддитивной свертки для  $m = 2$  :

$$\Phi_1(\mathbf{F}, \boldsymbol{\mu}^1) = \mu_1^1 f_1 + \mu_2^1 f_2 \quad \text{и} \quad \Phi_2(\mathbf{F}, \boldsymbol{\mu}^2) = \mu_1^2 f_1 + \mu_2^2 f_2 \quad ,$$

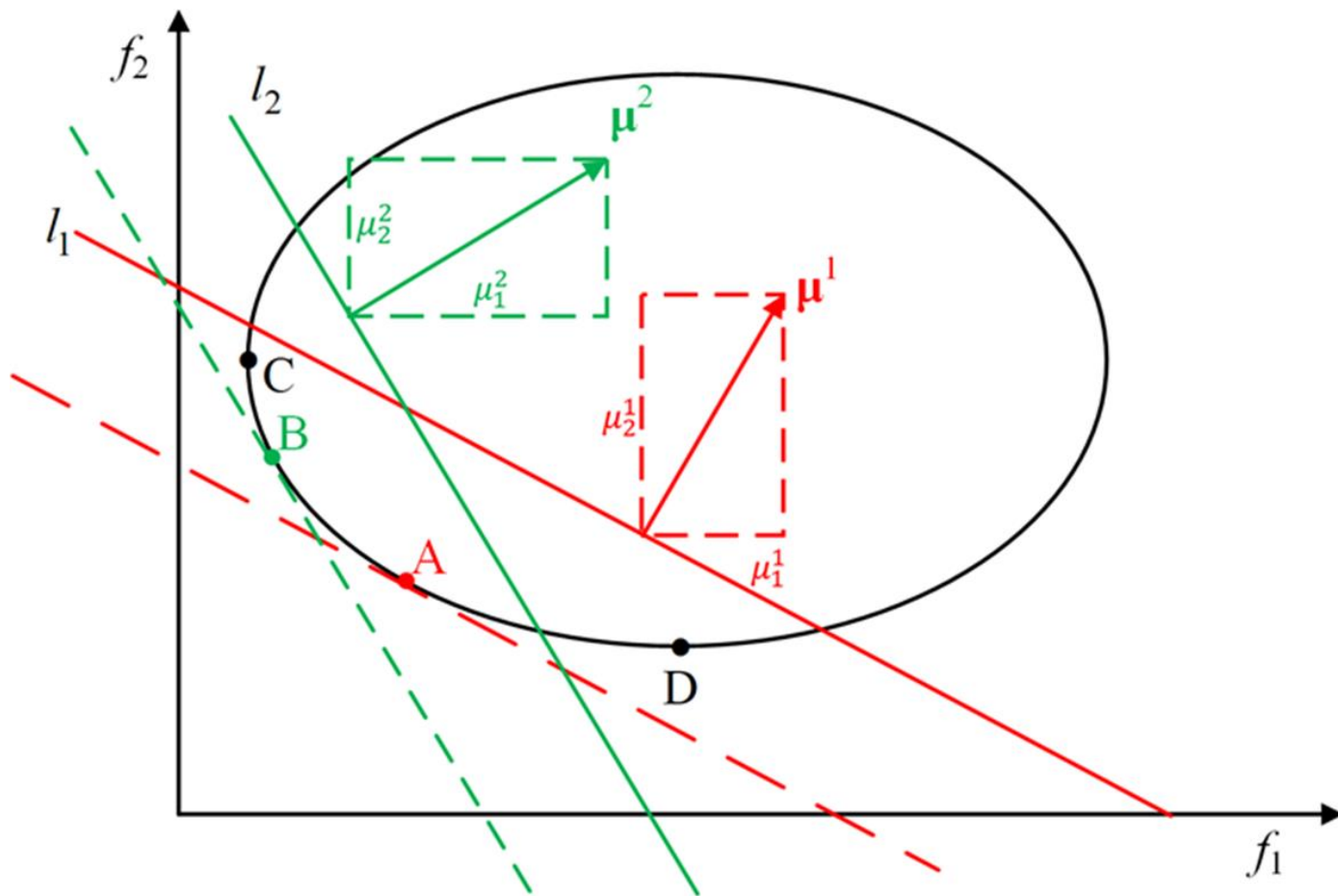
где векторы весовых коэффициентов

$$\boldsymbol{\mu}^1 = \left[ \mu_1^1, \mu_2^1 \right]^T \quad \mu^1 = \nabla \Phi_1(\mathbf{F}) = \left[ \frac{\partial \Phi_1(\mathbf{F})}{\partial f_1}; \frac{\partial \Phi_1(\mathbf{F})}{\partial f_2} \right]^T \mu_2^2 \right]^T \in \overline{\mathcal{M}}$$

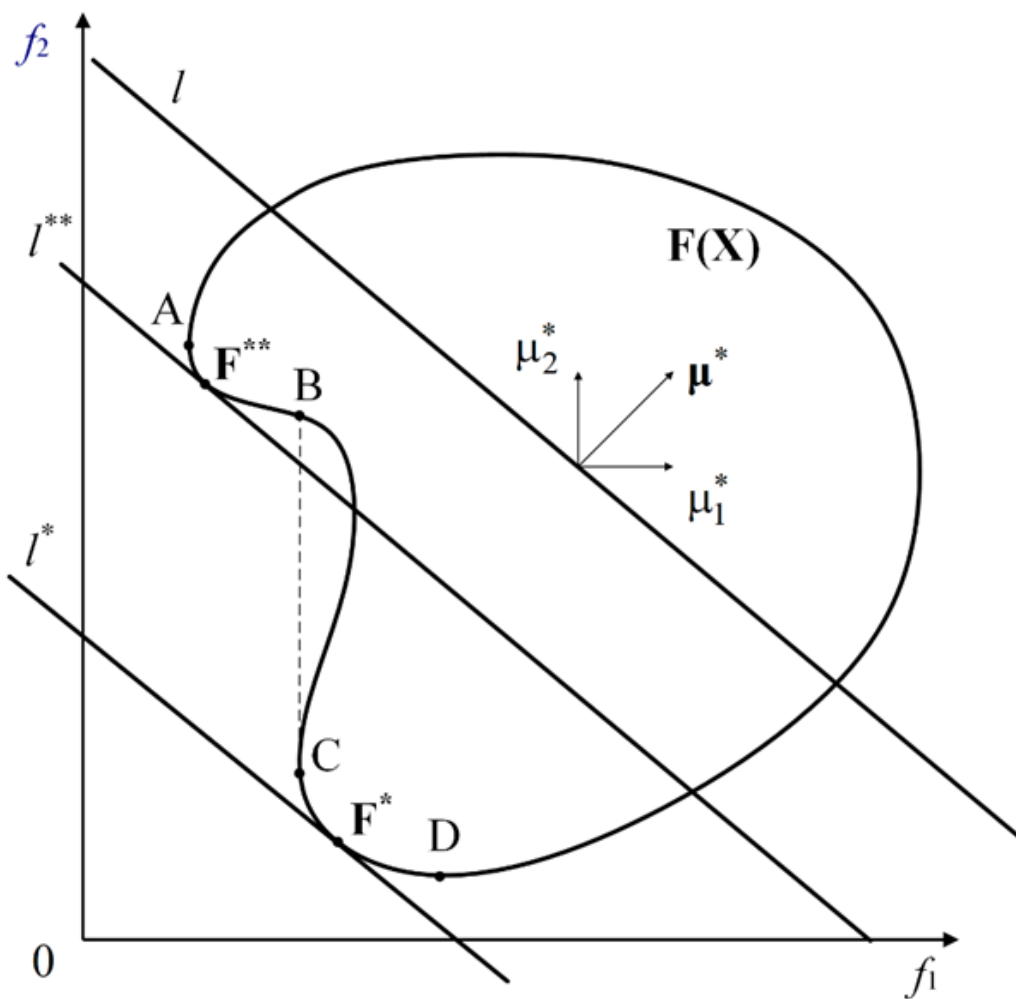
являются градиентами функций  $\Phi_1(\mathbf{F})$  и  $\Phi_2(\mathbf{F})$  .

$$\boldsymbol{\mu}^1 = \nabla \Phi_1(\mathbf{F}) = \left[ \frac{\partial \Phi_1(\mathbf{F})}{\partial f_1}; \frac{\partial \Phi_1(\mathbf{F})}{\partial f_2} \right]^T \quad \boldsymbol{\mu}^2 = \nabla \Phi_2(\mathbf{F}) = \left[ \frac{\partial \Phi_2(\mathbf{F})}{\partial f_1}; \frac{\partial \Phi_2(\mathbf{F})}{\partial f_2} \right]^T$$

## Выпуклое множество достижимых векторных оценок

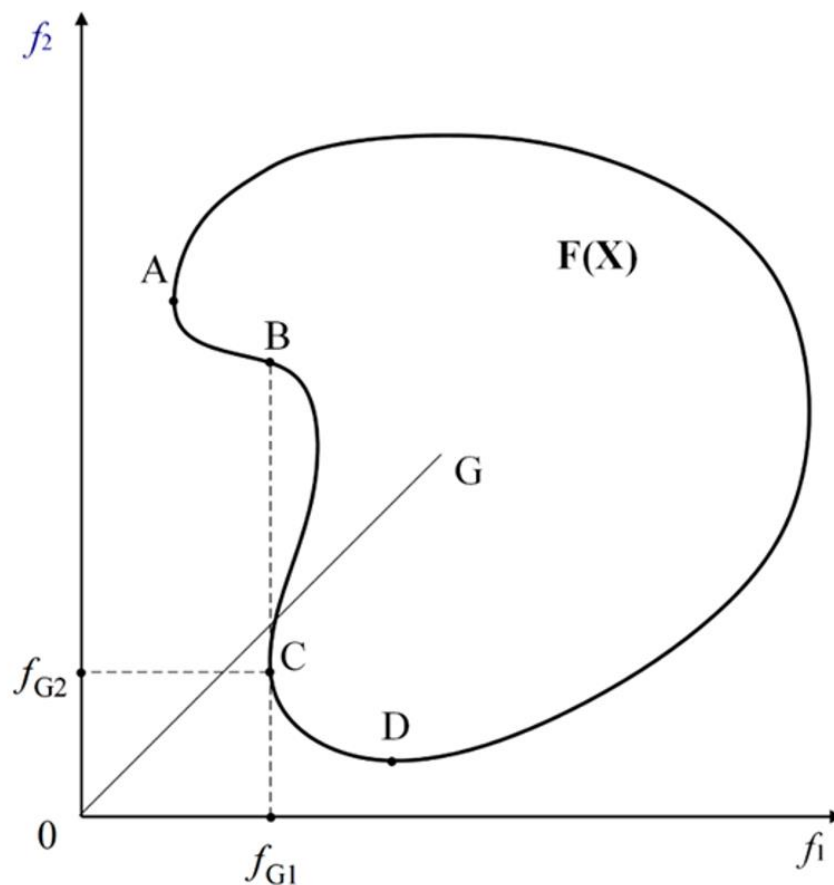


## Невыпуклое множество достижимых векторных оценок



## 1.2. Критерий Гермейера

Функция Гермейера:  $\Phi(\mathbf{F}) = \max_{i \in \mathbf{M}} (f_i(\mathbf{x}))$



## 2. Метод главного критерия (пороговой оптимизации)

1. Один из множества  $\mathbf{M}$  критериев выделяется в качестве главного (например,  $f_i$ ), а на остальные  $(m-1)$  критериев накладываются ограничения в виде максимально допустимых (пороговых) значений  $\gamma_j, j = \overline{1, m}, j \neq i$ .

2. Исходная многокритериальная задача оказывается сведенной к задаче нелинейного программирования

$$f_i(\mathbf{x}) \rightarrow \min_{\mathbf{x} \in \tilde{\mathbf{X}}} \quad (1)$$

где

$$\tilde{\mathbf{X}}: \begin{cases} \mathbf{x} \in \mathbf{X}, \\ \left\{ \mathbf{x} \in \mathbf{E}^n \mid f_j(\mathbf{x}) \leq \gamma_j; j = \overline{1, m}; j \neq i \right\}. \end{cases} \quad (2)$$



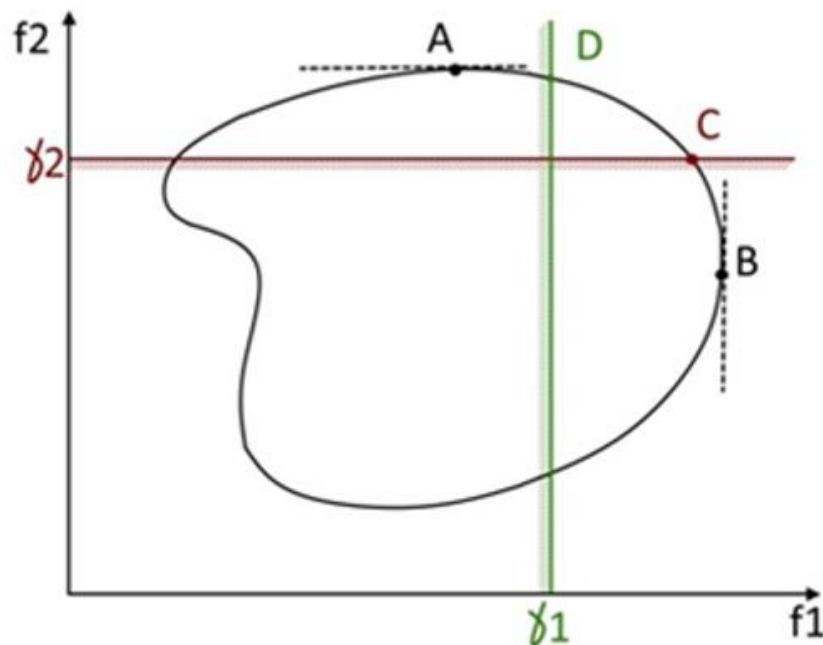
## Геометрическая интерпретация:

1.  $f_1(\mathbf{x}) \rightarrow \max_{\mathbf{x} \in \tilde{\mathbf{D}}} \Rightarrow \text{т. C}$

$$\tilde{\mathbf{D}}: \begin{cases} \mathbf{x} \in \mathbf{D}, \\ f_2(\mathbf{x}) \geq \gamma_2. \end{cases}$$

2.  $f_2(\mathbf{x}) \rightarrow \max_{\mathbf{x} \in \tilde{\mathbf{D}}} \Rightarrow \text{т. D}$

$$\tilde{\mathbf{D}}: \begin{cases} \mathbf{x} \in \mathbf{D}, \\ f_1(\mathbf{x}) \geq \gamma_1. \end{cases}$$



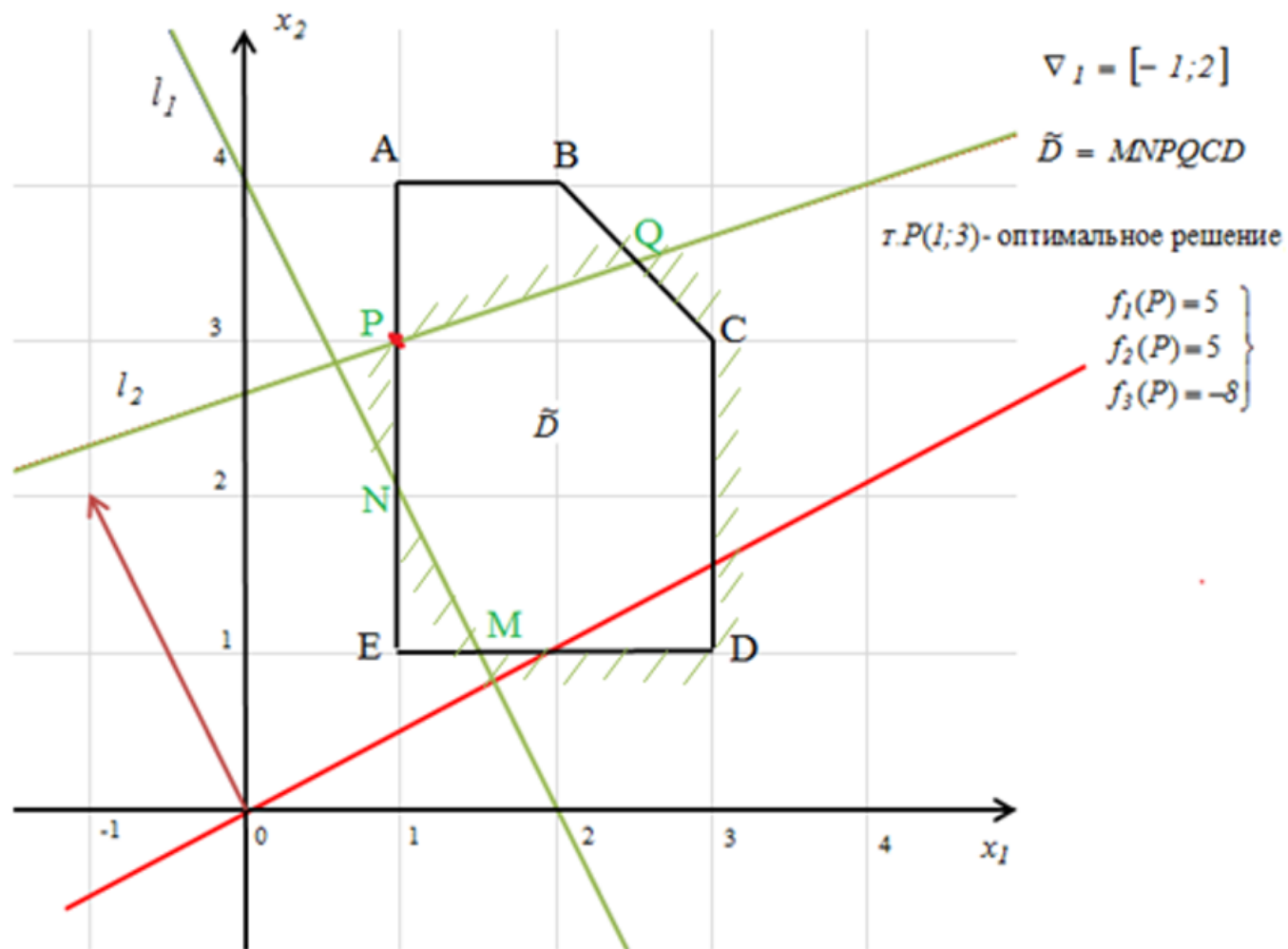
**Пример.** Решить задачу методом пороговой оптимизации:

$$f_1(X) = -x_1 + 2x_2 \rightarrow \max$$

$$f_2(X) = 2x_1 + x_2 \rightarrow \max$$

$$f_3(X) = x_1 - 3x_2 \rightarrow \max$$

$$D: \begin{cases} x_1 + x_2 \leq 6 \\ 1 \leq x_1 \leq 3 \\ 1 \leq x_2 \leq 4 \end{cases}$$



Сформулируем новую задачу. Предполагаем, что

$f_1(\mathbf{x})$  - основной критерий;  $\gamma_2 = 4; \gamma_3 = -8$

Новая задача:

$$f_1(\mathbf{x}) = -x_1 + 2x_2 \rightarrow \max_{\mathbf{x} \in \tilde{\mathbf{D}}}$$

$$\nabla_1 = [-1; 2]$$

$$\tilde{\mathbf{D}}: \begin{cases} x_1 + x_2 \leq 6 \\ 1 \leq x_1 \leq 3 \\ 1 \leq x_2 \leq 4 \\ 2x_1 + x_2 \geq 4 \\ x_1 - 3x_2 \geq -8 \end{cases}$$

$$\tilde{\mathbf{D}} = MNPQCD$$

т. Р (1;3) – оптимальное решение

$$\left. \begin{aligned} f_1(P) &= 5 \\ f_2(P) &= 5 \\ f_3(P) &= -8 \end{aligned} \right\}$$

### 3. Лексикографические методы. Метод последовательных уступок.

I. Устанавливаем лексикографический порядок, т.е. располагаем критерии по степени важности:

$$f_1(\mathbf{x}) \succ f_2(\mathbf{x}) \succ \dots \succ f_m(\mathbf{x})$$

II. Решаем последовательность задач:

$$1. f_1(\mathbf{x}) \rightarrow \max_{\mathbf{x} \in \mathbf{D}_1 = \mathbf{D}} \Rightarrow f_1^* = f_1(\mathbf{x}^{*1})$$

2. Назначается уступка  $\delta_1$  по  $f_1(\mathbf{x})$  и решается задача

$$f_2(\mathbf{x}) \rightarrow \max_{\mathbf{x} \in \mathbf{D}_2} \Rightarrow f_2^* = f_2(\mathbf{x}^{*2})$$

$$\mathbf{D}_2 : \begin{cases} \mathbf{x} \in \mathbf{D} \\ f_1(\mathbf{x}) \geq f_1^* - \delta_1 \end{cases}$$

3. Назначается уступка  $\delta_2$  по  $f_2(\mathbf{x})$

$$f_3(\mathbf{x}) \rightarrow \max_{\mathbf{x} \in \mathbf{D}_3} \Rightarrow f_3^* = f_3(\mathbf{x}^{*3})$$

$$\mathbf{D}_3 : \begin{cases} \mathbf{x} \in \mathbf{D} \\ f_1(\mathbf{x}) \geq f_1^* - \delta_1 \\ f_2(\mathbf{x}) \geq f_2^* - \delta_2 \end{cases}$$

и т. д.

м. Назначается уступка  $\delta_{m-1}$  по  $f_{m-1}(\mathbf{x})$

$$f_m(\mathbf{x}) \rightarrow \max_{\mathbf{x} \in \mathbf{D}_m} \Rightarrow f_m^* = f_m(\mathbf{x}^{*m})$$

$$\mathbf{D}_m : \begin{cases} \mathbf{X} \in \mathbf{D} \\ f_1(\mathbf{x}) \geq f_1^* - \delta_1 \\ \dots\dots\dots \\ f_{m-1}(\mathbf{x}) \geq f_{m-1}^* - \delta_{m-1} \end{cases}$$

Полученное решение  $\mathbf{x}^{*m}$  считается оптимальным.

|

**Пример.** Решить задачу методом последовательных уступок:

$$f_1(\mathbf{X}) = -x_1 + 2x_2 \rightarrow \max$$

$$f_2(\mathbf{X}) = 2x_1 + x_2 \rightarrow \max$$

$$f_3(\mathbf{X}) = x_1 - 3x_2 \rightarrow \max$$

$$\mathbf{D} : \begin{cases} x_1 + x_2 \leq 6 \\ 1 \leq x_1 \leq 3 \\ 1 \leq x_2 \leq 4 \end{cases}$$



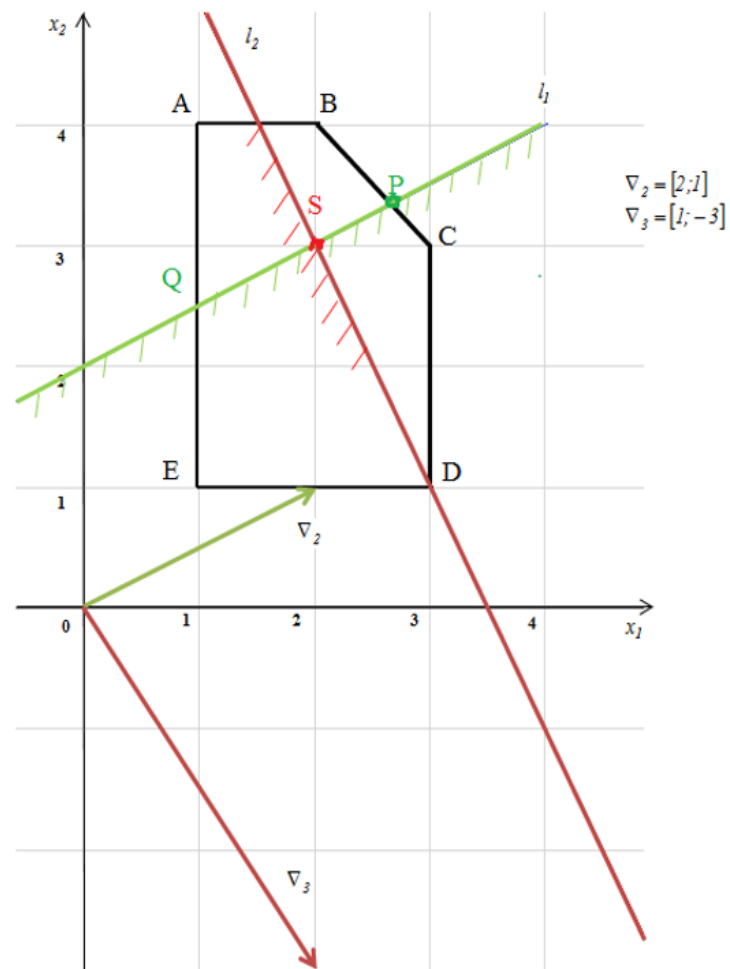
$$f_1(\mathbf{X}) \succ f_2(\mathbf{X}) \succ f_3(\mathbf{X}); \quad \delta_1 = 3; \delta_2 = \frac{5}{3}$$

$$1). f_1(\mathbf{X}) \rightarrow \max_{\mathbf{X} \in \mathbf{D}} \Rightarrow \begin{cases} T.A(1;4) = X^{*1} \\ f_1^* = 7 \end{cases}$$

...

$$2). f_2(\mathbf{X}) \rightarrow \max_{\mathbf{X} \in \mathbf{D}_2} \Rightarrow \begin{cases} T.P(\frac{8}{3}; \frac{10}{3}) = X^{*2} \\ f_2^* = \frac{26}{3} \end{cases}$$

$$\mathbf{D}_2 : \begin{cases} \mathbf{X} \in \mathbf{D} \\ f_1(\mathbf{X}) \geq 7 - 3 = 4 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \mathbf{X} \in \mathbf{D} \\ -x_1 + 2x_2 \geq 4 \rightarrow l_1 : x_2 \geq 2 + \frac{x_1}{2} \end{cases}$$



$$\mathbf{D}_3 : \begin{cases} \mathbf{X} \in \mathbf{D} \\ f_1(\mathbf{X}) \geq 4 \\ f_2(\mathbf{X}) \geq \frac{26}{3} - \frac{5}{3} = 7 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \mathbf{X} \in \mathbf{D} \\ -x_1 + 2x_2 \geq 4 \rightarrow l_1 : x_2 \geq 2 + \frac{x_1}{2} \\ 2x_1x_2 \geq 7 \rightarrow l_2 : x_2 \geq 7 - 2x_1 \end{cases}$$

Оптимальное решение:

$$\mathbf{X}^{opt} = [2; 3]^T; \quad f_1 = 4; \quad f_2 = 7; \quad f_3 = -7$$