

## Лекция №1. Безусловная оптимизация

### Постановка задачи и определения

**def:** Методы оптимизации — это раздел математики, посвящённый решению (экстремальных) задач, то есть задач на нахождение минимумов и максимумов функций.

**Rem:** Задачу на нахождение максимума функции " $f(x)$ " можно свести к задаче на нахождение минимума функции " $f_1(x) = -f(x)$ " и наоборот.

### Общий вид оптимизационной задачи

Найти экстремум (минимум или максимум) функции  $f : X \rightarrow R$  определенной на некотором множестве  $X \in R^n$  при ограничении  $X \in D (D \subset X)$  то есть  $f(x) \rightarrow extr, X \in D$  (у функции есть экстремум на промежутке  $D$ ).

В большинстве задач область определения функции " $f(x)$ "  $X = R^n$ . Ограничение  $X \in D$  записывается, как правило, в виде уравнений или неравенств. Если множество  $D = X$ , то имеет место задача без ограничений или задача безусловной оптимизации.

При решении оптимизационной задачи находятся как локальные, так и глобальные экстремумы функции.

**def:** Точка " $x^*$ " является точкой локального минимума (максимума) функции " $f(x)$ " if  $\exists$  " $\epsilon$ " - окрестность  $\mathcal{U}_\epsilon = \{x : |x - x^*| \} < \epsilon$ . Точка  $x^* : f(x^*) \leq f(x) (f(x^*) \geq f(x)) \forall x \in \mathcal{U}_\epsilon$

**Rem:** то что пишется в скобках - для максимума, а то что без - для минимума

**def:** Точка " $x^*$ " является точкой глобального минимума (максимума) функции " $f(x)$ " if  $f(x^*) \leq f(x) (f(x^*) \geq f(x)) \forall x \in D$

## Необходимые и достаточные условия экстремума

**def:** Точка  $X^0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$  называется стационарной точкой дифференцируемой функции  $f(x) = f(x_1, \dots, x_n)$ , если в ней все частные производные равны нулю, то есть  $f'(x^0) = 0$  или  $\frac{\partial f(x^0)}{\partial x_1} = \dots = \frac{\partial f(x^0)}{\partial x_n} = 0$

### Необходимые условия экстремума I порядка

**Теорема:** if точка  $x^* = (x_1^*, \dots, x_n^*)$  - точка локального экстр дифференцируемой в точке  $x^*$  функции  $f(x_1, \dots, x_n) \Rightarrow$  then  $\frac{\partial f(x^*)}{\partial x_1} = \dots = \frac{\partial f(x^*)}{\partial x_n} = 0$   
(1) (то есть - точка  $x^*$  - точка локального экстремума  $\Rightarrow$  точка  $x^*$  - стационарная точка (обратное утверждение неверно))

**Доказательство:** Рассмотрим функцию одной переменной:

$\varphi(x_i) = f(x_1^*, \dots, x_{i-1}^*, x_i^*, x_{i+1}^*, x_n^*)$  точка  $x^* = (x_1^*, \dots, x_n^*)$  - т. локального экстр функции " $f$ "  $\Rightarrow x_i^*$  - т. локального экстр функции " $\varphi$ "  $\Rightarrow$  по необходимому условию для функции одной переменной (по т. Ферма) 've:

$$\varphi(x_i^*) = 0 \Leftrightarrow \frac{\partial f(x^*)}{\partial x_i} = 0 \text{ — что и требовалось доказать :)}$$

Для формулировки достаточных условий экстр, позволяющих отобрать среди стационарных точек именно точки локального экстр (среди стационарных точек могут быть также точки перегиба, седловые точки и т.д.), рассмотрим матрицу вторых производных функции - матрицу Гессе (гессиан):

$$A = f''(x^*) = \left( \frac{\partial^2 f(x^*)}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{i,j=\overline{1,n}} = (a_{i,j})_{i,j=\overline{1,n}} \text{ (от 1 до n)}$$

**def:** Матрица " $A$ " называется неотрицательно определённой ( $A \geq 0$ ), если  $\forall h = (h_1, \dots, h_n) \in R^n$  неотрицательной является квадратичная форма:

$$(A * h, h) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} h_i h_j \geq 0$$

**def:** Матрица " $A$ " называется положительно определённой ( $A > 0$ ), если  $(A * h, h) > 0, \forall h \in R^n (h \neq 0)$

## Необходимые и достаточные условия $\text{extr}$ II порядка

**Теорема:** Пусть  $f(x)$  - дважды дифференцируема в точке  $x^*$ . Необходимые условия условия  $\text{extr}$ :

if точка  $x^*$  - точка локального минимума (максимума) функции  $f(x) \Rightarrow f'(x^*) = 0; (f''(x^*) * h, h) \geq 0 ((f''(x^*) * h, h) \leq 0) \forall h \in R^n$

### Достаточные условия $\text{extr}$

$f'(x^*) = 0; (f''(x^*) * h, h) > 0 ((f''(x^*) * h, h) < 0) \forall h \in R^n (h \neq 0) \Rightarrow$  точка  $x^*$  - т. локального минимума (максимума) функции  $f(x)$

### Доказательство:

Для случая минимума (для максимума аналогично)

По формуле Тейлора 've:

$$f(x^* + h) = f(x^*) + (f'(x^*), h) + \frac{1}{2}(f''(x^*) * h, h) + r(h),$$

$$\text{где } r(h) = o(|h|^2).(*)$$

### 1) Необходимость:

Пусть точка  $x^*$  - точка локального минимума  $\Rightarrow$  по необходимому условию I порядка  $f'(x^*) = 0$ , а также  $f(x^* + \lambda h) \geq f(x^*)$  (при достаточно малых " $\lambda$ ")  $\Rightarrow$  из (\*) get (g при малых " $\lambda$ " и фиксированном " $h$ "):

$$f(x^* + \lambda h) - f(x^*) = 0 + \frac{\lambda^2}{2}(f''(x^*) * h, h) + r(\lambda * h) \geq 0 | : \lambda^2$$

$$(\text{где } r(\lambda * h) = o(|\lambda|^2)). \frac{1}{2}(f''(x^*) * h, h) + \frac{r(\lambda * h)}{\lambda^2} \geq 0$$

При  $\lambda \rightarrow 0$  've :  $(f''(x^*) * h) \geq 0 (\forall h \in R^n) \Rightarrow$  необходимость доказана

### 2) Достаточность:

Можно показать, что в  $R^n$  имеет место эквивалентность условий:

$$(A * h, h) > 0 \forall h \in R^n (h \neq 0) \Leftrightarrow \exists \alpha > 0 : (A * h, h) \geq \alpha * |h|^2 (\forall h \in R^n)$$

Учитывая, что  $f'(x^*) = 0$  и  $(f''(x^*) * h, h) \geq \alpha * |h|^2$

По формуле Тейлора 've:

$$f(x^* + h) - f(x^*) = 0 + \frac{1}{2}(f''(x^*) * h, h) + r(h) \geq \frac{\alpha}{2}|h|^2 + r(h) \geq 0), \text{ то есть}$$

$f(x^* + h) \geq f(x^*) \Rightarrow$  точка  $x^*$  - точка локального  $\text{extr}$  функции  $f(x) \Rightarrow$   
достаточность доказана.

что и требовалось доказать

**Rem:** Для квадратичной функции

$Q(x) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j$  условие положительной(отрицательной) определённости матрицы  $A = (a_{ij})_{i,j=1}^n > 0$  - это достаточное условие абсолютного минимума(максимума)  $Q(x)$  в стационарной точке.

## Теорема Вейерштрасса

### Теорема:

Непрерывная функция  $f : R^n \rightarrow R$  на непустом ограниченном замкнутом подмножестве (компакте) множества  $R^n$  достигает своих абсолютных минимума и максимума [или 1) в стационарной точке внутри; 2) в граничной точке] - без доказательства

### Следствие:

if функция " $f(x)$ " непрерывна на  $R^n$  и  $\lim_{|x| \rightarrow \infty} f(x) = \infty$   
( $\lim_{|x| \rightarrow \infty} f(x) = -\infty$ )  $\Rightarrow$  then она достигается своего абсолютного минимума (максимума) на  $\forall$  замкнутом подмножестве и  $R^n$ . (без доказательства).

## Критерий Сильвестра

**Rem:** В необходимых и достаточных условиях экстр-а II порядка используется знакоопределённость матрицы вторых производных (гессиана)  $A = f''(x)$ .

Знакоопределённость матрицы устанавливается с помощью критерия Сильвестра.

### Теорема:

Пусть  $A$  - симметричная матрица

1) Матрица " $A$ " положительно определена ( $A > 0$ )  $\Leftrightarrow$  все её последовательные гл. миноры положительны, т.е.  $A_{1...k} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{1k} \\ a_{k1} & a_{kk} \end{vmatrix} > 0 \ (k = \overline{1, n})$

2) Матрица " $A$ " отрицательно определена ( $A < 0$ )  $\Leftrightarrow$  все её последовательные главные миноры чередуют знак, начиная с отрицательного, т.е.  $(-1)^k * A_k > 0 \ (k = \overline{1, n})$

3) Матрица " $A$ " неотрицательно определена ( $A \geq 0$ )  $\Leftrightarrow$  все её гл. миноры (необязательно только последовательные) неотрицательны, т.е.  $A_{1...k} = \begin{vmatrix} a_{i_1 i_1} & a_{i_1 i_k} \\ a_{i_k i_1} & a_{i_k i_k} \end{vmatrix} \geq 0 \ (1 \leq i_1 \leq \dots \leq i_k \leq n) \ (k = \overline{1, n})$

4) Матрица " $A$ " неположительно определена ( $A \leq 0$ )  $\Leftrightarrow$  все её последовательные главные миноры чередуют знак, начиная с неположительного, т.е.  $(-1)^k * A_{i_1...i_k} \geq 0 \ (k = \overline{1, n})$

(Теорема без доказательства)

### Rem:

1) Можно показать, что  $A > 0 (A \geq 0) \Leftrightarrow \forall \lambda_i > 0 (\lambda \geq 0)$ , где  $\lambda_i$  - собственные значения матрицы.

2)

$$2.1) A_{1...k} > 0 \Leftrightarrow A_{i_1...i_k} > 0$$

$$2.2) A_{1...k} \geq 0 \not\Leftrightarrow A_{i_1...i_k} \geq 0 \ (\text{т.е.} \not\Leftrightarrow A \geq 0)$$

**ex:**

$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \Rightarrow$  последовательные главные миноры  $A_1 = 0; A_{12} =$   
 $\begin{vmatrix} 0 & 0 \\ 0 & -1 \end{vmatrix} = 0$ , но  $A$  не является неотрицательно определённой, так как  
 $(Ah, h) = ((0; -h), (h, h)) = -h^2 < 0 (\forall h \neq 0)$

## Правило решения задачи безусловной оптимизации

1) Найти стационарные точки, то есть точки, удовлетворяющие необх. усл.  $\text{extr I}$  порядка

$$\begin{cases} \frac{\partial f}{\partial x_1} = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial x_n} = 0 \end{cases}$$

2) Во всех стационарных точках " $x^0$ " проверяем достаточное условие  $\text{extr II}$  порядка, то есть проверяем знаки последовательных главных миноров гессиана " $f''(x^0)$ " :

2.1) if  $A_{1..k} > 0$  (k от 1 до n)  $\Rightarrow then x^0 \in locminf$ ;

2.2) if  $(-1)^k * A_{1..k} > 0$  (при k от 1 до n)  $\Rightarrow then x^0 \in locmaxf$ ;

3) Если достаточное условие  $\text{extr II}$  порядка не выполняется  $\Rightarrow$ , то проверяем в стационарной точке необходимое условие  $\text{extr II}$  порядка, то есть проверяем знаки главных миноров гессиана " $f''(x^0)$ "

3.1) if гессиан  $f''(x^0) \not\geq 0$  не является неотрицательным отрезком, то есть не выполняется условие  $A_{i1...ik} \geq 0 \Rightarrow then x^0 \notin locminf$ ;

3.2) if гессиан  $f''(x^0) \not\leq 0$  не является неположительным отрезком, то есть не выполняется условие что все  $(-1)^k A_{i1...ik} \geq 0 \Rightarrow then x^0 \notin locmaxf$ ;