

Литература

1. *Аттетков А.В., Галкин С.В., Зарубин В.С.* Методы оптимизации: учеб. для вузов. - М.: Изд-во МГТУ им. Н.Э. Баумана, 2003.
2. *Сухарев А.Г., Тимохов А.В., Федоров В.В.* Курс методов оптимизации: учеб. пособие. - 2-е изд. - М.: ФИЗМАТЛИТ, 2005.
3. Пантелеев А.В., Летова Т.А. Методы оптимизации в примерах и задачах: учеб. пособие. - 2-е изд., исправл. – М.: Высшая школа, 2005.

Общая постановка задачи оптимизации

Требуется найти вектор $\mathbf{x}^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*)$,
соответствующий экстремальному (минимальному или

Для существования решения задачи оптимизации целевая функция и допустимое множество должны обладать определенными свойствами. В общем случае существование решения устанавливается следующей теоремой Вейерштрасса:

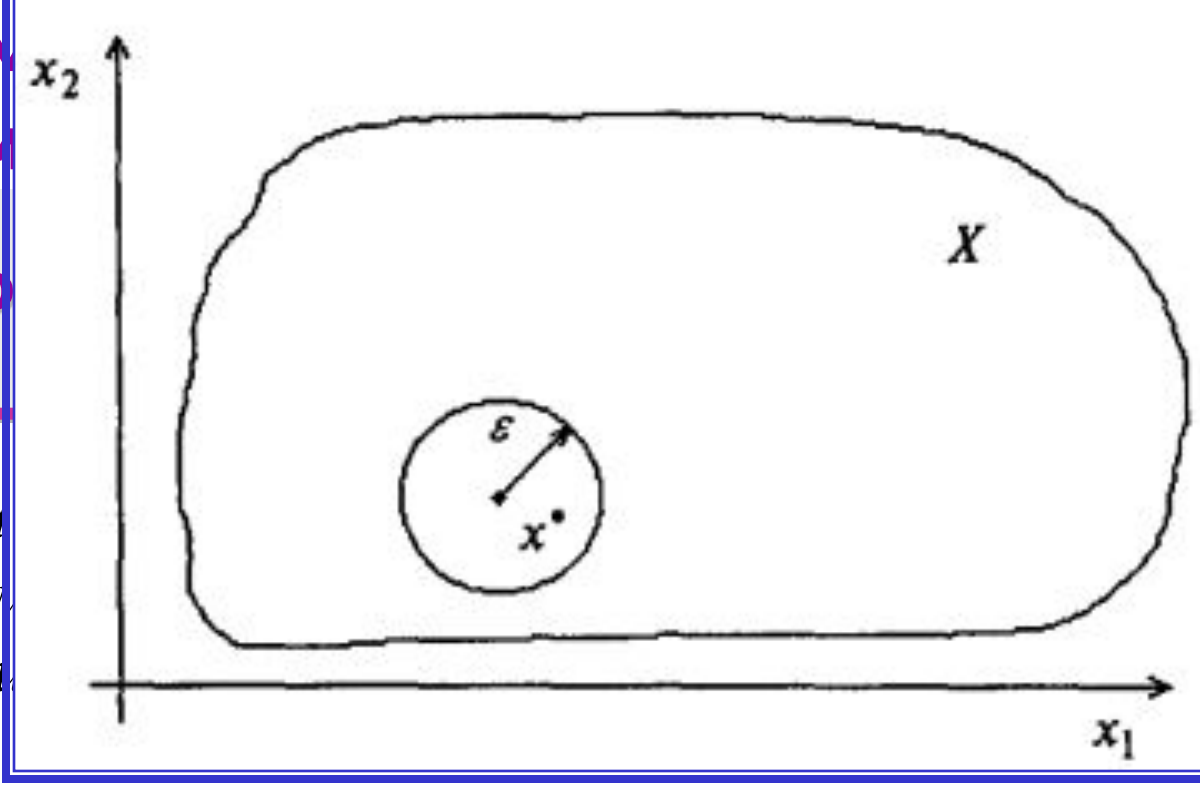
Всякая функция, непрерывная на непустом замкнутом и ограниченном множестве, обладает наибольшим и наименьшим значениями, которые достигаются либо внутри множества, либо на его границе.

Для определения глобального экстремума необходимо выявить и исследовать все точки, подозреваемые на экстремум. Эти точки называют также экстремальными или критическими.

$$J(\mathbf{x}) \rightarrow \min, \mathbf{x} \in \Omega \in \mathbb{R}^n$$

$$\min_{\mathbf{x} \in \Omega} J(\mathbf{x}) = \max_{\mathbf{x} \in \Omega} (-J(\mathbf{x}))$$

Точка
миним
дост
е.



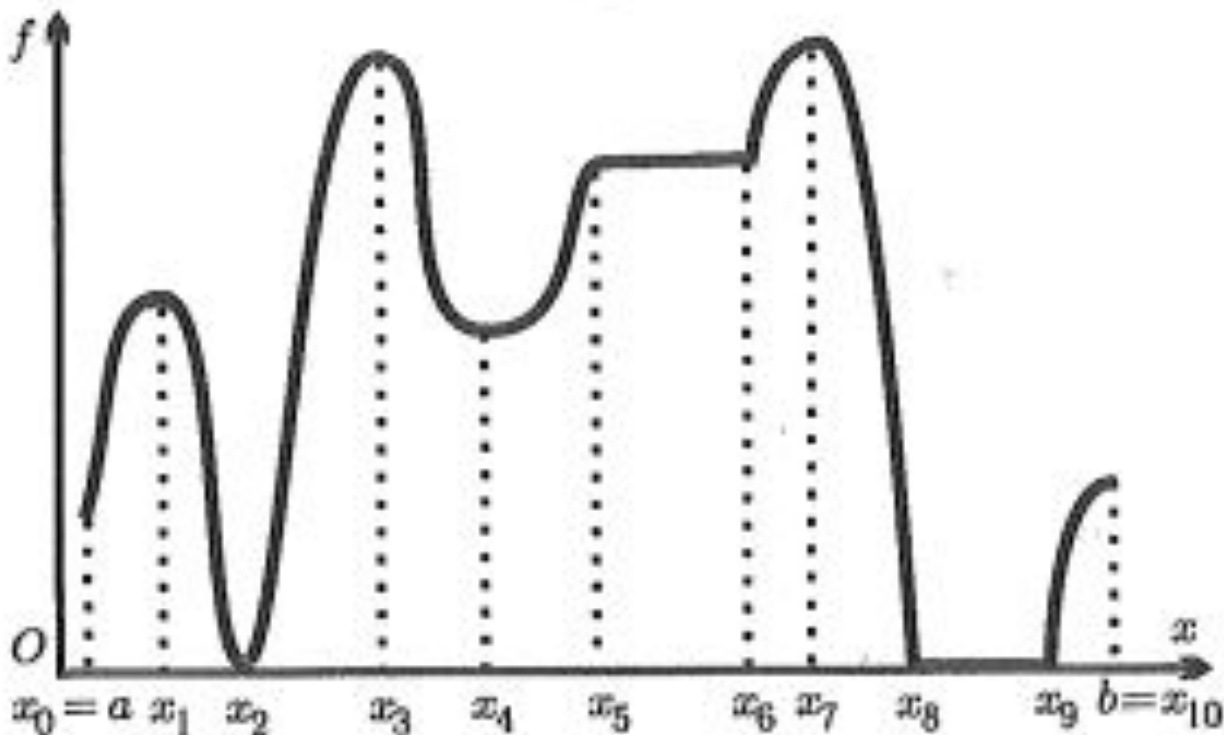
(относительного)
функция
чения, т.

$$f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x}), \forall \mathbf{x} \in \Omega$$

Точка \mathbf{x}^* называется точкой *локального (относительного)* минимума функции $f(\mathbf{x})$ на множестве Ω , если существует ε , такое, что для любых \mathbf{x} , удовлетворяющих условию $\|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\| < \varepsilon$, справедливо неравенство $f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x})$. Т.е.

$$f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x}), \forall \mathbf{x} : (\mathbf{x} \in \Omega) \cap (\|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\| < \varepsilon)$$

Если при некотором $\varepsilon > 0$ равенство $f(x^*) = f(x)$ для $x \in \Omega$ возможно только при $x = x^*$, то x^* называют точкой строгого локального минимума.



Точки x_0, x_2, x_4 являются точками строгого локального минимума, а в точках, удовлетворяющих неравенствам $x_5 < x \leq x_6, x_8 \leq x \leq x_9$, реализуется нестрогий локальный минимум.

Глобальный экстремум всегда является и локальным, но не наоборот!!!

Необходимые математические сведения

Градиент непрерывно дифференцируемой функции

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)^T$$

Градиент функции в точке \mathbf{x} направлен в сторону наибольшего возрастания функции в данной точке.

Матрица Гессе дважды дифференцируемой функции

$$\mathbf{H}(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{pmatrix} \quad h_{ij} = \frac{\partial^2 f(\mathbf{x})}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_j} \right), \quad i, j = 1, \dots, n$$

Необходимые математические сведения

Угловые миноры матрицы

$$\Delta_i = \det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \boxtimes & a_{1i} \\ a_{21} & a_{22} & \boxtimes & a_{2i} \\ \boxtimes & \boxtimes & \boxtimes & \boxtimes \\ a_{i1} & a_{i2} & \boxtimes & a_{ii} \end{pmatrix}$$

$$\Delta_1 = a_{11} \quad \Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} \quad \Delta_3 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

Задание 1. Вычислить градиент и матрицу Гессе функции

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{3}x_1^3 + \frac{1}{2}x_2^2 \quad \text{в точке } (0; 1).$$

Необходимые математические сведения

Критерий Сильвестра

Матрица \mathbf{H} *положительно определена* $\mathbf{H} > \mathbf{0}$ тогда и только тогда, когда все ее угловые миноры положительны.

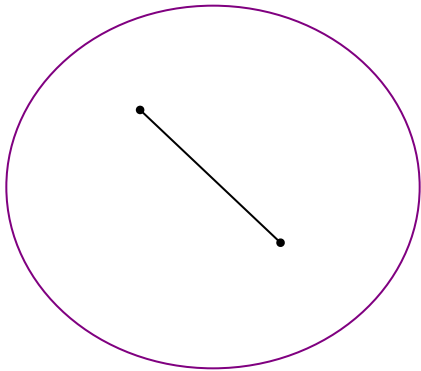
Матрица \mathbf{H} *отрицательно определена* $\mathbf{H} < \mathbf{0}$ тогда и только тогда, когда все ее угловые миноры чередуют знак, начиная с отрицательного.

Матрица \mathbf{H} *положительно полуопределена* $\mathbf{H} \geq \mathbf{0}$ тогда и только тогда, когда все ее угловые миноры неотрицательны.

Необходимые математические сведения

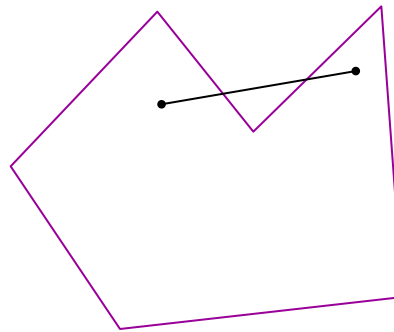
Множество $X \in R^n$ называется *выпуклым*, если оно содержит всякий отрезок, который целиком принадлежит X .

$$\forall \mathbf{x}^{(1)}, \mathbf{x}^{(2)} \in X \quad 0 \leq \lambda \leq 1$$
$$\lambda \mathbf{x}^{(1)} + (1 - \lambda) \mathbf{x}^{(2)} \in X$$



Примеры выпуклого

и



невыпуклого

множеств

Необходимые математические сведения

Свойства выпуклых функций

Дважды дифференцируемая на интервале $[a, b]$ функция $f(\mathbf{x})$ выпукла, если на этом интервале ее вторая производная неотрицательная:

$$\frac{d^2 f(x)}{dx^2} \geq 0$$

Выпуклость функции $f(\mathbf{x})$ можно определить также по матрице Гессе:

- если $\mathbf{H} \geq 0$, то $f(\mathbf{x})$ - выпуклая функция;
- если $\mathbf{H} > 0$, то $f(\mathbf{x})$ - строго выпуклая функция.

Если $f(\mathbf{x})$ выпуклая функция на выпуклом множестве X , то всякая точка локального минимума является точкой ее глобального минимума на X .

Условия экстремальности

Необходимые условия экстремума 1-го порядка

$$\nabla f(\mathbf{x}^*) = 0 \quad \text{или} \quad \frac{\partial f(\mathbf{x}^*)}{\partial x_i} = 0, \quad i = 1, \dots, n$$

\mathbf{x}^* - стационарные точки.

Необходимые условия экстремума 2-го порядка

Вычисляем собственные числа матрицы Гессе $\det(\mathbf{H}(\mathbf{x}^*) - \lambda \mathbf{E}) = 0$

$\lambda_i > 0$ локальный минимум

$\lambda_i < 0$ локальный максимум

$\lambda_i \leq 0$ возможен локальный максимум

$\lambda_i \geq 0$ возможен локальный минимум

Если собственные числа разных знаков, экстремума нет!

Условия экстремальности

Достаточные условия экстремума

$$\left\{ \begin{array}{l} \nabla f(\mathbf{x}^*) = 0 \\ \text{и} \\ \mathbf{H}(\mathbf{x}^*) > 0 \quad \text{или} \quad \mathbf{H}(\mathbf{x}^*) < 0 \end{array} \right.$$

Через угловые миноры матрицы Гессе:

$$\Delta_1 > 0, \Delta_2 > 0, \dots, \Delta_n > 0$$

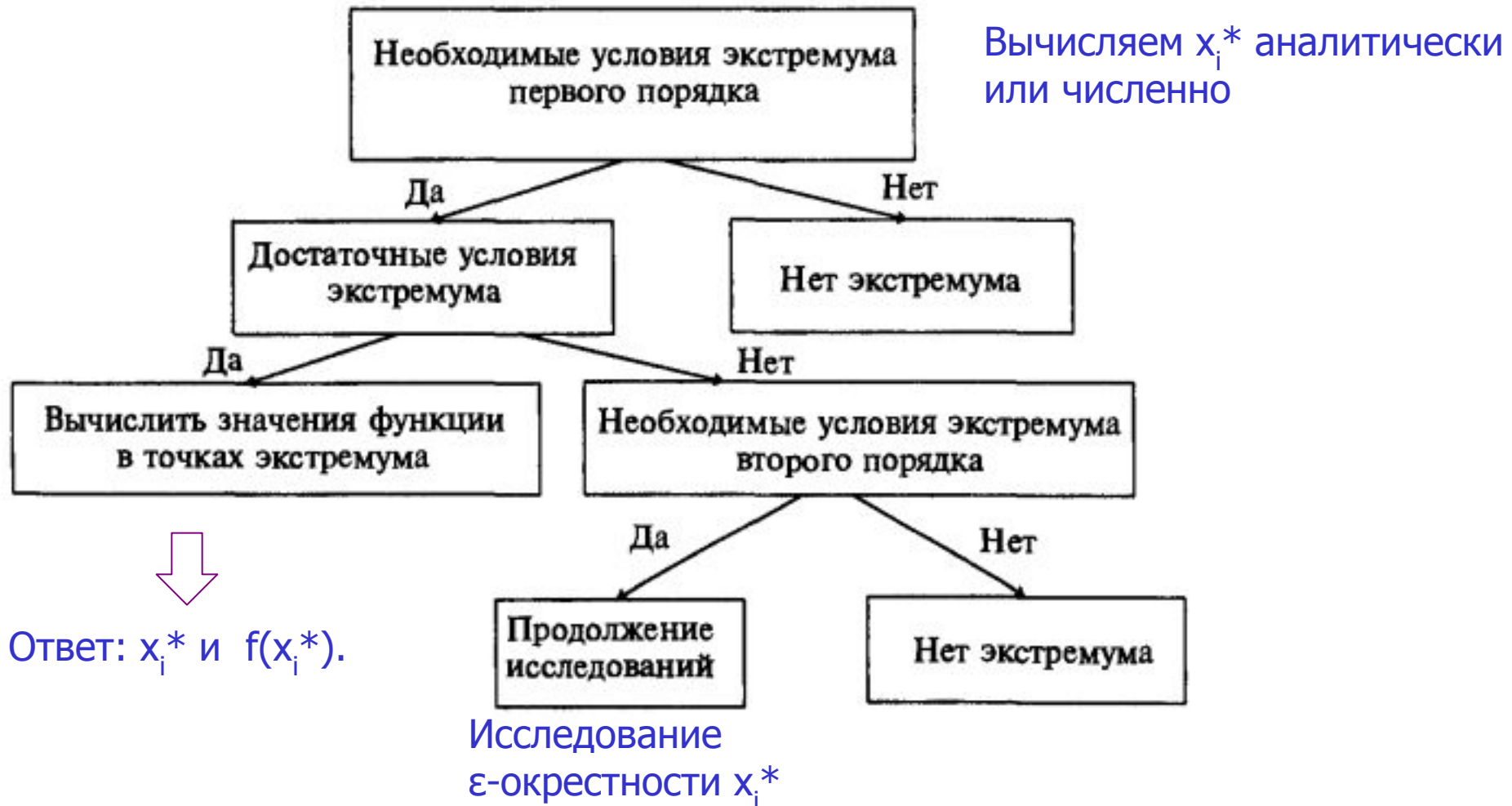
Локальный минимум

$$\Delta_1 < 0, \Delta_2 > 0, \Delta_3 < 0, \dots, (-1)^n \Delta_n > 0$$

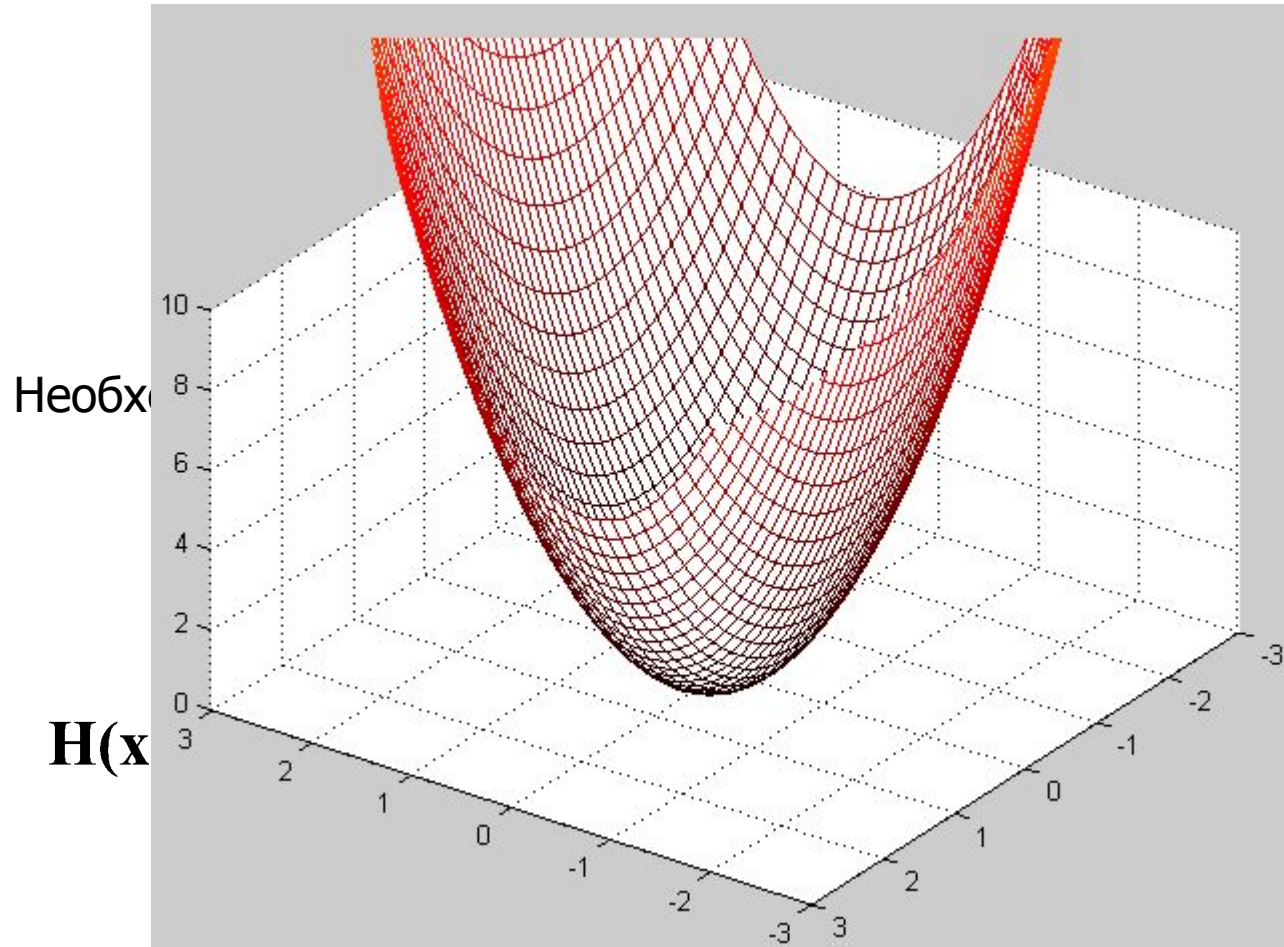
Локальный максимум

Условия экстремальности

Алгоритм решения задачи безусловной оптимизации



Пример 1.



ая точка
глобального
имума, т.к.
ция выпуклая

$$\Delta_1 = 4 > 0, \Delta_2 = 7 > 0$$

Достаточные условия выполняются.

Пример 2.

$$f(\mathbf{x}) = 2x_1^3 + 4x_1x_2^2 - 10x_1x_2 + x_2^2$$

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_1} = 6x_1^2 + 4x_2^2 - 10x_2 = 0,$$

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_2} = 8x_1x_2 - 10x_1 + 2x_2 = 0.$$

$$\mathbf{x}^* = (0,0)$$

СТАЦИОНАРНЫЕ ТОЧКИ

```
> restart;  
with(linalg):
```

Warning, the protected names norm and trace have been redefined and unprotected

```
> f:=2*x[1]^3+4*x[1]*x[2]^2-10*x[1]*x[2]+x[2]^2;
```

$$f = 2x_1^3 + 4x_1x_2^2 - 10x_1x_2 + x_2^2$$

Стационарные точки

```
> sys1:={diff(f,x[1])=0,diff(f,x[2])=0};
```

$$\text{sys1} = \{6x_1^2 + 4x_2^2 - 10x_2 = 0, 8x_1x_2 - 10x_1 + 2x_2 = 0\}$$

```
> solve(sys1,{x[1],x[2]});
```

$$\{x_2 = 0, x_1 = 0\}, \{x_2 = 1, x_1 = 1\}, \{x_2 = \frac{1}{4}\text{RootOf}(2_Z^2 - 32_Z + 125, \text{label} = _L2), x_1 = \frac{1}{6}\text{RootOf}(2_Z^2 - 32_Z + 125, \text{label} = _L2) - \frac{25}{12}\}$$

$$\mathbf{H}(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} 12x_1 & 8x_2 - 10 \\ 8x_2 - 10 & 8x_1 + 2 \end{pmatrix}$$

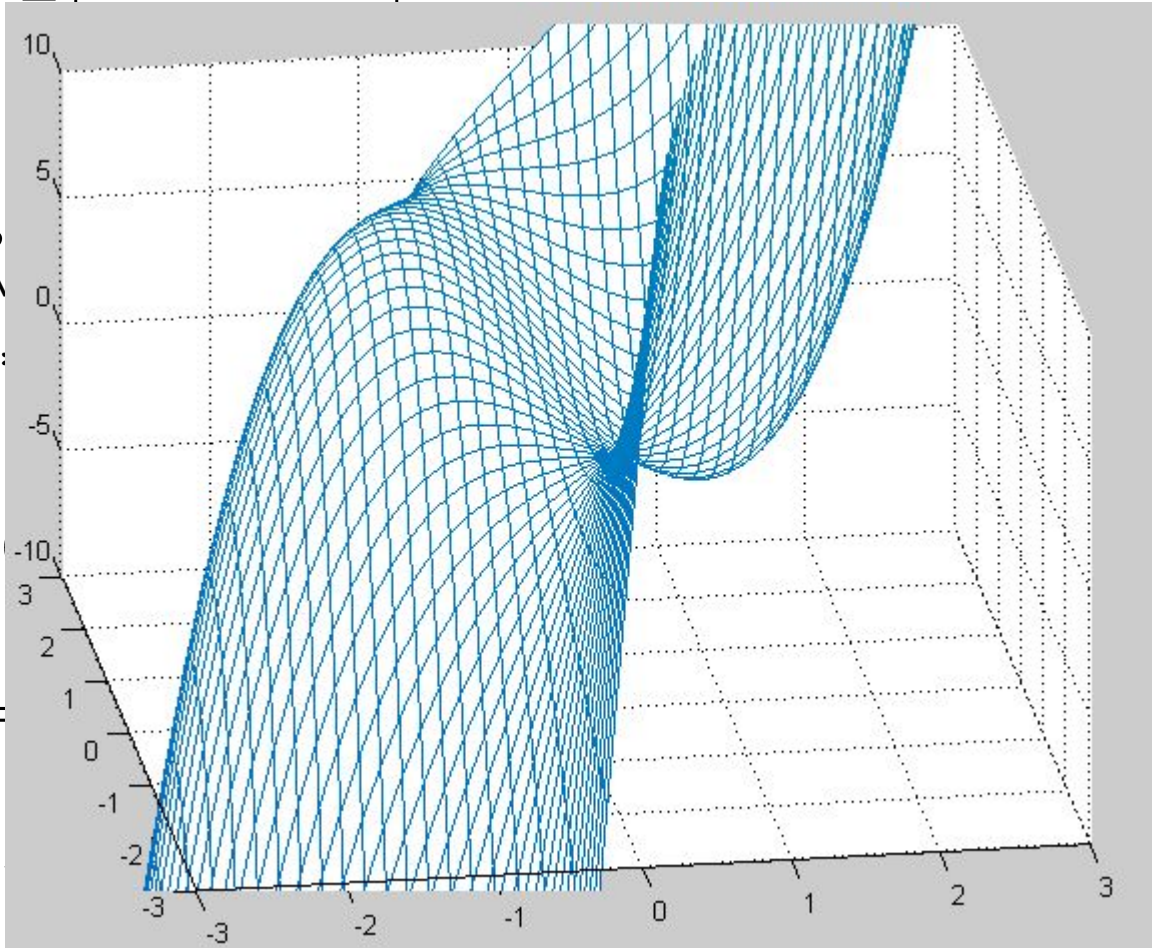
$$\mathbf{H}_{(0,0)} = \begin{pmatrix} 0 & -10 \\ -10 & 2 \end{pmatrix}$$

$\Delta_1 = 0$,
 Проверим
 $\det(\mathbf{H}(\mathbf{x}))$

$$\mathbf{x}^* = (0, 1)$$

$$\mathbf{H}_{(1,1)} = \begin{pmatrix} 12 & -2 \\ -2 & 10 \end{pmatrix}$$

$$\Delta_1 = 110$$



ся.

$$= 1 - \sqrt{101}$$

$$= 1 + \sqrt{101}$$

знака

$\mathbf{x}^* = (1, 1)$ - точка локального минимума

Пример 3.

$$f(\mathbf{x}) = x_1^2 + x_2^4 \quad \frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_1} = 2x_1 = 0, \quad \mathbf{x}^* = (0,0)$$
$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_2} = 4x_2^3 = 0.$$

Необходимые условия 1-го порядка выполняются.

$$\mathbf{H}(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 12x_2^2 \end{pmatrix} \quad \mathbf{H}(\mathbf{x}^*) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$\Delta_1 = 2 > 0$, $\Delta_2 = 0$ - достаточные условия не выполняются.

$$\det(\mathbf{H}(\mathbf{x}^*) - \lambda \mathbf{E}) = 0 \Rightarrow -\lambda(2 - \lambda) = 0 \quad \begin{array}{l} \lambda_1 = 0 \\ \lambda_2 = 2 \end{array}$$

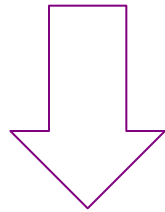
$\mathbf{x}^* = (0,0)$ - возможно, локальный минимум. Необходимо доп. исследование.

$$f(\mathbf{x}) = x_1^2 + x_2^4 \qquad \mathbf{x}^* = (0,0)$$

По определению, если локальный минимум, то

$$f(\mathbf{x}^*) \leq f(\mathbf{x}), \quad \forall \mathbf{x} : (\mathbf{x} \in \Omega) \cap (\|\mathbf{x} - \mathbf{x}^*\| < \varepsilon)$$

$$0 \leq (0 + \varepsilon)^2 + (0 + \varepsilon)^4, \quad \forall \varepsilon$$



$\mathbf{x}^* = (0,0)$ - глобальный минимум

Задания для закрепления материала

1. Найти безусловный экстремум функции $f(x) = 4x_1^2 + 3x_2^2 - 4x_1x_2 + x_1$.

Ответ: в точке $x^* = (-\frac{3}{16}, -\frac{1}{8})^T$ - локальный и одновременно глобальный минимум.

4. Найти безусловный экстремум функции

$$f(x) = x_1^3 - x_1x_2 + x_2^2 - 2x_1 + 3x_2 - 4.$$

Ответ: в точке $x^* = (\frac{1}{2}, -\frac{5}{4})^T$ - локальный минимум; в точке $x^* = (-\frac{1}{3}, -\frac{5}{3})^T$ нет экстремума, так как не выполняются необходимые условия экстремума второго порядка.

6. Найти безусловный экстремум функции $f(x) = (x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2$.

Ответ: в точке $x^* = (1, 1)^T$ - локальный минимум.

Задания для самостоятельного решения

В качестве д/з – по 0,4 балла за задачу.

1. Найти экстремум функции:

а) $f(\mathbf{x}) = (x - 1)^6$

б) $f(\mathbf{x}) = x^3 - 2x^2 + x + 1$

в) $f(\mathbf{x}) = (1 - x_1)^2 + 10(x_2 - x_1^2)^2$

г) $f(\mathbf{x}) = -x_1^2 - x_2^2 - x_3^2 - x_1 + x_1x_2 + 2x_3$

д) $f(\mathbf{x}) = -(x_1 - x_3)^2 - 4x_2^2 + x_3^2$