

Министерство образования и науки Российской Федерации

ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ  
УЧЕРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ

САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ  
УНИВЕРСИТЕТ ИНФОРМАЦИОННЫХ ТЕХНОЛОГИЙ,  
МЕХАНИКИ И ОПТИКИ

Кафедра Систем управления и информатики

Группа Р4235

## **ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №1**

**по курсу: «Методы оптимального и адаптивного управления»**

Поиск минимума критерия качества  
для статической задачи оптимизации

Вариант №2

Авторы работы:

Антонов Е.С.,  
Артемов К.А.

Преподаватель:

Герасимов Д.Н.

«\_\_» декабря 2017 г.

Работа выполнена с оценкой \_\_\_\_\_

Дата защиты «\_\_» \_\_\_\_\_ 2017 г.

Санкт-Петербург

2017 г.

# 1 Цель работы

Применяя разные методы, найти минимум заданного функционала.

## 2 Теоретические сведения

Функция  $J(\xi)$  в точке  $\xi^*$  имеет минимум, если выполняются два условия:

а) Необходимое условие:

$$\frac{\partial J}{\partial \xi} = \text{grad } J = 0, \quad (1)$$

б) Достаточное условие:

$$\frac{\partial^2 J}{\partial \xi^2} > 0. \quad (2)$$

Функция Лагранжа представляется следующим выражением:

$$J_A(x, u, \lambda) = J(x, u) + \lambda \cdot c(x, u), \quad (3)$$

где  $J(x, u)$  – некоторая функция,  $\lambda$  – множитель Лагранжа,  $c(x, u)$  – уравнение связи.

## 3 Исходные данные

Варианту №2 соответствует следующий набор исходных данных.

Функционал:

$$J(x, u) = 2x^2 + u^2 + 2xu + 3x + 5u - 10 \quad (4)$$

Ограничение:

$$c(x, u) = x - 2u^2 \quad (5)$$

## 4 Поиск глобального минимума на основе необходимого и достаточного условий

### 4.1 Без ограничений

Из необходимого условия (1) экстремума функции, при  $\xi = \begin{bmatrix} x & u \end{bmatrix}^T$ :

$$\frac{\partial J}{\partial \xi} = \begin{bmatrix} 4x + 2u + 3 \\ 2x + 2u + 5 \end{bmatrix}; \quad (6)$$

Составим и решим систему уравнений:

$$\begin{cases} 4x + 2u + 3 = 0 \\ 2x + 2u + 5 = 0 \end{cases} \quad (7)$$

Откуда, точка экстремума:

$$\xi^* = \begin{bmatrix} x^* \\ u^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 7 \\ -\frac{7}{2} \end{bmatrix} \quad (8)$$

Из достаточного условия (2), запишем матрицу Гессе:

$$H = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 J}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 J}{\partial x \partial u} \\ \frac{\partial^2 J}{\partial u \partial x} & \frac{\partial^2 J}{\partial u^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} \quad (9)$$

Так как первый и второй миноры матрицы Гессе  $H$  положительны, заключаем, что точка  $\xi^* = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{7}{2} \end{bmatrix}^T$  — глобальный минимум  $J(\xi)$ . Поверхность заданной функции (4) можно увидеть на рисунке 4.1

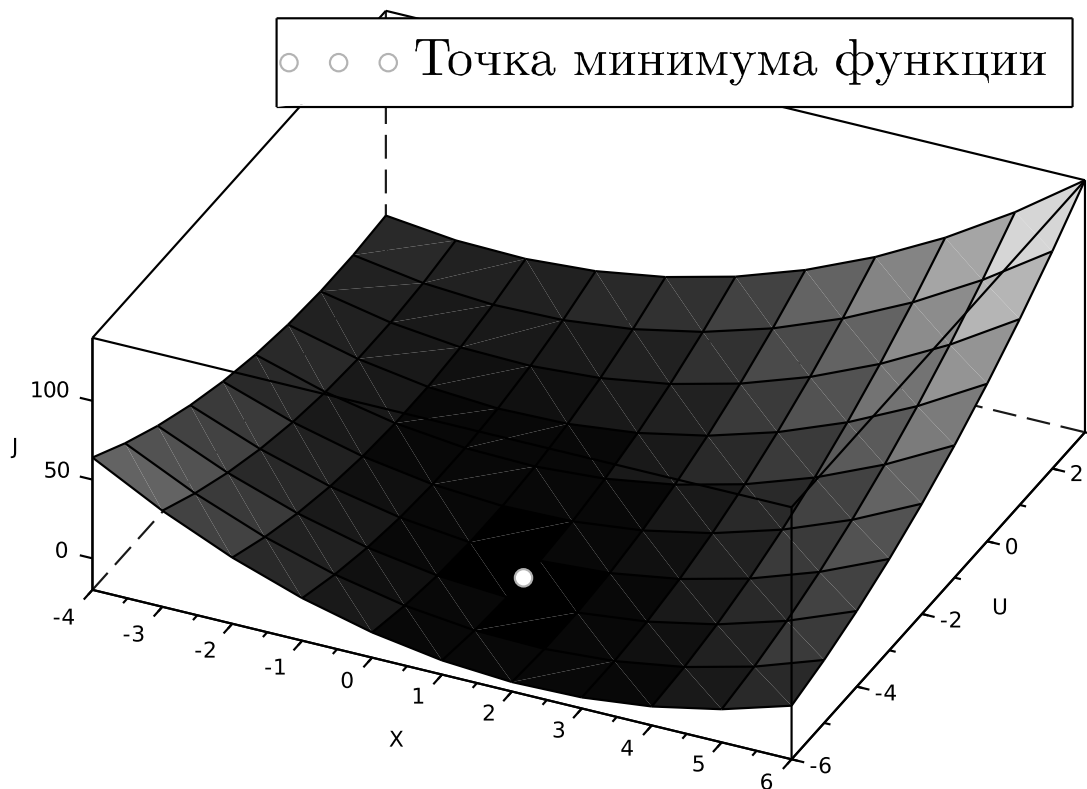


Рисунок 1 – Глобальный минимум функции  $J(x, u)$

## 4.2 С ограничением в виде равенства $c(x, u) = 0$

а) Первый способ решения.

Выразим из ограничения (5)  $x$ :

$$x = 2u^2 \quad (10)$$

Подставим в (4):

$$J(u) = 8u^4 + 4u^3 + 7u^2 + 5u - 10 \quad (11)$$

Найдем критические точки функции  $J(u)$ , в соответствии с необходимым условием (1).

$$\frac{\partial J}{\partial u} = 32u^3 + 12u^2 + 14u + 5 = 0 \quad (12)$$

Уравнение имеет единственный действительный корень  $u = -0.3612456$ , подставив который в (10), найдем  $x = 0.2609967$ . Таким образом, точка экстремума представляется, как:

$$\xi^* = \begin{bmatrix} x^* \\ u^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.2609967 \\ -0.3612456 \end{bmatrix} \quad (13)$$

Проверим достаточное условие (2) экстремума для найденной точки  $\xi^*$ , для это найдем частную производную второго порядка функции  $J$ :

$$\frac{\partial^2 J}{\partial u^2} = 4 > 0 \quad (14)$$

Так как достаточное условие выполняется, заключаем, что в точке  $\xi^*$  находится минимум функции  $J(x, u)$ .

Итак, в условиях ограничения  $c(x, u) = 0$ , минимум функции (4) равен:

$$J(x, u)_{min} = -10.945069 \quad (15)$$

б) Второй способ решения. Метод множителей Лагранжа.

Составим расширенный критерий, записав функцию Лагранжа для заданной функции (4) и условия ограничения (5):

$$J_A(x, u, \lambda) = 2x^2 + u^2 + 2xu + 3x + 5u - 10 + \lambda(x - 2u^2), \quad (16)$$

В соответствии с необходимым условием (5), найдем частные производные  $J_A$ :

$$\frac{\partial J_A}{\partial x} = 4x + 2u + 3 + \lambda; \quad \frac{\partial J_A}{\partial u} = 2x + 2u + 5 - 4\lambda u \quad (17)$$

Составим систему уравнений:

$$\begin{cases} \frac{\partial J_A}{\partial x} = 0 \\ \frac{\partial J_A}{\partial u} = 0 \\ c(x, u) = 0 \end{cases} ; \quad \begin{cases} 4x + 2u + 3 + \lambda = 0 \\ 2x + 2u + 5 - 4\lambda u = 0 \\ x - 2u^2 = 0 \end{cases} ; \quad (18)$$

$$(19)$$

Домножим обе части первого уравнения на  $4u$ , затем сложим первые два уравнения, а из второго выразим  $x$ :

$$\begin{cases} 16ux + 8u^2 + 14u + 2x + 5 = 0 \\ x = 2u^2 \end{cases}; \quad (20)$$

Подставляя второе в первое, в итоге получим кубическое уравнение:

$$32u^3 + 12u^2 + 14u + 5 = 0, \quad (21)$$

Решением которого является единственный действительный корень  $u^* = -0.3612456$ .

Отсюда  $x^* = 0.2609967$  и точка  $\xi^* = \begin{bmatrix} 0.2609967 \\ -0.3612456 \end{bmatrix}$ .

Если сейчас найти  $\lambda$  из первого и второго уравнений, она выйдет разной. и, если продолжить выполнять проверку подставляя полученные  $u$  и  $x$  в систему уравнений, то проверка не удовлетворит равенствам.

Проверим полученную точку  $\xi^*$  на достаточное условие. Для этого, найдем частные производные функции  $J_A(x, u, \lambda)$  по  $\lambda$ :

$$\frac{\partial^2 J_A}{\partial \lambda \partial x} = 1; \quad \frac{\partial^2 J_A}{\partial \lambda \partial u} = -4u; \quad (22)$$

Также найдем частные производные второго порядка относительно аргументов  $x$  и  $u$ :

$$\frac{\partial^2 J_A}{\partial x^2} = 4; \quad 0 \frac{\partial^2 J_A}{\partial u^2} = 2 - 4\lambda; \quad \frac{\partial^2 J_A}{\partial x \partial u} = 2. \quad (23)$$

Из полученных производных составим матрицу в виде:

$$A = \begin{bmatrix} 0 & \frac{\partial J_A}{\partial \lambda \partial x} & \frac{\partial J_A}{\partial \lambda \partial u} \\ \frac{\partial J_A}{\partial \lambda \partial x} & \frac{\partial^2 J_A}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 J_A}{\partial x \partial u} \\ \frac{\partial J_A}{\partial \lambda \partial u} & \frac{\partial^2 J_A}{\partial u \partial x} & \frac{\partial^2 J_A}{\partial u^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & -4u \\ 1 & 4 & 2 \\ -4u & 2 & 2 - 4\lambda \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1.44 \\ 1 & 4 & 2 \\ 1.44 & 2 & 15.28 \end{bmatrix} \quad (24)$$

Найдем определитель:

$$\det A = -17.857949 < 0 \quad (25)$$

Следовательно, при ограничениях (5) функция  $J_A(x, u, \lambda)$  в точке  $\xi^*$  имеет минимум, равный:

$$J(x, u)_{min} = -10.945069 \quad (26)$$

Полученная точка изображена на рисунке 6.

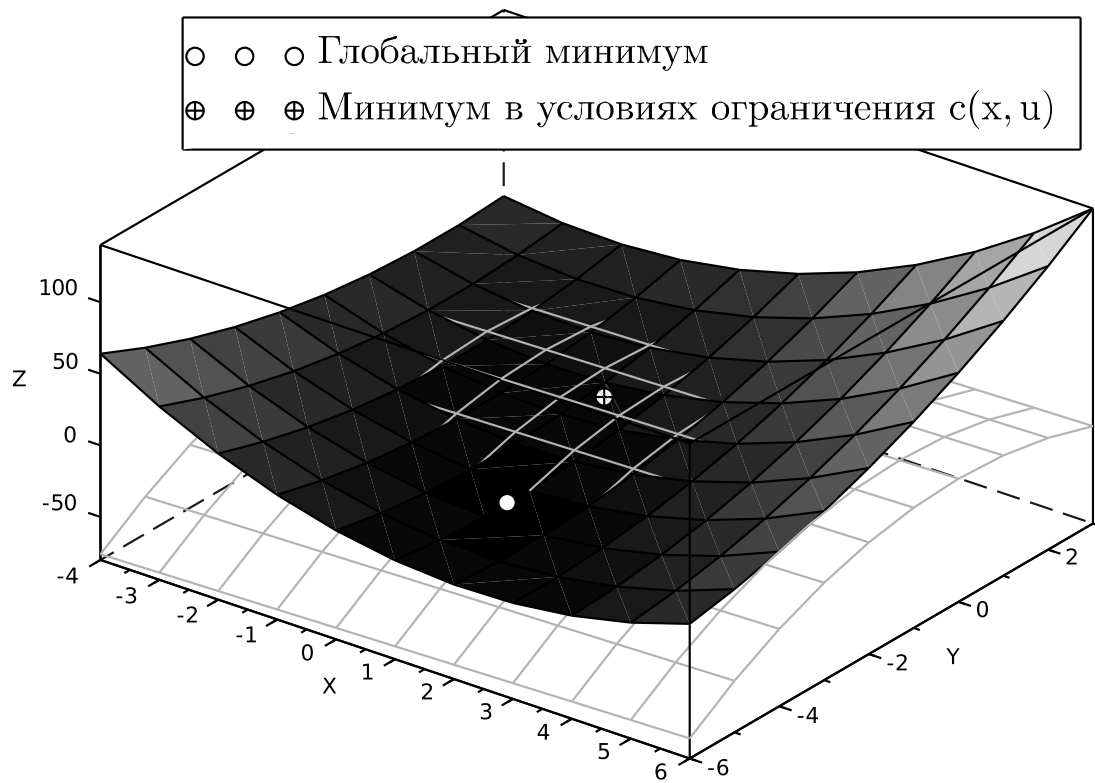


Рисунок 2 – Минимум функции  $J(x, u)$  в условиях ограничения  $c(x, u)$

### 4.3 С ограничением в виде неравенства $c(x, u) \leq 0$

Выполним проверку на ограничение в виде  $c(x, u) \leq 0$ , для этого подставим точку глобального минимума (8) в функцию Лагранжа (16), получим,  $\lambda = 3.33$  из (18):

$$J_A(x, u, \lambda) = -95.505, \quad (27)$$

что не соответствует значению глобального минимума и, следовательно несправедливо для рассматриваемого ограничения.

## 5 Градиентный поиск минимума критерия качества

### 5.1 Пошаговый расчет экстремума методом Ньютона-Рафсона

Алгоритм численного поиска минимума функции (4) методом Ньютона-Рафсона представляется следующим выражением:

$$\begin{bmatrix} x_{k+1} \\ u_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_k \\ u_k \end{bmatrix} - H^{-1} \cdot \text{grad } J \Big|_{x_k, u_k} \quad (28)$$

где  $\xi_k = \begin{bmatrix} x_k & u_k \end{bmatrix}^T$ ,  $H$  — матрица Гессе (9),  $\text{grad } J$  — градиент функции  $J(x, u)$  (6).

Произведем инициализацию:

$$\xi_0 = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \end{bmatrix}; \quad H^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{2}{4} & -\frac{2}{4} \\ \frac{2}{-4} & 1 \end{bmatrix}; \quad \text{grad } J \Big|_{x, u} = \begin{bmatrix} 4x + 2u + 3 \\ 2x + 2u + 5 \end{bmatrix}.$$

Будем применять выражение (28) для  $k \geq 0$ , пока  $\text{grad } J \neq 0$ .

Для  $\boxed{k=0}$ :

$$\text{grad } J \Big|_{10,10} = \begin{bmatrix} 27 \\ 19 \end{bmatrix} \quad (29)$$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ u_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \frac{2}{4} & -\frac{2}{4} \\ -\frac{2}{4} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 27 \\ 19 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 13.5 - 9.5 \\ -13.5 + 19 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 - 4 \\ 2 - 5.5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -3.5 \end{bmatrix}$$

Для  $\boxed{k=1}$ , получаем:

$$\text{grad } J \Big|_{-15,14} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (30)$$

Итак, так как градиент в найденной точке равен нулю, заключаем, что нашли точку экстремума  $\xi^*(1, -3.5)$  функции (4), что полностью совпадает с решением из пункта 4.1. Графическую интерпретацию поиска этой точки можно увидеть на рисунке 3

### 5.2 Пошаговый расчет экстремума методом наискорейшего спуска

Алгоритм численного поиска минимума функции (4) методом наискорейшего спуска представляется следующим выражением:

$$\begin{bmatrix} x_{k+1} \\ u_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_k \\ u_k \end{bmatrix} - \gamma \cdot \text{grad } J \Big|_{x_k, u_k} \quad (31)$$

где  $\xi_k = \begin{bmatrix} x_k & u_k \end{bmatrix}^T$ ,  $\gamma$  — коэффициент скорости поиска,  $\text{grad } J$  — градиент функции  $J(x, u)$  (6).

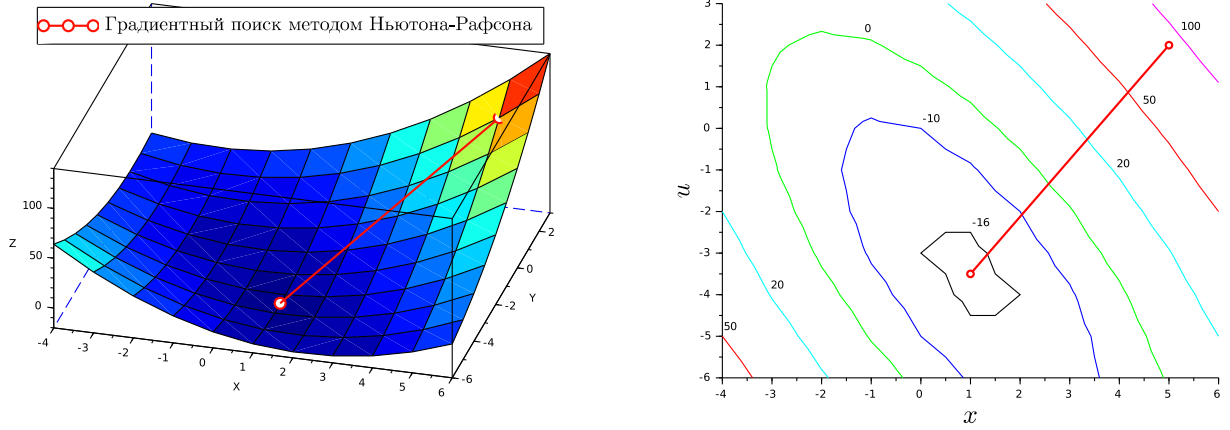


Рисунок 3 – Графическая интерпретация метода Ньютона— Рафсона

Произведем инициализацию:

$$\xi_0 = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \end{bmatrix}; \quad \text{grad } J|_{x,u} = \begin{bmatrix} 4x + 2u + 3 \\ 2x + 2u + 5 \end{bmatrix}.$$

Будем применять выражение (31) для  $k \geq 0$ , пока  $\text{grad } J \neq 0$ .

а)  $\gamma = 0.3$  – колебательная сходимость.

Для  $k = 0$ :

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ u_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 27 \\ 19 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 - 8.1 \\ 2 - 5.7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3.1 \\ -3.7 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 1$ :

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ u_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3.1 \\ -3.7 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} -16.8 \\ -8.6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3.1 + 5.04 \\ -3.7 + 2.58 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.94 \\ -1.12 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 2$ :

$$\begin{bmatrix} x_3 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.94 \\ -1.12 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 8.52 \\ 6.64 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.94 + 2.556 \\ -1.12 + 1.992 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.616 \\ -3.112 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 3$ :

$$\begin{bmatrix} x_4 \\ u_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.616 \\ -3.112 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} -5.688 \\ -2.456 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.616 + 1.7064 \\ -3.112 + 0.7368 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.0904 \\ -2.3752 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 4$ :

$$\begin{bmatrix} x_5 \\ u_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.0904 \\ -2.3752 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 2.6112 \\ 2.4304 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.0904 - 0.78336 \\ -2.3752 - 0.72912 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1.87376 \\ -3.10432 \end{bmatrix}$$



Для  $k = 5$ :

$$\begin{bmatrix} x_6 \\ u_6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.30704 \\ -3.10432 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} -1.98048 \\ -0.59456 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.30704 + 0.5941 \\ -3.10432 + 0.1783 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.9011 \\ -2.9259 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 6$ :

$$\begin{bmatrix} x_7 \\ u_7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.901184 \\ -2.925952 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 0.752832 \\ 0.950464 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.901184 - 0.2258 \\ -2.9259 - 0.2851 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.6753 \\ -3.21109 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 7$ :

$$\begin{bmatrix} x_8 \\ u_8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.6753344 \\ -3.2110912 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} -0.7208448 \\ -0.0715136 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.6753 + 0.2162 \\ -3.21109 + 0.0214 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.8915878 \\ -3.1896371 \end{bmatrix}$$

Подобные шаги повторяются для  $k = 8, 135$ , где при  $k = 135$ :

$$\begin{bmatrix} x_{136} \\ u_{136} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -3.5 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -3.5 \end{bmatrix}$$

Градиент принимает значение равно нулю, следовательно точка  $\xi^*(x_{136}, u_{136})$  — точка минимума функции  $J(x, u)$ . На рисунке 4 изображены шаги поиска минимума с колебательной сходимостью.

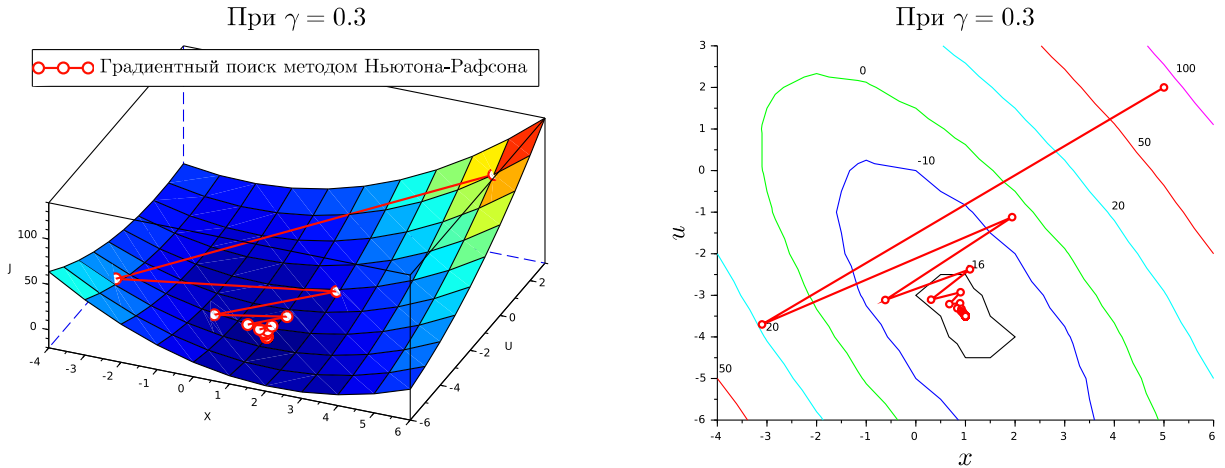


Рисунок 4 – Графическая интерпретация метода Ньютона-Рафсона

б)  $\gamma = 0.01$  – аperiodическая сходимость.

Для  $k = 0$ :

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ u_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 27 \\ 19 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 - 0.27 \\ 2 - 19 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.73 \\ 1.81 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 1$ :

$$\begin{bmatrix} x_2 \\ u_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.73 \\ 1.81 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 25.54 \\ 18.08 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.73 - 0.255 \\ 1.81 - 18.08 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.474 \\ 1.629 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 2$ :

$$\begin{bmatrix} x_3 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.474 \\ 1.629 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 24.156 \\ 17.207 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.474 - 0.241 \\ 1.629 - 0.172 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.233 \\ 1.457 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 3$ :

$$\begin{bmatrix} x_4 \\ u_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.233 \\ 1.457 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 22.846 \\ 16.38 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.233 - 0.228 \\ 1.457 - 0.163 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.004 \\ 1.293 \end{bmatrix}$$

Для  $k = 4$ :

$$\begin{bmatrix} x_5 \\ u_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.004 \\ 1.293 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 21.604 \\ 15.595 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.004 - 0.216 \\ 1.293 - 0.155 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3.788 \\ 1.137 \end{bmatrix}$$

И так 4131 раз, где при  $k = 4130$ :

$$\begin{bmatrix} x_{4131} \\ u_{4131} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -3.5 \end{bmatrix} - 0.3 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -3.5 \end{bmatrix}$$

Градиент принимает значение равно нулю, следовательно точка  $\xi^*(x_{4131}, u_{4131})$  — точка минимума функции  $J(x, u)$ . На рисунке 5 изображены шаги поиска минимума с аperiodической сходимостью.

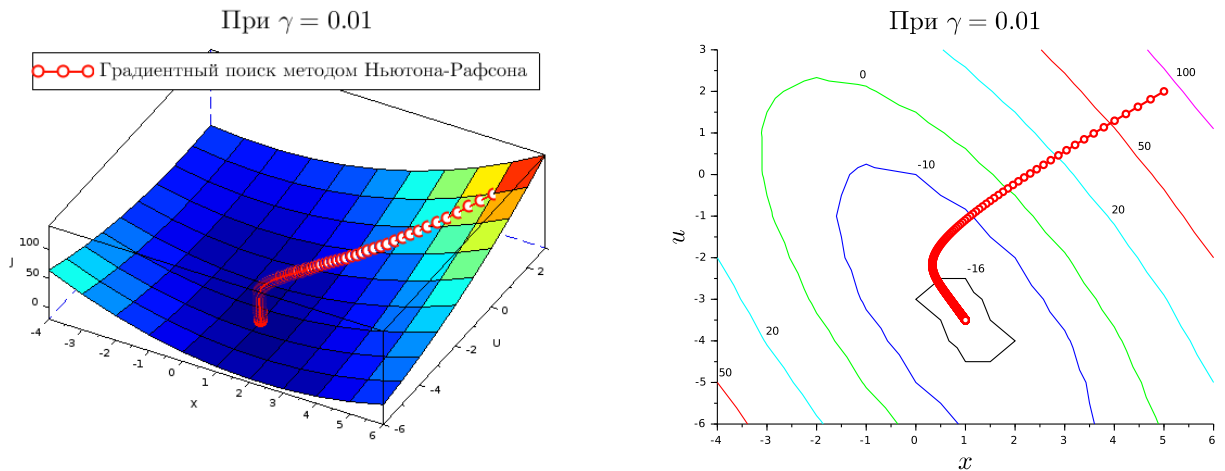


Рисунок 5 – Графическая интерпретация метода наискорейшего спуска

## 6 Выводы по работе

В результате проделанной работы были:

- а) найдены минимумы критерия качества заданной функции (4) как безусловные, так и в условиях заданного ограничения (5). Построены соответствующие поверхности, на которых отмечены соответствующие точки разыскиваемых экстремумов, рисунки 4.1—4.2.
- б) пошагово выполнены два метода градиентного поиска минимума: метод Ньютона—Рафсона и метод наискорейшего спуска. Выполнены необходимые для максимальной наглядности построения, рисунки 3—5.