

Отчет по лабораторной работе № 4
по теме „Градиентный метод“

Выполнены: Порошин и Зубовские
Подгруппа: 2

① Постановка задачи:

- Реализовать градиентный метод первого порядка с подстартовым шагом и решить задачу поиска минимума
- Реализовать градиентный метод второго порядка с выбором шага по методу Лаптишева. Показать в ходе вычислительного эксперимента сверхлинейную скорость сходимости (под точности 0.1)

Задача: $f(x, y) = x^2 + 5y^2 + \sin(4x + 5y) + 3x + 2y$
 $(x, y) - ? : f(x, y) \rightarrow \min$

② Исследование применимости метода

- Градиентный метод первого порядка
Воспользоваться следующей теоремой о сходимости метода:

Th] Ф-я f дифференцируема и ограничена сверху на \mathbb{R}^n , а её градиент удовлетворяет условию Липшица:
 $\|f'(x_1) - f'(x_2)\| \leq M \|x_1 - x_2\| ; x_1, x_2 \in \mathbb{R}^n, M > 0.$
Тогда при произвольной начальной точке $x^0 \in \mathbb{R}^n$ имеет:
$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|f'(x^k)\| = 0$$

Теорема показывает, что любая предельная точка x^* последовательности $\{x^k\}$, генерируемой градиентным методом, является стационарной точкой минимизирующей функции f . Если же в условиях теоремы функция f вогнута, то любая стационарная точка x^* есть точка минимума.

$$f = x^2 + 5y^2 + \sin(4x + 5y) + 3x + 2y$$

$$\text{grad } f = (2x + 4\cos(4x + 5y) + 3, \\ 10y + 5\cos(4x + 5y) + 2)$$

Ограничность сверху:

$$x^2 + 5y^2 + \sin(4x + 5y) + 3x + 2y = x^2 + 3x + \frac{9}{4} - \frac{9}{4} + 5y^2 + 2y + \frac{1}{5} - \frac{1}{5} + \sin(4x + 5y) = \\ = (x + \frac{3}{2})^2 + (\sqrt{5}y + \frac{1}{\sqrt{5}})^2 - \frac{9}{4} - \frac{1}{5} + \sin(4x + 5y) \geq 0 - \frac{9}{4} + 0 - \frac{1}{5} - 1$$

Условие Липшица:

Непрерывная дифференцируемость функции вместе с наклонное дополнение условия Липшица.

δ) Градиентный метод второго порядка

Вспоминается следующий теорема о сходимости метода:

Th Если для наклонной функции $f(x)$, удовлетворяющей условию:

$$(*) m \|y\|^2 \leq (f''(x)y, y) \leq M \|y\|^2, \quad m > 0 \quad \forall x, y \in E^n$$

(такие φ-ые ограничены сверху и у них \exists (!) минимум x^*),
используется метод Ньютона, в котором x_k вычисляется из
уравнений:

$$f(x) - f(x_k) \leq \frac{1}{2} d(f'_k, p_k); \quad 0 < \varepsilon < \frac{1}{2}$$

($p_k = - (f''(x_k))^{-1} f'(x_k)$ — направление спуска $f(x)$; то независимо от борда начальной точки x_0 , последовательность $\{x_k\}$ сходится к точке минимума со сверхлинейной скоростью:

$$\|x_{N+l} - x_*\| \leq C \lambda_N \dots \lambda_{N+l} \quad \forall l \geq 0, \quad \lambda_i \xrightarrow[i \rightarrow \infty]{} 0$$

Существование обратной матрицы вторых производных
и её ограниченность

$$f''(x,y) = \begin{pmatrix} f''_{xx} & f''_{xy} \\ f''_{yx} & f''_{yy} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 - 16 \sin(4x+5y) & -20 \sin(4x+5y) \\ -20 \sin(4x+5y) & 10 - 25 \sin(4x+5y) \end{pmatrix}$$

Для того чтобы $\det f''(x,y) \neq 0 \Leftrightarrow$

$$\Leftrightarrow [2 - 16 \sin(4x+5y)][10 - 25 \sin(4x+5y)] + [20 \sin(4x+5y)]^2 = 0 \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow [10[42 - 21 \sin(4x+5y) - 40 \cos(4x+5y)] = 0] \text{ — исчеза}$$

T.e. $\det f''(x,y) \neq 0 \quad \forall x, y \in E^2$, где E — некоторая окрестность точки $(-0.5, 1)$ (подсчитано вручную)

Дополнение неравенства (*)

Мы имеем непрерывные и ограниченные вторые производные
функции $f(x)$ на некоторой области, значит:

$$m = \inf_{E^2} f''(x,y); \quad M = \sup_{E^2} f''(x,y)$$

3) Описание алгоритма

a) Градиентный метод первого порядка с посочинческим шагом

Дано: x_0 - начальная точка, ϵ - необходимая точность

Алгоритм:

$$1^{\circ} \quad x_{k+1} = x_k - \nabla f(x_k)$$

2^о Если $\|x_{k+1} - x_k\| < \epsilon$ - выход из алгоритма

3^о переход к шагу 1^о, $k++$

б) Градиентный метод второго порядка с выбором шага по методу Пшеничной.

Дано: x_0 - начальное приближение, ϵ - необходимая точность

Алгоритм:

$$1^{\circ} \quad p_k = -f''(x_k) \cdot f'(x_k)$$

2^о Находим α_k :

$$1. \quad \alpha_k = 1$$

$$2. \quad x = x_k + p_k \cdot \alpha_k$$

3. Если $f(x) - f(x_k) > \epsilon \alpha_k (f', p_k)$ выходим
иначе $\alpha_k = 2$

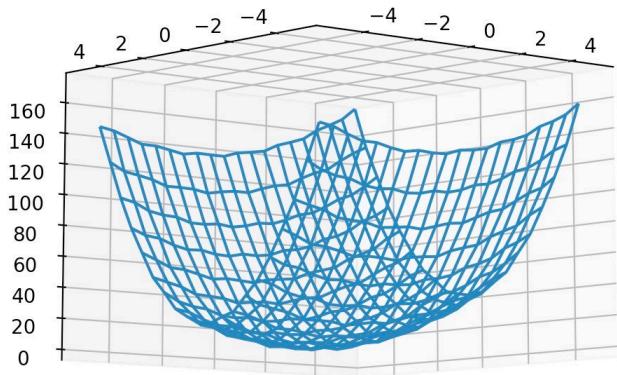
4. Возвр. к шагу 2.

$$3^{\circ} \quad x_{k+1} = x_k + \alpha_k p_k$$

4^о Если $\|x_{k+1} - x_k\| < \epsilon$ - выход из алгоритма
иначе возвр. к шагу 1^о

4 Результаты

Прежде чем начинать разработку метода, удачнее всего сначала построить график функции:



Так же проанализировав аналитический вид ф-ции — сумма парaboloida и персодического ф-ции можно сделать вывод о наличии глобального минимума в окрестности точки $(-0.1, -1)$, которую и будем искать наименьшее значение

a) Градиентный метод

$$\varepsilon = 0.1$$

$$\bar{x} = (-1.57, -0.33)$$

$$f(\bar{x}) = -3.3$$

$$\varepsilon = 0.001$$

$$\bar{x} = (-1.648, -0.247)$$

$$f(\bar{x}) = -3.418$$

$$\varepsilon = 0.0001$$

$$\bar{x} = (-1.6478, -0.2371)$$

$$f(\bar{x}) = -3.4183$$

Проверка результатов

$$f(x, y) = x^2 + 5y^2 + \sin(4x + 5y) + 3x + 2y$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x + 4 \cdot \cos(4x + 5y) + 3$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 10y + 5 \cos(4x + 5y) + 2$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 2 - 16 \sin(4x + 5y)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = 10 - 25 \sin(4x + 5y)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = -10 \sin(4x + 5y)$$

Траектория $(\bar{x}_k, f(\bar{x}_k))$ в ходе выполнения метода градиентного

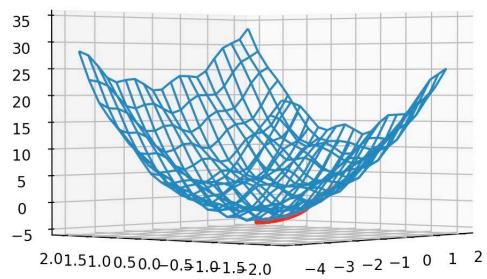
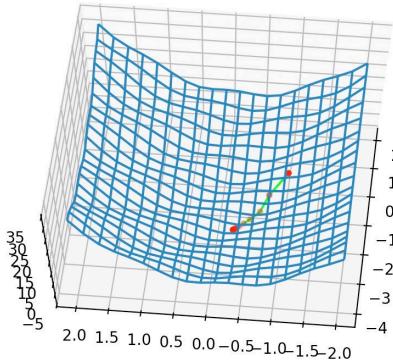
небольш. и гор. усл. лок. минимума

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 8.50e-6 \approx 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = -5.48e-6 \approx 0$$

$$H(x, y) = 527.766$$

Графический итеративный:



На первом рисунке изображены шаги метода (каждый 100 шаг). Второй рисунок иллюстрирует движение градиентного метода.

8) Градиентный метод 2го порядка с выбором шага по способу Птицекского.

$$\varepsilon = 0.1$$

$$\bar{x} = (-1.64, -0.24)$$

$$f(\bar{x}) = -3.41$$

$$\varepsilon = 0.001$$

$$\bar{x} = (-1.643, -0.240)$$

$$f(\bar{x}) = -3.418$$

$$\varepsilon = 0.0001$$

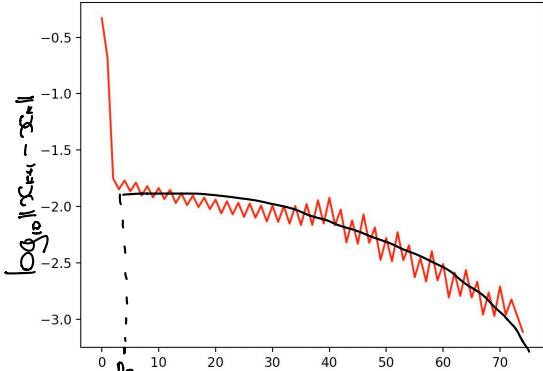
$$\bar{x} = (-1.6479, -0.2375)$$

$$f(\bar{x}) = -3.4183$$

Подтверждение сходимостиной скорости сходимости для точности 0.01

Будем рассматривать поведение величины $\log \|\bar{x}_{k+1} - \bar{x}_k\|$ на каждом шаге. В силу линейной скорости сходимости градиент зависимости линейных величин от номера шага будет линейным, причем константа d из опр. лин. сод. будет характеризовать угол наклона.

Рассмотрим результаты полученные в ходе эксперимента:



Использовалась точность 0.001 так как для $\varepsilon = 0.01$ неизвестно физически смысла блогр.

На графике видно, что начиная с шага n=10 график имеет линейную скорость убывания

step

Результаты выполнения градиентного методами из одной точки

Возимо нач. точку $(-1.2, -0.31)$; Точность $E = 0.01$

Результаты:

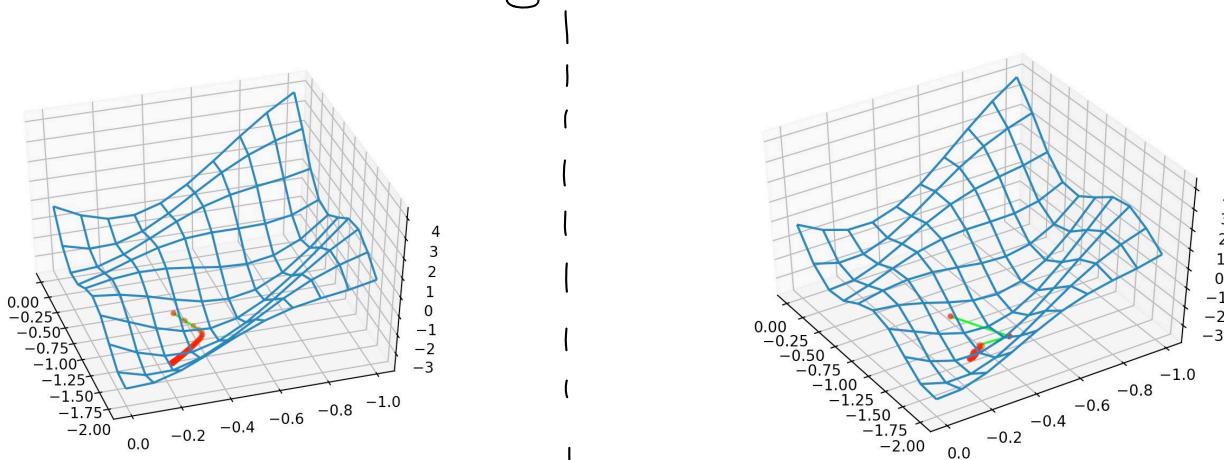
Метод 1^{го} порядка

$$x_{\min} = (-1.64, -0.23) \\ f(x_{\min}) = -3.14$$

Метод 2^{го} порядка с виб. по

$$x_{\min} = (-1.64, -0.23) \\ f(x_{\min}) = -3.14$$

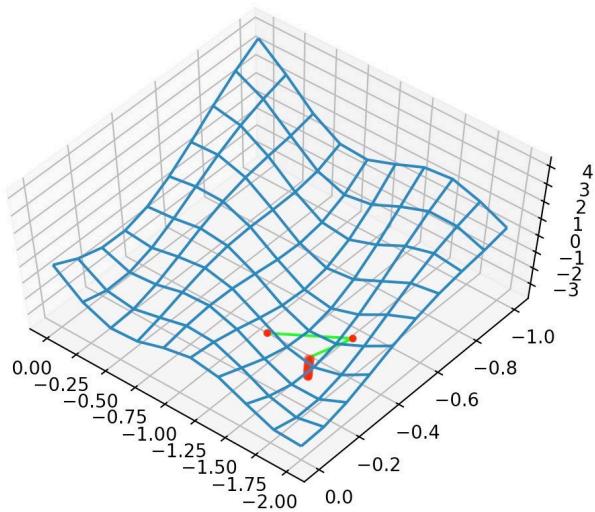
Т.е. видно что оба метода достигли необходимой точности.
Но интересно проанализировать траектории:



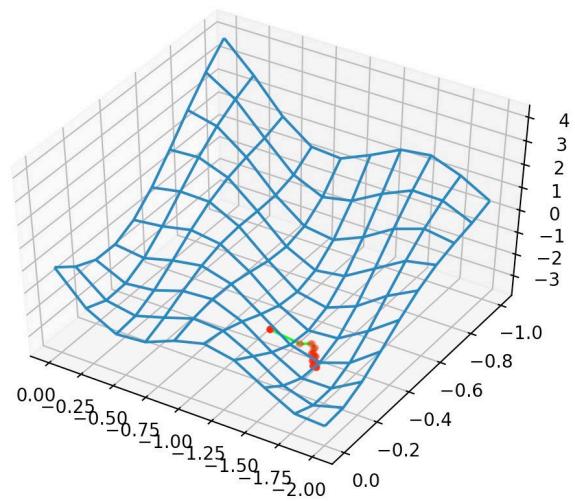
Видно, что градиентный метод 1^{го} порядка плавно спускался с горки в обрз, когда метод 2^{го} порядка двигался скакками.

Это можно объяснить тем, что у М.Л. порядка "скорость" зависит только от маленьких градиентов, в силу того, что шаг постоянен. А метод с выбором шага по способу Левенберга-Марквардта максимально возможен шаг и уменьшает шаг тех пор, пока не получит выпуклую функцию.

В подтверждение слов, рассмотрим поведение 2^{го} метода с различными параметрами шага (скорость уменьшения ϵ)



Малое грубление $\epsilon = 0.4$



Крупное грубление $\epsilon = 0.05$