

# Решение системы линейных уравнений методом наискорейшего градиентного спуска

Коломзаров ИВТ-22

12 мая 2025 г.

## 1 Описание метода

Метод наискорейшего градиентного спуска является итерационным методом решения систем линейных уравнений. Метод применяется для решения систем вида

$$Ax = b, \quad (1)$$

где  $A$  — положительно определенная симметричная матрица коэффициентов,  $b$  — вектор правых частей системы,  $x$  — вектор неизвестных.

Метод заключается в построении последовательности векторов  $x_k$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots$ , сходящейся к вектору  $\xi$  — решению системы (1). Рассмотрим функцию

$$f(x) = (Ax, x) - 2(x, b) \quad (2)$$

Данная функция является квадратичной относительно координат вектора  $x$ , так как содержит члены второго порядка по этим координатам:

$$f(x) = \sum_i \sum_j a_{ij} x_i x_j - 2 \sum_i x_i b_i$$

Покажем, что точка минимума функции  $f(x)$  существует и является решением  $\xi$  системы уравнений (1).

Так как матрица системы (1) положительно определена, то определитель матрицы системы не равен нулю. Следовательно, система имеет единственное решение. Пусть  $x = \xi + \Delta$  — произвольный вектор, тогда значение функции в  $x$  равно:

$$\begin{aligned} f(x) &= f(\xi + \Delta) = (A(\xi + \Delta), \xi + \Delta) - 2(\xi + \Delta, b) \\ &= (A\xi, \xi) + (A\xi, \Delta) + (A\Delta, \xi) + (A\Delta, \Delta) - 2((\xi, b) + (\Delta, b)) \\ &= f(\xi) + (A\xi - b, \Delta) + (A\Delta, \Delta) \geq f(\xi) \end{aligned}$$

Таким образом,  $f(x)$  ограничена снизу значением  $f(\xi)$ .

Введем понятие невязки, показывающее, насколько на  $i$ -м шаге  $Ax_i$  отличается от  $b$ , то есть

$$r_i = b - Ax_i \quad (3)$$

Найдем градиент  $\nabla f$  функции  $f(x)$ . Пусть  $p$  — произвольный единичный вектор. Тогда,

$$f(x + tp) = f(x) + 2tf(Ax - b, p) + t^2(Ap, p).$$

Найдем значение, при котором производная достигает максимума, то есть найдем производную функции одной переменной  $f(t)$ , при условии, что  $t = 0$ :

$$\left. \frac{df(x + tp)}{dt} \right|_{t=0} = 2(Ax - b, p) = 2|Ax - b| \cos \varphi, \quad (4)$$

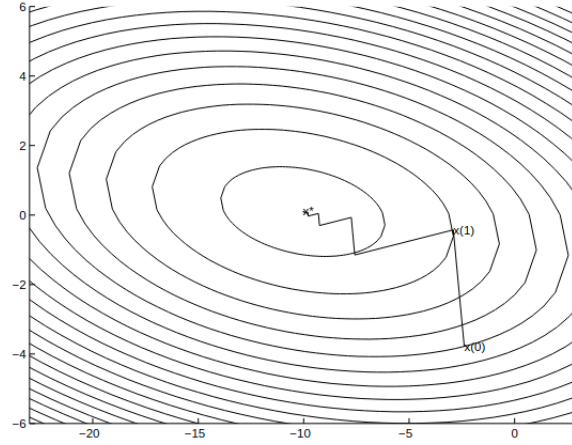
где  $\varphi$  — угол между  $Ax - b$  и  $p$ , и заметим, что при  $\varphi = 0$  производная достигает максимального значения, то есть, когда векторы  $p$  и  $Ax - b$  сонаправлены. Таким образом, градиент функции:

$$\nabla f = Ax - b = -r.$$

Введем итерационный процесс:

$$x_{i+1} = x_i + \alpha_i \cdot p_i = x_i + \alpha_i \nabla f = x_i + \alpha_i r_i \quad (5)$$

Функция  $f(x)$  убывает при движении в направлении вектора  $r_i$  от точки  $x_i$  до тех пор, пока луч  $x_i + \alpha_i \cdot r_i$ , не достигнет более низкого множества уровня функции  $f(x)$ . В такой точке касания  $x_{i+1}$  функция  $f(x)$  достигает минимального значения локально, при этом  $f(x_{i+1}) < f(x_i)$ .



Для определения коэффициента шага в (5) найдем минимум функции  $f(x_i + \alpha_i r_i)$ :

$$\frac{df(x_i + \alpha_i r_i)}{d\alpha_i} = 0$$

$$d(f(x_i) + 2\alpha_i(Ax_i, r_i) + \alpha_i^2(Ar_i, r_i) - 2\alpha_i(b, r_i)) = 0$$

$$2(Ax_i - b, r_i) + 2\alpha_i(Ar_i, r_i) = 0$$

$$\alpha_i = \frac{(r_i, r_i)}{(Ar_i, r_i)}$$

Если матрица не симметрична, то части равенства  $Ax = b$  можно домножить на транспонированную матрицу  $A^T$ :

$$A^T Ax = A^T b,$$

получив равносильную систему, матрица которой симметрична и положительно определена. Введем понятие ошибки:

$$e_i = x_i - x \quad (6)$$

Тогда ошибка и невязка связаны соотношением:

$$r_i = b - A(e_i + x) = b - Ae_i - Ax = -Ae_i + (b - Ax) = -Ae_i \quad (7)$$

## 2 Алгоритм

Объединив полученные формулы, имеем:

$$r_i = b - Ax_i \quad (8)$$

$$\alpha_i = \frac{(r_i, r_i)}{(Ar_i, r_i)} \quad (9)$$

$$x_{i+1} = x_i + \alpha_i \cdot r_i \quad (10)$$

Данный рекуррентный алгоритм требует два произведения матрица-вектор за итерацию. Вычислительная сложность алгоритма, зависящая от этой операции, может быть упрощена, если в уравнении (8) умножить обе части равенства на  $-A$  и прибавить  $b$ :

$$r_{i+1} = r_i - \alpha_i Ar_i. \quad (11)$$

Произведение  $Ar$ , которое используется в уравнениях (7) и (9), можно вычислить только один раз. Недостатком такой оптимизации является то, что в уравнении (9) не используется значение  $x_i$ , то есть отсутствует обратная связь по  $x$ . Таким образом накопление ошибки округления может привести к сходимости последовательности  $x_i$  к точке, не совпадающей с решением системы уравнений. Этого можно избежать, если раз в определенное число итераций пересчитывать  $Ax$ .

## Список литературы

- [1] [https://books-vuzi.narod.ru/olderfiles/1/VICH\\_MATH\\_MAXIMA.PDF](https://books-vuzi.narod.ru/olderfiles/1/VICH_MATH_MAXIMA.PDF)
- [2] <https://users.cs.utah.edu/~haocheng/notes/NoteonConjugateGradientMethod.pdf>
- [3] <https://antonleykin.math.gatech.edu/math2605fall10/PROJECTS/SteepestDescent.pdf>
- [4] [https://ocw.mit.edu/courses/18-409-topics-in-theoretical-computer-science-an-algorithmists-toolkit/68f1b1ba4d419ee8f3b67a41ebf258e8/MIT18\\_409F09\\_scribe21.pdf](https://ocw.mit.edu/courses/18-409-topics-in-theoretical-computer-science-an-algorithmists-toolkit/68f1b1ba4d419ee8f3b67a41ebf258e8/MIT18_409F09_scribe21.pdf)
- [5] <https://antonleykin.math.gatech.edu/math2605fall10/PROJECTS/SteepestDescent.pdf>
- [6] <https://www.cs.umd.edu/users/oleary/a600/cgnotes.pdf>
- [7] <https://people.eecs.berkeley.edu/~satishr/cs270/sp11/rough-notes/Linear-Equations.pdf>
- [8] [https://www.phys.uconn.edu/~rozman/Courses/m3511\\_18s/downloads/steepest-descent.pdf](https://www.phys.uconn.edu/~rozman/Courses/m3511_18s/downloads/steepest-descent.pdf)