

СРАВНИТЕЛЬНЫЙ АНАЛИЗ НЕЛОКАЛЬНЫХ ГРАДИЕНТНОГО И КВАЗИНЬЮТОНОВСКОГО МЕТОДОВ

А.А. Ступкин, А.А. Харитонюк, 4 курс

*Научный руководитель – В.М. Мадорский, к.ф.-м.н., доцент.
Брестский государственный университет имени А.С. Пушкина*

Пусть необходимо решить уравнение

$$F x = f x + g x = 0, \quad f \in C_D^2, g \in C_D. \quad (1)$$

Для решения уравнения (1), аппроксимируя $g x$ рядом Фурье и в качестве $f x$ берем $f x - g_{approx} x$ и соответственно вместо $g x$ берем $g x - g_{approx} x$. Далее применим следующие не-локальные итерационные процедуры.

Градиентный метод:

Шаг 1 Последовательные приближения находятся по формуле:

$$x_{k+1} = x_k - \beta_k \frac{\overline{f'} x_k f x_k - f x_k^2 + \beta_{k-1} g x_k^2}{\overline{f'} x_k f x_k^2} \quad (2)$$

Шаг 2. Если $f x_k + g x_k < \varepsilon$, то приближенное решение уравнения (1) найдено, иначе пересчитывается шаговая длина по формуле:

$$\beta_{k+1} = \min \left\{ 1, \frac{\beta_k f x_k^2 + \beta_{k-1} g x_k^2}{f x_{k+1}^2 + \beta_k g x_{k+1}^2} \right\}, \quad \beta_0, \beta_{-1} \in 10^{-3}, 10^{-1}, \quad (3)$$

и переходим на шаг 1.

Относительно операторов f и g полагаем, что имеют место соотношения: $f''(x) \leq K$, $\beta_n g x_{n+1} - \beta_{n-1} g x_n \leq \beta_n L x_{n+1} - x_n$.

Теорема.

Пусть в интересующей нас области D существует решение уравнения (1). Тогда при выполнении перечисленных выше условий, накладываемых на операторы f и g , если начальное приближение x_0 и шаговая длина β_0 таковы, что выполняется соотношение $\varepsilon_0 = KB^2 + LB \beta_0 f x_0 < 1$, итерационный процесс (2)- (3) со сверхлинейной (локально с квадратичной) скоростью сходится к решению уравнения (1).

Доказательство теоремы вполне аналогично тому, как это проводится в работе [2].

Квазиньютоновский метод:

Шаг 1 Решается линейная система относительно Δx_k :

$$f(x_k) \Delta x_k = -\beta_n (f' x_k + \beta_k g(x_k)) \quad (4)$$

Шаг 2 Рассчитывается новое значение x_{k+1} :

$$x_{k+1} = x_k + \Delta x_k \quad (5)$$

Шаг 3. Если $f x_k + g x_k < \varepsilon$, то приближенное решение уравнения (1) найдено, иначе пересчитывается шаговая длина по формуле:

$$\beta_{k+1} = \min \left\{ 1, \frac{\beta_k f x_k^2 + \beta_{k-1} g x_k^2}{f x_{k+1}^2 + \beta_k g x_{k+1}^2} \right\}, \quad \beta_0, \beta_{-1} \in 10^{-3}, 10^{-1}, \quad (6)$$

и переходим на шаг 1.

Вычислительный эксперимент и его обсуждение

Для тестирования использовалась система:

$$2x_1 + x_2 + x_3 + \dots + x_n = 3 - n;$$

$$x_1 + 2x_2 + x_3 + \dots + x_n = 3 - n;$$

$$x_1 + x_2 + 2x_3 + \dots + x_n = 3 - n;$$

...

$$x_1 + x_2 + \dots + x_{n-1} + 2x_n = 3 - n;$$

$$x_1 x_2 x_3 \dots x_n = \pm 1;$$

Система тестировалась при значениях случайным образом полученных из интервалов $-2,2$, $-3,3$, $-5,5$ и запускалась на тестирование 1000 раз. В качестве точности ε использовалась величина $E-10$. Для градиентного метода в случае, если заданная точность не достигнута за 100000 итераций, для квазиньютоновского- 1000 итераций (в связи с большими затратами на каждую итерацию квазиньютоновского метода), запуск считался неудавшимся.

Тестирование проводилось на компьютере: процессор 2.2 ГГц, ОЗУ 1024 Мб, программа написана на Visual C#.

Результаты тестирования сведены в таблице:

Таблица – Связь между эффективностью процессов и начальными данными.

Интервал начальных приближений	Метод	
	Градиентный	Квазиньютоновский
-2,2	95,1%(40184,8)	98,5%(14053,7)
-3,3	84,2%(55629,9)	94,3%(15053,2)
-5,5	71,1%(147307,5)	93,3%(10163,1)

В ячейках таблицы показан процент удавшихся запусков, в скобках указано среднее время (в микросекундах), понадобившееся программе, чтобы достигнуть заданной точности. В связи с этим можно сделать следующие выводы: квазиньютоновский метод оказался эффективнее как по широте области сходимости, так и по скорости сходимости к решению.

Список использованных источников

1. Приближённое решение операторных уравнений / М.А. Красносельский [и др.]; - Москва: Наука, 1969. – 455с.
2. Мадорский, В.М. Квазиньютоновские процессы для решения нелинейных уравнений / В.М. Мадорский. – Брест : БрГУ, 2005. – 174с.