

2.3. Численное решение нелинейных уравнений и систем уравнений. Методы простой итерации и Ньютона.

Численное решение нелинейных уравнений и систем уравнений

Этапы изучения:

- Исследование корней (количество)
- Выделение корней (выделение областей, в которых находится 1 корень)
- Итерационное уточнение корней

Итерационные методы решения нелинейных уравнений

Пусть задана функция $f(x)$ действительного переменного. Требуется найти корни уравнения

$$f(x)=0 \quad (1)$$

1. Метод простой итерации. Он состоит в том, что уравнение (1) заменяется эквивалентным уравнением

$$x=s(x) \quad (2-a)$$

Итерации образуются по правилу

$$x_{n+1}=s(x_n), n=0, 1, \dots, \quad (2-b)$$

причем задается начальное приближение x_0 . Для сходимости большое значение имеет выбор функции $s(x)$. Эту функцию можно задавать различными способами, однако обычно она берется в виде

$$s(x)=x+\tau(x)f(x), \quad (2-c)$$

причем функция $\tau(x)$ не меняет знака на том отрезке, где отыскивается корень. Метод простой итерации сходится при надлежащем выборе начального приближения x_0 , если $|s'(x^*)| < 1$, где x^* - корень уравнения (1).

Метод релаксации - частный случай метода простой итерации, он получается при $\tau(x) = \tau = \text{const}$.

$$\frac{x_{n+1}-x_n}{\tau} = f(x_n), n=0, 1, \dots \quad (3)$$

Метод релаксации сходится при условии

$$-2 < \tau f'(x^*) < 0. \quad (4)$$

Если в некоторой окрестности корня выполняются условия

$$f'(x) < 0, 0 < m < |f'(x)| < M, \quad (5)$$

то метод релаксации сходится при $\tau \in (0, 2/M)$.

Чтобы выбрать оптимальный параметр τ в методе релаксации, рассмотрим уравнение для погрешности $z_n = x_n - x^*$. Подставляя $z_n = x_n - x^*$ в (3) получим уравнение

$$\frac{z_{n+1}-z_n}{\tau} = f(x^* + z_n)$$

По теореме о среднем имеем

$$f(x^* + z_n) = f(x^*) + z_n f'(x^* + \Theta z_n) = z_n f'(x^* + \Theta z_n)$$

где $\Theta \in (0,1)$. Т.о., для погрешности метода релаксации выполняется уравнение

$$\frac{z_{n+1} - z_n}{\tau} = f'(x^* + \Theta z_n) z_n$$

Отсюда приходим к оценке

$$|z_{n+1}| \leq \max\{|1 - \tau M|, |1 - \tau m|\} \cdot |z_n|.$$

Наилучшая оценка достигается при $|1 - \tau M| = |1 - \tau m|$, т.о. оптимальным значением параметра является $\tau_0 = 2/(M+m)$. При этом значении τ имеем $\rho_0 = \frac{1-\xi}{1+\xi}$, $\xi = \frac{m}{M}$, так что для погрешности справедлива оценка $|z_n| \leq \rho_0^n |z_0|$, $n = 0, 1, \dots$

2. Метод Ньютона. Пусть начальное приближение x_0 известно. Заменим $f(x)$ отрезком ряда Тейлора $f(x) \approx f(x_0) + (x-x_0)f'(x_0)$ и за следующее приближение возьмем $x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$.

Вообще, если итерация x_k известна, то следующее приближение x_{k+1} в методе Ньютона определяется по формуле $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$, $k=0, 1, \dots$

Метод Ньютона имеет квадратичную сходимость, т.е. погрешность на следующей итерации пропорциональна квадрату погрешности на предыдущей итерации: $x_{k+1} - x^* = O((x_k - x^*)^2)$.

Итерационные методы для систем нелинейных уравнений

$$\vec{f}(\vec{x}) = 0, \quad \left| \frac{\partial \vec{f}}{\partial \vec{x}}(\vec{x}^*) \right| \neq 0 \text{ (иначе кратный корень, трудно решать)}$$

1. Метод простой итерации.

$$\vec{x} = \vec{\varphi}(\vec{x})$$

$$\vec{x}_0 - \text{начальное приближение, } \vec{x}^{k+1} = \vec{\varphi}(\vec{x}^k)$$

2. Модификации метода простой итерации.

По Зейделю:

$$\begin{cases} x_1^{k+1} = \varphi_1(x_1^k, \dots, x_n^k) \\ x_2^{k+1} = \varphi_2(x_1^{k+1}, x_2^k, \dots, x_n^k) \\ \vdots \\ x_n^{k+1} = \varphi_n(x_1^{k+1}, \dots, x_{n-1}^{k+1}, x_n^k) \end{cases}$$

Метод релаксации:

$$\tilde{x}_i^{k+1} = \varphi_i(x_1^{k+1}, \dots, x_{i-1}^{k+1}, x_i^k, \dots, x_n^k) \text{ (по Зейделю)}$$

$$x_i^{k+1} = \tilde{x}_i^{k+1} + (\varpi - 1)(\tilde{x}_i^{k+1} - x_i^k), \quad \varpi - \text{параметр релаксации.}$$

3. Метод Ньютона.

$$\vec{f}(\vec{x}) = 0$$

$$\vec{f}(\vec{x}^k + (\vec{x} - \vec{x}^k)) = 0$$

2.3

$$\vec{f}(\vec{x}^k) + \frac{\partial \vec{f}}{\partial \vec{x}}(\vec{x}^k)(\vec{x} - \vec{x}^k) + \dots = 0$$

$$\vec{x}^{k+1} = \vec{x}^k - \left[\frac{\partial \vec{f}}{\partial \vec{x}}(\vec{x}^k) \right]^{-1} \vec{f}(\vec{x}^k)$$