

1. Локализация корней.

$$a_3 = 1, a_0 = 20$$

Локализовать действительные корни в уравнении:

$$f(x) = 20x^3 - 4x^2 - 5x + 1.$$

$A = \max\{4, 5, 1\} = 5, B = \max\{20, 4, 5\} = 20 \Rightarrow$ все вещ. корни на отрезке $[\alpha, \beta]$

$$\alpha = \frac{|a_2|}{|a_3|+B} = \frac{1}{1+20} = \frac{1}{21}; \beta = 1 + \frac{A}{|a_0|} = 1 + \frac{5}{20} = \frac{5}{4}$$

$$\text{на } \left[\frac{1}{21}, \frac{5}{4}\right] \cup \left[-\frac{5}{4}, -\frac{1}{21}\right]$$

Th Декарта: $\left. \begin{array}{l} f(\alpha_0) = 158301 > 0 \\ f(\alpha_1) = -1323 < 0 \\ f(\alpha_2) = -2574 < 0 \\ f(\alpha_3) = 12 > 0 \end{array} \right\} \Rightarrow$ 2 смены знака \Rightarrow либо 2, либо 0 вещесств. полож. корней

$$f(\alpha) > 0, f(\beta) < 0, f(-\beta) < 0, f(-\alpha) > 0$$

$$f'(x) = 60x^2 - 8x - 5$$

$$f'(\alpha) < 0, f'(\beta) > 0, f'(-\beta) > 0, f'(-\alpha) < 0$$

$$f''(x) = 120x - 8$$

$$f''(\alpha) < 0, f''(\beta) > 0, f''(-\beta) < 0, f''(-\alpha) < 0$$

$$f'''(x) = 120$$

$$f'''(\alpha) > 0, f'''(\beta) > 0, f'''(-\beta) > 0, f'''(-\alpha) > 0$$

$$\Delta_+ = S(\alpha+0) - S(\beta-0) = 2 - 0 = 2$$

$$\Delta_- = S(-\beta+0) - S(-\alpha-0) = 3 - 2 = 1 \Rightarrow \left. \begin{array}{l} 2 \text{ корня на } [\alpha, \beta] \\ 1 \text{ отр на } [-\beta, -\alpha] \end{array} \right\}$$

2. Порядок сходимости итерационного метода.

Определить порядок сходимости итерационного метода при вычислении квадратного корня $x^* = \sqrt{a}$:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{11x_n^4 - 4x_n^2a + a^2}{16x_n^5}(x_n^2 - a)$$

Если p - порядок сходимости, то $|x_{n+1} - x^*| \leq C |x_n - x^*|^p, x^* = \sqrt{a}$

$$x_{n+1} = \varphi(x_n) = x_n - \frac{11x_n^4 - 4x_n^2a + a^2}{16x_n^5}(x_n^2 - a)$$

$$\varphi(x^*) = 0, \varphi'(x^*) = 0, \varphi''(x^*) = 0, \varphi'''(x^*) = 0, \varphi^{(4)}(x^*) \neq 0 \Rightarrow \text{4-ый порядок сходимости}$$

3. Метод Ньютона и Гаусса-Ньютона.

Решение проблемы многомерной линейной регрессии нормальным уравнением очень похоже на обобщение метода Ньютона на многомерный случай. Но это не так. Укажите, в чём различие между методами. В одномерном случае

$$f(x) \approx f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) = 0$$

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$

Обобщение метода Ньютона на многомерный случай выглядит так.

$$F(\vec{\beta}) \approx F(\vec{\beta}^{(0)}) + \sum_{i=1}^n \frac{\partial F(\vec{\beta}^{(0)})}{\partial \beta_i} (\beta_i - \beta_i^0) = 0$$

3. Метод Ньютона и Гаусса-Ньютона.

Решение проблемы многомерной линейной регрессии нормальным уравнением очень похоже на обобщение метода Ньютона на многомерный случай. Но это не так. Укажите, в чём различие между методами. В одномерном случае

$$f(x) \approx f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) = 0$$

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$

Обобщение метода Ньютона на многомерный случай выглядит так.

$$F(\vec{\beta}) \approx F(\vec{\beta}^{(0)}) + \sum_{i=1}^n \frac{\partial F(\vec{\beta}^{(0)})}{\partial \beta_i} (\beta_i - \beta_i^0) = 0$$

$$F(\vec{\beta}^{(0)}) + \nabla F(\vec{\beta}^{(0)}) \vec{p} = 0$$

В случае поиска минимума функции F к нулю приравняем частные производные F

$$\frac{\partial F(\vec{\beta})}{\partial \beta_i} \approx \frac{\partial F(\vec{\beta}^{(0)})}{\partial \beta_i} + \sum_{j=1}^n \frac{\partial^2 F(\vec{\beta}^{(0)})}{\partial \beta_i \partial \beta_j} (\beta_j - \beta_j^0) = 0$$

Хинт: покажите, что

$$2J^T J \neq H_{ij}$$

H_{ij} - гессиан F.

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \quad f'(x) = \frac{5}{2} |x|^{3/2}$$

$$x_{n+1} = x_n - \frac{2}{5} |x_n|$$

$$\varphi'(x) = 1 - \frac{2}{5} \operatorname{sgn}(x) \neq 0 \Rightarrow \text{лиш. предполож.}$$

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}, \quad \varphi'(x) = 1 - \frac{(f'(x))^2 - f(x) \cdot f''(x)}{(f'(x))^2} = 1 - 1 + \frac{f(x) \cdot f''(x)}{(f'(x))^2} = \frac{f(x) \cdot f''(x)}{(f'(x))^2} \stackrel{x=x_k}{=} 0$$

$$\varphi''(x) = \frac{(f'f'' + f f''')(f')^2 - 2 f f' f' f''}{(f')^4} = \frac{(f')^3 f'' + f (f')^2 f''' - 2 f f' (f'')^2}{(f')^4} \stackrel{x=x^*}{=} \frac{f''}{f'} \neq 0 \Rightarrow \text{лиш. предполож.}$$