#### Лабораторная работа 2

# Методы минимизации функций одной переменной, использующие информацию о производных целевой функции

**Постановка задачи:** Требуется найти безусловный минимум функции одной переменной f(x) т.е. такую точку  $x^* \in U$ , что  $f(x^*) = \min_{x \in U} f(x)$ . Значение точки минимума вычислить приближенно с заданной точностью  $\varepsilon$ .

В лабораторной работе №1 были рассмотрены прямые методы решения этой задачи. В данной работе рассматриваются методы, в которых используются значения производных целевой функции.

Пусть на предварительно выбранном интервале неопределенности  $U_0 = [a;b]$  целевая функция f(x) является выпуклой дифференцируемой функцией. Тогда для f(x) необходимым и достаточным условием глобального минимума является условие

$$f'(x) = 0, \quad x \in U_0 = [a;b]$$
 (1)

#### Метод средней точки

**Стратегия поиска:** Если определение производной f'(x) в (1) не представляет затруднений, то в процедуре исключения отрезков методом дихотомии вычисление двух значений f(x) вблизи середины очередного отрезка можно заменить вычислением одного значения f'(x) в его средней точке  $\overline{x} = \frac{a+b}{2}$ . Сравнивая  $f'(\overline{x})$  с нулем, делим отрезок поиска точки  $x^*$  ровно вдвое, причем на каждой итерации вычисляется только одно значение f'(x).

#### Алгоритм:

- 1. Выбрать начальный интервал неопределенности  $U_{\scriptscriptstyle 0}$  = [a;b] и точность  $\varepsilon$  .
- 2. Положить  $\bar{x} = \frac{a+b}{2}$ . Вычислить  $f'(\bar{x})$ .
- 3. Проверка на окончание поиска: если  $|f'(\bar{x})| \le \varepsilon$ , то положить  $x^* = \bar{x}$ ,  $f^* = f(\bar{x})$  и завершить поиск, иначе перейти к шагу 4.
- 4. Сравнить  $f'(\bar{x})$  с нулем. Если  $f'(\bar{x}) > 0$ , то продолжить поиск на отрезке  $[a; \bar{x}]$ , положив  $b = \bar{x}$ , иначе перейти к отрезку  $[\bar{x}; b]$ , положив  $a = \bar{x}$ . Перейти к шагу 2.

#### Метод хорд

**Стратегия поиска:** Пусть на концах отрезка [a;b] производная f'(x) имеет разные знаки, т.е.  $f'(a) \cdot f'(b) < 0$ . Тогда на интервале (a;b) найдется точка, в которой f'(x) обращается в нуль. В этом случае поиск точки минимума f(x) на отрезке [a;b] эквивалентен решению уравнения f'(x) = 0 на интервале (a;b).

Сущность метода хорд приближенного решения уравнения f'(x) = 0 на отрезке [a;b] при  $f'(a) \cdot f'(b) < 0$  состоит в исключении отрезков путем определения точки  $\tilde{x}$  - точки пересечения с осью Ox хорды графика функции f'(x) на [a;b].

Координата точки  $\tilde{x}$  равна:

$$\widetilde{x} = a - \frac{f'(a)}{f'(a) - f'(b)}(a - b). \tag{2}$$

Отрезок дальнейшего поиска точки  $x^*$  (отрезок  $[a; \tilde{x}]$  или  $[\tilde{x}; b]$ ) выбирается в зависимости от знака  $f'(\tilde{x})$  так же, как в методе средней точки. На каждой итерации, кроме первой, необходимо вычислять только одно новое значение f'(x).

#### Алгоритм:

- 1. Выбрать начальный интервал неопределенности  $U_0 = [a;b]$  и точность  $\varepsilon$ .
- 2. Найти  $\tilde{x}$  по формуле (2). Вычислить  $f'(\tilde{x})$ . Перейти к шагу 3.
- 3. Проверка на окончание поиска: если  $|f'(\widetilde{x})| \le \varepsilon$ , то положить  $x^* = \overline{x}$ ,  $f^* = f(\overline{x})$  и завершить поиск, иначе перейти к шагу 4.
- 4. Переход к новому отрезку. Если  $f'(\widetilde{x}) > 0$ , то положить  $b = \widetilde{x}$ ,  $f'(b) = f'(\widetilde{x})$ , иначе положить  $a = \widetilde{x}$ ,  $f'(a) = f'(\widetilde{x})$ . Перейти к шагу 2.

#### Метод Ньютона

**Стратегия поиска:** Для приближенного решения уравнения (1) используется метод касательных. Пусть  $x_0 \in [a;b]$  - нулевое, или начальное приближение к искомой точке  $x^*$ . Линеаризуем функцию F(x) = f'(x) в окрестности начальной точки, приближенно заменив дугу графика этой функции касательной в точке  $(x_0, f'(x_0))$ :

$$F(x) \approx F(x_0) + F'(x_0) \cdot (x - x_0)$$
 (3)

Выберем в качестве следующего приближения к  $x^*$  точку  $x_1$  пересечения касательной с осью абсцисс. Приравнивая к нулю правую часть в (3), получим первый элемент  $x_1 = x_0 - \frac{F(x_0)}{F'(x_0)}$  итерационной последовательности  $\{x_k\}$ ,  $k = 1, 2 \dots$ 

В очередной точке  $x_k$  строится линейная аппроксимация функции F(x) и точка, в которой эта аппроксимирующая функция обращается в нуль, используется в качестве следующего приближения  $x_{k+1}$ .

Уравнение касательной к графику F(x) в точке  $x=x_k$  имеет вид  $y=F(x_k)+F'(x_k)\cdot(x-x_k)$ , поэтому точка  $x=x_{k+1}$ , найденная из условия y=0, определяется формулой  $x_{k+1}=x_k-\frac{F(x_k)}{F'(x_k)}$ . Возвращаясь к обозначению F(x)=f'(x), получим, что для решения уравнения f'(x)=0 необходимо построить последовательность

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f'(x_k)}{f''(x_k)}, \quad k = 0,1,...$$
 (4)

где  $x_0$  - точка, выбранная в качестве начального приближения. Вычисления по формуле (4) производятся до тех пор, пока не выполнится неравенство  $|f'(x_k)| \le \varepsilon$ , после чего полагают  $x^* \approx x_k$ ,  $f^* \approx f(x_k)$ .

### Возможные модификации метода Ньютона

## 1. Метод Ньютона-Рафсона:

При переходе к новой итерации новая точка  $x_{k+1}$  рассчитывается по формуле:

$$x_{k+1} = x_k - \tau_k \frac{f'(x_k)}{f''(x_k)}, \quad 0 < \tau_k \le 1.$$

В простейшем варианте метода  $\tau_k = \tau = const$  (значение  $\tau = 1$  соответствует исходному методу Ньютона). Оптимальный набор параметров  $\tau_k$  может быть найден из решения задачи минимизации:

$$\varphi(\tau) = f\left(x_k - \tau \frac{f'(x_k)}{f''(x_k)}\right) \rightarrow \min.$$

На практике для параметров  $\tau_k$  обычно используется приближенное решение последней задачи:

$$au_k = \frac{\left(f'(x_k)\right)^2}{\left(f'(x_k)\right)^2 + \left(f'(\widetilde{x})\right)^2}$$
, где  $\widetilde{x} = x_k - \frac{f'(x_k)}{f''(x_k)}$ .

#### 2. Метод Марквардта:

При переходе к новой итерации новая точка  $x_{k+1}$  рассчитывается по формуле:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f'(x_k)}{f''(x_k) + \mu_k}, \quad \mu_k > 0$$

Значение параметра  $\mu_0$  выбирается как минимум на порядок больше значения  $f''(x_0)$ .

При переходе к новой итерации новое значение  $\mu_{k+1}$  полагают равным  $\mu_{k+1} = \mu_k / 2$ , если  $f(x_{k+1}) < f(x_k)$ , либо  $\mu_{k+1} = 2\mu_k$  в противном случае.

## Метод перебора (минимизации многомодальных функций)

<u>Стратегия поиска:</u> Применение этого метода строго обосновано лишь для унимодальной на [a;b] функции f(x). Однако, если вместо унимодальности потребовать, чтобы функция f(x) удовлетворяла на [a;b] условию Липшица

$$|f(x_1) - f(x_2)| \le L|x_1 - x_2|$$
, для всех  $x_1, x_2 \in [a;b]$ , (5)

то можно гарантировать определение минимального значения  $f^*$  методом перебора с любой заданной точностью. Сформулируем утверждение более строго.

Пусть функция f(x) удовлетворяет на отрезке [a;b] условию Липшица (5) с константой L и приближенные значения  $x^* \approx x_m$ ,  $f^* \approx f(x_m)$  найдены методом перебора с разбиением отрезка [a;b] на n частей. Тогда для погрешности  $\delta_n$  определения минимального значения  $f^*$  справедлива оценка

$$\delta_n = f(x_m) - f^* \le L \cdot \frac{b - a}{2n} \,. \tag{6}$$

Замечание. Если функция f(x) многомодальна, то погрешность определения ее точки минимума может быть значительной, несмотря на то, что сам минимум  $f^*$  найден достаточно точно.

Однако во многих случаях практический интерес представляют те значения аргумента x (возможно, далекие от  $x^*$ ), при которых целевая функция принимает

значения, достаточно близкие к минимальному. Это позволяет использовать метод перебора для многомодальных функций.

## Метод ломаных (минимизации многомодальных функций)

<u>Ознакомиться со стратегией и алгоритмом метода ломаных</u> по главе 3 пособия на электронном носителе или по дополнительной литературе.

#### <u>Задания</u>

- 1. Написать в среде MATLAB функции, реализующие метод средней точки, метод хорд и метод Ньютона.
- 2. Выбрать для выполнения работы тестовую функцию, номер которой соответствует номеру Вашего компьютера. Например, для компьютера №3 это будет функция 3), для компьютера №13 функция 4): 13-9=4; для компьютера №23 это будет функция 5):  $23-9\times2=5$ .
- 1)  $f(x) = x^3 3\sin x \rightarrow \min, x \in [0, 1].$
- 2)  $f(x) = x^4 + x^2 + x + 1 \rightarrow \min, x \in [-1, 0].$

3) 
$$f(x) = e^x + \frac{1}{x} \rightarrow \min, x \in [0,5, 1,5].$$

4) 
$$f(x) = x^2 - 2x + e^{-x} \rightarrow \min, x \in [-1, 1, 5].$$

5) 
$$f(x) = x \sin x + 2 \cos x \rightarrow \min, x \in [-6, -4].$$

6) 
$$f(x) = x + \frac{1}{x^2} \rightarrow \min, x \in [1, 2].$$

7) 
$$f(x) = 10x \ln x - \frac{x^2}{2} \rightarrow \min, x \in [0,1,1].$$

8) 
$$f(x) = e^x - \frac{1}{3}x^3 + 2x \rightarrow \min, x \in [-2,5, -1].$$

9) 
$$f(x) = x^2 - 2x - 2\cos x \rightarrow \min, x \in [-0.5, 1].$$

- 3. Для выбранной функции и для каждого рассмотренного выше метода изучить зависимость скорости работы (числа вычислений функции N) от заданного значения точности  $\varepsilon$ . Провести сравнение методов друг с другом. Объяснить полученные результаты.
- 4. Определить, сколько вычислений функции потребуется каждому методу для того, чтобы разность между численным решением и аналитическим решением, найденным в задании для численной реализации гл. 2, была меньше  $\varepsilon = 10^{-4}$ .
- 5. Сравнить полученные результаты с результатами выполнения задания для численной реализации гл. 2. Сформулировать достоинства и недостатки прямых методов и методов, использующих производную целевой функции.
  - 6. С помощью метода Ньютона решить задачу минимизации функции

$$f(x) = x \arctan x - \frac{1}{2} \ln(1 + x^2)$$
.

Определить диапазон начальных приближений, для которых применим метод Ньютона. Объяснить полученный результат.

7. Решить задачу предыдущего пункта с помощью одной из описанных выше модификаций метода Ньютона (метода Марквардта или метода Ньютона-Рафсона).

Определить диапазон начальных приближений, для которых применима выбранная модификация метода Ньютона. *Сравнить полученные результаты с результатами выполнения предыдущего пункта*.

8. Составить программу нахождения глобального минимума многомодальных функций методом перебора и методом ломаных. С ее помощью решить один из следующих наборов задач:

a) 
$$f(x) = \frac{\cos x}{x^2} \to \min$$
,  $x \in [1, 12]$ ;  $f(x) = \frac{1}{10}x + 2\sin 4x \to \min$ ,  $x \in [0, 4]$ ;

6) 
$$f(x) = \frac{\cos(10x)}{e^x} \to \min$$
,  $x \in [1, 5]$ ;  $f(x) = 0.3\cos 2x + 2\sin(4x) \to \min$ ,  $x \in [0, 4]$ .

Сравнить найденные значения точек минимума с точными значениями, найденными аналитически. Сделать выводы о сравнительных достоинствах и недостатках метода перебора и метода ломаных.

9. Сдать лабораторную работу преподавателю, *ответив предварительно на все следующие контрольные вопросы*.

## Контрольные вопросы к лабораторной работе 2

- 1. Пусть f(x) выпуклая дифференцируемая функция и  $|f'(\bar{x})| \le \varepsilon$ . Можно ли указать погрешности определения точки минимума  $x^*$  и минимального значения  $f^*$  по формулам  $x^* = \bar{x}$ ,  $f^* = f(\bar{x})$ ? Ответ пояснить рисунком.
- 2. Является ли условие  $f'(\overline{x}) = 0$  достаточным для того, чтобы число  $\overline{x}$  было точкой минимума унимодальной, но не выпуклой функции f(x)? Ответ сопроводить примером.
- 3. Указать класс функций, для которых точное определение точки минимума гарантировано в результате всего одной итерации метода Ньютона.
- 4. Сформулировать достаточные условия сходимости метода Ньютона.
- 5. Сформулировать достаточные условия монотонной сходимости метода Ньютона. Всегда ли в этом случае скорость сходимости будет квадратичной?
- 6. Для каких выпуклых дважды дифференцируемых функций метод золотого сечения приводит к цели за меньшее количество итераций, чем метод Ньютона?
- 7. Минимизировать функцию  $f(x) = (x-1)^8 \to \min, x \in [0;2]$  с помощью методов Ньютона и золотого сечения. Сравнить эти методы.
- 8. Сформулировать оценку погрешности определения минимума  $f^*$  многомодальной функции методом перебора.

- 9. Увеличение используемого значения константы Липшица L при реализации метода ломаных приводит к замедлению сходимости метода. Объяснить этот факт с помощью геометрической иллюстрации.
- 10. Показать с помощью рисунка, что если в методе ломаных используется ошибочно заниженное значение константы Липшица L, то задача минимизации может быть решена неверно.