

# Лекции по дисциплине "Методы оптимизации"

## 1 Лекция #1

### 1.1 Методы одномерного поиска

Рассмотрим задачу одномерной оптимизации

$$\min_{x \in [a, b]} \{z = f(x)\}$$

Функцию  $f(x)$  называют *униmodalьной функцией на отрезке  $[a, b]$* , если существует такая точка  $x_* \in [a, b]$ , что функция  $f(x)$  в полуинтервале  $[a, x_*)$  убывает, а в полуинтервале  $(x_*, b]$  возрастает.

Пусть функция  $f(x)$  униmodalьна на отрезке  $[a, b]$ . Необходимо найти точку минимума функции на этом отрезке с заданной точностью  $\varepsilon$ . Все методы одномерного поиска базируются на последовательном уменьшении интервала, содержащего точку минимума.

Возьмем внутри отрезка  $[a_0, b_0]$  две точки  $x_1$  и  $x_2$ :  $a_0 < x_1 < x_2 < b_0$ , и вычислим значения функции в этих точках. Из свойства униmodalьности функции можно сделать вывод о том, что минимум расположен либо на отрезке  $[a_0, x_2]$ , либо на отрезке  $[x_1, b_0]$ . Действительно, если  $f(x_1) < f(x_2)$ , то минимум не может находиться на отрезке  $[x_2, b_0]$ , а если  $f(x_1) > f(x_2)$ , то минимум не может находиться на отрезке  $[a_0, x_2]$ . Если же  $f(x_1) = f(x_2)$ , то минимум находится на интервале  $[x_1, x_2]$ .

Алгоритм заканчивается, когда длина интервала, содержащего минимум, становится меньше  $\varepsilon$ . Различные методы одномерного поиска отличаются выбором точек  $x_1, x_2$ . Об эффективности алгоритмов можно судить по числу вычислений функции, необходимому для достижения заданной точности.

#### 1.1.1 Метод дихотомии

Точки  $x_1, x_2$  выбираются на расстоянии  $\delta < \varepsilon/2$  от середины отрезка:

$$x_1 = (a_i + b_i)/2 - \delta, \quad (1)$$

$$x_2 = (a_i + b_i)/2 + \delta \quad (2)$$

За одну итерацию интервал неопределенности уменьшается примерно в 2 раза. Значит, за  $n$  итераций длина интервала будет примерно равна  $(b_0 - a_0)/2^n$ . Для достижения точности  $\varepsilon$  потребуется приблизительно  $\ln((b_0 - a_0)/\varepsilon)/\ln 2$  итераций. На каждой итерации функция вычисляется два раза.

#### 1.1.2 Метод золотого сечения

Точки  $x_1, x_2$  находятся симметрично относительно середины отрезка  $[a_0, b_0]$  и делят его в пропорции золотого сечения, когда длина всего отрезка относится к длине большей его части также, как длина большей части относится к длине меньшей

части:

$$\frac{b_0 - a_0}{b_0 - x_1} = \frac{b_0 - x_1}{x_1 - a_0}$$

Отсюда

$$x_1 = a_i + \frac{1 - \sqrt{5}}{2}(b_i - a_i) = a_i + 0.381966011 \cdot (b_i - a_i) \quad (3)$$

Аналогично для второй точки.

За одну итерацию интервал неопределенности уменьшается в  $\frac{\sqrt{5}+1}{2} = 1.618..$  раз, однако на следующей итерации мы будем вычислять функцию только один раз, так как по свойству золотого сечения  $\frac{x_2 - x_1}{b - x_1} = 0.381..$  и  $\frac{b - x_2}{b - x_1} = 0.618..$  Для достижения точности  $\varepsilon$  потребуется  $n \geq \frac{\ln((b_0 - a_0)/\varepsilon)}{\ln(\frac{\sqrt{5}-1}{2})}$ .

### 1.1.3 Метод Фибоначчи

Это улучшение реализации поиска с помощью золотого сечения, служащего для нахождения минимума/максимума функции. Подобно методу золотого сечения, он требует двух вычислений функции на первой итерации, а на каждой последующей только по одному. Однако этот метод отличается от метода золотого сечения тем, что коэффициент сокращения интервала неопределенности меняется от итерации к итерации.

Предположим, нам нужно определить минимум как можно точнее, т.е. с наименьшим интервалом неопределенности, но при этом можно произвести только  $n$  вычислений функции.

Пусть у нас есть интервал неопределенности  $(x_1, x_3)$ , и нам известно значение функции  $f(x_2)$ ,  $x_2 \in (x_1, x_3)$ .

Если можно вычислить функцию всего один раз в точке  $x_4$ , то где следует ее поместить, чтобы получить минимально возможный интервал неопределенности? Заранее нам не известно, как ведет себя функция, и реализуется одна из двух ситуаций:

1.  $x_4 \in (x_1, x_2)$
2.  $x_4 \in (x_2, x_3)$

Т.е. неизвестно, какая из ситуаций будет иметь место, выберем  $x_4$  таким образом, чтобы минимизировать максимальную из длин

$$\min\{\max\{(x_3 - x_4), (x_2 - x_1)\}\}.$$

Достигнуть этого можно, сделав эти длины равными, т.е.

$$(x_3 - x_4) = (x_2 - x_1).$$

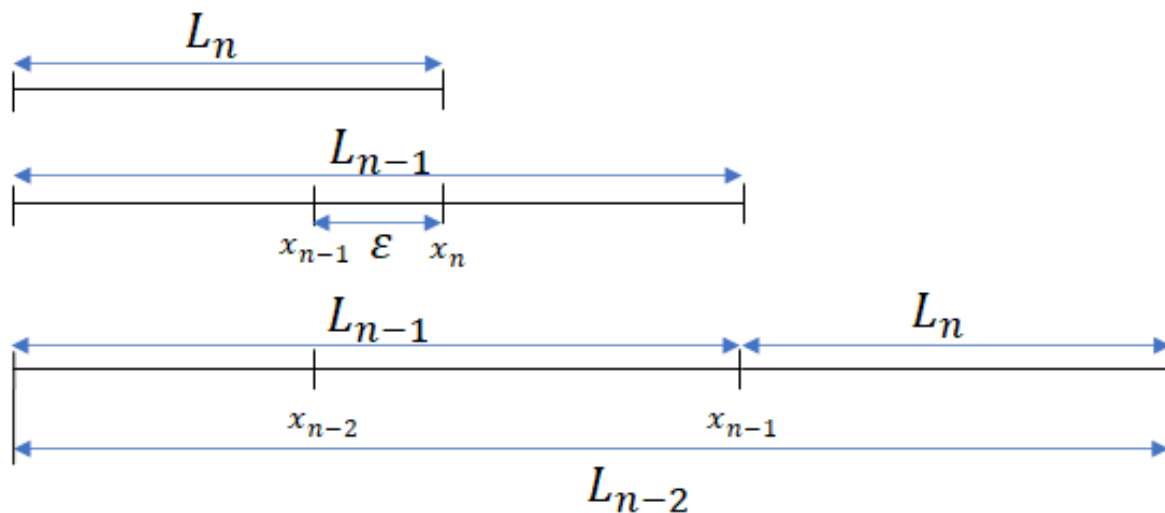
Для этого нужно поместить  $x_4$  внутри интервала  $(x_1, x_2)$  симметрично относительно точки  $x_2$ .

Если окажется, что можно выполнить еще одно вычисление функции, то следует применить описанную процедуру к новому интервалу неопределенности.

Стратегия ясна: нужно поместить следующую точку внутрь интервала, симметрично относительно уже находящейся там точки.

Остался один вопрос: как начать вычисления? Для ответа на этот вопрос, начнем с конца.

На  $n$ -ом вычислении  $n$ -ю точку стоит поместить симметрично по отношению к  $(n-1)$ -й точке. Чтобы получить наибольшее уменьшение интервала на данном этапе, следует разделить пополам предыдущий интервал.



Обозначим за  $\varepsilon$  минимальную длину интервала неопределенности. Тогда

$$\begin{aligned} L_{n-1} &= 2L_n - \varepsilon \\ L_{n-2} &= L_{n-1} + L_n \\ L_{n-3} &= L_{n-2} + L_{n-1} \\ &\dots \\ L_{j-3} &= L_j + L_{j+1}, \quad 1 < j < n \end{aligned}$$

Преобразуем полученную систему:

$$\begin{aligned} L_{n-1} &= 2L_n - \varepsilon \\ L_{n-2} &= 3L_n - \varepsilon \\ L_{n-3} &= 5L_n - 2\varepsilon \\ L_{n-4} &= 8L_n - 3\varepsilon \end{aligned}$$

Числа Фибоначчи определяются соотношениями:

$$F_0 = F_1 = 1, \quad F_n = F_{n-1} + F_{n-2}, \quad n = 2, 3, \dots$$

$n$ -е число Фибоначчи представимо в виде:

$$F_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left[ \left( \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \left( \frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n \right], \quad n = 1, 2, \dots \tag{4}$$

На начальном интервале вычисляются точки

$$x_1 = a_0 + \frac{F_n}{F_{n+2}}(b_0 - a_0), \quad (5)$$

$$x_2 = a_0 + \frac{F_{n+1}}{F_{n+2}}(b_0 - a_0) \quad (6)$$

где  $n$  выбирается исходя из точности и начальной длины интервала.

На  $k$ -м шаге метода будет получена тройка чисел  $a_k, b_k, x_k$ , локализирующая минимум  $f(x)$ , такая что

$$\Delta_k = b_k - a_k = (b_0 - a_0) \frac{F_{n-k+3}}{F_{n+2}}, \quad 1 \leq k \leq n, \quad a_1 = a_0, b_1 = b_0,$$

а точка  $x_k, a_k < x_k < b_k$ , с вычисленным значением

$$f(x_k) = \min_{1 \leq i \leq k} f(x_i)$$

совпадает с одной из точек

$$x_1 = a_k + \frac{F_{n-k+1}}{F_{n-k+3}}(b_k - a_k) = a_k + \frac{F_{n-k+1}}{F_{n+2}}(b_0 - a_0),$$

$$x_2 = a_k + \frac{F_{n-k+2}}{F_{n-k+3}}(b_k - a_k) = a_k + \frac{F_{n-k+2}}{F_{n+2}}(b_0 - a_0)$$

расположенных на отрезке  $[a_k, b_k]$  симметрично относительно его середины. При  $k = n$  процесс заканчивается. В этом случае длина отрезка

$$\Delta_n = b_n - a_n = (b_0 - a_0)/F_{n+2},$$

а точки

$$x_1 = a_n + \frac{F_1}{F_{n+2}}(b_0 - a_0),$$

$$x_2 = a_n + \frac{F_2}{F_{n+2}}(b_0 - a_0)$$

совпадают и делят отрезок пополам.

Следовательно

$$\frac{b_n - a_n}{2} = \frac{b_0 - a_0}{F_{n+2}} < \varepsilon.$$

Отсюда можно выбрать  $n$  из условия

$$\frac{b_0 - a_0}{\varepsilon} < F_{n+2}.$$

#### 1.1.4 Поиск минимума на прямой

В рассмотренных ранее методах требуется знать начальный отрезок, содержащий точку минимума. Поиск на прямой заключается в том, что осуществляются возрастающие по величине шаги до тех пор, пока не будет пройдена точка минимума функции (т.е. убывание функции сменится на возрастание). На первом шаге выбираем начальную точку  $x_0$  и определяем направление убывания функции.