

## 5. МЕТОД ЗОЛОТОГО СЕЧЕНИЯ

### 5.1. СУТЬ МЕТОДА ЗОЛОТОГО СЕЧЕНИЯ

К достоинствам метода Фибоначчи относится использование на каждом шаге внутренней точки с уже вычисленным значением функции, что позволяет сократить количество вычислений функции вдвое, т.е. одна итерация требует расчета только одного нового значения функции. Однако если по какой-то причине число вычислений функции  $N$  выбрано неудачно, то метод Фибоначчи останавливается (т.е. перебор чисел Фибоначчи окончен), не находя минимума с заданной точностью. Попробуем ликвидировать данный недостаток метода Фибоначчи.

Для этого рассмотрим числа Фибоначчи в виде  $F_N = \frac{(\tau^{N+1} - (-1)^{N+1} \tau^{-(N+1)})}{\sqrt{5}}$ , где  $k=0, 1, 2, \dots$ ,  $\tau = (1 + \sqrt{5})/2$ . Покажем, что при больших значениях  $k$  справедливо асимптотическое представление  $F_N = \frac{\tau^{N+1}}{\sqrt{5}} + O\left(\frac{1}{\tau^{N+1}}\right)$ .

Будем выбирать  $x$  следующим образом:

$$x = \lim_{N \rightarrow \infty} \left( a + \frac{F_{N-2}}{F_N} (b - a) \right).$$

Вычислим предел  $\lim_{N \rightarrow \infty} \left( \frac{F_{N-2}}{F_N} \right)$ , если

$$F_N = \frac{\tau^{N+1}}{\sqrt{5}} + O\left(\frac{1}{\tau^{N+1}}\right),$$

$$F_{N-2} = \frac{\tau^{N-1}}{\sqrt{5}} + O\left(\frac{1}{\tau^{N-1}}\right).$$

Тогда имеем

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \left( \frac{F_{N-2}}{F_N} \right) = \tau^2 = \frac{(1 - \sqrt{5})^2}{4} = \frac{3 - \sqrt{5}}{2} \approx 0,381966.$$

**Определение.** Деление отрезка  $[a, b]$  точкой  $x$  на две неравные части так, что отношение длины большего отрезка  $[a, x]$  к длине всего отрезка  $[a, b]$  равно отношению длины меньшего отрезка  $[x, b]$  к длине большего  $[a, x]$  отрезка называется *золотым сечением отрезка*  $[a, b]$  (рис. 4).

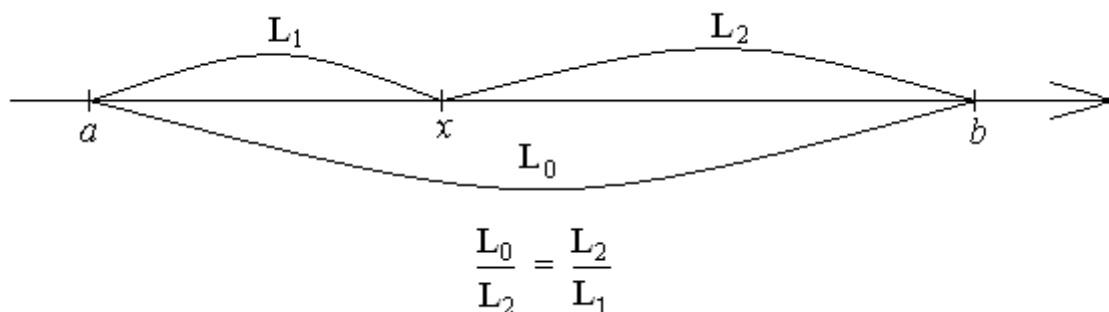


Рис. 4. Деление отрезка  $[a, b]$  точкой  $x$  в отношении золотого сечения

Рассмотрим отрезок  $[a, b]$ , где  $a=0$ ,  $b=1$ ,  $x = \frac{3-\sqrt{5}}{2} \approx 0,381966$ ,  $y = 1 - \frac{3-\sqrt{5}}{2} \approx 0,618034$ . Непосредственной подстановкой легко показать, что точки  $x$  и  $y$  – точки золотого сечения. Следовательно,

$$\text{при } N \rightarrow \infty \quad \frac{F_{N-2}}{F_N} \rightarrow \frac{3-\sqrt{5}}{2},$$

$$x = a + \frac{F_{N-2}}{F_N}(b-a) \rightarrow x_{\text{точке золотого сечения}}.$$

**Задача 1.** Показать, что если  $x < \frac{(a+b)}{2}$ , то  $x = a + \frac{3-\sqrt{5}}{2}(b-a)$  – точка золотого сечения.

**Задача 2.** Показать, что на этом же отрезке  $[a, b]$  существует точка  $y$  ( $y > \frac{(a+b)}{2}$ ), которая осуществляет золотое сечение отрезка  $[a, b]$ , причем  $y = a + b - x$ .

**Задача 3.** Показать, что точка  $x$  осуществляет золотое сечение отрезка  $[a, z]$ , а точка  $y$  – золотое сечение отрезка  $[x, b]$ .

Метод золотого сечения, как и метод Фибоначчи, заключается в последовательном уменьшении отрезка локализации на основании анализа значения функции в двух точках. Причем, в отличие от метода дихотомии, в методах Фибоначчи и золотого сечения на первой итерации требуются два вычисления значения функции, а на каждой последующей – по одному (рис. 5). Условия окончания стандартные: поиск заканчивается, когда длина текущего интервала неопределенности становится меньше удвоенной заданной точности. Отличие методов состоит в правиле выбора двух внутренних точек, в которых вычисляется значение функции.

## 5.2. АЛГОРИТМ МЕТОДА ЗОЛОТОГО СЕЧЕНИЯ

Алгоритм метода золотого сечения совпадает с алгоритмом метода Фибоначчи за исключением того, что в качестве внутренних точек выбираются точки золотого сечения.

Пусть заданы количество шагов  $N$ , точность вычислений  $\varepsilon$  и отрезок локализации  $[a_0, b_0]$ .

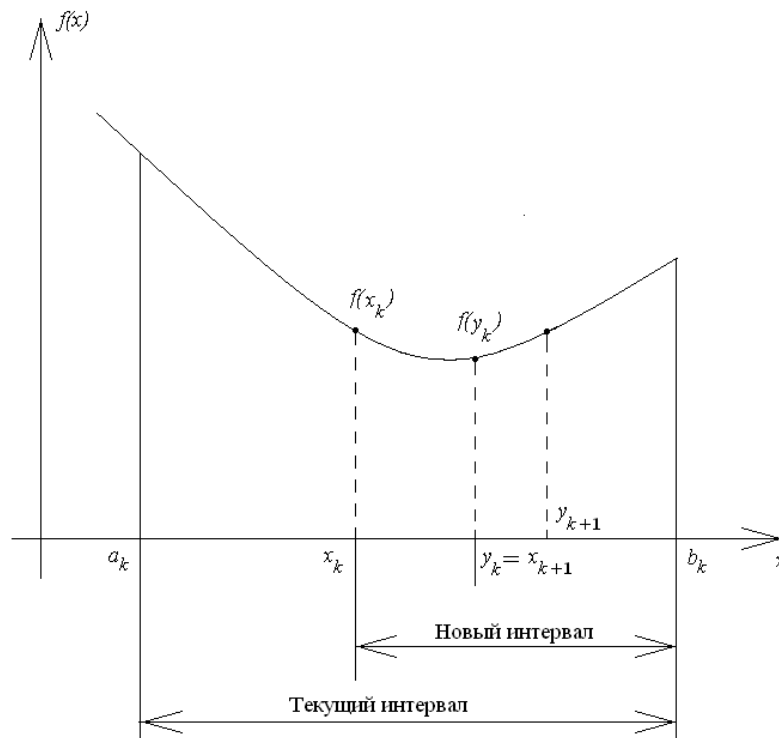


Рис. 5. Схема выбора нового отрезка локализации методом золотого сечения

В методе золотого сечения на первом шаге выбор точек осуществляется по формулам расчета точек золотого сечения отрезка  $[a_0, b_0]$ :

$$x_0 = a_0 + \frac{3 - \sqrt{5}}{2}(b_0 - a_0);$$

$$y_0 = a_0 + b_0 - x_0.$$

Затем вычисляем значения функции  $f(x_0)$  и  $f(y_0)$  и сравниваем их. Если  $f(x_0) < f(y_0)$ , то точка минимума  $x^* \in [a_0, y_0]$  и  $a_1 = a_0$ ,  $b_1 = y_0$ . Если  $f(x_0) \geq f(y_0)$ , то  $x^* \in [x_0, b_0]$  и  $a_1 = x_0$ ,  $b_1 = b_0$ .

В итоге в любом случае мы получаем отрезок  $[a_1, b_1]$ , который обладает следующими свойствами:

$$1) x^* \in [a_1, b_1];$$

$$2) b_1 - a_1 = y_0 - a_0 = b_0 - x_0 = b_0 - a_0 - \frac{3 - \sqrt{5}}{2}(b_0 - a_0) =$$

$$= (b_0 - a_0) \left( 1 - \frac{3 - \sqrt{5}}{2} \right) = (b_0 - a_0) \left( \frac{\sqrt{5} - 1}{2} \right);$$

3) новый отрезок локализации  $[a_1, b_1]$ , помимо точки минимума  $x^*$ , содержит одну из найденных точек  $x_0$  или  $y_0$ .

Идея метода золотого сечения, как и метода Фибоначчи, заключается в том, чтобы использовать эту внутреннюю точку с уже вычисленным значением функции. Тогда количество вычислений функции сократится вдвое и одна итерация потребует расчета только одного нового значения функции.

Пусть в результате первого шага мы получили новый отрезок локализации  $[a_1, b_1]$ , который содержит, например, точку  $x_0$  – точку золотого сечения отрезка  $[a_1, b_1]$ . Тогда на втором шаге полагаем  $y_1 = x_0$ , а точку  $x_1$  находим как вторую точку золотого сечения этого же отрезка, симметричную относительно середины отрезка точке  $y_1$ , по формуле  $x_1 = a_1 + b_1 - y_0$ . Затем вычисляем значения функции  $f(x_1)$  и  $f(y_1)$  и сравниваем их. Если  $f(x_1) < f(y_1)$ , то точка минимума  $x^* \in [a_1, y_1]$  и  $a_2 = a_1$ ,  $b_2 = y_1$ . Если  $f(x_1) \geq f(y_1)$ , то  $x^* \in [x_1, b_1]$  и  $a_2 = x_1$ ,  $b_2 = b_1$ . И так далее.

В общем случае для нахождения отрезка  $[a_{i+1}, b_{i+1}]$  необходима проверка следующих условий:

– если  $f(x_i) < f(y_i)$ , то точка минимума  $x^* \in [a_i, y_i]$  и

$$a_{i+1} = a_i,$$

$$b_{i+1} = y_i,$$

$$y_{i+1} = x_i,$$

$$x_{i+1} = a_{i+1} + b_{i+1} - y_{i+1};$$

– если  $f(x_i) > f(y_i)$ , то точка минимума  $x^* \in [b_i, x_i]$  и

$$a_{i+1} = x_i,$$

$$b_{i+1} = b_i,$$

$$x_{i+1} = y_i ,$$

$$y_{i+1} = a_{i+1} + b_{i+1} - x_{i+1} .$$

Условием окончания является выполнение условия  $|b_{i+1} - a_{i+1}| \leq 2\varepsilon$ , т.е. длина текущего интервала неопределенности становится меньше удвоенной заданной точности и  $x^* \in [a_{i+1}, b_{i+1}]$ .

В качестве приближенного решения можно взять  $x_{прибл}^* = \frac{a_{i+1} + b_{i+1}}{2}$ .

На рис. 6 приведена блок-схема алгоритма расчета минимума функции одного переменного методом золотого сечения.

### 5.3. СХОДИМОСТЬ

Для метода золотого сечения характеристика относительного уменьшения начального интервала неопределенности находится по формуле  $R(N) = \left(1 - \frac{3 - \sqrt{5}}{2}\right)^{N-1}$ , где  $N$  – количество вычислений функции.

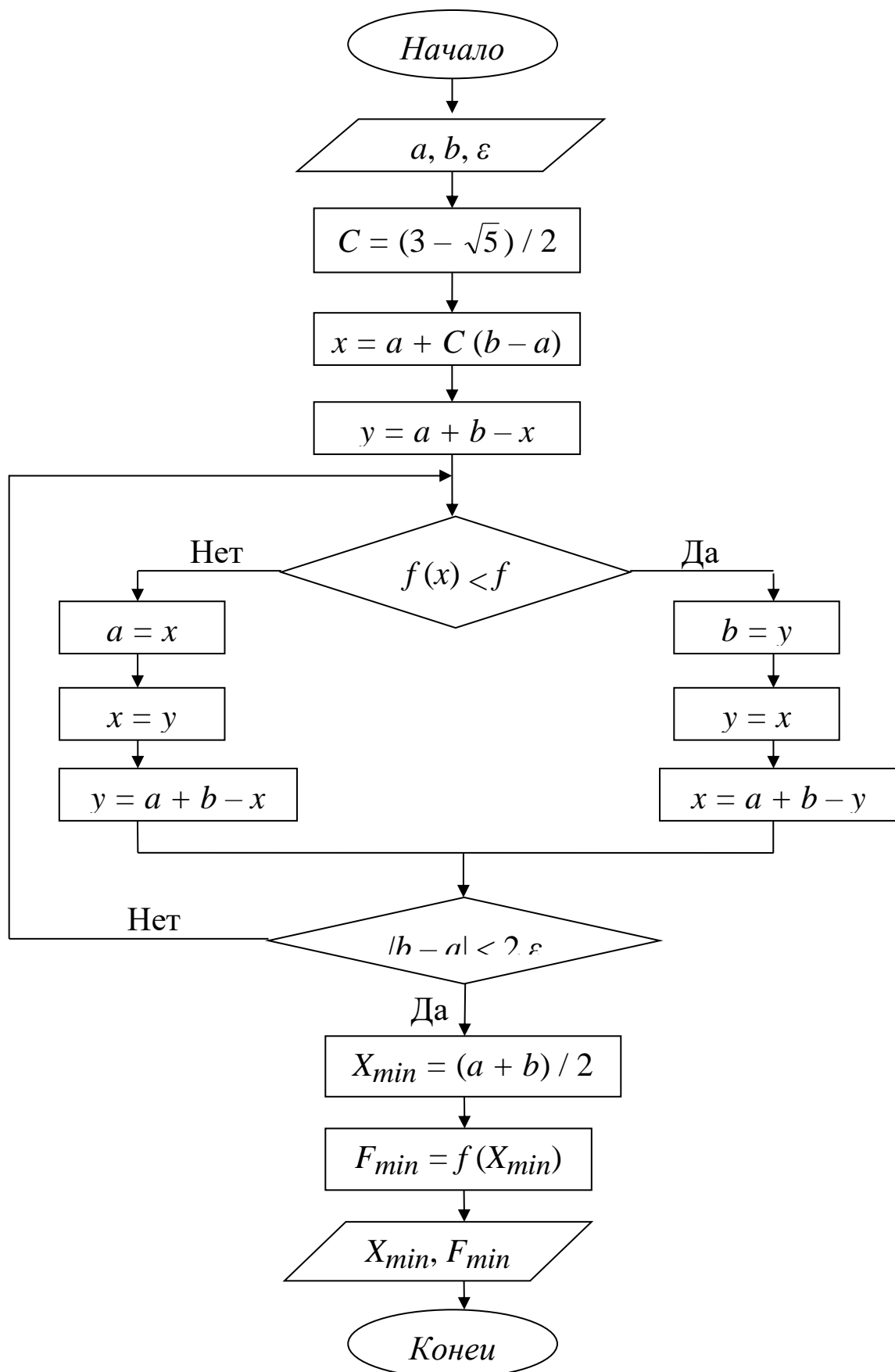


Рис. 6. Блок-схема алгоритма расчета минимума функции одного переменного методом золотого сечения

**Пример 4.** Найти минимум функции  $f(x) = x^2 - 2x + 3$  методом золотого сечения.

Решение. Предположим, что начальный отрезок локализации известен, например, отрезок  $[-3, 7]$ . Если начальный отрезок локализации неизвестен, то находим его с помощью алгоритма Свенна.

1. Зададим  $\varepsilon = 0,5$ .

2. Вычислим

$$x_0 = a_0 + \frac{3 - \sqrt{5}}{2}(b_0 - a_0) = -3 + 0,382 \cdot (7 - (-3)) = 0,8197,$$

$$f(x_0) = 2,0325;$$

$$y_0 = a_0 + b_0 - x_0 = -3 + 7 - 0,8197 = 3,1803,$$

$$f(y_0) = 6,7539.$$

3. Сравним  $f(x_0)$  и  $f(y_0)$ . Так как  $f(x_0) < f(y_0)$ , то по свойствам унимодальной функции следует  $a_1 = a_0 = -3$ ,  $b_1 = y_0 = 3,1803$ .

4. Поскольку длина нового отрезка локализации  $|a_1, b_1| > 2\varepsilon$ , а именно  $|b_1 - a_1| = |3,1803 - (-3)| = 6,1803 > 1$ , то продолжаем вычисления.

5. Вычислим

$$y_1 = x_0 = 0,8197,$$

$$f(y_1) = 2,0325;$$

$$x_1 = a_1 + b_1 - y_1 = -3 + 3,1803 - 0,8197 = -0,6393,$$

$$f(x_1) = 4,6874.$$

6. Сравним  $f(x_1)$  и  $f(y_1)$ . Так как  $f(x_1) > f(y_1)$ , то по свойствам унимодальной функции следует  $a_2 = x_1 = -0,6393$ ,  $b_2 = b_1 = 3,1803$ .



7. Поскольку длина нового отрезка локализации  $|a_2, b_2| > 2\varepsilon$ , а именно  $|b_2 - a_2| = |3,1803 - (-0,6393)| = 3,81966 > 1$ , то продолжаем вычисления.

8. Вычислим

$$x_2 = y_1 = 0,8197,$$

$$f(x_2) = 2,0325;$$

$$y_2 = a_2 + b_2 - x_2 = -0,6393 + 3,1803 - 0,8197 = 1,7217,$$

$$f(y_2) = 2,52036.$$

9. Сравним  $f(x_2)$  и  $f(y_2)$ . Так как  $f(x_2) < f(y_2)$ , то по свойствам унимодальной функции следует  $a_3 = a_2 = -0,6393$ ,  $b_3 = y_2 = 1,7217$ .

10. Поскольку длина нового отрезка локализации  $|a_3, b_3| > 2\varepsilon$ , а именно  $|b_3 - a_3| = |1,7217 - (-0,6393)| = 2,3607 > 1$ , то продолжаем вычисления.

11. Вычислим

$$y_3 = x_2 = 0,8197,$$

$$f(y_3) = 2,0325;$$

$$x_3 = a_3 + b_3 - y_3 = -0,6393 + 1,7217 - 0,8197 = 0,2624,$$

$$f(x_3) = 2,5441.$$

12. Сравним  $f(x_3)$  и  $f(y_3)$ . Так как  $f(x_3) > f(y_3)$ , то по свойствам унимодальной функции следует  $a_4 = x_3 = 0,2624$ ,  $b_4 = b_3 = 1,7217$ .

13. Поскольку длина нового отрезка локализации  $|a_4, b_4| > 2\varepsilon$ , а именно  $|b_4 - a_4| = |1,7217 - 0,2624| = 1,4590 > 1$ , то продолжаем вычисления.

14. Вычислим

$$x_4 = y_3 = 0,8197,$$

$$f(x_4) = 2,0325;$$

$$y_4 = a_4 + b_4 - x_4 = 0,2624 + 1,7217 - 0,8197 = 1,1641,$$

$$f(y_4) = 2,0270.$$

15. Сравним  $f(x_4)$  и  $f(y_4)$ . Так как  $f(x_4) > f(y_4)$ , то по свойствам унимодальной функции следует  $a_5 = x_4 = 0,8197$ ,  $b_4 = b_3 = 1,7217$ .

16. Длина нового отрезка локализации  $|a_5, b_5| < 2\varepsilon$ , а именно  $|b_5 - a_5| = |1,7217 - 0,8197| = 0,9017 < 1$ , значит, мы достигли заданной точности и найденный отрезок локализации  $[a_5, b_5]$  содержит точку минимума  $x^*$ .

$$17. \text{ Выбираем } x^* = \frac{a_5 + b_5}{2} = \frac{1,7217 + 0,8197}{2} = 1,2705.$$

$$\text{Замечание. } R(N)_{N=6} = \left(1 - \frac{3 - \sqrt{5}}{2}\right)^5 = \frac{|b_5 - a_5|}{|b_0 - a_0|} = 0,09017.$$

## 6. СРАВНИТЕЛЬНЫЙ АНАЛИЗ МЕТОДОВ

### 6.1. Достоинства

1) Метод дихотомии численно устойчив, а также прост для программирования.

2) Как видно из приведенных выше примеров, метод Фибоначчи в сравнении с остальными методами дает при одном и том же заданном количестве вычислений функции наименьший отрезок локализации. Для примера рассмотрим характеристики относительного уменьшения отрезка локализации для методов

Фибоначчи  $R_F(N) = \frac{1}{F_N}$  и золотого сечения  $R_Z(N) = \left(1 - \frac{3 - \sqrt{5}}{2}\right)^{N-1}$

(так как на каждой итерации для данных методов требуется одно вычисление функции). Тогда с учетом  $F_N = \frac{\tau^{N+1}}{\sqrt{5}} + O\left(\frac{1}{\tau^{N+1}}\right)$  и

$\tau = \left(\frac{\sqrt{5} + 1}{2}\right)$  имеем:

$$\begin{aligned} \frac{R_F(N)}{R_Z(N)} &= \frac{1}{F_N} \div \left(1 - \frac{3 - \sqrt{5}}{2}\right)^{N-1} = \frac{\sqrt{5}}{\left(\frac{\sqrt{5} - 1}{2}\right)^{N-1} \left(\frac{\sqrt{5} + 1}{2}\right)^{N+1}} = \\ &= \frac{\sqrt{5}}{\left(\frac{\sqrt{5} + 1}{2}\right)^2} = \frac{2\sqrt{5}}{3 + \sqrt{5}} \approx 0,854102. \end{aligned}$$

3) Метод золотого сечения прост для программирования и будет численно устойчив, если после некоторого числа шагов  $k$  предусмотреть возможные повторные вычисления

$$x_k = a_k + \frac{3 - \sqrt{5}}{2}(b_k - a_k).$$

### 6.2. Недостатки

1) К недостаткам метода дихотомии относится то, что на каждой итерации необходимо вычислять два значения функции  $f(x_k)$  и  $f(y_k)$ , тогда как в методах Фибоначчи и золотого сечения только одно –  $f(x_k)$  или  $f(y_k)$ , другое же значение функции берется с предыдущего шага. Таким образом, для нахождения минимума требуется большее по сравнению с остальными методами количество вычислений функции.

2) Метод Фибоначчи численно неустойчив, так как ошибки округления быстро накапливаются. Поэтому для численной реализации нахождения минимума он не применяется, а используется для определения наименьшего отрезка локализации при заданном количестве вычислений функции.

3) Метод золотого сечения дает отрезок локализации, длина которого больше соответствующего отрезка метода Фибоначчи примерно на 15%.

Указанные недостатки преодолеваются использованием комбинирования методов золотого сечения и последовательной параболической интерполяции, изложенной в книге Форсайта Дж. Именно данный метод минимизации функции одной переменной используется во многих ППП, например, в Matlab.