Глава 6. МЕТОДЫ ПЕРВОГО ПОРЯДКА

6.1. МЕТОД ГРАДИЕНТНОГО СПУСКА С ПОСТОЯННЫМ ШАГОМ

Постановка задачи

Пусть дана функция f(x), ограниченная снизу на множестве \mathbb{R}^n и имеющая непрерывные частные производные во всех его точках.

Требуется найти локальный минимум функции f(x) на множестве допустимых решений $X=R^n$, т.е. найти такую точку $x^*\in R^n$, что

$$f(x^*) = \min_{x \in R^n} f(x).$$

Стратегия поиска

Стратегия решения задачи состоит в построении последовательности точек $\left\{x^k\right\}$, $k=0,1,\ldots$, таких, что $f\left(x^{k+1}\right) < f\left(x^k\right)$, $k=0,1,\ldots$. Точки последовательности $\left\{x^k\right\}$ вычисляются по правилу

$$x^{k+1} = x^k - t_k \nabla f(x^k), \ k = 0, 1, \dots,$$
 (6.1)

где точка x^0 задается пользователем; $\nabla f(x^k)$ — градиент функции f(x), вычисленный в точке x^k ; величина шага t_k задается пользователем и остается постоянной до тех пор, пока функция убывает в точках последовательности, что контролируется путем проверки выполнения условия $f(x^{k+1}) - f(x^k) < 0$ или $f(x^{k+1}) - f(x^k) < -\varepsilon \| \nabla f(x^k) \|^2$, $0 < \varepsilon < 1$ [28]. Построение последовательности $\{x^k\}$ заканчивается в точке x^k , для которой $\| \nabla f(x^k) \| < \varepsilon_1$, где ε_1 — заданное малое положительное число, или $k \ge M$, где M — предельное число итераций, или при двукратном одновременном выполнении двух неравенств $\| x^{k+1} - x^k \| < \varepsilon_2$, $| f(x^{k+1}) - f(x^k) | < \varepsilon_2$, где ε_2 — малое положительное число.

Вопрос о том, может ли точка x^k рассматриваться как найденное приближение искомой точки минимума, решается с помощью дополнительного исследования, которое описано ниже.

Алгоритм

Шаг 1. Задать x^0 , $0 < \varepsilon < 1$, $\varepsilon_1 > 0$, $\varepsilon_2 > 0$, M — предельное число итераций. Найти градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x) = \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}, ..., \frac{\partial f(x)}{\partial x_n}\right)^T$.

Шаг 2. Положить k=0.

Шаг 3. Вычислить $\nabla f(x^k)$.

Шаг 4. Проверить выполнение критерия окончания $\|\nabla f(x^k)\| < \varepsilon_1$:

- а) если критерий выполнен, расчет закончен, $x^* = x^k$;
- б) если критерий не выполнен, то перейти к шагу 5.

Шаг 5. Проверить выполнение неравенства $k \ge M$:

- а) если неравенство выполнено, то расчет окончен: $x^* = x^k$;
- б) если нет, то перейти к шагу 6.

Шаг 6. Задать величину шага t_k .

Шаг 7. Вычислить $x^{k+1} = x^k - t_k \nabla f(x^k)$.

Шаг 8. Проверить выполнение условия

$$f(x^{k+1}) - f(x^k) < 0$$
 (или $f(x^{k+1}) - f(x^k) < -\varepsilon \|\nabla f(x^k)\|^2$):

- а) если условие выполнено, то перейти к шагу 9;
- б) если условие не выполнено, положить $t_k = \frac{t_k}{2}$ и перейти к шагу 7.

Шаг 9. Проверить выполнение условий

$$||x^{k+1}-x^k|| < \varepsilon_2, \quad |f(x^{k+1})-f(x^k)| < \varepsilon_2$$
:

- а) если оба условия выполнены при текущем значении k и k=k-1, то расчет окончен, $x^*=x^{k+1}$;
- б) если хотя бы одно из условий не выполнено, положить k = k + 1 и перейти к шагу 3.

Геометрическая интерпретация метода для n = 2 приведена на рис. 6.1.

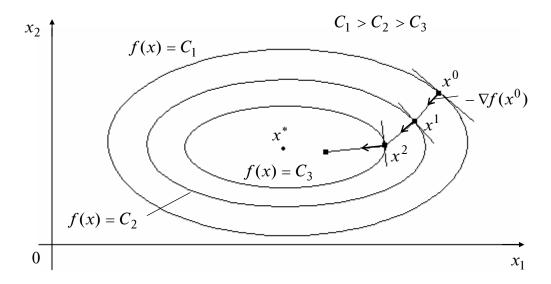


Рис. 6.1

Сходимость

Утверждение 6.1 [28]. Пусть функция f(x) дифференцируема и ограничена снизу на R^n , а ее градиент удовлетворяет условию Липшица $\|\nabla f(x) - \nabla f(y)\| \le L \|x - y\|$, $\forall x,y \in R^n$, где L>0. Тогда при произвольной начальной точке $x^0 \in R^n$ для метода градиентного спуска с постоянным шагом имеем

$$\lim_{k \to \infty} \left\| \nabla f(x^k) \right\| = 0. \tag{6.2}$$

Замечания 6.1.

- **1.** Утверждение 6.1 гарантирует сходимость последовательности $\{x^k\}$ к стационарной точке x^* , где $\nabla f(x^*) = 0$. Следовательно, найденная в результате применения метода точка x^* нуждается в дополнительном исследовании с целью ее классификации.
- **2.** Метод градиентного спуска гарантирует сходимость последовательности $\{x^k\}$ к точке минимума для сильно выпуклых функций [28].
- **3.** При решении примеров итерационный процесс подбора удачной величины t_k отражается в индексации шагов 7 и 8. Первый индекс совпадает с номером k, а второй с числом делений текущей величины t_k пополам.

Скорость сходимости

Оценки скорости сходимости получены только для сильно выпуклых функций, когда последовательность $\left\{x^k\right\}$ сходится к точке минимума f(x) со скоростью геометрической прогрессии:

$$f\Big(x^k\Big)-f\Big(x^*\Big)\leq q^k\Big(f\Big(x^0\Big)-f\Big(x^*\Big)\Big),\qquad \left\|x^k-x^*\right\|\leq C\left(\sqrt{q}\right)^k,$$
 где $q\in \left(0,1\right),\ C>0$ — константы [39].

Процедура решения задачи

- 1. Используя алгоритм градиентного спуска с постоянным шагом, найти точку x^k , в которой выполнен по крайней мере один из критериев окончания расчетов.
- 2. Провести анализ точки x^k с целью установить, является ли точка x^k найденным приближением решения задачи. Процедура анализа определяется наличием у функции f(x) непрерывных вторых производных. Если $f(x) \in C^2$, то следует провести проверку выполнения достаточных условий минимума: $H(x^*) > 0$. Если $H(x^k) > 0$, то точка x^k есть найденное приближение искомой точки x^* . Если $f(x) \in C^1$, то следует проверить функцию f(x) на выпуклость в Q-окрестности точки x^k , используя критерий выпуклости для функций $f(x) \in C^1$: функция f(x) выпукла (строго выпукла) в том и только в

то х $f(x+y) \ge f(x) + (\nabla f(x), y)$, $\forall x, y \in Q$; $(f(x+y) > f(x) + (\nabla f(x), y))$; (эквивалентное определение см. в гл. 1). Если функция f(x) выпукла (строго выпукла), то x^k есть найденное приближение точки x^* .

3 а м е ч а н и е 6.2. Если требуется найти глобальный минимум функции f(x), то для строго выпуклой f(x) решение этой задачи аналогично поиску локального минимума функции. В случае, когда f(x) имеет несколько локальных минимумов, поиск глобального минимума осуществляется в результате перебора всех локальных минимумов.

Пример 6.1. Найти локальный минимум функции

$$f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2$$
.

 \square I. Определим точку x^k , в которой выполнен по крайней мере один из критериев окончания расчетов.

1. Зададим x^0 , ε_1 , ε_2 , M: $x^0 = \begin{pmatrix} 0.5;1 \end{pmatrix}^T$, $\varepsilon_1 = 0.1$; $\varepsilon_2 = 0.15$; M = 10. Найдем градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x) = (4x_1 + x_2; x_1 + 2x_2)^T$.

2. Положим k = 0.

 3^{0} . Вычислим $\nabla f(x^{0})$: $\nabla f(x^{0}) = (3; 2,5)^{T}$.

 4^{0} . Вычислим $\|\nabla f(x^{0})\|$: $\|\nabla f(x^{0})\| = 3.9 > 0.1$. Перейдем к шагу 5.

 5^0 . Проверим условие $k \geq M$: k = 0 < 10 = M . Перейдем к шагу 6.

 6^0 . Зададим $t_0 = 0.5$.

 7^0 . Вычислим x^1 : $x^1 = (0,5;1)^T - 0,5(3;2,5)^T = (-1;-0,25)^T$; $f(x^1) = 2,31$.

 8^{0} . Сравним $f(x^{1})$ с $f(x^{0}) = 2$. Имеем $f(x^{1}) > f(x^{0})$. Вывод: условие

 $f(x^{k+1}) < f(x^k)$ для k=0 не выполняется. Зададим $t^0=0.25$, перейдем к повторению шагов 7, 8.

 7^{01} . Вычислим x^1 : $x^1 = (0,5;1)^T - 0,25(3;2,5)^T = (-0,25;0,375)^T$; $f(x^1) = 0,171$.

 8^{01} . Сравним $f(x^1)$ и $f(x^0)$. Вывод: $f(x^1) < f(x^0)$. Перейдем к шагу 9.

 9^{0} . Вычислим $||x^{1}-x^{0}||$ и $|f(x^{1})-f(x^{0})|$:

$$||x^1 - x^0|| = 0.976 > 0.15;$$
 $|f(x^1) - f(x^0)| = 1.829 > 0.15.$

Вывод: положим k = 1 и перейдем к шагу 3.

 3^1 . Вычислим $\nabla f(x^1)$: $\nabla f(x^1) = (-0.625; 0.51)^T$.

 4^1 . Вычислим $\|\nabla f(x^1)\|$: $\|\nabla f(x^1)\| = 0.81 > 0.1$. Перейдем к шагу 5.

 5^1 . Проверим условие $k \ge M$: k = 1 < 10 = M . Перейдем к шагу 6.

$$6^1$$
. Зададим $t_1 = 0.25$.

$$7^1$$
. Вычислим x^2 : $x^2 = (-0.25; 0.375)^T - 0.25 (-0.625; 0.5)^T = (-0.094; 0.25)^T$; $f(x^2) = 0.056$.

$$8^1$$
. Сравним $f(x^2)$ с $f(x^1)$. Вывод: $f(x^2) < f(x^1)$. Перейдем к шагу 9.

$$9^1$$
. Вычислим $||x^2 - x^1||$ и $|f(x^2) - f(x^1)|$: $||x^2 - x^1|| = 0.2 > 0.15$; $|f(x^2) - f(x^1)| = 0.115 < 0.15$.

Вывод: положим k=2 и перейдем к шагу 3.

$$3^2$$
. Вычислим $\nabla f(x^2)$: $\nabla f(x^2) = (-0.126; 0.406)^T$.

$$4^2$$
. Вычислим $\|\nabla f(x^2)\|$: $\|\nabla f(x^2)\| = 0.425 > 0.1$. Перейдем к шагу 5.

$$5^2$$
 . Проверим условие $k \ge M$: $k = 2 < 10 = M$, перейдем к шагу 6.

$$6^2$$
. Зададим $t_2 = 0.25$.

$$7^2$$
. Вычислим x^3 : $x^3 = \left(-0.094; 0.25\right)^T - 0.25\left(-0.126; 0.406\right)^T = \left(-0.063; 0.15\right)^T;$ $f\left(x^3\right) = 0.021$.

$$8^2$$
 . Сравним $f(x^3)$ и $f(x^2)$. Вывод: $f(x^3) < f(x^2)$. Перейдем к шагу 9.

$$9^2$$
. Вычислим $||x^3 - x^2||$ и $|f(x^3) - f(x^2)|$: $||x^3 - x^2|| = 0,105 < 0,15$; $|f(x^3) - f(x^2)| = 0,035 < 0,15$.

Вывод: положим k = 3 и перейдем к шагу 3.

$$3^3$$
. Вычислим $\nabla f(x^3)$: $\nabla f(x^3) = (-0.102; 0.237)^T$.

$$4^3$$
. Вычислим $\|\nabla f(x^3)\|$: $\|\nabla f(x^3)\| = 0.257 > 0.1$. Перейдем к шагу 5.

$$5^3$$
 . Проверим условие $k \geq M$: $k = 3 < 10 = M$, перейдем к шагу 6.

$$6^3$$
. Зададим $t_3 = 0.25$.

$$7^3$$
 . Вычислим x^4 : $x^4 = \left(-0.063; 0.15\right)^T - 0.25 \left(-0.102; 0.237\right)^T = \left(-0.038; 0.091\right)^T$; $f\left(x^4\right) = 0.0076$.

$$8^3$$
. Сравним $f(x^4)$ и $f(x^3)$: $f(x^4) < f(x^3)$.

$$9^3$$
 . Вычислим $||x^4 - x^3||$, $|f(x^4) - f(x^3)|$:

$$||x^4 - x^3|| = 0.064 < 0.15;$$
 $|f(x^4) - f(x^3)| = 0.015 < 0.15.$

Условия $\|x^{k+1} - x^k\| < \varepsilon_2$, $|f(x^{k+1}) - f(x^k)| < \varepsilon_2$ выполнены при k = 2,3. Расчет окончен. Найдена точка $x^4 = (-0,038;0,091)^T$; $f(x^4) = 0,0076$. На рис. 6.2 полученные точки соединены штриховой линией.

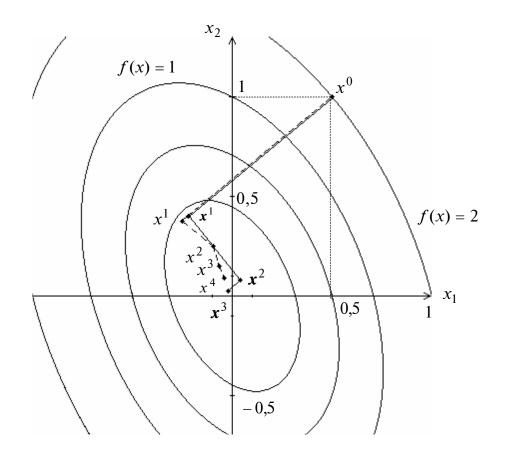


Рис. 6.2

II. Проведем анализ точки x^4 .

Функция $f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2$ является дважды дифференцируемой, поэтому проведем проверку достаточных условий минимума в точке x^4 . Для этого проанализируем матрицу Гессе $H = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$. Матрица является постоянной и положительно определенной (т.е. H > 0), так как оба ее угловых минора $\Delta_1 = 4$ и $\Delta_2 = 7$ положительны. Следовательно, точка $x^4 = \begin{pmatrix} -0.038; 0.091 \end{pmatrix}^T$ есть найденное приближение точки локального минимума $x^* = \begin{pmatrix} 0.0 \end{pmatrix}^T$, а значение $f(x^4) = 0.0076$ есть найденное приближение значения $f(x^*) = 0$. Заметим, что условие H > 0 является одновременно условием строгой выпуклости функции $f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2$ на R^2 (см. гл. 1). Следовательно, $x^4 = \begin{pmatrix} -0.038; 0.091 \end{pmatrix}^T$, $f(x^4) = 0.0076$ есть найденные приближения точки глобального минимума f(x) и ее наименьшего значения на R^2 .

6.2. МЕТОД НАИСКОРЕЙШЕГО ГРАДИЕНТНОГО СПУСКА

Постановка задачи

Пусть дана функция f(x), ограниченная снизу на множестве \mathbb{R}^n и имеющая непрерывные частные производные во всех его точках.

Требуется найти локальный минимум функции f(x) на множестве допустимых решений $X = \mathbb{R}^n$, т.е. найти такую точку $x^* \in \mathbb{R}^n$, что

$$f(x^*) = \min_{x \in R^n} f(x).$$

Стратегия поиска

Стратегия решения задачи состоит в построении последовательности точек $\left\{x^k\right\}$, $k=0,1,\ldots$, таких, что $f\left(x^{k+1}\right) < f\left(x^k\right)$, $k=0,1,\ldots$. Точки последовательности $\left\{x^k\right\}$ вычисляются по правилу

$$x^{k+1} = x^k - t_k \nabla f(x^k), \tag{6.3}$$

где точка x^0 задается пользователем; величина шага t_k определяется для каждого значения k из условия

$$\varphi(t_k) = f(x^k - t_k \nabla f(x^k)) \to \min_{t_k}. \tag{6.4}$$

Задача (6.4) может решаться с использованием необходимого условия минимума $\frac{d \phi}{dt_k} = 0$ и последующей проверкой достаточного условия минимума $\frac{d^2 \phi}{dt_k^2} > 0$. Такой путь может быть выбран либо при достаточно простой минимизируемой функции $\phi(t_k)$, либо при предварительной аппроксимации достаточно сложной функции $\phi(t_k) = f\left(x^k - t_k \nabla f\left(x^k\right)\right)$ полиномом $P(t_k)$ (как правило, второй или третьей степени), и тогда условие $\frac{d \phi}{dt_k} = 0$ замещается условием $\frac{d \phi}{dt_k} = 0$, а условие $\frac{d^2 \phi}{dt_k^2} > 0$ — условием $\frac{d^2 P}{dt_k^2} > 0$.

Другой путь решения задачи (6.4) связан с использованием численных методов, когда ищется $\min_{t_k \in \left[a,b\right]} \varphi(t_k) = \min_{t_k \in \left[a,b\right]} f\left(x^k - t_k \nabla f\left(x^k\right)\right)$ (см. разд. 5.1). Границы интервала $\left[a,b\right]$ задаются пользователем. При этом степень близости найденного значения t_k к

оптимальному значению t_k^* , удовлетворяющему условиям $\frac{d\varphi}{dt_k}=0$, $\frac{d^2\varphi}{dt_k^2}>0$, зависит от задания интервала [a,b] и точности методов одномерной минимизации [27].

Построение последовательности $\left\{x^k\right\}$, $k=0,1,\ldots$, заканчивается в точке x^k , для которой $\left\|\nabla f\left(x^k\right)\right\|<\varepsilon_1$, где ε_1 — заданное число, или, если $k\geq M$, M — предельное число итераций, или при двукратном одновременном выполнении неравенств $\left\|x^{k+1}-x^k\right\|<\varepsilon_2$, $\left|f\left(x^{k+1}\right)-f\left(x^k\right)\right|<\varepsilon_2$, где ε_2 — малое положительное число.

Вопрос о том, может ли точка x^k рассматриваться как найденное приближение искомой точки локального минимума x^* решается путем дополнительного исследования.

Алгоритм

Шаг 1. Задать x^0 , $\varepsilon_1>0$, $\varepsilon_2>0$, предельное число итераций M. Найти градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x)=\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1},...,\frac{\partial f(x)}{\partial x_n}\right)^T$.

Шаг 2. Положить k=0.

Шаг 3. Вычислить $\nabla f(x^k)$.

Шаг 4. Проверить выполнение критерия окончания $\|\nabla f(x^k)\| < \varepsilon_1$:

- а) если критерий выполнен, то $x^* = x^k$;
- б) если критерий не выполнен, то перейти к шагу 5.

 $extit{UIac}$ 5. Проверить выполнение неравенства $k \geq M$:

- а) если неравенство выполнено, то $x^* = x^k$;
- б) если нет, то перейти к шагу 6.

 $extit{\it Шаг}$ 6. Вычислить величину шага t_k^* из условия

$$\varphi(t_k) = f(x^k - t_k \nabla f(x^k)) \to \min_{t_k}.$$

Шаг 7. Вычислить $x^{k+1} = x^k - t_k^* \nabla f(x^k)$.

Шаг 8. Проверить выполнение условий

$$\|x^{k+1} - x^k\| < \varepsilon_2, \quad |f(x^{k+1}) - f(x^k)| < \varepsilon_2$$
:

- а) если оба условия выполнены при текущем значении k и k = k 1, то расчет окончен, $x^* = x^{k+1}$;
- б) если хотя бы одно из условий не выполнено, то положить k = k + 1 и перейти к шагу 3.

Геометрическая интерпретация метода для n = 2 приведена на рис. 6.3.

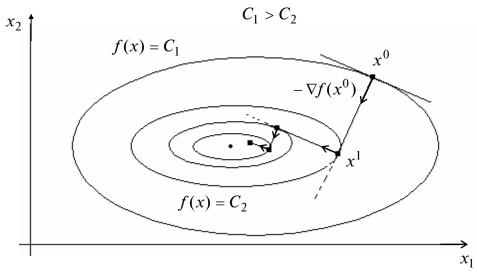


Рис. 6.3

Сходимость

Утверждение 6.2. Пусть функция f(x) удовлетворяет условиям утверждения 6.1. Тогда при произвольной начальной точке $x^0 \in R^n$ для метода наискорейшего градиентного спуска имеем $\|\nabla f(x^k)\| \to 0$ при $k \to \infty$ [28].

Замечания 6.3.

- 1. Утверждение гарантирует сходимость последовательности $\left\{x^k\right\}$ к стационарной точке x^* , где $\nabla f\left(x^*\right)=0$. Следовательно, найденная в результате применения метода точка x^* нуждается в дополнительном исследовании с целью ее классификации.
- **2.** Метод наискорейшего спуска гарантирует сходимость последовательности $\{x^k\}$ к точке минимума для сильно выпуклых функций [28].

Скорость сходимости

Оценки скорости сходимости получены только для сильно выпуклых функций, когда последовательность $\left\{x^k\right\}$ сходится к точке минимума функции f(x) со скоростью геометрической прогрессии (линейная сходимость): $\left\|x^{k+1}-x^k\right\| \leq \frac{M-m}{M+m}\left\|x^k-x^*\right\|$, где M и m — оценки наибольшего и наименьшего собственных значений матрицы H(x) функции f(x) [28].

Замечания 6.4.

- 1. Процедура решения задачи совпадает с описанной в разд. 6.1.
- **2.** Относительно процедуры поиска глобального минимума функции f(x) остается справедливым замечание 6.2.

Пример 6.2. Найти локальный минимум функции

$$f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2$$
.

 \square I. Определим точку x^k , в которой выполнен по крайней мере один из критериев окончания расчетов.

1. Зададим x^0 , ε_1 , ε_2 , M: $x^0 = \begin{pmatrix} 0.5;1 \end{pmatrix}^T$; $\varepsilon_1 = 0.1$; $\varepsilon_2 = 0.15$; M = 10. Найдем градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x) = \begin{pmatrix} 4x_1 + x_2; x_1 + 2x_2 \end{pmatrix}^T$.

- 2. Положим k = 0.
- 3^{0} . Вычислим $\nabla f(x^{0})$: $\nabla f(x^{0}) = (3; 2,5)^{T}$.
- 4^0 . Вычислим $\|\nabla f(x^0)\|$: $\|\nabla f(x^0)\| = 3.9 > 0.1$. Перейдем к шагу 5.
- 5^0 . Проверим условие $k \ge M$: k = 0 < 10 = M , перейдем к шагу 6.
- 6^0 . Следующую точку найдем по формуле

$$x^{1} = x^{0} - t_{0}\nabla f(x^{0}) = (0.5; 1)^{T} - t_{0}(3; 2.5)^{T} = (0.5 - 3t_{0}; 1 - 2.5 \cdot t_{0})^{T}$$

Подставим полученные выражения $x_1^1 = 0.5 - 3t_0$, $x_2^1 = 1 - 2.5 \cdot t_0$ для координат в f(x): $\varphi(t_0) = 2 \cdot (0.5 - 3t_0)^2 + (0.5 - 3t_0) \cdot (1 - 2.5 \cdot t_0) + (1 - 2.5 \cdot t_0)^2$. Найдем минимум функции $\varphi(t_0)$ по t_0 с помощью необходимых условий безусловного экстремума:

$$\frac{d\varphi(t_0)}{dt_0} = 4 \cdot (0,5 - 3t_0) \cdot (-3) + (-3) \cdot (1 - 2,5t_0) + (-2,5) \cdot (0,5 - 3t_0) + 2 \cdot (1 - 2,5 \cdot t_0) \cdot (-2,5) = 0$$

$$=-15,25+63,25\cdot t_0=0$$
 . Отсюда ${t_0}^*\cong 0,24$. Так как $\dfrac{d^2 \varphi(t_0)}{dt_0^2}=63,25>0$, найденное значение шага обеспечивает минимум функции $\varphi(t_0)$ по t_0 .

Заметим, что можно получить формулу для вычисления наилучшей величины шага t_k^* на любой итерации из условия

$$\varphi(t_k) = f(x^k - t_k \nabla f(x^k)) \to \min_{t_k}.$$

Имеем

$$\nabla f(x^{k}) = (4x_{1}^{k} + x_{2}^{k}; x_{1}^{k} + x_{2}^{k})^{T}; x^{k} - t_{k} \nabla f(x^{k}) = \left[x_{1}^{k} - t_{k}(4x_{1}^{k} + x_{2}^{k}); x_{2}^{k} - t_{k}(x_{1}^{k} + x_{2}^{k})\right]^{T},$$

$$\varphi(t_{k}) = 2\left(x_{1}^{k} - t_{k}(4x_{1}^{k} + x_{2}^{k})\right)^{2} + \left(x_{1}^{k} - t_{k}(4x_{1}^{k} + x_{2}^{k})\right)\left(x_{2}^{k} - t_{k}(x_{1}^{k} + x_{2}^{k})\right) + \left(x_{2}^{k} - t_{k}(x_{1}^{k} + x_{2}^{k})\right)^{2}.$$

Из условия $\frac{d\varphi}{dt_k} = 0$ получаем

$$t_{k}^{*} = \frac{\left(4x_{1}^{k} + x_{2}^{k}\right)^{2} + \left(x_{1}^{k} + 2x_{2}^{k}\right)^{2}}{4\left(4x_{1}^{k} + x_{2}^{k}\right)^{2} + 2\left(4x_{1}^{k} + x_{2}^{k}\right)\left(x_{1}^{k} + 2x_{2}^{k}\right) + 2\left(x_{1}^{k} + 2x_{2}^{k}\right)^{2}}.$$

Определим t_0^* : $t_0^* = 0.24$.

$$7^0$$
. Найдем $x^1 = x^0 - t_0^* \nabla f(x^0)$: $x^1 = (0,5;1)^T - 0,24(3;2,5)^T = (-0,22;0,4)^T$.

$$8^0$$
. Вычислим $||x^1 - x^0||$: $||x^1 - x^0|| = 0,937 > 0,15$. Вычислим $|f(x^1) - f(x^0)|$:

$$|f(x^1)-f(x^0)|=1,83>0,15$$
. Вывод: положим $k=1$ и перейдем к шагу 3.

$$3^1$$
. Вычислим $\nabla f(x^1)$: $\nabla f(x^1) = (-0.48; 0.58)^T$.

$$4^1$$
. Вычислим $\|\nabla f(x^1)\| = 0,752 > 0,1$.

 5^1 . Проверим условие $k \ge M$: k = 1 < 10 = M .

$$6^1$$
. Определим t_1^* : $t_1^* = 0,546$ (см. п. 6^0).

$$7^1$$
. Найдем $x^2 = x^1 - t_1^* \nabla f(x^1)$:

$$x^{2} = (-0.22; 0.4)^{T} - 0.546(-0.48; 0.58)^{T} = (0.04; 0.08)^{T}$$

$$8^1$$
. Вычислим $||x^2 - x^1||$, $|f(x^2) - f(x^1)|$:
$$||x^2 - x^1|| = 0.41 > 0.15; \quad |f(x^2) - f(x^1)| = 0.156 > 0.15.$$

Положим k = 2 и перейдем к шагу 3.

$$3^2$$
. Вычислим $\nabla f(x^2)$: $\nabla f(x^2) = (0,24;0,2)^T$.

$$4^2$$
. Вычислим $\|\nabla f(x^2)\|$: $\|\nabla f(x^2)\| = 0.312 > 0.1$.

$$5^2$$
. Проверим условие $k \ge M$: $k = 2 < 10 = M$.

$$6^2$$
. Определим t_2^* : $t_2^* = 0.24$ (см. п. 6^0).

$$7^2$$
. Найдем $x^3 = x^2 - t_2^* \nabla f(x^2)$:

$$x^{3} = (0.04; 0.08)^{T} - 0.24(0.24; 0.2)^{T} = (-0.0176; 0.032)^{T}$$

$$8^2$$
. Вычислим $||x^3 - x^2||$, $|f(x^3) - f(x^2)|$:

$$||x^3 - x^2|| = 0.0749 < 0.15; \quad |f(x^3) - f(x^2)| = 0.0116 < 0.15.$$

Положим k = 3 и перейдем к шагу 3.

$$3^3$$
. Вычислим $\nabla f(x^3)$: $\nabla f(x^3) = (-0.012; -0.0816)^T$.

 4^3 . Вычислим $\|\nabla f(x^3)\|$: $\|\nabla f(x^3)\| = 0.082 < 0.1$. Расчет окончен. Найдена точка $x^3 = (-0.0176; 0.032)^T$, $f(x^3) = 0.00127$. На рис. 6.2 полученные точки выделены и соединены сплошной линией.

II. Проведем анализ точки x^3 .

В примере 6.1 было показано, что функция f(x) строго выпуклая, следовательно, точка x^3 является найденным приближением точки глобального минимума x^* .

6.3. МЕТОД ПОКООРДИНАТНОГО СПУСКА

Постановка задачи

Пусть дана функция f(x), ограниченная снизу на множестве \mathbb{R}^n и имеющая непрерывные частные производные во всех его точках.

Требуется найти локальный минимум функции f(x) на множестве допустимых решений $X=R^n$, т.е. найти такую точку $x^*\in R^n$, что

$$f(x^*) = \min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x).$$

Стратегия поиска

Стратегия решения задачи состоит в построении последовательности точек $\left\{x^k\right\}$, $k=0,1,\ldots$, таких, что $f\left(x^{k+1}\right) < f\left(x^k\right)$, $k=0,1,\ldots$ Точки последовательности $\left\{x^k\right\}$ вычисляются по циклам в соответствии с правилом

$$x^{jk+1} = x^{jk} - t_k \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}}\right)_{x=x^{jk}} \cdot e_{k+1}, \tag{6.5}$$

где j — номер цикла вычислений; $j=0,1,2,\ldots$; k — номер итерации внутри цикла, $k=0,1,\ldots,n-1$; e_{k+1} , $k=0,1,\ldots,n-1$ — единичный вектор, (k+1)-я проекция которого равна 1; точка x^{00} задается пользователем; величина шага t_k выбирается из условия

$$f\left(x^{jk} - t_k \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}}\right)_{x=x^{jk}} \cdot e_{k+1}\right) - f\left(x^{jk}\right) < 0 \text{ или } f\left(x^{jk+1}\right) - f\left(x^{jk}\right) < -\varepsilon \left\|\nabla f\left(x^{jk}\right)\right\|^2.$$

Если выбранное условие при текущем t_k не выполняется, шаг уменьшается вдвое и точка $x^{jk}-t_k\bigg(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}}\bigg)_{x=x^{jk}}\cdot e_{k+1}$ вычисляется заново. Легко видеть, что при фиксиро-

ванном j за одну итерацию с номером k изменяется только одна проекция точки x^{jk} , имеющая номер k+1, а в течение всего цикла с номером j, т.е. начиная с k=0 и кончая k=n-1, изменяются все n проекций точки x^{j0} . После этого точке x^{jn} присваивается номер $x^{j+1,0}$ и она берется за начальную точку для вычислений в (j+1)-м цикле. Расчет заканчивается в точке x^{jk} при выполнении по крайней мере одного из трех критериев окончания счета: $\left\| \nabla f(x^{jk}) \right\| < \varepsilon_1$ или $j \geq M$, или двукратного выполнения неравенств $\left\| x^{jk+1} - x^{jk} \right\| < \varepsilon_2$, $\left\| f(x^{jk+1}) - f(x^{jk}) \right\| < \varepsilon_2$.

Полученные в результате вычислений точки могут быть записаны как элементы последовательности $\{x^l\}$, где $l=n\cdot j+k$ — порядковый номер точки, т.е. $\{x^l\}=\{x^0=x^{00},x^1=x^{01},...,x^n=x^{0n}=x^{10},x^{n+1}=x^{11},x^{n+2}=x^{12},...\}$.

Алгоритм

Шаг 1. Задать x^{00} , $\varepsilon > 0$, $\varepsilon_1 > 0$, $\varepsilon_2 > 0$, предельное число M циклов счета, кратное n, где n – размерность вектора x . Найти градиент $\nabla f(x)$.

Шаг 2. Задать номер цикла j = 0.

Шаг 3. Проверить условие $j \ge M$:

- а) если $j \ge M$, то расчет окончен и $x^* = x^{jk}$;
- б) если нет, то перейти к шагу 4.

Шаг 4. Задать k = 0.

Шаг 5. Проверить условие $k \le n - 1$:

- а) если $k \le n 1$, то перейти к шагу 6;
- б) если k=n, то положить $j=j+1,\ x^{j+1,k}=x^{jn}$ и перейти к шагу 3.

Шаг 6. Вычислить $\nabla f(x^{jk})$.

Шаг 7. Проверить выполнение критерия окончания $\|\nabla f(x^{jk})\| < \varepsilon_1$:

- а) если критерий выполнен, то расчет окончен и $x^* = x^{jk}$;
- б) если нет, то перейти к шагу 8.

 $extit{Шаг}$ 8. Задать t_k .

Шаг 9. Вычислить точку
$$x^{jk+1}$$
 : $x^{jk+1} = x^{jk} - t_k \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}}\right)_{x=x^{jk}} \cdot e_{k+1}$.

Шаг 10. Проверить выполнение условия

$$f\left(x^{jk+1}\right) - f\left(x^{jk}\right) < 0 \quad \left(\text{или } f\left(x^{jk+1}\right) - f\left(x^{jk}\right) < -\varepsilon \left\| \nabla f\left(x^{jk}\right) \right\|^2\right).$$

- а) если условие выполнено, то перейти к шагу 11;
- б) если нет, то положить $t_k = \frac{t_k}{2}$ и перейти к шагу 9.

Шаг 11. Проверить выполнение условий

$$||x^{jk+1}-x^{jk}|| < \varepsilon_2, \qquad |f(x^{jk+1})-f(x^{jk})| < \varepsilon_2$$
:

- а) если в двух последовательных циклах с номерами j и j-1 оба условия выполняются, то расчет в точке x^{jk+1} окончен и $x^*=x^{jk+1}$;
- б) если хотя бы одно из условий не выполнено, положить k = k + 1 и перейти к шагу 5.

Геометрическая интерпретация метода для n = 2 приведена на рис. 6.4.

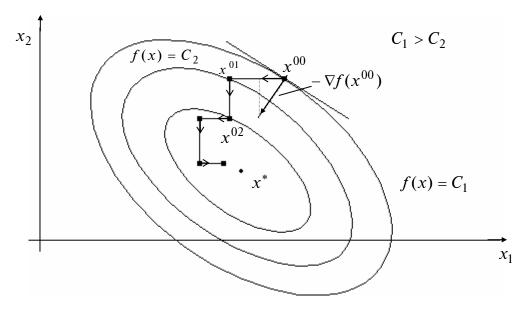


Рис. 6.4

Замечания 6.5.

- **1.** Если функция f(x) удовлетворяет условиям утверждения 6.1, то построение последовательности $\left\{x^k\right\}$ по методу покоординатного спуска обеспечивает выполнение условия $\left\|\nabla f\left(x^k\right)\right\| \to 0$ при $k \to \infty$ [28].
- **2.** Найденная в результате применения метода точка x^* нуждается в дополнительном исследовании с целью ее классификации.
 - 3. Скорость сходимости метода оценивается как линейная (см. гл. 4).
- **4.** Относительно процедуры решения задачи и поиска глобального минимума справедливо замечание 6.4.

Пример 6.3. Найти локальный минимум функции

$$f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2.$$

- \square I. Определим точку x^{jk} , в которой выполнен по крайней мере один из критериев окончания расчетов.
- 1. Зададим x^{00} , ε , ε_1 , ε_2 , M: $x^{00} = \left(0,5;1\right)^T$, $\varepsilon = 0$, $\varepsilon_1 = 0,1$; $\varepsilon_2 = 0,15$; M = 10. Найдем градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x) = (4x_1 + x_2; x_1 + 2x_2)^T$.
 - 2. 3ададим j = 0.
 - 3^0 . Проверим выполнение условия $j \geq M$: j = 0 < 10 = M .
 - 4^0 . Зададим k = 0.
 - 5^0 . Проверим выполнение условия $k \le n-1$: k=0 < 1 = n-1 .
 - 6^{0} . Вычислим $\nabla f(x^{00})$: $\nabla f(x^{00}) = (3, 2, 5)^{T}$.
 - 7^0 . Проверим условие $\|\nabla f(x^{00})\| < \varepsilon_1$: $\|\nabla f(x^{00})\| = 3.8 > 0.1$.

$$8^0$$
. Зададим $t_0 = 0.5$.

$$9^0$$
 . Вычислим $x^{01}=x^{00}-t_0igg(rac{\partial f(x)}{\partial x_1}igg)_{x=x^{00}}\cdot e_1$, где

$$\frac{\partial f(x^{00})}{\partial x_1} = (4x_1 + x_2)\Big|_{x^{00}} = 2 + 1 = 3$$
, $e_1 = (1,0)^T$. Отсюда $x^{01} = (-1;1)^T$.

$$10^0$$
. Проверим условие $f(x^{01}) - f(x^{00}) < 0$: $f(x^{01}) - f(x^{00}) = 2 - 2 = 0$.

Вывод: положим $t_0 = 0.25$ и перейдем к шагу 9.

$$9^{01}$$
. Вычислим x^{01} с шагом $t_0 = 0.25$: $x^{01} = (-0.25;1)^T$.

$$10^{01}$$
. Проверим условие $f(x^{01}) - f(x^{00}) < 0$:

$$f(x^{01}) - f(x^{00}) = 0.875 - 2 = -1.125 < 0.$$

$$\|x^{01}-x^{00}\|:$$

$$||x^{01} - x^{00}|| = 0.75 > 0.15, \quad |f(x^{01}) - f(x^{00})| = 1.125 > 0.15.$$

Положим k = 1 и перейдем к шагу 5.

 5^1 . Проверим условие $k \le n-1$: k = 1 = n-1.

$$6^1$$
. Вычислим $\nabla f(x^{01})$: $\nabla f(x^{01}) = (0;1,75)^T$.

$$7^1$$
. Проверим условие $\|\nabla f(x^{01})\| < \varepsilon_1$: $\|\nabla f(x^{01})\| = 1,75 > 0,1$.

$$8^1$$
. Зададим $t_1 = 0,5$.

$$9^1$$
. Вычислим $x^{02}=x^{01}-t_1\!\!\left(\!\!\begin{array}{c} \partial\!f(x) \\ \partial\!x_2 \end{array}\!\!\right)_{x=x^{01}}\cdot e_2$, где $e_2=\left(0,1\right)^T$;

$$\frac{\partial f(x^{01})}{\partial x_2} = (x_1 + 2x_2) \Big|_{x^{01}} = -0.25 + 2 = 1.75$$
. Отсюда $x^{02} = (-0.25; 0.125)^T$.

$$10^1$$
. Проверим условие $f(x^{02}) - f(x^{01}) < 0$:

$$f(x^{02}) - f(x^{01}) = 0,109 - 0,875 = -0,766 < 0.$$

$$11^1$$
 . Проверим условия $\|x^{02}-x^{01}\|<\varepsilon_2,\ \left|f(x^{02})-f(x^{01})\right|<\varepsilon_2$:

$$||x^{02} - x^{01}|| = 0.875 > 0.15, \qquad ||f(x^{02}) - f(x^{01})|| = 0.766 > 0.15.$$

Положим k = 2 и перейдем к шагу 5.

- 5^2 . Проверим условие $k \le n-1$: k=2>n-1 . Зададим $j=1, x^{10}=x^{02}$, перейдем к шагу 3.
 - 3^1 . Проверим условие $j \ge M$: j = 1 < 10 = M .
 - 4^1 . Зададим k = 0.
 - 5^2 . Проверим условие $k \le n-1$: k = 0 < 1 = n-1.

$$6^2$$
. Вычислим $\nabla f(x^{10})$: $\nabla f(x^{10}) = \nabla f(x^{02}) = (-0.875; 0.00)^T$.

$$7^2$$
. Проверим условие $\|\nabla f(x^{10})\| < \varepsilon_1$: $\|\nabla f(x^{10})\| = 0.875 > 0.1$.

$$8^2$$
. Зададим $t_0 = 0.25$.

$$9^2$$
. Вычислим $x^{11}=x^{10}-t_0igg(rac{\partial f(x)}{\partial x_1}igg)_{x=x^{10}}\cdot e_1$: $x^{11}=ig(-0.03;0.125ig)^T$.

$$10^2$$
. Проверим условие $f(x^{11}) - f(x^{10}) < 0$:

$$f(x^{11}) - f(x^{10}) = 0.01 - 0.109 = -0.099 < 0.$$

$$11^2$$
 . Проверим условия $\left\|x^{11}-x^{10}\right\|<\epsilon_2$, $\left\|f\left(x^{11}\right)-f\left(x^{10}\right)\right\|<\epsilon_2$:

$$||x^{11} - x^{10}|| = 0.22 > 0.15, \quad |f(x^{11}) - f(x^{10})| = 0.099 < 0.15.$$

Положим k = 1 и перейдем к шагу 5.

 5^3 . Проверим условие $k \le n-1$: k = 1 = n-1.

$$6^3$$
. Вычислим $\nabla f(x^{11})$: $\nabla f(x^{11}) = (0,005;0,22)^T$.

$$7^3$$
 . Проверим условия $\|\nabla f(x^{11})\| < \varepsilon_1$: $\|\nabla f(x^{11})\| = 0.22 > 0.1$.

$$8^3$$
. Зададим $t_1 = 0.25$.

$$9^3$$
 . Вычислим $x^{12}=x^{11}-t_0\bigg(\frac{\partial f(x)}{\partial x_2}\bigg)_{x=x^{11}}\cdot e_2\colon x^{12}=\left(-0.03;0.07\right)^T$.

$$10^3$$
. Проверим условие $f(x^{12}) - f(x^{11}) < 0$:

$$f(x^{12}) - f(x^{11}) = 0,0046 - 0,01 = -0,0054 < 0.$$

$$11^3$$
. Проверим условия $\|x^{12}-x^{11}\|<\varepsilon_2$, $\|f(x^{12})-f(x^{11})\|<\varepsilon_2$:

$$||x^{12} - x^{11}|| = 0.055 < 0.15, \qquad |f(x^{12}) - f(x^{11})| = 0.0054 < 0.15.$$

Зададим k = 2 и перейдем к шагу 5.

 5^4 . Проверим условие $k \le n-1$: k=2>n-1. Положим $j=2, x^{20}=x^{12}$ и перейдем к шагу 3.

$$3^2$$
 . Проверим условие $j \ge M$: $j = 2 < 10 = M$.

$$4^2$$
. Зададим $k = 0$.

$$5^4$$
. Проверим условие $k \le n-1$: $k = 0 < 1 = n-1$.

$$6^4$$
. Вычислим $\nabla f(x^{20})$: $\nabla f(x^{20}) = \nabla f(x^{12}) = (-0.05; 0.11)^T$.

$$7^4$$
 . Проверим условие $\|\nabla f(x^{20})\| < \epsilon_1$: $\|\nabla f(x^{20})\| = 0.12 > 0.1$.

 8^4 . Зададим $t_0 = 0.25$.

$$9^4$$
. Вычислим $x^{21}=x^{20}-t_0 \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{20}}\cdot e_1$: $x^{21}=\left(-0.02;0.07\right)^T$.

 10^4 . Проверим условие $f(x^{21}) - f(x^{20}) < 0$: 0,0043 - 0,046 = -0,0003 < 0, перейдем к шагу 11.

$$11^4$$
. Проверим условия $\|x^{21} - x^{20}\| < \varepsilon_2$, $\|f(x^{21}) - f(x^{20})\| < \varepsilon_2$:

$$||x^{21} - x^{20}|| = 0.01 < 0.15, \qquad |f(x^{21}) - f(x^{20})| = 0.0003 < 0.15.$$

Условия $\|x^{jk+1}-x^{jk}\|<\epsilon_2$, $|f(x^{jk+1})-f(x^{jk})|<\epsilon_2$ выполнены в двух последовательных циклах с номерами j=2 и j-1=1. Расчет окончен, найдена точка $x^{21}=\left(-0.02;0.07\right)^T$; $f(x^{21})=0.0043$.

На рис. 6.5 полученные точки соединены штриховой линией.

II. Проведем анализ точки x^{21}

В примере 6.1 было показано, что функция f(x) строго выпукла, имеет единственный минимум и, следовательно, точка $x^{21} = (-0.02; 0.07)^T$ является найденным приближением точки глобального минимума.

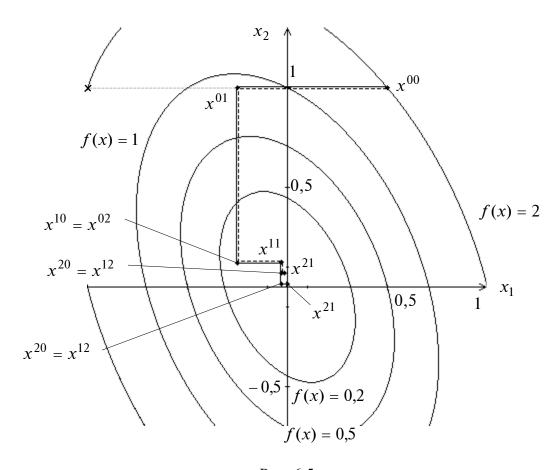


Рис. 6.5

6.4. МЕТОД ГАУССА-ЗЕЙДЕЛЯ

Постановка задачи

Пусть дана функция f(x), ограниченная снизу на множестве \mathbb{R}^n и имеющая непрерывные частные производные во всех его точках.

Требуется найти локальный минимум функции f(x) на множестве допустимых решений $X=R^n$, т.е. найти такую точку $x^*\in R^n$, что

$$f(x^*) = \min_{x \in R^n} f(x).$$

Стратегия поиска

Стратегия метода Гаусса—Зейделя (Gauss—Seidel) состоит в построении последовательности точек $\left\{x^k\right\}$, $k=0,1,\ldots$, таких, что $f\left(x^{k+1}\right) < f\left(x^k\right)$, $k=0,1,\ldots$. Точки последовательности $\left\{x^k\right\}$ вычисляются по правилу

$$x^{jk+1} = x^{jk} - t_k \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}}\right)_{x=x^{jk}} \cdot e_{k+1}, \qquad (6.6)$$

где j — номер цикла вычислений, j=0,1,2,...; k — номер итерации внутри цикла, k=0,1,...,n-1; e_{k+1} — единичный вектор, (k+1)-я проекция которого равна 1; точка x^{00} задается пользователем, величина шага t_k выбирается из условия

$$\varphi(t_k) = f\left(x^{jk} - t_k \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}}\right)_{x=x^{jk}} \cdot e_{k+1}\right) \to \min_{t_k}.$$

Данная задача является задачей одномерной минимизации функции $\phi(t_k) = f \left(x^{jk} - t_k \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}} \right)_{x=x^{jk}} \cdot e_{k+1} \right)$ и может быть решена либо с использованием ус-

ловий $\frac{d\varphi}{dt_k} = 0$, $\frac{d^2\varphi}{dt_k^2} > 0$, либо численно с использованием методов одномерной миними-

зации, как задача $\varphi(t_k) \to \min_{t_k \in \lceil a,b \rceil}$ (см. разд. 5.1).

Если уравнение $\frac{d \varphi}{d t_k} = 0$ имеет высокую степень и корни его трудно определить, можно аппроксимировать функцию $\varphi(t_k)$ полиномом $P(t_k)$ второй или третьей степени и определить t_k^* из условий $\frac{d P}{d t_k} = 0$, $\frac{d^2 P}{d t_k^2} > 0$.

При численном решении задачи определения величины шага степень близости найденного значения t_k к оптимальному значению t_k^* , удовлетворяющему условиям

 $\frac{d \varphi}{d t_k} = 0$, $\frac{d^2 \varphi}{d t_k^2} > 0$, зависит от задания интервала $\left[a, b \right]$ и точности методов одномерной минимизации [27].

Легко видеть, что при фиксированном j за одну итерацию с номером k изменяется только одна проекция точки x^{jk} , имеющая номер k+1, а в течение всего цикла с номером j, т.е. начиная с k=0 и кончая k=n-1, изменяются все n проекций точки x^{j0} . После этого точке x^{jn} присваивается номер $x^{j+1,0}$ и она берется за начальную точку для вычислений в (j+1)-м цикле.

Расчет заканчивается в точке x^{jk} при выполнении по крайней мере одного из трех критериев окончания счета: $\left\| \nabla f \left(x^{jk} \right) \right\| < \varepsilon_1$ или $k \geq M$, или двукратного выполнения неравенств $\left\| x^{jk+1} - x^{jk} \right\| < \varepsilon_2$, $\left| f \left(x^{jk+1} \right) - f \left(x^{jk} \right) \right| < \varepsilon_2$. Здесь $\varepsilon_1, \varepsilon_2$ — малые положительные числа, M - предельное число циклов итераций.

Полученные в результате вычислений точки могут быть записаны как элементы последовательности $\left\{x^l\right\}$, где $l=n\cdot j+k$ — порядковый номер точки, т.е. $\left\{x^l\right\}=\left\{x^0=x^{00}, x^1=x^{01}, ..., x^n=x^{0n}=x^{10}, x^{n+1}=x^{11}, x^{n+2}=x^{12}, ...\right\}$.

Алгоритм

Шаг 1. Задать x^{00} , $\varepsilon_1 > 0$, $\varepsilon_2 > 0$; предельное число M циклов счета, кратное n, где n – размерность вектора x . Найти градиент $\nabla f(x)$.

Шаг 2. Задать номер цикла j = 0.

Шаг 3. Проверить условие $j \ge M$:

- а) если $j \ge M$, то расчет окончен и $x^* = x^{jk}$;
- б) если j < M , то перейти к шагу 4.

Шаг 4. Задать k = 0.

Шаг 5. Проверить условие $k \le n-1$:

- а) если $k \le n 1$, то перейти к шагу 6;
- б) если k = n, то положить j = j + 1 и перейти к шагу 3.

Шаг 6. Вычислить $\nabla f(x^{jk})$.

Шаг 7. Проверить выполнение условия $\|\nabla f(x^{jk})\| < \varepsilon_1$:

- а) если условие выполнено, то расчет окончен и $x^* = x^{jk}$;
- б) если нет, то перейти к шагу 8.

UІаг 8. Вычислить t_k^* из условия

$$\varphi(t_k) = f\left(x^{jk} - t_k \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}}\right)_{x = x^{jk}} \cdot e_{k+1}\right) \to \min_{t_k}.$$

Шаг 9. Вычислить
$$x^{jk+1} = x^{jk} - t_k^* \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_{k+1}} \right)_{x=x^{jk}} \cdot e_{k+1}$$
.

Шаг 10. Проверить выполнение условий

$$||x^{jk+1} - x^{jk}|| < \varepsilon_2, \quad |f(x^{jk+1}) - f(x^{jk})| < \varepsilon_2$$
:

- а) если оба условия выполнены в двух последовательных циклах с номерами j и j-1, то расчет окончен, найдена точка $x^* = x^{jk+1}$;
- б) если не выполняется хотя бы одно условие, положить k = k + 1 и перейти к шагу 5.

Геометрическая интерпретация метода для n = 2 приведена на рис. 6.6.

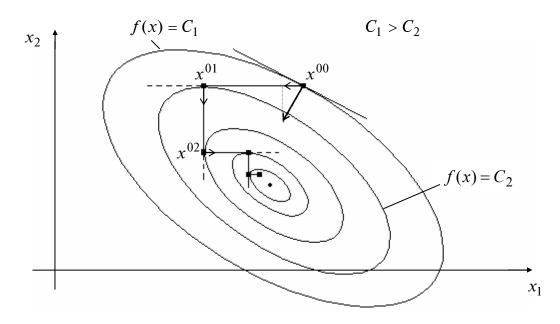


Рис. 6.6

Замечания 6.6.

- **1.** Относительно свойств последовательности $\{x^k\}$, k=0,1,..., полученной по методу Гаусса–Зейделя, справедлив п.1 замечаний 6.5.
 - 2. Процедура решения задачи совпадает с описанной в разд. 6.1.

Пример 6.4. Найти локальный минимум функции

$$f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2.$$

- \square I. Определим точку x^{jk} , в которой выполнен хотя бы один из критериев окончания расчетов.
- 1. Зададим x^{00} , ε_1 , ε_2 , M: $x^{00} = \left(0.5;1\right)^T$, $\varepsilon_1 = 0.1$; $\varepsilon_2 = 0.15$; M = 10. Найдем градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x) = \left(4x_1 + x_2; x_1 + 2x_2\right)^T$.
 - 2. Зададим j = 0.
 - 3^0 . Проверим выполнение условия $j \geq M$: j = 0 < 10 = M .
 - 4^0 . Зададим k = 0.
 - 5^0 . Проверим выполнение условия $k \le n-1$: k=0 < 1 = n-1 .
 - 6^{0} . Вычислим $\nabla f(x^{00})$: $\nabla f(x^{00}) = (3; 2,5)^{T}$.

$$7^0$$
 . Проверим условие $\|\nabla f(x^{00})\| < \epsilon_1$: $\|\nabla f(x^{00})\| = 3.9 > 0.1$.

 8^0 . Определим величину шага $\it t_0^*$ из условия

$$\varphi(t_0) = f\left(x^{j0} - t_0\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{j0}} \cdot e_1\right) \to \min_{t_0}.$$

Воспользуемся формулой (6.6) при k=0, j=0: $x^{01}=x^{00}-t_0\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{00}}\cdot e_1$.

Поскольку
$$\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{00}} = 4x_1 + x_2\Big|_{x=x^{00}} = 2+1=3$$
, $e_1 = (1;0)^T$, то

 $x^{01}=(0,5;1)^T-t_0\cdot 3\cdot (1;0)^T=(0,5-3t_0;1)^T$ или $x_1^{01}=0,5-3t_0,x_2^{01}=1$. Подставляя полученные выражения в f(x), имеем $\varphi(t_0)=2(0,5-3t_0)^2+(0,5-3t_0)\cdot 1+1$.

Из необходимого условия экстремума $\frac{d\varphi(t_0)}{dt_0} = 4 \cdot (0,5-3t_0) \cdot (-3) - 3 = 0$ или

 $36t_0-9=0$ находим $t_0^*=\frac{1}{4}$. Так как $\frac{d^2\varphi(t_0)}{d{t_0}^2}=36>0$, то найденное значение шага обеспечивает минимум функции $\varphi(t_0)$ по t_0 .

Можно показать, что в силу структуры заданной функции f(x) величина шага в направлении $-\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{jk}} \cdot e_1$ не зависит от x^k , является постоянной и равной $\frac{1}{4}$.

$$9^0$$
 . Определим $x^{01} = x^{00} - t_0^* \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{00}} \cdot e_1$: $x^{01} = \left(-0.25;1\right)^T$.

$$10^0$$
 . Проверим условия $\|x^{01}-x^{00}\|<\varepsilon_2$, $\|f(x^{01})-f(x^{00})\|<\varepsilon_2$:

$$||x^{01} - x^{00}|| = 0.25 > 0.15, \quad |f(x^{01}) - f(x^{00})| = |0.875 - 2| = 1.125 > 0.15.$$

Положим k = 1 и перейдем к шагу 5.

 5^1 . Проверим условие $k \le n-1$: k = 1 = n-1.

$$6^1$$
. Вычислим $\nabla f(x^{01})$: $\nabla f(x^{01}) = (0;1,75)^T$.

$$7^1$$
. Проверим условие $\|\nabla f(x^{01})\| < \epsilon_1$: $\|\nabla f(x^{01})\| = 1,75 > 0,1$.

 8^1 . Определим величину шага t_1^* из условия

$$\varphi(t_1) = f\left(x^{j1} - t_1 \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_2}\right)_{x = x^{j1}} \cdot e_2\right) \to \min_{t_1}.$$

Воспользуемся формулой (6.6) при k=1, j=0: $x^{02}=x^{01}-t_1\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_2}\right)_{x=x^{01}}\cdot e_2$.

Поскольку
$$\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_2}\right)_{x=x^{01}} = x_1 + 2x_2\Big|_{x=x^{01}} = -0.25 + 2 = 1.75, \ e_2 = (0;1)^T$$
, то

 $x^{02} = (-0.25; 1)^T - t_1 \cdot 1.75 \cdot (0; 1)^T = (-0.25; 1 - 1.75 \cdot t_1)^T$ или $x_1^{02} = -0.25; x_2^{02} = 1 - 1.75 \cdot t_1$. Подставляя полученные выражения в f(x), имеем

$$\varphi(t_1) = 2(-0.25)^2 + (-0.25) \cdot (1 - 1.75 \cdot t_1) + (1 - 1.75 \cdot t_1)^2$$

Из необходимого условия экстремума

$$\frac{d\varphi(t_1)}{dt_1} = 0.25 \cdot 1.75 + 2 \cdot (1 - 1.75 \cdot t_1) \cdot (-1.75) = 0 \quad \text{или} \quad 2 \cdot 1.75^2 t_1 - 1.75^2 = 0$$

находим $t_1^*=\frac{1}{2}$. Так как $\frac{d^2 \varphi(t_1)}{dt_1^2}=2\cdot 1{,}75^2>0$, то найденное значение шага обеспечивает минимум функции $\varphi(t_1)$ по t_1 .

Можно показать, что в силу структуры функции f(x) величина шага в направлении $-\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_2}\right)_{x=x^{jk}}\cdot e_2$ остается постоянной и равной $\frac{1}{2}$.

$$9^1$$
. Вычислим $x^{02}=x^{01}-t_1^*\left(rac{\partial f(x)}{\partial x_2}
ight)_{x=x^{01}}\cdot e_2$: $x^{02}=\left(-0.25;0.125
ight)^T$.

$$10^1$$
. Проверим условия $\|x^{02} - x^{01}\| < \varepsilon_2$, $\|f(x^{02}) - f(x^{01})\| < \varepsilon_2$:

$$||x^{02} - x^{01}|| = 0.875 > 0.15, \quad |f(x^{02}) - f(x^{01})| = |0.12 - 0.875| = 0.755 > 0.15.$$

Положим k = 2 и перейдем к шагу 5.

 5^2 . Проверим условие $k \le n-1$: k=2=n . Положим $j=1, x^{10}=x^{02}$ и перейдем к шагу 3.

 3^1 . Проверим условие $j \ge M$: j = 1 < 10 = M .

 4^1 . Зададим k = 0.

 5^3 . Проверим условие $k \le n-1$: k = 0 < 1 = n-1.

$$6^3$$
. Вычислим $\nabla f(x^{10})$: $\nabla f(x^{10}) = \nabla f(x^{02}) = (-0.875; 0.00)^T$.

$$7^3$$
 . Проверим условие $\|\nabla f(x^{10})\| < \varepsilon_1$: $\|\nabla f(x^{10})\| = 0.875 > 0.1$.

 8^3 . Полагаем $t_0^* = 0,25$ (см. п. 8^0).

$$9^3$$
 . Вычислим $x^{11}=x^{10}-t_0^*\left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{10}}\cdot e_1$: $x^{11}=\left(-0.03;0.125\right)^T$.

$$10^3$$
 . Проверим условия $\|x^{11}-x^{10}\|<\epsilon_2$, $\|f(x^{11})-f(x^{10})\|<\epsilon_2$:

$$||x^{11} - x^{10}|| = 0.22 > 0.15, \quad |f(x^{11}) - f(x^{10})| = |0.013 - 0.1375| = 0.124 < 0.15.$$

Положим k = 1 и перейдем к шагу 5.

 5^4 . Проверим условие $k \le n-1$: k = 1 = n-1.

$$6^4$$
. Вычислим $\nabla f(x^{11})$: $\nabla f(x^{11}) = (0,005;0,22)^T$.

$$7^4$$
. Проверим условие $\|\nabla f(x^{11})\| < \varepsilon_1$: $\|\nabla f(x^{11})\| = 0.22 > 0.1$.

 8^4 . Зададим $t_1^* = 0,5$ (см. п. 8^1).

$$9^4$$
. Вычислим $x^{12} = x^{11} - t_1^* \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_2}\right)_{x=x^{11}} \cdot e_2 \colon x^{12} = (-0.03; 0.015)^T$.

$$10^4$$
. Проверим условия $\left\|x^{12}-x^{11}\right\|<\epsilon_2$, $\left\|f\left(x^{12}\right)-f\left(x^{11}\right)\right\|<\epsilon_2$:

$$||x^{12} - x^{11}|| = 0.11 < 0.15, \qquad |f(x^{12}) - f(x^{11})| = |0.0015 - 0.013| = 0.0115 < 0.15.$$

Положим k = 2 и перейдем к шагу 5.

 5^5 . Проверим условие $k \le n-1$: k=2=n . Положим $j=2,\ x^{20}=x^{12}$ и перейдем к шагу 3.

 3^2 . Проверим условие $j \ge M$: j = 2 < 10 = M .

 4^2 . Зададим k = 0.

 5^6 . Проверим условие $k \le n-1$: k = 0 < 1 = n-1.

$$6^5$$
. Вычислим $\nabla f(x^{20})$: $\nabla f(x^{20}) = (-0.105; 0)^T$.

$$7^5$$
 . Проверим условие $\left\| \nabla f\left(x^{20}\right) \right\| < \epsilon_1$: $\left\| \nabla f\left(x^{20}\right) \right\| = 0,\!105 > \epsilon_1$.

 8^5 . Зададим $t_0^* = 0.25$ (см. п. 8^0).

$$9^5$$
 . Вычислим $x^{21} = x^{20} - t_0^* \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}\right)_{x=x^{20}} \cdot e_1$: $x^{21} = (-0.004; 0.015)^T$.

$$10^5$$
 . Проверим условия $\|x^{21} - x^{20}\| < \varepsilon_2$, $\|f(x^{21}) - f(x^{20})\| < \varepsilon_2$:

$$||x^{21} - x^{20}|| = 0.026 < 0.15, \quad |f(x^{21}) - f(x^{20})| = |0.000197 - 0.0015| = 0.0013 < 0.15.$$

Условия $\|x^{jk+1}-x^{jk}\|<\epsilon_2$, $\|f(x^{jk+1})-f(x^{jk})\|<\epsilon_2$ выполнены в двух последовательных циклах с номерами j=2 и j-1=1. Расчет окончен, найдена точка $x^{21}=(-0.004;0.015)^T$; $f(x^{21})=0.000197$. На рис. 6.5 полученные точки последовательности $x^{00}\to x^{01}\to x^{02}=x^{10}\to x^{11}\to x^{12}=x^{20}\to x^{21}$ соединены сплошной линией. Очевидно, метод Гаусса—Зейделя сходится быстрее, чем метод покоординатного спуска.

II. Проведем анализ точки x^{21} .

Точка x^{21} является найденным приближением точки глобального минимума f(x), так как функция f(x) строго выпуклая (см. пример 6.1).

6.5. МЕТОД ФЛЕТЧЕРА-РИВСА

Постановка задачи

Пусть дана функция f(x), ограниченная снизу на множестве \mathbb{R}^n и имеющая непрерывные частные производные во всех его точках.

Требуется найти локальный минимум функции f(x) на множестве допустимых решений $X=R^n$, т.е. найти такую точку $x^*\in R^n$, что

$$f(x^*) = \min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x).$$

Стратегия поиска

Стратегия метода Флетчера—Ривса (Fletcher—Reeves) состоит в построении последовательности точек $\left\{x^k\right\}$, $k=0,1,\ldots$, таких, что $f\left(x^{k+1}\right) < f\left(x^k\right)$, $k=0,1,\ldots$. Точки последовательности $\left\{x^k\right\}$ вычисляются по правилу:

$$x^{k+1} = x^k + t_k d^k, k = 0, 1, ...; (6.7)$$

$$d^{k} = -\nabla f(x^{k}) + \beta_{k-1} d^{k-1}; (6.8)$$

$$d^0 = -\nabla f(x^0); (6.9)$$

$$\beta_{k-1} = \frac{\left\| \nabla f(x^k) \right\|^2}{\left\| \nabla f(x^{k-1}) \right\|^2}.$$
(6.10)

Точка x^0 задается пользователем, величина шага t_k определяется для каждого значения k из условия

$$\varphi(t_k) = f(x^k + t_k d^k) \to \min_{t_k}. \tag{6.11}$$

Решение задачи одномерной минимизации (6.11) может осуществляться либо из условия $\frac{d\phi}{dt_k}=0$, $\frac{d^2\phi}{dt_k^2}>0$, либо численно с использованием методов одномерной ми-

нимизации, когда решается задача

$$\varphi(t_k) \to \min_{t_k \in [a,b]}. \tag{6.12}$$

При численном решении задачи определения величины шага степень близости найденного значения t_k к оптимальному значению t_k^* , удовлетворяющему условиям $\frac{d\varphi}{dt_k} = 0 \;,\; \frac{d^2\varphi}{dt_k^2} > 0 \;,\; \text{зависит от задания интервала} \; \left[a,b\right] \;$ и точности методов одномерной минимизации [27].

Вычисление величины β_{k-1} по формуле (6.10) обеспечивает для квадратичной формы $f(x) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ построение последовательности H-сопряженных направлений $d^0, d^1, \ldots, d^k, \ldots$, для которых $\left(d^j, H d^i\right) = 0$, $\forall i, j = 0, 1, \ldots, k; i \neq j$. При этом в точках последовательности $\left\{x^k\right\}$ градиенты функции f(x) взаимно перпендикулярны, т.е. $\left(\nabla f\left(x^{k+1}\right), \nabla f\left(x^k\right)\right) = 0$, $k = 0, 1, \ldots$.

Для квадратичных функций f(x) с матрицей H>0 метод Флетчера–Ривса является конечным и сходится к точке минимума за число шагов, не превышающее n – размерность вектора x .

При минимизации неквадратичных функций метод не является конечным, при этом следует отметить, что погрешности в решении задачи (6.11) приводят к нарушению не только перпендикулярности градиентов, но и H-сопряженности направлений. Для неквадратичных функций, как правило, используется алгоритм Полака–Рибьера (Polak–Ribiere), когда в формулах (6.7) – (6.9) величина β_{k-1} вычисляется следующим образом:

$$\beta_{k-1} = \begin{cases} \frac{\left(\nabla f(x^k), \left[\nabla f(x^k) - \nabla f(x^{k-1})\right]\right)}{\left\|\nabla f(x^{k-1})\right\|^2}, & k \notin J, \\ 0, & k \in J, \end{cases}$$

где $J = \{0, n, 2n, ...\}$. В отличие от алгоритма Флетчера—Ривса алгоритм Полака—Рибьера предусматривает использование итерации наискорейшего градиентного спуска через каждые n шагов. Построение последовательности $\left\{x^k\right\}$ заканчивается в точке, для которой $\left\|\nabla f\left(x^k\right)\right\| < \varepsilon_1$, где ε_1 — заданное число, или при $k \geq M$, где M — предельное число итераций, или при двукратном одновременном выполнении двух неравенств $\left\|x^{k+1} - x^k\right\| < \varepsilon_2$, $\left|f\left(x^{k+1}\right) - f\left(x^k\right)\right| < \varepsilon_2$, где ε_2 — малое положительное число.

Вопрос о том, может ли точка x^k рассматриваться как найденное приближение искомой точки минимума, решается путем проведения дополнительного исследования, которое было описано в разд. 6.1.

Алгоритм

Шаг 1. Задать x^0 , $\varepsilon_1 > 0$, $\varepsilon_2 > 0$, M - предельное число итераций. Найти градиент $\nabla f(x)$.

Шаг 2. Положить k=0.

Шаг 3. Вычислить $\nabla f(x^k)$.

Шаг 4. Проверить выполнение критерия окончания $\|\nabla f(x^k)\| < \varepsilon_1$:

- а) если критерий выполняется, то расчет окончен и $x^* = x^k$;
- б) если нет, то перейти к шагу 5.

Шаг 5. Проверить условие $k \ge M$:

- а) если неравенство выполняется, то расчет окончен и $x^* = x^k$;
- б) если нет, то при k = 0 перейти к шагу 6, а при $k \ge 1$ перейти к шагу 7.

Шаг 6. Определить $d^0 = -\nabla f(x^0)$

Шаг 7. Определить

$$\beta_{k-1} = \frac{\left\| \nabla f(x^k) \right\|^2}{\left\| \nabla f(x^{k-1}) \right\|^2}, \qquad \left[\beta_{k-1} = \left\{ \begin{array}{l} \frac{\left(\nabla f(x^k), \left[\nabla f(x^k) - \nabla f(x^{k-1}) \right] \right)}{\left\| \nabla f(x^{k-1}) \right\|^2}, \quad k \notin J \\ 0, \quad k \in J \end{array} \right].$$

Шаг 8. Определить $d^k = -\nabla f(x^k) + \beta_{k-1} d^{k-1}$.

 $extit{Шаг}$ 9. Найти t_k^* из условия $\varphi(t_k) = f(x^k + t_k \ d^k) o \min_{t_k}$.

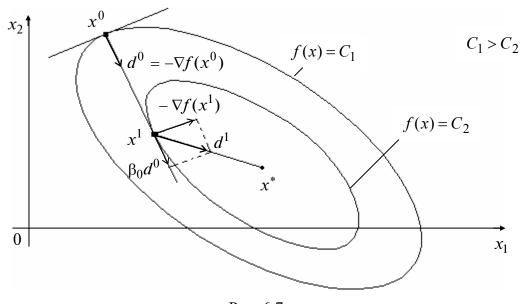
Шаг 10. Вычислить $x^{k+1} = x^k + t_k^* d^k$.

Шаг 11. Проверить выполнение условий

$$||x^{k+1} - x^k|| < \varepsilon_2, \quad |f(x^{k+1}) - f(x^k)| < \varepsilon_2$$
:

- а) в случае выполнения обоих условий в двух последовательных итерациях с номерами k и k-1 расчет окончен, найдена точка $x^* = x^{k+1}$;
- б) если не выполняется хотя бы одно из условий, положить k=k+1 и перейти к шагу 3.

Геометрическая интерпретация метода для n = 2 изображена на рис. 6.7.



Сходимость

Утверждение 6.3. Если квадратичная функция $f(x) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} h_{ij} x_i x_j$ с неотрица-

тельно определенной матрицей H достигает своего минимального значения на R^n , то метод Флетчера—Ривса обеспечивает отыскание точки минимума не более чем за n шагов [39].

Утверждение 6.4. Если функция f(x) ограничена снизу, а ее градиент удовлетворяет условию Липшица $\|\nabla f(x) - \nabla f(y)\| \le L \|x - y\| \quad \forall x, y \in \mathbb{R}^n$, то в методе Полака—Рибьера $\lim_{k \to \infty} \|\nabla f(x^k)\| = 0$ [28].

Замечания 6.7.

- **1.** Утверждение 6.4 гарантирует сходимость последовательности $\{x^k\}$ к стационарной точке x^* , где $\nabla f(x^*) = 0$. Следовательно, найденная в результате применения метода точка x^* нуждается в дополнительном исследовании с целью классификации этой точки.
- **2.** Метод Полака–Рибьера гарантирует сходимость последовательности $\{x^k\}$ к точке минимума для сильно выпуклых функций.
- **3.** Поиск глобального минимума f(x) может быть осуществлен в соответствии с замечанием 6.2.
 - 4. Процедура решения задачи совпадает с описанной в разд. 6.1.

Скорость сходимости

Оценки скорости сходимости получены только для сильно выпуклых функций, когда последовательность $\left\{x^k\right\}$ сходится к точке минимума функции f(x) со скоростью $\left\|x^{k+n}-x^*\right\| \leq C\left\|x^k-x^*\right\|^2, \ k \in \{0,n,2n,...\}$ [39].

Пример 6.5. Найти локальный минимум функции

$$f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2.$$

- \square I. Определим точку x^k , в которой выполнен по крайней мере один из критериев окончания расчетов.
- 1. Зададим x^0 , ε_1 , ε_2 , M: $x^0 = \begin{pmatrix} 0.5; 1 \end{pmatrix}^T$, $\varepsilon_1 = 0.1$; $\varepsilon_2 = 0.15$; M = 10. Найдем градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x) = (4x_1 + x_2; x_1 + 2x_2)^T$.
 - 2. Положим k = 0.
 - 3^{0} . Вычислим $\nabla f(x^{0})$: $\nabla f(x^{0}) = (3; 2, 5)^{T}$.
 - 4^{0} . Проверим условие $\|\nabla f(x^{0})\| < \varepsilon_{1}$: $\|\nabla f(x^{0})\| = 3.9 > 0.1$.

$$5^0$$
 . Проверим условие $k \ge M$: $k = 0 < 10 = M$.

$$6^{0}$$
. Определим $d^{0} = -\nabla f(x^{0})$: $d^{0} = -(3;2,5)^{T}$.

 9^0 . Определим t_0^* из условия $f(x^0+t_0\,d^0)\to \min_{t_0}: t_0^*=0,24$ (см. пример 6.2, так как первая итерация выполняется по методу наискорейшего спуска).

$$10^0$$
. Вычислим $x^1 = x^0 + t_0^* d^0$: $x^1 = (-0.22; 0.4)^T$.

$$11^0$$
 . Проверим условия $\|x^1 - x^0\| < \varepsilon_2$, $|f(x^1) - f(x^0)| < \varepsilon_2$:

$$||x^1 - x^0|| = 0.937 > 0.15;$$
 $|f(x^1) - f(x^0)| = |0.17 - 2| = 1.83 > 0.15.$

Положим k = 1 и перейдем к шагу 3.

$$3^1$$
. Вычислим $\nabla f(x^1)$: $\nabla f(x^1) = (-0.48; 0.58)^T$.

$$4^1$$
. Проверим условие $\left\| \nabla f\left(x^1\right) \right\| < \epsilon_1$: $\left\| \nabla f\left(x^1\right) \right\| = 0,752 > 0,1$.

 5^1 . Проверим условие $k \ge M$: k = 1 < 10 = M.

7¹. Определим
$$\beta_0 = \frac{\left\| \nabla f(x^1) \right\|^2}{\left\| \nabla f(x^0) \right\|^2}$$
: $\beta_0 = 0.0373$.

$$8^1$$
. Определим $d^1 = -\nabla f(x^1) + \beta_0 d^0$:

$$d^{1} = -(-0.48; 0.58)^{T} - 0.0373(3; 2.5)^{T} = (0.368; -0.673)^{T}.$$

$$9^1$$
 . Определим t_1^* из условия $f\left(x^1+t_1\ d^1\right) o \min_{t_1}$. Воспользуемся формулой $x^2=x^1+t_1\ d^1=(-0.22;\,0.4)^T+t_1(0.368;\,-0.673)^T=(-0.22+0.368\,t_1;\,0.4-0.673\,t_1)^T$.

Подставляя полученное выражение в f(x), имеем

$$\varphi(t_1) = 2 \cdot (-0.22 + 0.368 \, t_1)^2 + (-0.22 + 0.368 \, t_1) \cdot (0.4 - 0.673 \, t_1) + (0.4 - 0.673 \, t_1)^2.$$

Применяя необходимое условие безусловного экстремума

$$\frac{d\varphi(t_1)}{dt_1} = 4 \cdot (-0.22 + 0.368 t_1) \cdot 0.368 + 0.368 \cdot (0.4 - 0.673 t_1) + (-0.22 + 0.368 t_1) \cdot (-0.673) + 2 \cdot (0.4 - 0.673 t_1) \cdot (-0.673) = 0$$

находим $t_1^* \cong 0,595$. Поскольку $\frac{d^2 \varphi(t_1)}{d t_1^2} = 0,952226 > 0$, найденное значение шага обеспечивает минимум функции $\varphi(t_1)$ по t_1 .

$$10^1$$
. Вычислим $x^2 = x^1 + t_1^* d^1$: $x^2 = (0,0010;0,000)^T$.

$$\begin{split} 11^1 \text{ . Проверим условия } & \left\| x^2 - x^1 \right\| < \epsilon_2 \,, \quad \left| \, f\!\left(x^2 \right) \! - f\!\left(x^1 \right) \right| < \epsilon_2 \,; \\ & \left\| x^2 - x^1 \right\| = 0,456 > 0,15 \,; \quad \left| \, f\!\left(x^2 \right) \! - f\!\left(x^1 \right) \right| = 0,17 > 0,15 \,. \end{split}$$

Положим k = 2 и перейдем к шагу 3.

$$3^2$$
. Вычислим $\nabla f(x^2)$: $\nabla f(x^2) = (0,003;0,006)^T$.

 4^2 . Проверим условие $\left\|\nabla f\left(x^2\right)\right\| < \epsilon_1$: $\left\|\nabla f\left(x^2\right)\right\| = 0,0067 < 0,1$. Расчет окончен. Найдена точка $x^2 = \left(0,001;0\right)^T$; $f\left(x^2\right) = 2\cdot 10^{-6}$. На рис. 6.8 полученные точки соединены штриховой линией.

II. Проведем анализ точки x^2 .

Используем утверждение 6.1. Функция $f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2$ есть квадратичная функция двух переменных, имеющая положительно определенную матрицу вторых производных $H = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$. Это позволяет сделать вывод, что функция f(x) строго выпукла, следовательно, имеет единственный минимум, приближение которого $x^2 = (0{,}001;0)^T$ найдено за две итерации.

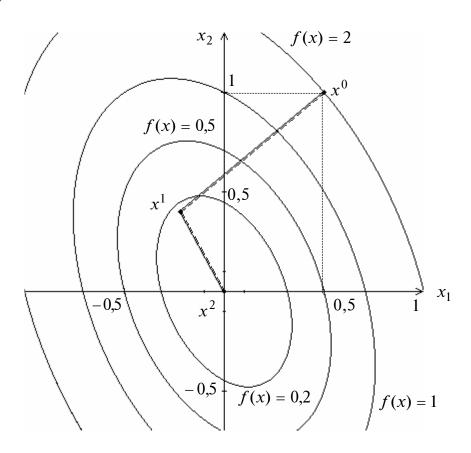


Рис. 6.8

6.6. МЕТОД ДЭВИДОНА-ФЛЕТЧЕРА-ПАУЭЛЛА

Постановка задачи

Пусть дана функция f(x), ограниченная снизу на множестве R^n и имеющая непрерывные частные производные во всех его точках.

Требуется найти локальный минимум функции f(x) на множестве допустимых решений $X = \mathbb{R}^n$, т.е. найти такую точку $x^* \in \mathbb{R}^n$, что

$$f(x^*) = \min_{x \in R^n} f(x).$$

Стратегия поиска

Стратегия метода Дэвидона–Флетчера–Пауэлла (Davidon–Fletcher–Powell) состоит в построении последовательности точек $\left\{x^k\right\}$, k=0,1,..., таких, что $f\left(x^{k+1}\right) < f\left(x^k\right)$, k=0,1,... Точки последовательности $\left\{x^k\right\}$ вычисляются по правилу

$$x^{k+1} = x^k - t_k A^k \nabla f(x^k), \ k = 0, 1, \dots,$$
 (6.13)

где A^k есть матрица размера $n \times n$, которая вычисляется по правилу

$$A^{k+1} = A^k + A^k{}_c, \quad A^0 = E, \tag{6.14}$$

$$A^{k}_{c} = \frac{\Delta x^{k} (\Delta x^{k})^{T}}{(\Delta x^{k})^{T} \Delta g^{k}} - \frac{A^{k} \Delta g^{k} (\Delta g^{k})^{T} A^{k}}{(\Delta g^{k})^{T} A^{k} \Delta g^{k}}, \tag{6.15}$$

где $\Delta x^k = x^{k+1} - x^k$, $\Delta g^k = \nabla f(x^{k+1}) - \nabla f(x^k)$.

Точка x^0 задается пользователем, величина шага t_k определяется из условия

$$\varphi(t_k) = f(x^k - t_k A^k \nabla f(x^k)) \to \min_{t_k}. \tag{6.16}$$

Решение задачи (6.16) может осуществляться как из условий $\frac{d\varphi}{dt_k} = 0$, $\frac{d^2\varphi}{dt_k^2} > 0$

или $\frac{dP}{dt_k}=0$, $\frac{d^2P}{dt_k^2}>0$, где $P(t_k)$ — полином, аппроксимирующий функцию $\varphi(t_k)$, так и

численно, т.е. путем поиска решения задачи $\phi(t_k) \to \min_{t_k \in \left[a,b\right]}$ методами одномерной минимизации.

Формулы (6.14), (6.15) при аналитическом решении задачи (6.16) обеспечивают построение последовательности $\left\{A^k\right\}$ положительно определенных матриц, таких, что $A^k \to H^{-1}\!\left(x^*\right)$ при $k \to \infty$. Следствием этого для квадратичной функции $f(x) = \frac{1}{2}\!\left(Hx,x\right) + \left(b,x\right)$, где H > 0, является тот факт, что направления d^k , $k = 0,1,\ldots$,

будут H-сопряженными и, следовательно, алгоритм Д $-\Phi$ - Π сойдется не более чем за n шагов.

Для неквадратичных функций f(x) алгоритм перестает быть конечным и его сходимость зависит от точности решения задачи (6.16). Глобальную сходимость алгоритма можно гарантировать лишь при его обновлении через каждые n шагов, т.е. когда в формуле (6.13)

$$A^{k} = \begin{cases} E, & k \in J; \ J = \{0, n, 2n, ...\}, \\ A^{k-1} + A_{c}^{k-1}, & k \notin J. \end{cases}$$

Построение последовательности $\left\{x^k\right\}$ заканчивается в точке x^k , для которой $\left\|\nabla f\left(x^k\right)\right\| < \epsilon_1$, где ϵ_1 — заданное число, или при $k \geq M$, где M — предельное число итераций), или при двукратном одновременном выполнении двух неравенств $\left\|x^{k+1}-x^k\right\| < \epsilon_2$, $\left|f\left(x^{k+1}\right)-f\left(x^k\right)\right| < \epsilon_2$, где ϵ_2 — малое положительное число.

Вопрос о том, может ли точка x^k рассматриваться как найденное приближение искомой точки минимума, решается путем проведения дополнительного исследования, которое было описано в разд. 6.1.

Алгоритм

Шаг 1. Задать x^0 , $\varepsilon_1 > 0$, $\varepsilon_2 > 0$, M – предельное число итераций. Найти градиент $\nabla f(x)$.

Шаг 2. Положить k = 0, $A^0 = E$.

Шаг 3. Вычислить $\nabla f(x^k)$.

Шаг 4. Проверить критерий окончания $\|\nabla f(x^k)\| < \varepsilon_1$:

- а) если критерий выполнен, то расчет закончен и $x^* = x^k$;
- б) если нет, то перейти к шагу 5.

Шаг 5. Проверить условие $k \ge M$:

- а) если неравенство выполнено, то расчет закончен и $x^* = x^k$;
- б) если нет, перейти при k = 0 к шагу 10, а при $k \ge 1$ к шагу 6.

Шаг 6. Вычислить $\Delta g^k = \nabla f(x^{k+1}) - \nabla f(x^k)$.

Шаг 7. Вычислить $\Delta x^k = x^{k+1} - x^k$.

Шаг 8. Вычислить

$$A^{k}_{c} = \frac{\Delta x^{k} (\Delta x^{k})^{T}}{(\Delta x^{k})^{T} \Delta g^{k}} - \frac{A^{k} \Delta g^{k} (\Delta g^{k})^{T} A^{k}}{(\Delta g^{k})^{T} A^{k} \Delta g^{k}}.$$

Шаг 9. Вычислить $A^{k+1} = A^k + A^k_c$.

Шаг 10. Определить $d^k = -A^k \nabla f(x^k)$.

$$extit{Шаг}$$
 11. Вычислить t_k^* из условия $\varphi(t_k) = f(x^k - t_k A^k \nabla f(x^k)) o \min_{t_k}$.

Шаг 12. Вычислить
$$x^{k+1} = x^k - t_k^* A^k \nabla f(x^k)$$
.

$$extit{Шаг}$$
 13. Проверить условия $\|x^{k+1}-x^k\|<\epsilon_2$, $\|f(x^{k+1})-f(x^k)\|<\epsilon_2$:

- а) если оба неравенства выполняются в двух последовательных итерациях с номерами k и k-1, то расчет окончен и $x^*=x^{k+1}$;
- б) в противном случае положить k = k + 1 и перейти к шагу 3.

Сходимость

Утверждение 6.5. Алгоритм метода Д $-\Phi$ - Π в применении к квадратичной функции $f(x) = \frac{1}{2}(Hx,x) + (b,x)$ с положительно определенной матрицей Гессе H обеспечивает отыскание минимума $x^* = H^{-1}b$ не более чем за п шагов [39].

Замечания 6.8.

- 1. Если минимизируемая функция f(x) не является квадратичной и удовлетворяет условиям утверждения 6.1, то последовательность $\left\{x^k\right\}$, построенная по методу Д-Ф-П с обновлением, такова, что $\left\|\nabla f(x^k)\right\| \to 0$ при $k \to \infty$. Следовательно, найденная в результате применения метода точка x^* нуждается в дополнительном исследовании с целью ее классификации.
- **2.** Если f(x) дважды непрерывно дифференцируема и $H(x^*) > 0$, то метод Д-Ф-П с обновлением сходится к точке локального минимума x^* со сверхлинейной скоростью [39].
- **3.** Если в дополнение к условиям п. 2 справедливо $\|H(x)y\| \le k \|y\| \ \forall y \in \mathbb{R}^n$ в окрестности точки x^* , то последовательность $\{x^k\}$ сходится к точке x^* с квадратичной скоростью [39].
- **4.** Поиск глобального минимума f(x) осуществляется в соответствии с замечанием 6.2. Процедура решения задачи совпадает с изложенной в разд. 6.1.

Пример 6.6. Найти локальный минимум

$$f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2.$$

- \square I. Определим точку x^k , в которой выполнен по крайней мере один из критериев окончания расчетов.
- 1. Зададим $x^0, \varepsilon_1, \varepsilon_2, M$: $x^0 = \begin{pmatrix} 0.5;1 \end{pmatrix}^T, \ \varepsilon_1 = 0.1; \varepsilon_2 = 0.15; M = 10$. Найдем градиент функции в произвольной точке $\nabla f(x) = (4x_1 + x_2; x_1 + 2x_2)^T$.

2. Положим
$$k = 0$$
, $A^0 = E$.

$$3^0$$
. Вычислим $\nabla f(x^0)$: $\nabla f(x^0) = (3; 2,5)^T$.

$$4^{0}$$
 . Проверим выполнение условия $\left\| \nabla f\left(x^{0}\right) \right\| < \epsilon_{1}$: $\left\| \nabla f\left(x^{0}\right) \right\| = 3.9 > 0.1$.

 5^0 . Проверим условие $k \geq M$: k = 1 < 10 = M ; так как k = 0 , перейдем к шагу 10 .

$$10^{0}$$
. Определим $d^{0} = -A^{0} \cdot \nabla f(x^{0})$:

$$d^{0} = -A^{0} \cdot \nabla f(x^{0}) = -E \nabla f(x^{0}) = -\nabla f(x^{0}) = -(3, 2, 5)^{T}$$

 11^0 . Вычислим t_0^* из условия $f(x^0 - t_0 \nabla f(x^0)) \to \min_{t_0}$:

$$f(x^0 - t_0 \nabla f(x^0)) = 2(0.5 - 3t_0)^2 + (0.5 - 3t_0)(1 - 2.5t_0) + (1 - 2.5t_0)^2 = \varphi(t_0).$$

Из условия $\frac{d\varphi}{dt_0} = 0$ находим $t_0^* = 0.24$ (см. пример 6.2, так как первая итерация выполняется по методу наискорейшего спуска).

$$12^0$$
. Вычислим $x^1 = x^0 - t_0^* \nabla f(x^0)$: $x^1 = (-0.22; 0.4)^T$.

$$13^0$$
 . Проверим условия $\|x^1 - x^0\| < \varepsilon_2$, $\|f(x^1) - f(x^0)\| < \varepsilon_2$:

$$||x^1 - x^0|| = 0.94 > 0.15;$$
 $|f(x^1) - f(x^0)| = |0.17 - 2| = 1.83 > 0.15.$

Положим k = 1 и перейдем к шагу 3.

$$3^1$$
. Вычислим $\nabla f(x^1)$: $\nabla f(x^1) = (-0.48; 0.58)^T$.

$$4^1$$
. Проверим условие $\|\nabla f(x^1)\| < \epsilon_1$: $\|\nabla f(x^1)\| = 0.75 > 0.1$.

 5^1 . Проверим условие $\ k \geq M$: $\ k = 1 < 10 = M$; перейдем к шагу 6.

$$6^0$$
. Вычислим $\Delta g^0 = \nabla f(x^1) - \nabla f(x^0)$: $\Delta g^0 = (-3,48;-1,92)^T$.

$$7^0$$
. Вычислим $\Delta x^0 = x^1 - x^0$: $\Delta x^0 = (-0.72; -0.6)^T$.

$$8^0$$
. Вычислим $A_c^0 = \frac{\Delta x^0 \left(\Delta x^0\right)^T}{\left(\Delta x^0\right)^T \Delta g^0} - \frac{A^0 \Delta g^0 \left(\Delta g^0\right)^T A^0}{\left(\Delta g^0\right)^T A^0 \Delta g^0}$:

$$A_c^0 = \frac{(-0.72; -0.6)^T (-0.72; -0.6)}{(-0.72; -0.6) (-3.48; -1.92)^T} - \frac{\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} (-3.48; -1.92)^T (-3.48; -1.92) \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}{(-3.48; -1.92) \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} (-3.48; -1.92)^T} = \begin{bmatrix} -0.625 & -0.305 \\ -0.305 & -0.134 \end{bmatrix}.$$

$$9^0$$
. Вычислим $A^1 = A^0 + A_c^0$: $A^1 = \begin{bmatrix} 0.375 & -0.305 \\ -0.305 & 0.866 \end{bmatrix}$.

$$10^1$$
. Определим $d^1 = -A^1 \cdot \nabla f(x^1)$: $d^1 = (0,356;-0,648)^T$.

 11^1 . Вычислим t_1^* из условия $f\left(x^1-t_1A^1\,
abla f\left(x^1
ight)
ight)
ightarrow \min$. Воспользуемся формулой $x^2=x^1-t_1\,A^1
abla f\left(x^1
ight)=x^1+t_1d^1=(-0.22;\,0.4)^T+t_1(0.356;\,-0.648)^T==(-0.22+0.356\cdot t_1;\,0.4-0.648\cdot t_1)^T$. Подставив полученные выражения для координат $x_1^2=-0.22+0.356\cdot t_1$, $x_2^2=0.4-0.648\cdot t_1$ в функцию f(x), получим

$$\varphi(t_1) = 2 \cdot (-0.22 + 0.356 \cdot t_1)^2 + (-0.22 + 0.356 \cdot t_1) \cdot (0.4 - 0.648 \cdot t_1) + (0.4 - 0.648 \cdot t_1)^2$$

Применив необходимое условие безусловного экстремума

$$\frac{d\varphi(t_1)}{dt_1} = 4 \cdot (-0.22 + 0.356 \cdot t_1) \cdot 0.356 + 0.356 \cdot (0.4 - 0.648 \cdot t_1) + (-0.22 + 0.356 \cdot t_1) \cdot (-0.648) - 2 \cdot 0.648 \cdot (0.4 - 0.648 \cdot t_1) = 0$$

или $0,885376 \cdot t_1 - 0,54672 = 0$, найдем $t_1^* \cong 0,618$. Поскольку $\frac{d^2 \varphi(t_1)}{dt_1^2} = 0,885376 > 0$, найденное значение шага обеспечивает минимум функции $\varphi(t_1)$ по t_1 .

$$12^1$$
. Вычислим $x^2 = x^1 - t_1^* A^1 \nabla f(x^1)$: $x^2 = (0,000;0,000)^T$.

$$13^1$$
. Проверим условия $\left\|x^2 - x^1\right\| < \varepsilon_2$, $\left|f(x^2) - f(x^1)\right| < \varepsilon_2$:
$$\left\|x^2 - x^1\right\| = 0.45 > 0.1$$
; $\left|f(x^2) - f(x^1)\right| = 0.17 > 0.15$.

Полагаем k = 2, переходим к шагу 3.

$$3^2$$
. Вычислим $\nabla f(x^2)$: $\nabla f(x^2) = (0,000;0,000)^T$.

 4^2 .Проверим условие $\|\nabla f(x^2)\| < \varepsilon_1: \|\nabla f(x^2)\| = 0 < 0,1$. Расчет окончен в точке $x^2 = (0;0)^T$. На рис. 6.8 полученные точки соединены сплошной линией.

II. Проведем анализ точки x^2 .

Используем утверждение 6.5. Функция $f(x) = 2x_1^2 + x_1x_2 + x_2^2$ является квадратичной формой с положительно определенной матрицей Гессе $H = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$. Следовательно, точка x^2 есть найденное приближение точки минимума $x^* = (0,0)^T$.

6.7. МЕТОД КУБИЧЕСКОЙ ИНТЕРПОЛЯЦИИ

Постановка задачи

Пусть дана функция f(x) одной переменной, ограниченная снизу на множестве R и имеющая непрерывную производную.

Требуется найти безусловный минимум функции f(x) , т.е. такую точку $x^* \in R$, что $f(x^*) = \min_{x \in R} f(x)$.

Стратегия поиска

Задается начальная точка и с помощью серии пробных шагов находятся две точки, первые производные в которых имеют противоположные знаки. По величине функции и ее первых производных в полученных точках строится интерполяционный полином третьей степени. В качестве приближения точки минимума берется точка минимума полинома. Процесс поиска заканчивается, если производная в точке минимума полинома достаточно мала или процедура становится неэффективной.

Алгоритм

Шаг 1. Задать начальную точку x^0 , величину шага $\Delta > 0$ и малые положительные числа ϵ_1 и ϵ_2 .

 $extit{Шаг}$ 2. Вычислить производную $f'(x^0)$.

Шаг 3. Проверить знак производной в точке x^0 :

- а) если $f'(x^0) < 0$, вычислить $x^{k+1} = x^k + 2^k \Delta$, k = 0,1,..., вплоть до точки x^M , в которой $f'(x^{M-1})f'(x^M) \le 0$;
- б) если $f'\Big(x^0\Big)>0$, вычислить $x^{k+1}=x^k-2^k\Delta$, $k=0,1,\ldots$, вплоть до точки x^M , в которой $f'\Big(x^{M-1}\Big)f'\Big(x^M\Big)\leq 0$.

Шаг 4. Положить $x_1 = x^{M-1}$, $x_2 = x^M$ и вычислить $f(x_1) = f_1$, $f'(x_1) = f_1'$, $f(x_2) = f_2$, $f'(x_2) = f_2'$.

Шаг 5. Найти точку минимума кубического интерполяционного полинома по формуле

$$\overline{x} = \begin{cases} x_2, & \mu < 0, \\ x_2 - \mu (x_2 - x_1), & 0 \le \mu \le 1, \\ x_1, & \mu > 1, \end{cases}$$

где
$$\mu = \frac{f_2' + w - z}{f_2' - f_1' + 2w};$$
 $z = \frac{3(f_1 - f_2)}{x_2 - x_1} + f_1' + f_2';$ $w = \begin{cases} \left(z^2 - f_1' f_2'\right)^{\frac{1}{2}}, & x_1 < x_2, \\ -\left(z^2 - f_1' f_2'\right)^{\frac{1}{2}}, & x_1 > x_2, \end{cases}$

и значение $f(\overline{x})$.

Шаг 6. Проверить условие убывания:

- а) если $f(\bar{x}) < f(x_1)$, перейти к шагу 7;
- б) если $f(\overline{x}) \ge f(x_1)$, вычислять \overline{x} по формуле $\overline{x} = \overline{x} \frac{1}{2}(\overline{x} x_1)$ до тех пор, пока не будет выполнено неравенство $f(\overline{x}) \le f(x_1)$.

Шаг 7. Проверить выполнение условий окончания:

$$\left| f'(\overline{x}) \right| \leq \varepsilon_1, \qquad \left| \frac{\overline{x} - x_1}{\overline{x}} \right| \leq \varepsilon_2$$
:

- а) если оба условия выполнены, процедура закончена и $x^* \cong \overline{x}$;
- б) если хотя бы одно из условий не выполнено, положить либо $x_1=\overline{x}$, $x_2=x_1$, если $f'(\overline{x})f'(x_1)<0$, либо $x_1=\overline{x}$, $x_2=x_2$, если $f'(\overline{x})f'(x_2)<0$. Перейти к шагу 5.

Замечания 6.9.

- **1.** На шагах 2 и 3 реализуется эвристическая процедура поиска границ интервала неопределенности, где изменение знака производной свидетельствует о переходе через точку минимума.
- **2.** Формула, используемая на шаге 5, гарантирует, что точка \overline{x} не выйдет за границы интервала $[x_1, x_2]$.
- **3.** На шаге 6 проверяется, действительно ли точка \overline{x} является приближением к минимуму.
- **4.** На шаге 7 из трех точек x_1 , x_2 , \overline{x} выбираются две, в которых знаки первых производных различны, после чего процедура кубической интерполяции повторяется.
- **5.** Интерполяционный полином третьей степени строится по двум точкам вместо обычных четырех, так как в каждой точке используется информация о производной.

Пример 6.7. Найти минимум функции $f(x) = 2x^2 + \frac{16}{x}$ методом кубической интерполяции.

$$\square$$
 1. Зададим $x^0 = 1$; $\Delta = 1$; $\epsilon_1 = 0.01$; $\epsilon_2 = 0.03$.

2. Вычислим
$$f'(x) = 4x - \frac{16}{x^2}$$
; $f'(x^0) = f'(1) = -12 < 0$.

3. Так как f'(1) < 0, то $x^1 = x^0 + \Delta = 1 + 1 = 2$. Вычислим $f'(x^1) = 4$. Поэтому $f'(x^0)$ $f'(x^1) < 0$, M = 1.

$$4^0$$
. Положим $x_1 = x^{M-1} = x^0 = 1$, $x_2 = x^M = x^1 = 2$ и вычислим

$$f'(x_1) = f'(1) = f'_1 = -12;$$
 $f(x_1) = f_1 = 18;$

$$f'(x_2) = f'(2) = f'_2 = 4;$$
 $f(x_2) = f_2 = 16.$

 5^0 . Вычислим

$$z = \frac{3(18-16)}{1} + (-12) + 4 = -2; \qquad w = \left[4 - (-12) \cdot 4\right] \frac{1}{2} = 52^{\frac{1}{2}} = 7,211;$$

$$\mu = \frac{4 + 7,211 - (-2)}{4 - (-12) + 2 \cdot 7,211} = 0,4343; \quad \overline{x} = 2 - 0,4343(2-1) = 1,5657; \quad f(\overline{x}) = 15,1219.$$

 6^0 . Проверим условие убывания. Так как $f(\overline{x}) = 15{,}219 < f(x_1) = 18$, то перейдем к шагу 7.

 7^0 . Проверим условие окончания: $\left|f'(\overline{x})\right| = \left|f'(1,5657)\right| = \left|-0,264\right| > \varepsilon_1 = 0,01$. Условие не выполняется. Так как справедливо $\left|f'(x_1)f'(x_2)\right| = -0,264 \cdot 4 < 0$, то $x_1 = \overline{x} = 1,5657; \; x_2 = x_2 = 2$. Перейдем к шагу 5.

$$5^1$$
. Вычислим $z = \frac{3(15,1219-16)}{0.4343} + (-0,264) + 4 = -2,3296;$

$$w = \left[(2,3296)^2 - (-0,264) \cdot 4 \right]^{\frac{1}{2}} = 2,5462; \quad \mu = \frac{4 + 2,5462 - (-2,3296)}{4 - (-0,264) + 2 \cdot 2,5462} = 0,9486;$$

$$\overline{x} = 2 - 0,9486 (2 - 1,5657) = 1,588; \quad f(\overline{x}) = f(1,588) = 15,119.$$

 6^1 . Проверим условие убывания. Так как $f(\overline{x}) = 15{,}119 < f(x_1) = 15{,}1219$, то перейдем к шагу 7.

7¹. Проверим условия окончания:

$$\left| f'(\overline{x}) \right| = \left| f'(1,588) \right| = 0,0072 < \varepsilon_1 = 0,01$$
 (выполняется);
$$\left| \frac{1,588 - 1,5657}{1,588} \right| = 0,014 < 0,03$$
 (выполняется).

Поэтому расчет окончен и $x^* \cong \overline{x} = 1,588$. Точная координата точки минимума $x^* = 1,588$ (см. пример 5.8). Отсюда следует, что применение кубической интерполяции дало лучший результат, чем применение квадратичной интерполяции).

Задачи для самостоятельного решения

1. Методами градиентного и наискорейшего градиентного спуска, методами Флетчера—Ривса и Д—Ф—П, методами покоординатного спуска и Гаусса—Зейделя решить задачу:

$$f(x) = x_1^3 - x_1x_2 + x_2^2 - 2x_1 + 3x_2 - 4 \rightarrow \min, \ x^0 = (0,0)^T$$

Ответ: точное решение $x^* = \left(\frac{1}{2}, -\frac{5}{4}\right)^T$.

2. Методами градиентного и наискорейшего градиентного спуска, методами Флетчера-Ривса и Д-Ф-П, методами покоординатного спуска и Гаусса-Зейделя решить задачу:

$$f(x) = (x_2 - x_1^2)^2 + (1 - x_1)^2 \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}} x^0 = (0,0)^T$$
.

Ответ: точное решение $x^* = (1, 1)^T$.

3. Методами градиентного и наискорейшего градиентного спуска, методами Флетчера—Ривса и Д—Ф—П, методами покоординатного спуска и Гаусса—Зейделя из начальных точек $x^0 = (0.5; 0)^T$ и $x^0 = (-0.1; -0.5)^T$ решить задачу:

$$f(x) = [(x_2 + 1)^2 + x_1^2] \cdot [x_1^2 + (x_2 - 1)^2] \rightarrow \min.$$

Ответ: точное решение $x^* = (0,1)^T$ из точки $x^0 = (0,5;0)^T$; $x^* = (0;-1)^T$ из точки $x^0 = (-0,1;-0,5)^T$.

4. Методами градиентного и наискорейшего градиентного спуска, методами Флетчера—Ривса и Д—Ф—П, методами покоординатного спуска и Гаусса—Зейделя из начальных точек $x^0 = (0,3)^T$ и $x^0 = (3,0)^T$ решить задачу:

$$f(x) = (x_2^2 + x_1^2 - 1)^2 + (x_1 + x_2 - 1)^2 \rightarrow \min$$
.

Ответ: точное решение $x^* = (0,1)^T$ из точки $x^0 = (0,3)^T$; $x^* = (1,0)^T$ из точки $x^0 = (3,0)^T$.

5. Методами градиентного и наискорейшего градиентного спуска, методами Флетчера—Ривса и Д—Ф—П, методами покоординатного спуска и Гаусса—Зейделя из начальных точки $x^0 = (0.1; 0.5)^T$ решить задачу:

$$f(x) = -x_1^2 \exp[1-x_1^2-20,25(x_1-x_2)^2] \rightarrow \min.$$

Ответ: точное решение $x^* = (1, 1)^T$.

6. Методами градиентного и наискорейшего градиентного спуска, методами Флетчера—Ривса и Д—Ф—П, методами покоординатного спуска и Гаусса—Зейделя из начальной точки $x^0 = (0,1)^T$ решить задачу:

$$f(x) = -x_1x_2 \exp[-(x_1 + x_2)] \rightarrow \min$$
.

Ответ: точное решение $x^* = (1, 1)^T$.