

### 3. ЛЕКЦИЯ. Методы нулевого порядка. Метод Хука-Дживса (метод конфигураций, метод пробных шагов).

Метод Хука – Дживса относится, с одной стороны, к классу прямых методов оптимизации, а с другой стороны – к классу детерминированных методов оптимизации. Метод предназначен для решения многомерных задач локальной безусловной оптимизации.

В методе Хука-Дживса поиск минимума состоит из последовательности шагов исследующего поиска относительно базисной точки и поиска по образцу.

Рассмотрим для примера первую итерацию (последующие итерации выполняются по такой же схеме)

*Исследующий поиск* состоит в следующем. Задаются некоторой начальной (базисной) точкой  $\overline{x^{(0)}}$  и величиной шага  $h$  для каждого координатного направления ( $i = \overline{1, n}$ ). Обследуют окрестность данной точки, изменяя по очереди компоненты вектора  $\overline{x^{(0)}}$  вдоль каждого координатного направления. Для этого вычисляется значение целевой функции  $f(\overline{x^{(0)}} + h_i \overline{e}_i)$  в пробной точке  $\overline{x^{(0)}} + h_i \overline{e}_i$ , где  $\overline{e}_i$  – единичный вектор в направлении оси  $x_i$ . Если значение целевой функции в пробной точке меньше значения целевой функции в базисной точке  $\overline{x^{(0)}}$ , то выбранный шаг  $h_i$  считается удачным, и точка  $\overline{x^{(0)}}$  заменяется на  $\overline{x^{(0)}} + h_i \overline{e}_i$ . В противном случае вычисляется величина  $\overline{x^{(0)}} - h_i \overline{e}_i$ , и если значение целевой функции уменьшается, то  $\overline{x^{(0)}}$  заменяется на  $\overline{x^{(0)}} - h_i \overline{e}_i$ . После перебора всех координатных направлений ( $i = \overline{1, n}$ ) исследующий поиск завершается. Полученную в результате точку  $\overline{x^{(1)}}$  называют новым базисом. Если в точке нового базиса  $\overline{x^{(1)}}$  уменьшение значения целевой функции не было достигнуто, то исследующий поиск повторяется вокруг той же базисной точки  $\overline{x^{(0)}}$  но с меньшей величиной шага. Поиск завершается, когда все текущие величины шага будут меньше заданной точности. Если исследующий поиск был удачен, т.е.  $f(\overline{x^{(1)}}) < f(\overline{x^{(0)}})$ , то производится поиск по образцу.

*Поиск по образцу* производится из точки  $\overline{x^{(1)}}$  в направлении вектора  $(\overline{x^{(1)}} - \overline{x^{(0)}})$ , поскольку это направление привело к уменьшению значения целевой функции. Координаты новой точки определяются в соответствии с формулой

$$\overline{x^{(2)}} = \overline{x^{(1)}} + \alpha(\overline{x^{(1)}} - \overline{x^{(0)}})$$

где  $\alpha > 0$  – ускоряющий множитель

Если в результате получена точка с меньшим значением целевой функции, то она рассматривается как новая базисная точка. Если поиск по образцу был неудачен, то происходит возврат в новый базис  $\overline{x^{(1)}}$ , где продолжается исследующий поиск с целью выявления нового направления минимизации.

Изобразим схематично шаги метода Хука-Дживса для функций двух переменных (рис.1). Пунктирными линиями схематично отображаются шаги исследующего поиска вокруг базисной точки, сплошными – шаги удачного поиска

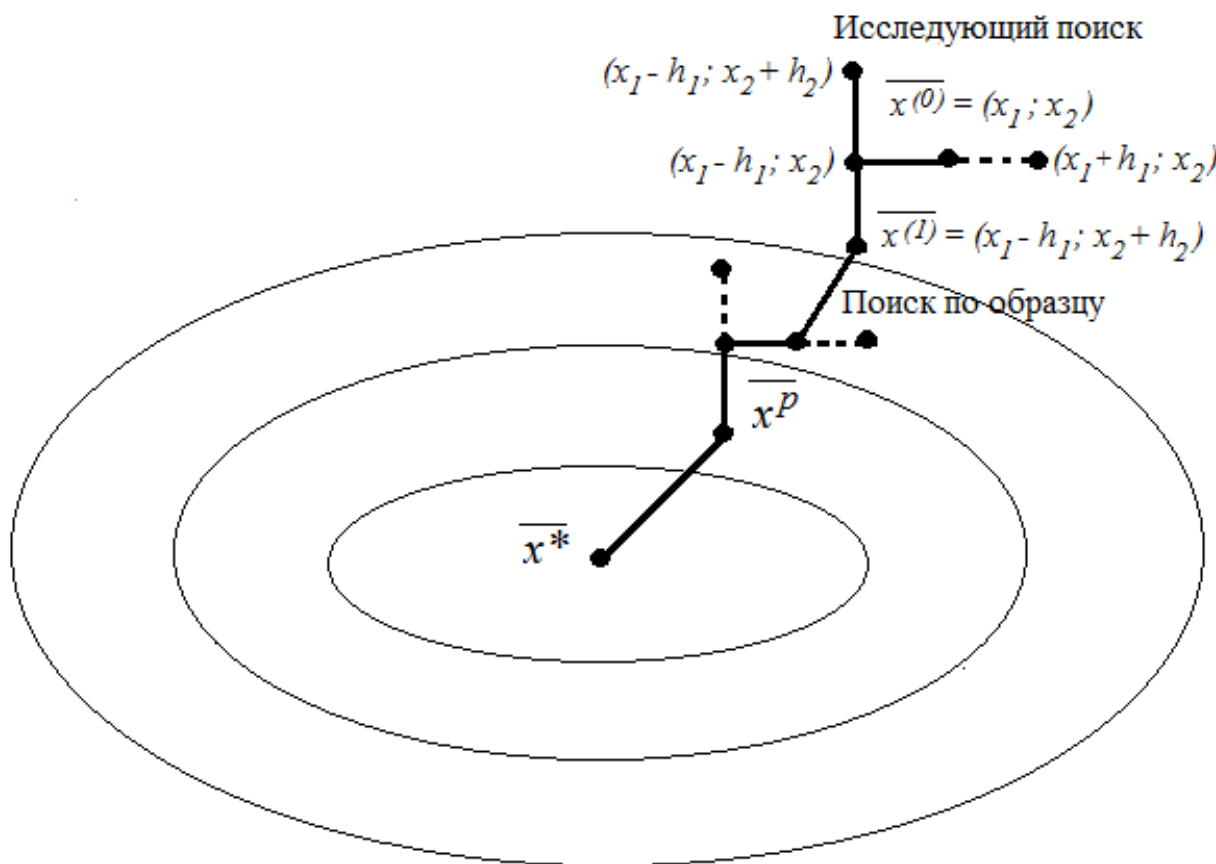


Рис.1. Графическая иллюстрация поиска точки минимума методом Хука-Дживса

### Алгоритм метода Хука-Дживса

1. Задать размерность задачи оптимизации  $n$ , координаты начальной базисной точки  $\overline{x^{(0)}} = \{x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)}\}$ , шаг  $h$ , для каждой переменной ( $i = \overline{1, n}$ ), коэффициент уменьшения шага  $d$  ( $d > 1$ ), ускоряющий множитель  $m$  ( $m > 0$ ), точность поиска  $\varepsilon$ .

2. Ввести в рассмотрение текущую точку  $\overline{x^{(1)}} = \{x_1^{(1)}, x_2^{(1)}, \dots, x_n^{(1)}\}$

3. Положить  $\overline{x^{(1)}} = \overline{x^{(0)}}$ . Вычислить значение функции  $f(\overline{x^{(1)}})$  в точке  $\overline{x^{(1)}}$ .

4. Зафиксировать первое координатное направление  $i = 1$ .

5. Провести исследующий поиск вдоль оси  $x_i$ . Сделать шаг  $h_i$  в положительном направлении координатной оси  $\overline{x}_i^{(1)} = \overline{x}_i^{(0)} + h_i$  и вычислить значение функции  $f(\overline{x}^{(1)})$  в полученной точке  $\overline{x}^{(1)}$ .

6. Если  $f(\overline{x}^{(1)}) < f(\overline{x}^{(0)})$ , то шаг в положительном направлении оси  $x_i$  считается удачным, и осуществляется переход к пункту 8. В противном случае происходит возврат в исходную точку и делается шаг в отрицательном направлении координатной оси  $\overline{x}_i^{(1)} = \overline{x}_i^{(0)} - 2h_i$ .

7. Если  $f(\overline{x}^{(1)}) < f(\overline{x}^{(0)})$ , то шаг в положительном направлении оси  $x_i$  считается удачным. Если условие не выполнено, то происходит возврат в исходную точку  $\overline{x}_i^{(1)} = \overline{x}_i^{(0)} + h_i$ . И в том и другом случае осуществляется переход к следующему пункту 8.

8. Проверить условие окончания исследующего поиска. Если  $i < n$ , то положить  $i = i + 1$  и перейти к пункту 5 для продолжения исследующего поиска по оставшимся координатным направлениям. Если  $i = n$  перейти к пункту 9.

9. Проверить успешность исследующего поиска. Если  $\overline{x}^{(1)} = \overline{x}^{(0)}$ , т.е. исследующий поиск был неудачным, то необходимо уменьшить величину шага  $h_i = h_i/d$  ( $i = \overline{1, n}$ ) и проверить поиск с пункта 4.

10. Если  $\overline{x}^{(1)} \neq \overline{x}^{(0)}$ , то проводится поиск по образцу

$$\overline{x}^{(p)} = \overline{x}^{(1)} + m(\overline{x}^{(1)} - \overline{x}^{(0)})$$

и вычисляется значение функции в точке образца  $f(\overline{x}^{(p)})$

11. Проверить удачность поиска по образцу. Если  $f(\overline{x}^{(p)}) < f(\overline{x}^{(1)})$ , то поиск по образцу удачен, и точка  $\overline{x}^{(0)} = \overline{x}^{(p)}$  становится новой базисной точкой. В противном случае за базис применяется точка  $\overline{x}^{(0)} = \overline{x}^{(1)}$ .

12. Проверить условие окончания поиска. Если длины шагов  $h_i \leq \varepsilon$  ( $i = \overline{1, n}$ ), то поиск завершен  $\overline{x}^* = \overline{x}^{(1)}$ ,  $f_{min} = f(\overline{x}^*)$ . В противном случае осуществляется переход к пункту 3 и проводится исследующий поиск вокруг новой базисной точки  $\overline{x}^{(0)}$ .

**Пример:** Найти минимум целевой функции.

$$f(\overline{x}) = x_1^2 - x_1x_2 + 3x_2^2 - x_1$$

методом Хука-Дживса с точностью  $\varepsilon = 0,1$ .

**Решение.** Зададим начальную (базисную) точку  $\overline{x}^{(0)} = (x_1^{(0)}; x_2^{(0)}) = (0, 0)$ , шаг по координатным направлениям  $h = 0,2$  (принят постоянным), коэффициент уменьшения шага  $d = 2$ .

*Итерация 1.* Проверим исследующий поиск вокруг базисной точки  $\overline{x^{(0)}}$ , которой соответствует значение целевой функции  $f(\overline{x^{(0)}}) = 0$ . Фиксируя координату  $x_2^{(0)}$  и делая шаг в положительном направлении координатной оси  $x_1$ , получим пробную точку  $(\overline{x_1^{(0)}} + h, \overline{x_2^{(0)}}) = (0 + 0,2; 0) = (0,2; 0)$ . Так как  $f(0,2; 0) = -0,160 < f(\overline{x^{(0)}}) = 0$ , то шаг в этом направлении считается удачным. Фиксируем пробную точку  $x^{(1)} = (0,2; 0)$  и принимаем ее (табл.1).

Таблица 1.

Точка	Координаты точки		Значение функции
	1	2	
$x^{(0)}$	$x_1^{(0)} = 0$	$x_2^{(0)} = 0$	$f(\overline{x^{(0)}}) = 0$
$x^{(1)}$	$x_1^{(1)} = 0,2$	$x_2^{(1)} = 0$	$f(\overline{x^{(1)}}) = -0,16$

Далее делаем пробный шаг в направлении оси  $x_2$ , получим пробную точку  $(0,2; 0 + h) = (0,2; 0,2)$ . Так как  $f(0,2; 0,2) = -0,080 > f(\overline{x^{(1)}}) = -0,16$ , то шаг считается неудачным (рис.2). Возвращаемся на исходную точку и делаем шаг в отрицательном направлении оси  $x_2$ :  $(0,2; 0 - h) = (0,2; -0,2)$ . Так как  $f(0,2; -0,2) = 0 > f(\overline{x^{(1)}}) = -0,16$ , то шаг в этом направлении считается также неудачным (рис.2).

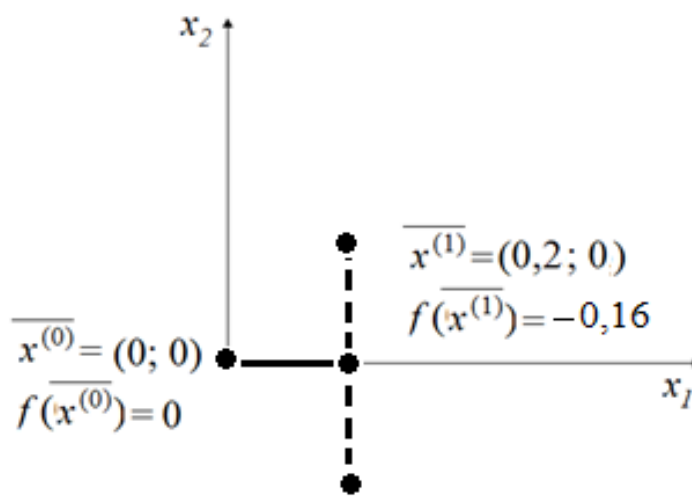


Рис.2. Итерация 1. Исследующий поиск.

Таким образом, рассмотрены все координатные направления и найдена новая базисная точка  $\overline{x^{(1)}} = (0,2; 0)$ , которой соответствует значение целевой функции  $f(\overline{x^{(1)}}) = -0,16$ . Учитывая, что исследующий поиск был удачен  $x^{(0)} \neq x^{(1)}$ , то произведем поиск по образцу

$$\overline{x^{(p)}} = \overline{x^{(1)}} + m(\overline{x^{(1)}} - \overline{x^{(0)}}) = (0,2; 0) + 0,5[(0,2; 0) - (0; 0)] = (0,3; 0)$$

Тогда  $f(\overline{x^{(p)}}) = -0,210$

Таблица 2.

Точка	Координаты точки		Значение функции
	1	2	
$x^{(0)}$	$x_1^{(0)} = 0$	$x_2^{(0)} = 0$	$f(\overline{x^{(0)}}) = 0$
$x^{(1)}$	$x_1^{(1)} = 0,2$	$x_2^{(1)} = 0$	$f(\overline{x^{(1)}}) = -0,16$
$x^{(2)}$	$x_1^{(2)} = 0,3$	$x_2^{(2)} = 0$	$f(\overline{x^{(2)}}) = -0,21$

Так как  $f(\overline{x^{(p)}}) < f(\overline{x^{(1)}})$ , то шаг по образцу считается удачным и точка  $\overline{x^{(p)}} = \overline{x^{(2)}}$  становится новой базисной точкой (табл. 2).

*Итерация 2.* Проведем исследующий поиск вокруг базисной точки  $\overline{x^{(2)}} = (0,3; 0)$ , которой соответствует значение целевой функции  $f(\overline{x^{(2)}}) = -0,21$ .

Из точки  $\overline{x^{(2)}}$  сделаем шаг в положительном направлении оси  $x_1$  и рассмотрим пробную точку  $(0,3 + h; 0) = (0,3 + 0,2; 0) = (0,5; 0)$ . Так как  $f(0,5; 0) = -0,25 < f(\overline{x^{(2)}}) = -0,21$ , то шаг в этом направлении удачный. Фиксируем пробную точку  $\overline{x^{(3)}} = (0,5; 0)$  и принимаем ее в качестве временной базисной точки (табл.3), которой соответствует значение целевой функции  $f(\overline{x^{(3)}}) = -0,250$ .

Таблица 3.

Точка	Координаты точки		Значение функции
	1	2	
$x^{(0)}$	$x_1^{(0)} = 0$	$x_2^{(0)} = 0$	$f(\overline{x^{(0)}}) = 0$
$x^{(1)}$	$x_1^{(1)} = 0,2$	$x_2^{(1)} = 0$	$f(\overline{x^{(1)}}) = -0,16$
$x^{(2)}$	$x_1^{(2)} = 0,3$	$x_2^{(2)} = 0$	$f(\overline{x^{(2)}}) = -0,21$
$x^{(3)}$	$x_1^{(3)} = 0,5$	$x_2^{(3)} = 0$	$f(\overline{x^{(3)}}) = -0,25$

Повторим те же действия для переменной  $x_2$ . Рассмотрим пробную точку  $(0,5; 0 + h) = (0,5; 0 + 0,2) = (0,5; 0,2)$ . Шаг в этом направлении неудачный, так как  $f(0,5; 0,2) = -0,230 > f(\overline{x^{(3)}}) = -0,250$ . Возвращаемся в исходную точку  $(0,5; 0)$  и делаем шаг в отрицательном направлении оси  $x_2$ :  $(0,5; 0 - h) = (0,5; 0 - 0,2) = (0,5; -0,2)$ . Так как  $f(0,5; -0,2) = -0,030 > f(\overline{x^{(3)}}) = -0,250$ , то шаг также является неудачным.

Таким образом, рассмотрены все координатные направления и найдена новая базисная точка  $\bar{x}^{(3)} = (0,5; 0)$ , которой соответствует значение целевой функции  $f(\bar{x}^{(3)}) = -0,250$  (рис. 3)

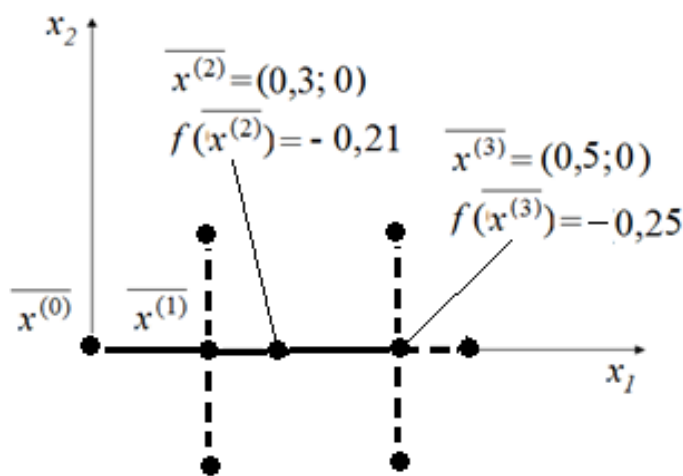


Рис.3. Итерация 2. Исследующий поиск и по образцу

Учитывая, что исследующий поиск был удачен  $\bar{x}^{(2)} \neq \bar{x}^{(3)}$ , то проводим поиск по образцу (рис.3)

$$\bar{x}^{(p)} = \bar{x}^{(3)} + m(\bar{x}^{(3)} - \bar{x}^{(2)}) = (0,5; 0) + 0,5[(0,5; 0) - (0,3; 0)] = (0,6; 0)$$

Тогда  $f(\bar{x}^{(p)}) = -0,240$

Так как  $f(\bar{x}^{(p)}) = -0,240 > f(\bar{x}^{(3)}) = -0,250$ , то шаг по образцу считается неудачным и дальнейшее исследование проводится относительно точки  $\bar{x}^{(3)}$ .

*Итерация 3.* Проведем исследующий поиск вокруг базисной точки  $\bar{x}^{(3)} = (0,5; 0)$ , которой соответствует значение целевой функции  $f(\bar{x}^{(3)}) = -0,25$ .

Из точки  $\bar{x}^{(3)}$  сделаем шаг в положительном направлении оси  $x_1$  и рассмотрим пробную точку  $(0,5 + h; 0) = (0,5 + 0,2; 0) = (0,7; 0)$ . Так как  $f(0,7; 0) = -0,210 > f(\bar{x}^{(3)}) = -0,250$ , то шаг в данном направлении неудачный (рис.4).

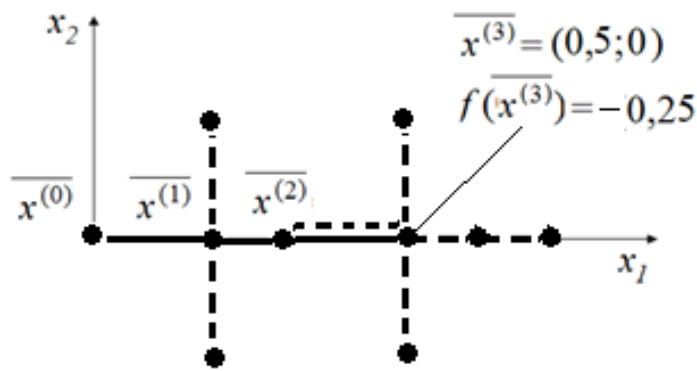


Рис.4. Итерация 3. Исследующий поиск

Возвращаемся в исходную точку  $\overline{x^{(3)}} = (0,5; 0)$  и делаем шаг в отрицательном направлении по оси  $x_1$ :  $(0,5 - h; 0) = (0,5 - 0,2; 0) = (0,3; 0)$ . Так как  $(0,3; 0) = \overline{x^{(2)}}$ , то шаг соответственно является неудачным. Возвращаемся в исходную точку.

Таким образом, исследующий поиск с величиной шага, равной  $h = 0,2$ , был неудачен. Тогда уменьшим величину шага на  $d = 2$ . Получим  $h = h/d = 0,1$ .

Возобновим исследующий поиск относительно точки  $\overline{x^{(3)}}$ .

*Итерация 4.* Проведем исследующий поиск с уменьшенной величиной шага относительно базисной точки  $\overline{x^{(3)}} = (0,5; 0)$ , которой соответствует значение целевой функции  $f(\overline{x^{(3)}}) = -0,25$ .

Из точки  $\overline{x^{(3)}}$  сделаем шаг в положительном направлении оси  $x_1$  и рассмотрим пробную точку  $(0,5 + h; 0) = (0,5 + 0,1; 0) = (0,6; 0)$ . Так как  $f(0,6; 0) = -0,240 > f(\overline{x^{(3)}}) = -0,250$ , то шаг в данном направлении является неудачным. Возвращаемся в исходную точку  $\overline{x^{(3)}} = (0,5; 0)$  и делаем шаг в отрицательном направлении по оси  $x_1$ :  $(0,5 - h; 0) = (0,5 - 0,1; 0) = (0,4; 0)$ . Так как  $f(0,4; 0) = -0,240 > f(\overline{x^{(3)}}) = -0,250$ , то шаг в данном направлении также является неудачным. Снова возвращаемся в исходную точку  $\overline{x^{(3)}} = (0,5; 0)$ . Таким образом, поиск вдоль оси  $x_1$  не дал результатов.

Повторим те же действия с переменной  $x_2$ . Рассмотрим пробную точку  $(0,5; 0 + h) = (0,5; 0 + 0,1) = (0,5; 0,1)$ . Так как  $f(0,5; 0,1) = -0,270 < f(\overline{x^{(3)}}) = -0,250$ , то шаг в данном направлении удачный.

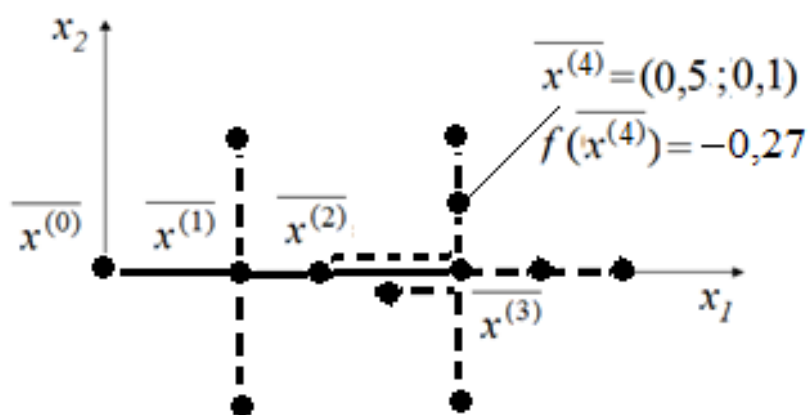


Рис.5. Итерация 4. Исследующий поиск

Фиксируем пробную точку  $\overline{x^{(4)}} = (0,5; 0,1)$  и принимаем ее в качестве временной базисной точки, которой соответствует значение целевой функции  $f(\overline{x^{(4)}}) = -0,270$  (табл. 4)

Таблица 4.

Точка	Координаты точки		Значение функции
	1	2	
$x^{(0)}$	$x_1^{(0)} = 0$	$x_2^{(0)} = 0$	$f(\bar{x}^{(0)}) = 0$
$x^{(1)}$	$x_1^{(1)} = 0,2$	$x_2^{(1)} = 0$	$f(\bar{x}^{(1)}) = -0,16$
$x^{(2)}$	$x_1^{(2)} = 0,3$	$x_2^{(2)} = 0$	$f(\bar{x}^{(2)}) = -0,21$
$x^{(3)}$	$x_1^{(3)} = 0,5$	$x_2^{(3)} = 0$	$f(\bar{x}^{(3)}) = -0,25$
$x^{(4)}$	$x_1^{(4)} = 0,5$	$x_2^{(4)} = 0,1$	$f(\bar{x}^{(4)}) = -0,27$

Проверяем условие окончания поиска  $h = 0,1 \leq \varepsilon$ , то поиск завершен и требуемая точность достигнута  $\bar{x}^* = \bar{x}^{(4)} = (0,5; 0,1)$ ,  $f(\bar{x}^*) = -0,27$

Метод Хука-Дживса так же, как и алгоритмы Нелдера-Мида и симплексного метода, служит для поиска безусловного локального экстремума функции и относится к прямым методам, то есть опирается непосредственно на значения функции.

Метод Хука-Дживса имеет высокую эффективность в случае, если функция  $f(\bar{x})$ , имеет прямолинейный овраг (котловинный). При минимизации "овражных" функций, имеющих не прямолинейный овраг, процесс поиска может сильно замедлиться и закончиться далеко от точки истинного минимума.

### Рельеф функции

Понятие «рельеф функции» удобно рассмотреть на примере функции двух переменных  $z = F(x, y)$ . Эта функция описывает некоторую поверхность в трехмерном пространстве с координатами  $x, y, z$ . Задача  $F(x, y) \rightarrow \min$  означает поиск низшей точки этой поверхности.

Как в топографии, изобразим рельеф этой поверхности линиями уровня. Проведем равноотстоящие плоскости  $z = \text{const}$  и найдем линии их пересечения с поверхностью  $F(x, y)$ .

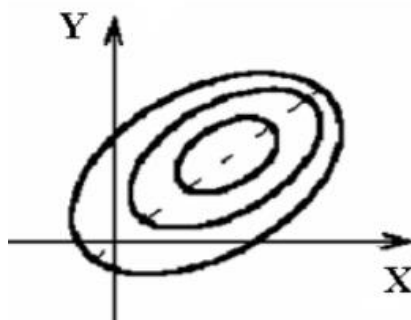


Рис. 6. Котловинный рельеф



Из рис.6. видно почему **котловинный рельеф** иногда называют прямолинейный овраг (линия направления функции прямая - штриховая). При котловинном рельефе линии уровня похожи на эллипсы.

По виду линий уровня условно можно выделить также два типа рельефа: овражный (рис.7-8) и неупорядоченный (рис.9).

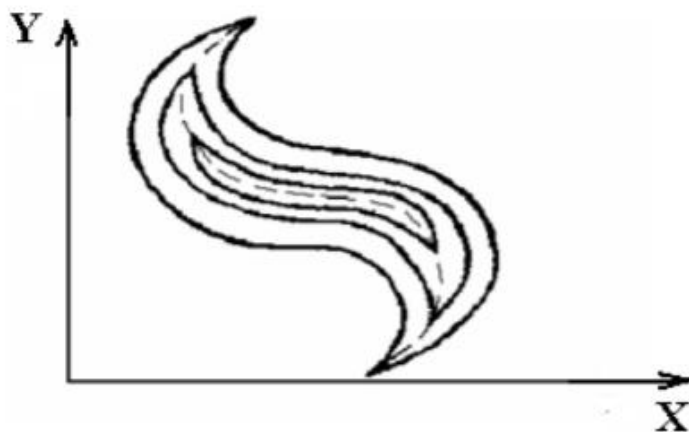


Рис. 7. Овражный рельеф

Рассмотрим **овражный тип рельефа**. Если линии уровня кусочно-гладкие (рис. 7), то выделим на каждой из них точку излома. Геометрическое место точек излома назовем **истинным оврагом**, если угол направлен в сторону возрастания функции, и **гребнем**, – если в сторону убывания.

Чаще линии уровня всюду гладкие, но на них имеются участки с большой кривизной. Геометрические места точек с наибольшей кривизной назовем **разрешимым оврагом** или **гребнем** (рис. 8).

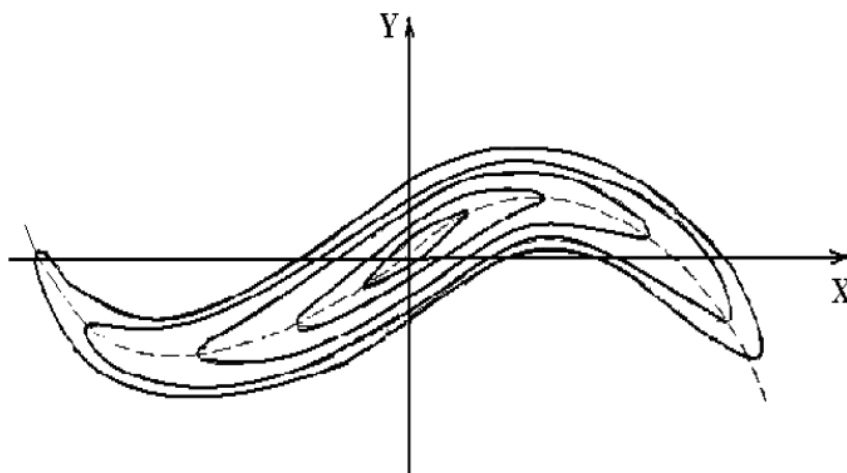


Рис. 8. Разрешимый овраг

Например, рельеф функции  $F(x, y) = 10(y - \sin x)^2 + 0,1x^2$  (рис. 8) имеет ярко выраженный извилистый разрешимый овраг, «дно» которого – синусоида, а низшая точка – начало координат.

**Неупорядоченный тип рельефа** характеризуется наличием многих максимумов и минимумов. Так, функция  $F(x, y) = (1 + \sin^2 x)(1 + \sin^2 y)$  (рис.9) имеет минимумы в точках  $x_k^* = \pi k$ ,  $y_l^* = \pi l$  и максимумы в точках, сдвинутых относительно минимумов на  $\pi/2$  по каждой координате (рис.9).

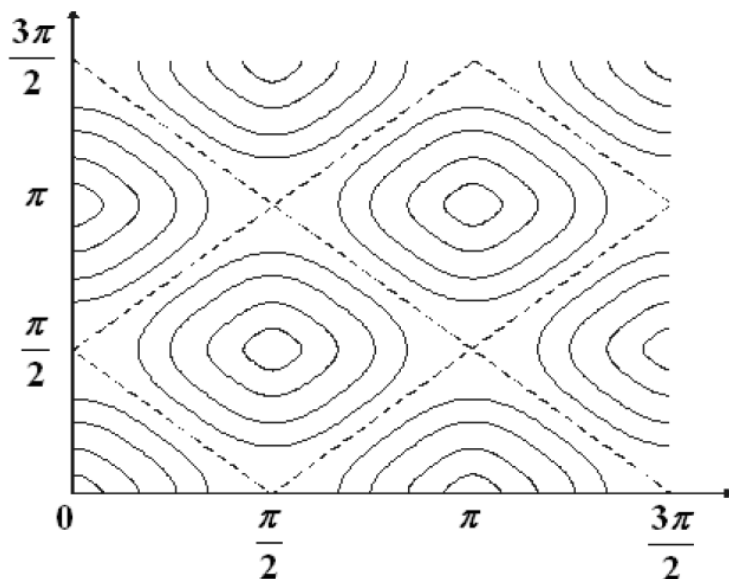


Рис. 9. Неупорядоченный тип

Все эффективные методы поиска минимума сводятся к построению траекторий, вдоль которых функция убывает; разные методы отличаются способами построения таких траекторий. Метод, приспособленный к одному типу рельефа, может оказаться плохим на рельефе другого типа.