

## ЛЕКЦИЯ 11

### Глава 4. МЕТОДЫ ДЛЯ ЗАДАЧ УСЛОВНОЙ ОПТИМИЗАЦИИ И КОМПЛЕМЕНТАРНЫХ ЗАДАЧ (продолжение)

# Содержание лекции

- 1 Методы активного множества
  - Идентификация активных ограничений
  - Оценки расстояния до множества решений

## Стратегии активного множества

Идея для задачи, включающей в себя неравенства: идентификация неравенств, активных (т.е. выполняющихся как равенства) в искомом решении, и учет их как равенств на последующих итерациях.

С равенствами проще иметь дело с вычислительной точки зрения.

Многие методы автоматически идентифицируют активные неравенства при достаточном приближении к решению, по крайней мере в случае выполнения условия строгой дополненности. Но эти методы сами по себе не выдают надежного «сертификата» («знака»), что правильная идентификация наступила.

Здесь речь идет о **намеренной** и **явной** идентификации.

Методы, включающие в себя такие процедуры и явно использующие оценки множеств активных неравенств, — **методы активного множества**.

## Стратегии активного множества

Часто используются эвристические процедуры идентификации. Здесь: теоретически обоснованные процедуры идентификации, использующие оценки расстояния до множества решений.

В случае комплементарных задач после идентификации активных неравенств могут применяться ньютоновские методы для уравнений, а в случае задач оптимизации — методы для задач оптимизации с ограничениями-равенствами.

Ограничимся случаем задачи оптимизации с ограничениями-неравенствами; наличие ограничений-равенств не создает дополнительных трудностей в этом контексте.

Для комплементарных задач принципы те же.

## Стратегии активного множества

Типичные примеры методов активного множества для задач оптимизации:

- симплекс-метод для задач линейного программирования;
- метод особых точек и другие подобные методы для задач квадратичного программирования.

Эти методы — конечные: после правильной идентификации активного множества сразу находится точное решение (как решение соответствующей системы линейных уравнений). Для более общих (нелинейных, неквадратичных) задач оптимизации методы активного множества — бесконечношаговые.



# Задача оптимизации

## Задача

$$f(x) \rightarrow \min, \quad x \in D, \quad (1)$$

$$D = \{x \in \mathbb{R}^n \mid G(x) \leq 0\}, \quad (2)$$

где

- $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  — заданная функция;
- $G : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  — заданное отображение.

## Стратегии активного множества

Если для искомой стационарной точки  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$  задачи (1), (2) идентифицировать  $A(\bar{x}) = \{i = 1, \dots, m \mid g_i(\bar{x}) = 0\}$ , то  $\bar{x}$  будет стационарной в задаче оптимизации с ограничениями-равенствами

$$f(x) \rightarrow \min, \quad x \in \bar{D},$$

$$\bar{D} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid g_i(x) = 0, i \in A(\bar{x})\}.$$

Идентифицировать  $A(\bar{x})$  нужно без точного знания  $\bar{x}$ : можно использовать информацию, доступную в имеющемся приближении  $x \in \mathbb{R}^n$  к  $\bar{x}$ , а также (возможно) имеющееся приближение  $\mu \in \mathbb{R}^m$  к некоторому отвечающему  $\bar{x}$  множителю Лагранжа.

## Локальная идентификация

Система Каруша–Куна–Таккера задачи (1), (2)

$$\frac{\partial L}{\partial x}(x, \mu) = 0, \quad (3)$$

$$\mu \geq 0, \quad G(x) \leq 0, \quad \langle \mu, G(x) \rangle = 0, \quad (4)$$

где

$$L : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}, \quad L(x, \mu) = f(x) + \langle \mu, G(x) \rangle,$$

— функция Лагранжа.

Множество отвечающих стационарной точке  $\bar{x}$  множителей Лагранжа

$$\mathcal{M}(\bar{x}) = \{\mu \in \mathbb{R}^m \mid (\bar{x}, \mu) \text{ удовлетворяет (3), (4)}\}.$$



## Локальная идентификация

Если для данного  $\bar{\mu} \in \mathcal{M}(\bar{x})$  выполнено условие строгой дополненности

$$\bar{\mu}_i > 0 \quad \forall i \in A(\bar{x}),$$

то локальная идентификация не составляет труда: найдется окрестность  $U$  точки  $(\bar{x}, \bar{\mu})$  такая, что

$$A(\bar{x}) = A(x, \mu) \quad \forall (x, \mu) \in U,$$

где

$$A(x, \mu) = \{i = 1, \dots, m \mid \mu_i \geq -g_i(x)\}, \quad x \in \mathbb{R}^n, \mu \in \mathbb{R}^m.$$

# Локальная идентификация

## Доказательство

Если  $i \in A(\bar{x})$ , то  $g_i(\bar{x}) = 0$  и  $\bar{\mu}_i > 0$ , и поэтому для любого  $(x, \mu)$ , достаточно близкого к  $(\bar{x}, \bar{\mu})$ , имеет место  $\mu_i \geq -g_i(x)$ , а значит,  $i \in A(x, \mu)$ , т.е.  $A(\bar{x}) \subset A(x, \mu)$ .

Если  $i \in \{1, \dots, m\} \setminus A(\bar{x})$ , то  $g_i(\bar{x}) < 0$  и  $\bar{\mu}_i = 0$ , и поэтому для любого  $(x, \mu)$ , достаточно близкого к  $(\bar{x}, \bar{\mu})$ , имеет место  $\mu_i < -g_i(x)$ , а значит,  $i \notin A(x, \mu)$ , т.е.  $A(\bar{x}) \supset A(x, \mu)$ .

## Локальная идентификация

Без строгой дополнителности можно гарантировать лишь

$$A(x, \mu) \subset A(\bar{x}) \quad \forall (x, \mu) \in U.$$

Если  $\mathcal{M}(\bar{x}) = \{\bar{\mu}\}$  (т.е. выполнено строгое условие Мангасариана–Фромоваца), то

$$A_+(\bar{x}) \subset A(x, \mu) \subset A(\bar{x}) \quad \forall (x, \mu) \in U,$$

где

$$A_+(\bar{x}) = \{i \in A(\bar{x}) \mid \bar{\mu}_i > 0\}.$$

Далее ни строгая дополнителность, ни строгое условие Мангасариана–Фромоваца не предполагаются.

## Оценки расстояния

Идея: сравнивать значения  $-g_i(x)$  не с  $\mu_i$ ,  $i = 1, \dots, m$ , а со значениями «идентифицирующей функции», в основе определения которой лежит некоторая оценка расстояния до  $\{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})$ .

Функция  $r : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}_+$  *оценивает расстояние* до  $\{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})$  вблизи  $\bar{\mu} \in \mathcal{M}(\bar{x})$ , если  $r(\bar{x}, \mu) = 0$  для всех  $\mu \in \mathcal{M}(\bar{x})$ ,  $r$  непрерывна на  $\{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})$ , и существуют  $c > 0$ ,  $\nu > 0$  и окрестность  $U$  точки  $(\bar{x}, \bar{\mu})$  такие, что

$$\text{dist}((x, \mu), \{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})) \leq c(r(x, \mu))^\nu \quad \forall (x, \mu) \in U. \quad (5)$$

Константы  $c$  и  $\nu$  обычно неизвестны, но их знание для идентификации и не требуется.

# Оценки расстояния

## Оценки расстояния до решений и их использование

- условия квадратичного роста и связанные с ними оценки в п. 3.1.2;
- теорема 4.4.2 об оценке расстояния до изолированного нуля негладкого отображения;
- теорема 4.6.6 будет использовать оценку расстояния до допустимого множества для анализа скорости сходимости методов штрафа.



## Локальная идентификация

Положим

$$A(x, \mu) = \{i = 1, \dots, m \mid \rho(r(x, \mu)) \geq -g_i(x)\}, \quad x \in \mathbb{R}^n, \mu \in \mathbb{R}^m, \quad (6)$$

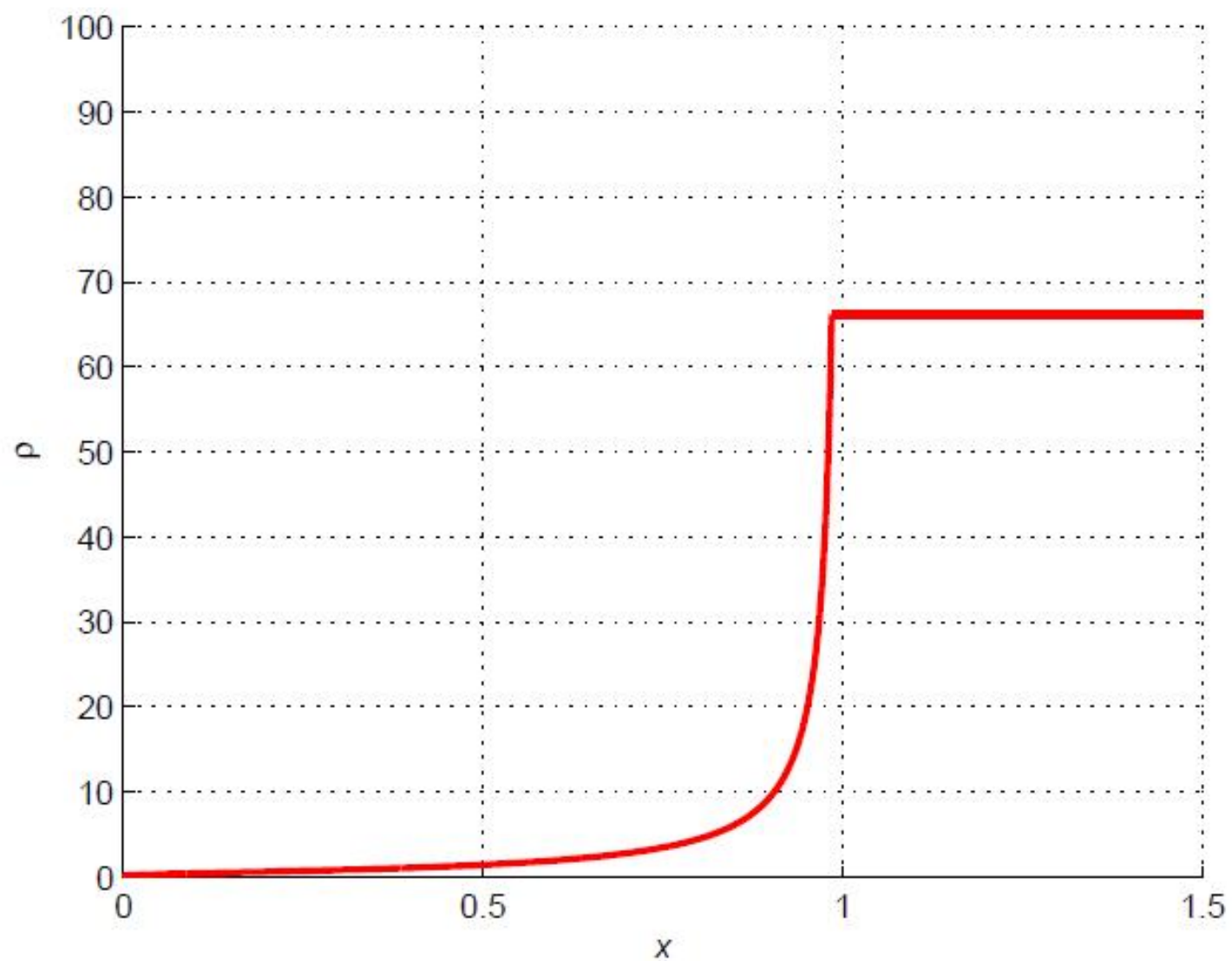
с функцией

$$\rho: \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}, \quad \rho(t) = \begin{cases} -1/\ln \hat{t}, & \text{если } t \geq \hat{t}, \\ -1/\ln t, & \text{если } t \in (0, \hat{t}), \\ 0, & \text{если } t = 0, \end{cases} \quad (7)$$

где  $\hat{t} \in (0, 1)$  — параметр.

Эта функция стремится к нулю при  $t \rightarrow 0+$  медленнее, чем  $t^\nu$  при любом  $\nu > 0$ .

# Локальная идентификация



# Локальная идентификация

## Предложение 1

Пусть функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  и отображение  $G : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  дифференцируемы в точке  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ . Пусть  $\bar{x}$  — стационарная точка задачи (1), (2), причем функция  $r : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}_+$  оценивает расстояние до множества  $\{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})$  вблизи  $\bar{\mu} \in \mathcal{M}(\bar{x})$ .

Тогда найдется окрестность  $U$  точки  $(\bar{x}, \bar{\mu})$  такая, что для заданного формулами (6), (7) множества индексов справедливо

$$A(x, \mu) = A(\bar{x}) \quad \forall (x, \mu) \in U. \quad (8)$$

## Доказательство

Аналогично случаю строгой дополнителности, но с использованием липшицевости  $G$  относительно  $\bar{x}$  и соотношения  $\lim_{t \rightarrow 0+} t^\nu / \rho(t) = 0$  для любого  $\nu > 0$ .

## Локальная идентификация

Если функция  $r$  оценивает расстояние до  $\{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})$  вблизи любого  $\bar{\mu} \in \mathcal{M}(\bar{x})$ , и в точке  $\bar{x}$  выполнено условие регулярности Мангасариана–Фромовица, то существует  $\delta > 0$  такое, что (8) имеет место при

$$U = \{(x, \mu) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \mid \text{dist}((x, \mu), \{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})) \leq \delta\}.$$

Это следует из компактности  $\mathcal{M}(\bar{x})$ .

Если  $\mathcal{M}(\bar{x}) = \{\bar{\mu}\}$  (т.е. выполнено строгое условие Мангасариана–Фромовица), то можно идентифицировать и множество  $A_+(\bar{x})$ , а значит и  $A_0(\bar{x}) = A(\bar{x}) \setminus A_+(\bar{x})$ , и сразу положить  $\mu_i = 0$ ,  $i \in A_0(\bar{x})$ .

## Локальная идентификация

Положим

$$A_+(x, \mu) = \{i = 1, \dots, m \mid \mu_i \geq \rho(r(x, \mu))\}, \quad x \in \mathbb{R}^n, \mu \in \mathbb{R}^m. \quad (9)$$

### Предложение 2

В предположениях предложения 1, если стационарной точке  $\bar{x}$  задачи (1), (2) отвечает единственный множитель Лагранжа  $\bar{\mu}$ , то найдется окрестность  $U$  точки  $(\bar{x}, \bar{\mu})$  такая, что для заданного формулами (7), (9) множества индексов  $A_+(x, \mu)$  справедливо

$$A_+(x, \mu) = A_+(\bar{x}) \quad \forall (x, \mu) \in U.$$



## Локальная идентификация

Вместо функции  $\rho$  из (7) в предложениях 1 и 2 можно использовать

$$\rho : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}, \quad \rho(t) = t^\theta,$$

где  $\theta \in (0, \nu)$ . При этом также выполняется ключевое свойство  $\lim_{t \rightarrow 0+} t^\nu / \rho(t) = 0$ .

Такой способ предполагает знание  $\nu$  в (5).

## Оценки расстояния

Обычно оценивающая расстояние до множества  $\{\bar{x}\} \times \mathcal{M}(\bar{x})$  функция  $r$  определяется через невязку системы Каруша–Куна–Таккера (3), (4):

$$r(x, \mu) = \|\Psi(x, \mu)\|, \quad x \in \mathbb{R}^n, \mu \in \mathbb{R}^m, \quad (10)$$

где отображение  $\Psi : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^s$  непрерывно и таково, что множество решений системы (3), (4) совпадает с множеством решений уравнения

$$\Psi(x, \mu) = 0.$$

## Оценки расстояния

Согласно теореме 4.4.2, для  $r$  из (10) оценка (5) имеет место при  $\nu = 1$ , если  $\Psi$  локально липшицево и дифференцируемо в точке  $(\bar{x}, \bar{\mu})$  по любому направлению, и

$$\{(\xi, \zeta) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \mid \Psi'((\bar{x}, \bar{\mu}); (\xi, \zeta)) = 0\} = \{(0, 0)\}. \quad (11)$$

Подразумевает, что  $\mathcal{M}(\bar{x}) = \{\bar{\mu}\}$ .

Если  $\psi : \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  — функция дополнительности, то можно взять  $s = n + m$  и

$$\Psi(x, \mu) = \left( \frac{\partial L}{\partial x}(x, \mu), \psi(\mu, -G(x)) \right), \quad x \in \mathbb{R}^n, \mu \in \mathbb{R}^m. \quad (12)$$

Как и для комплементарных задач в разд. 4.4.4, для случаев, когда  $\psi$  — функция естественной невязки или функция Фишера–Бурмайстера, известны критерии выполнения (11).

## Оценки расстояния

Более тонкий результат:

### Теорема 1

Пусть функция  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  и отображение  $G : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  дважды дифференцируемы в точке  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ . Пусть  $\bar{x}$  — стационарная точка задачи (1), (2), а  $\bar{\mu} \in \mathbb{R}^m$  — отвечающий ей множитель Лагранжа, причем выполнено достаточное условие второго порядка оптимальности

$$\left\langle \frac{\partial^2 L}{\partial x^2}(\bar{x}, \bar{\mu}) \xi, \xi \right\rangle > 0 \quad \forall \xi \in C(\bar{x}) \setminus \{0\},$$

где  $C(\bar{x}) = \{\xi \in \mathbb{R}^n \mid \langle g'_i(\bar{x}), \xi \rangle \leq 0, i \in A(\bar{x}), \langle f'(\bar{x}), \xi \rangle \leq 0\}$  — критический конус задачи в точке  $\bar{x}$ .

## Оценки расстояния

### Теорема 1 (завершение)

Тогда для функции  $r : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}_+$ , вводимой согласно (10), (12), где  $\psi$  — функция естественной невязки или функция Фишера–Бурмайстера, имеет место оценка (5) при  $\nu = 1$  для некоторого  $c > 0$  и некоторой окрестности  $U$  точки  $(\bar{x}, \bar{\mu})$ .

Здесь не подразумевается единственность множителя Лагранжа.



## Оценки расстояния

Оценки расстояния другого типа: для вещественно-аналитических  $f$  и  $G$  оценка (5) имеет место при некотором (неизвестном!)  $\nu > 0$  для  $r$  из (10) при  $s = n + 2m + 1$  и

$$\Psi(x, \mu) = \left( \frac{\partial L}{\partial x}(x, \mu), \min\{\mu, 0\}, \max\{G(x), 0\}, \langle \mu, G(x) \rangle \right)$$

без всяких условий регулярности.