

# ИНТЕРВАЛЬНЫЕ МЕТОДЫ ДЛЯ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧ ГЛОБАЛЬНОГО ПОИСКА

С.П. Шарый

*Институт вычислительных технологий СО РАН*

*г. Новосибирск*

Часть I

Вводная

## Интервалы



$[1, 2]$ ,  $[1000, 1003]$ , ...

## Определение

*Интервальный анализ —  
раздел вычислительной математики, посвящённый  
учёту ошибок округления при проведении расчётов  
на цифровых ЭВМ . . .*

«Математическая Энциклопедия»  
(Москва: Советская Энциклопедия, 1977–85 годы)

«Математический Энциклопедический Словарь»  
(Москва: Советская Энциклопедия, 1988)

# Интервалы как средство работы с неопределённостями и неоднозначностями

«Неопределённость» — состояние частичного знания  
о рассматриваемой величине

Модели неопределённости

- вероятностная (стохастическая)
- интервальная (ограниченная по величине)
- нечёткая (размытая)

Интервальное описание неопределённости — наиболее «скучое»,  
но математический аппарат для его обработки наиболее развит.

## Более современное определение

Интервальный анализ — это математическая дисциплина,

- предметом которой является решение задач с интервальными (ограниченными) неопределённостями и неоднозначностями в данных, возникающими в постановке задачи либо в процессе решения,
- метод которой характеризуется рассмотрением множеств неопределённости как самостоятельных целостных объектов, установлением между ними операций, отношений и т.п.

**Интернет-портал**

**«Интервальный анализ и его приложения»**

<http://www.nsc.ru/interval>

## **Задачи глобального поиска**

- 1) Задача глобальной оптимизации.
- 2) Задача глобального решения уравнений и систем уравнений.
- 3) ...

## Задача глобальной оптимизации

— найти глобальный минимум функции  $F : \mathbb{R}^n \supset X \rightarrow \mathbb{R}$  на прямоугольном брусе  $X$  со сторонами, параллельными координатным осям:

$$\text{найти } \min_{x \in X} F(x)$$

глобальный = наилучший во всей области  $X$

## Задача глобального решения уравнений и систем уравнений

Найти все решения системы уравнений

$$\left\{ \begin{array}{lcl} F_1(x_1, x_2, \dots, x_n) & = & 0, \\ F_2(x_1, x_2, \dots, x_n) & = & 0, \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ F_n(x_1, x_2, \dots, x_n) & = & 0, \end{array} \right.$$

или, кратко,

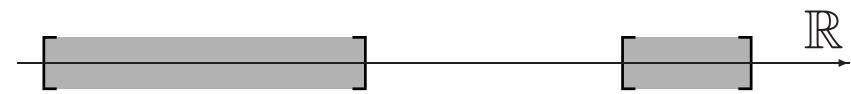
$$F(x) = 0,$$

где  $F(x) = (F_1(x), F_2(x), \dots, F_n(x))^\top$ ,  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^\top$ .

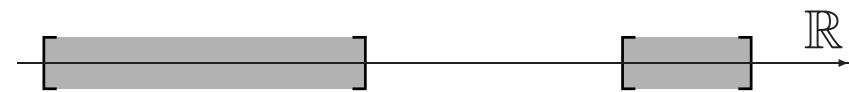
# Часть II

# Основы интервальной техники

# Интервалы

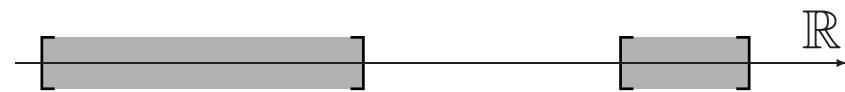


# Интервалы



$[1, 2], [1000, 1003], \dots$

## Интервалы

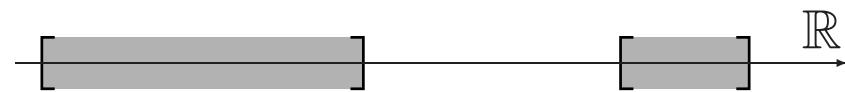


[1, 2], [1000, 1003], ...

$$([1, 2], [1000, 1003])$$

$$\begin{pmatrix} [1, 2] \\ [1000, 1003] \end{pmatrix}$$

## Интервалы



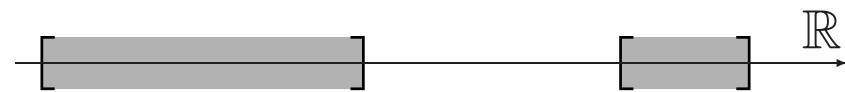
$[1, 2], [1000, 1003], \dots$

$$([1, 2], [1000, 1003])$$

$$\begin{pmatrix} [1, 2] \\ [1000, 1003] \end{pmatrix}$$

*интервальные векторы —  
это прямые произведения  
одномерных интервалов*

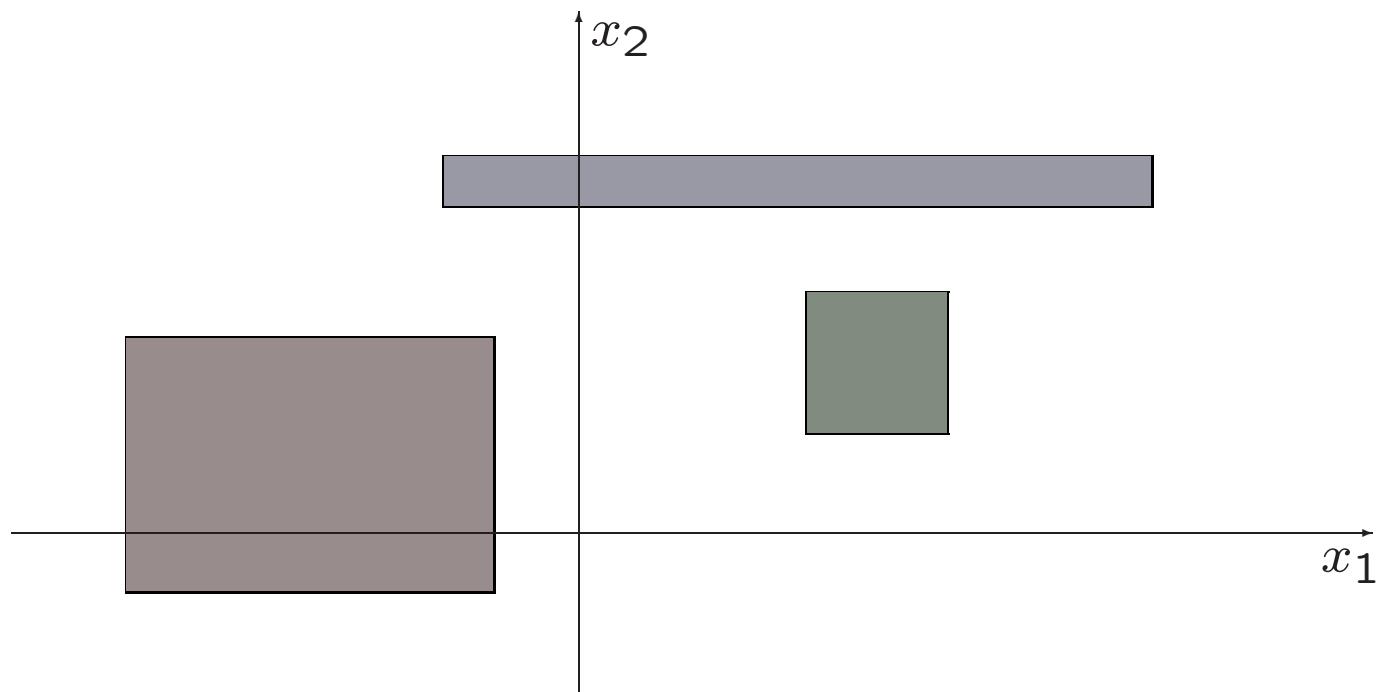
## Интервалы



$[1, 2], \quad [1000, 1003], \quad \dots$

$$([1, 2], [1000, 1003])$$

$$\begin{pmatrix} [1, 2] \\ [1000, 1003] \end{pmatrix}$$



## Характеристики интервалов

$\underline{x}, \quad \bar{x}$	— нижний и верхний концы
$\text{mid } x = \frac{1}{2}(\bar{x} + \underline{x})$	— середина
$\text{wid } x = \bar{x} - \underline{x}$	— ширина
$\text{rad } x = \frac{1}{2}(\bar{x} - \underline{x})$	— радиус
$ x  = \max\{  \underline{x} ,  \bar{x}  \}$	— абсолютное значение (модуль)

## Расстояние между интервалами

$$\text{dist}(x, y) = \max\{ |\underline{x} - \underline{y}|, |\bar{x} - \bar{y}| \}$$

## Интервалы

### как средство работы с областями значений

$$x \in [1, 2]$$

$$y \in [3, 7]$$

$$x + y \in ?$$

## Интервалы

### как средство работы с областями значений

$$x \in [1, 2]$$

$$y \in [3, 7]$$

$$x + y \in ?$$

$$1 \leq x \leq 2$$

$$3 \leq y \leq 7$$

## Интервалы

### как средство работы с областями значений

$$x \in [1, 2]$$

$$y \in [3, 7]$$

$$x + y \in [4, 9] = [1 + 3, 2 + 7]$$

## Интервалы как средство работы с областями значений

$$x \in [1, 2]$$

$$y \in [3, 7]$$

$$x + y \in [4, 9] = [1 + 3, 2 + 7]$$

Аналогично и с другими арифметическими операциями . . .

## Классическая интервальная арифметика $\text{II}\mathbb{R}$

— алгебраическая система, образованная интервалами

$x = [\underline{x}, \bar{x}] \subset \mathbb{R}$  так, что

$$x * y = \{ x * y \mid x \in x, y \in y \} \quad \text{для } * \in \{ +, -, \cdot, / \}$$

$$x + y = [\underline{x} + \underline{y}, \bar{x} + \bar{y}]$$

$$x - y = [\underline{x} - \bar{y}, \bar{x} - \underline{y}]$$

$$x \cdot y = [\min\{\underline{x}\underline{y}, \underline{x}\bar{y}, \bar{x}\underline{y}, \bar{x}\bar{y}\}, \max\{\underline{x}\underline{y}, \underline{x}\bar{y}, \bar{x}\underline{y}, \bar{x}\bar{y}\}]$$

$$x/y = x \cdot [1/\bar{y}, 1/\underline{y}] \quad \text{для } y \not\equiv 0$$

**Можно ли использовать  
результаты такого вычисления  
далее в цепочках вычислений? . . .**

## Основная теорема интервальной арифметики

Пусть  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  — рациональная функция  
от аргументов  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .

Если для некоторого бруса  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  определён  
результат  $f_{\natural}(x)$  подстановки вместо аргументов функции  $f(x)$   
интервалов  $x_1, x_2, \dots, x_n$  и выполнения всех действий над ними  
по правилам интервальной арифметики, то

$$\{ f(x_1, \dots, x_n) \mid x_1 \in x_1, \dots, x_n \in x_n \} \subseteq f_{\natural}(x_1, x_1, \dots, x_n),$$

т. е. результат интервального оценивания  $f_{\natural}(x_1, x_2, \dots, x_n)$  содержит  
множество значений функции  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  на  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ .

— *естественное интервальное расширение*

## Монотонность по включению

$$x \subseteq x', \quad y \subseteq y' \quad \Rightarrow \quad x * y \subseteq x' * y'$$

для любой операции  $\star \in \{ +, -, \cdot, / \}$

## Доказательство Основной теоремы интервальной арифметики

Для любого  $x \in \mathcal{X}$  по построению  $f_{\natural}$



$$f(x) = f_{\natural}(x) \in f_{\natural}(x)$$



в силу монотонности по включению

## Пример

$$f(x) = \frac{x}{x+y} \quad \text{для } x \in [1, 2], y \in [3, 4]$$

$$\frac{[1, 2]}{[1, 2] + [3, 4]} = \frac{[1, 2]}{[4, 6]} = \left[\frac{1}{6}, \frac{2}{4}\right] = [0.166\ldots, 0.5]$$

$$g(x) = \frac{1}{1 + y/x} \quad \text{для } x \in [1, 2], y \in [3, 4]$$

$$\frac{1}{1 + \frac{[3, 4]}{[1, 2]}} = \frac{1}{1 + \left[\frac{3}{2}, 4\right]} = \frac{1}{\left[\frac{5}{2}, 5\right]} = \left[\frac{1}{5}, \frac{2}{5}\right] = [0.2, 0.4]$$

## **Точность интервального оценивания**

— существенно зависит от вида выражения,  
которое задаёт функцию

## Основная теорема интервальной арифметики

(продолжение)

Если рациональное выражение для  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  содержит не более чем по одному вхождению каждой переменной в первой степени, то имеет место точное равенство

$$\{ f(x_1, \dots, x_n) \mid x_1 \in x_1, \dots, x_n \in x_n \} = f_{\natural}(x_1, x_1, \dots, x_n),$$

т. е. результат интервального оценивания  $f_{\natural}(x_1, x_2, \dots, x_n)$  совпадает с множеством значений функции  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  на  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ .

# Интервальные методы как средство решения задач оптимизации

С помощью интервальной техники можем оценивать области значений функций

$$\text{ran}(f, X) := \{ f(x) \mid x \in X \}$$

Для непрерывной функции  $f : \mathbb{R}^n \supseteq X \rightarrow \mathbb{R}^1$

$$\text{ran}(f, X) = \left[ \min_{x \in X} f(x), \max_{x \in X} f(x) \right].$$

. . . другая переформулировка задач оптимизации  
и математического программирования

# Интервальное расширение функций

## Определение

Интервальная функция  $f : \mathbb{IR}^n \rightarrow \mathbb{IR}^m$  называется *интервальным расширением* точечной функции  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ , если

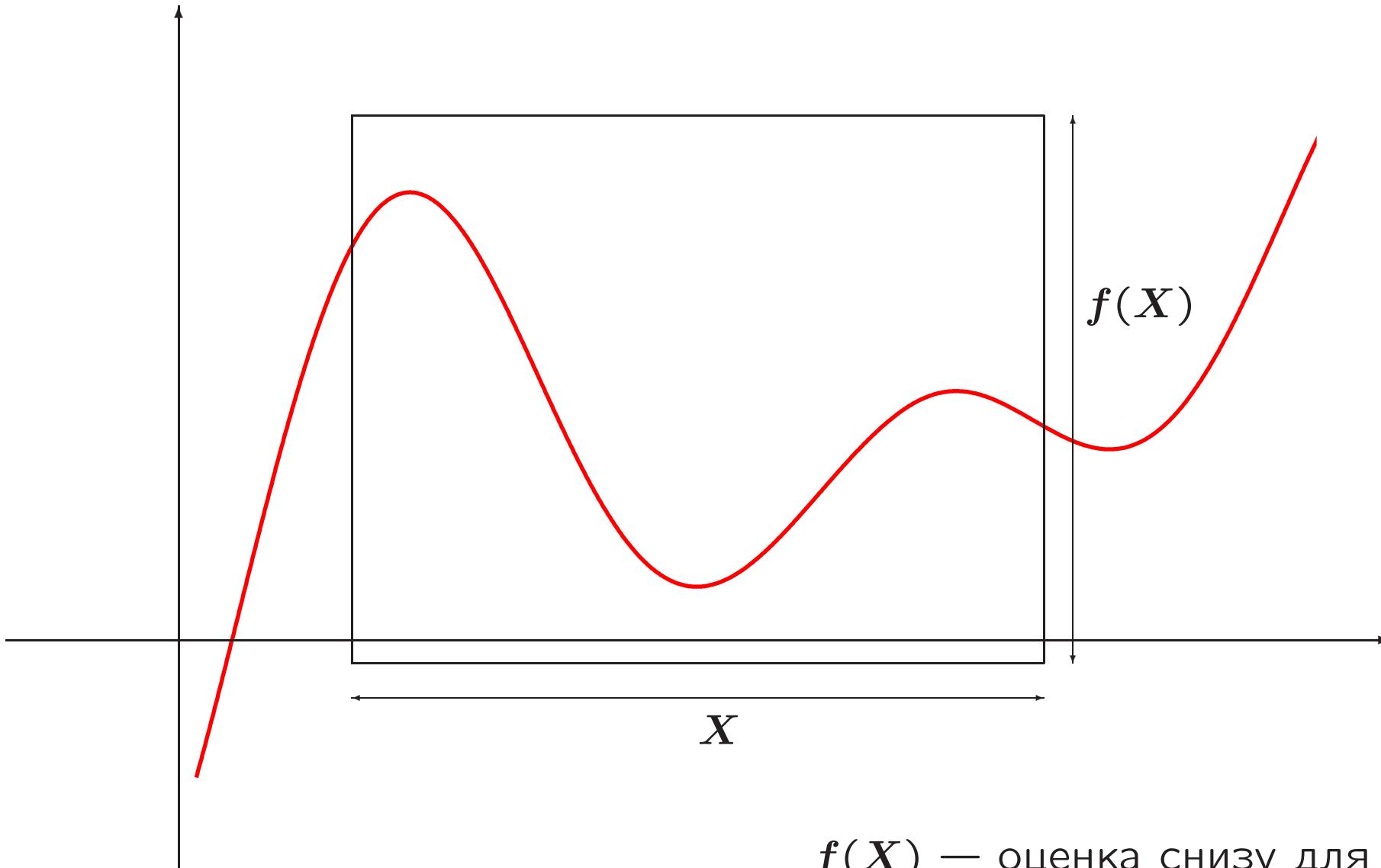
- 1)  $f(x) = f(x)$  для  $x \in \mathbb{R}^n$ ,
- 2)  $f(x)$  монотонна по включению,  
т. е.  $x \subseteq x' \Rightarrow f(x) \subseteq f(x')$ .

$\Rightarrow$  интервальная внешняя оценка области значений функции

$$f(x) \supseteq \{ f(x) \mid x \in x \},$$

так как  $f(x) \ni f(x) = f(x)$  для любого  $x \in x$

## Интервальное расширение функции



$\underline{f(X)}$  — оценка снизу для  $\min_{x \in X} f(x)$

# Интервальные оценки для элементарных функций?

абсолютной величины (модуля),  $|x|$ ,

степенной функции,  $x^\alpha$ ,

показательной функции,  $a^x$ ,

логарифмической функции,  $\log_a x$ ,

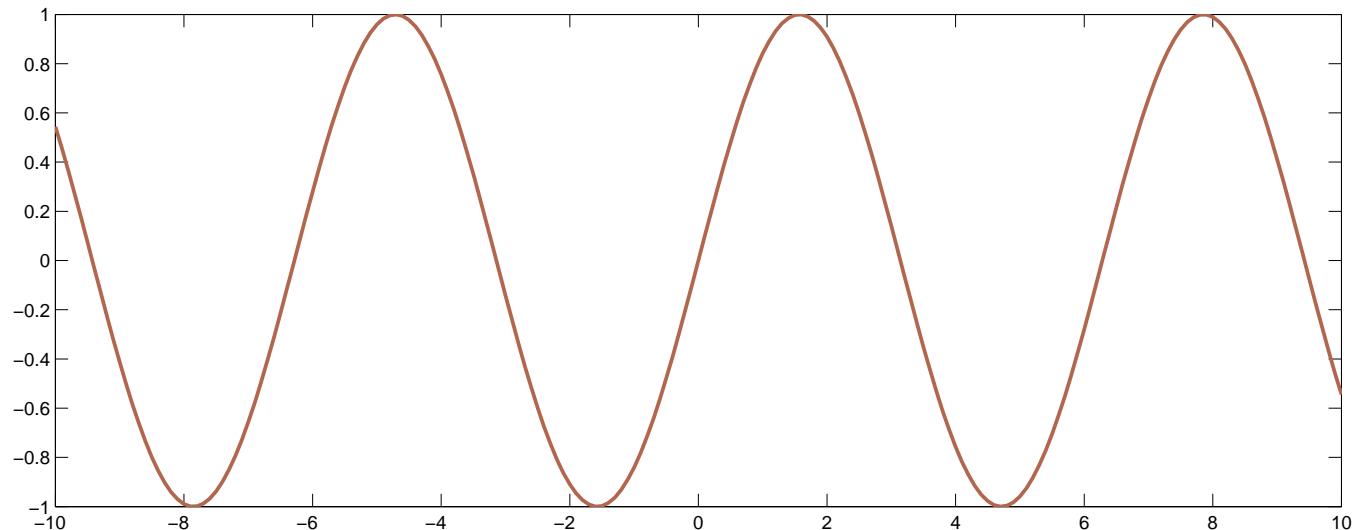
круговых тригонометрических функций,  $\sin x$ ,  $\cos x$ ,  $\operatorname{tg} x$ ,

обратных тригонометрических функций,  $\arcsin x$ ,  $\arccos x$ ,  $\operatorname{arctg} x$ .

# Интервальные оценки для элементарных функций

- легко вычисляются из их известных свойств,  
наличия участков монотонности и т.п.

Пример:  $\sin x$



Интервальные оценки элементарных функций помогают  
конструировать интервальные расширения сложных выражений.

## Замена исходного выражения на более выгодное

— *ещё одна плодотворная идея интервального оценивания*

Чаще всего — линеаризация относительно некоторой точки:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) \sim \alpha_0 + \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n$$

Для линейной формы естественное интервальное расширение  
даёт точную область значений функции.

## Центрированное интервальное расширение

$$f_c(x, \tilde{x}) = f(\tilde{x}) + \sum_{i=1}^n g_i(x, \tilde{x})(x_i - \tilde{x}_i),$$

где

$\tilde{x} = (\tilde{x}_1, \tilde{x}_2, \dots, \tilde{x}_n)$  — «центр», некоторая точка из  $x = (x_1, \dots, x_n)$ ,

$g_i(x, \tilde{x})$  — интервалы, зависящие от  $\tilde{x}$  и  $x$ .

$g_i(x, \tilde{x})$  могут быть интервальными оценками  $\frac{\partial f(x)}{\partial x_i}$  на  $x$ ,

но возможны и другие способы их определения

## Точность интервального оценивания

— критическим образом зависит также от ширины бруса оценивания

Для естественного интервального расширения

$$\text{dist} \left( f_{\natural}(x), \text{ran}(f, x) \right) \leq C \|\text{wid } x\|$$

Для центрированной формы

$$\text{dist} \left( f_c(x, \tilde{x}), \text{ran}(f, x) \right) \leq 2 \left( \text{wid } g(x, \tilde{x}) \right)^{\top} \cdot |x - \tilde{x}|$$

— как правило, второй порядок точности по  $\|\text{wid } x\|$

## Часть III

# Глобальная оптимизация

## Задача глобальной оптимизации

— найти глобальный минимум функции  $F : \mathbb{R}^n \supset X \rightarrow \mathbb{R}$  на прямоугольном брусе  $X$  со сторонами, параллельными координатным осям:

$$\text{найти } \min_{x \in X} F(x)$$

## Задача глобальной оптимизации NP-трудна

= труднорешаемая,

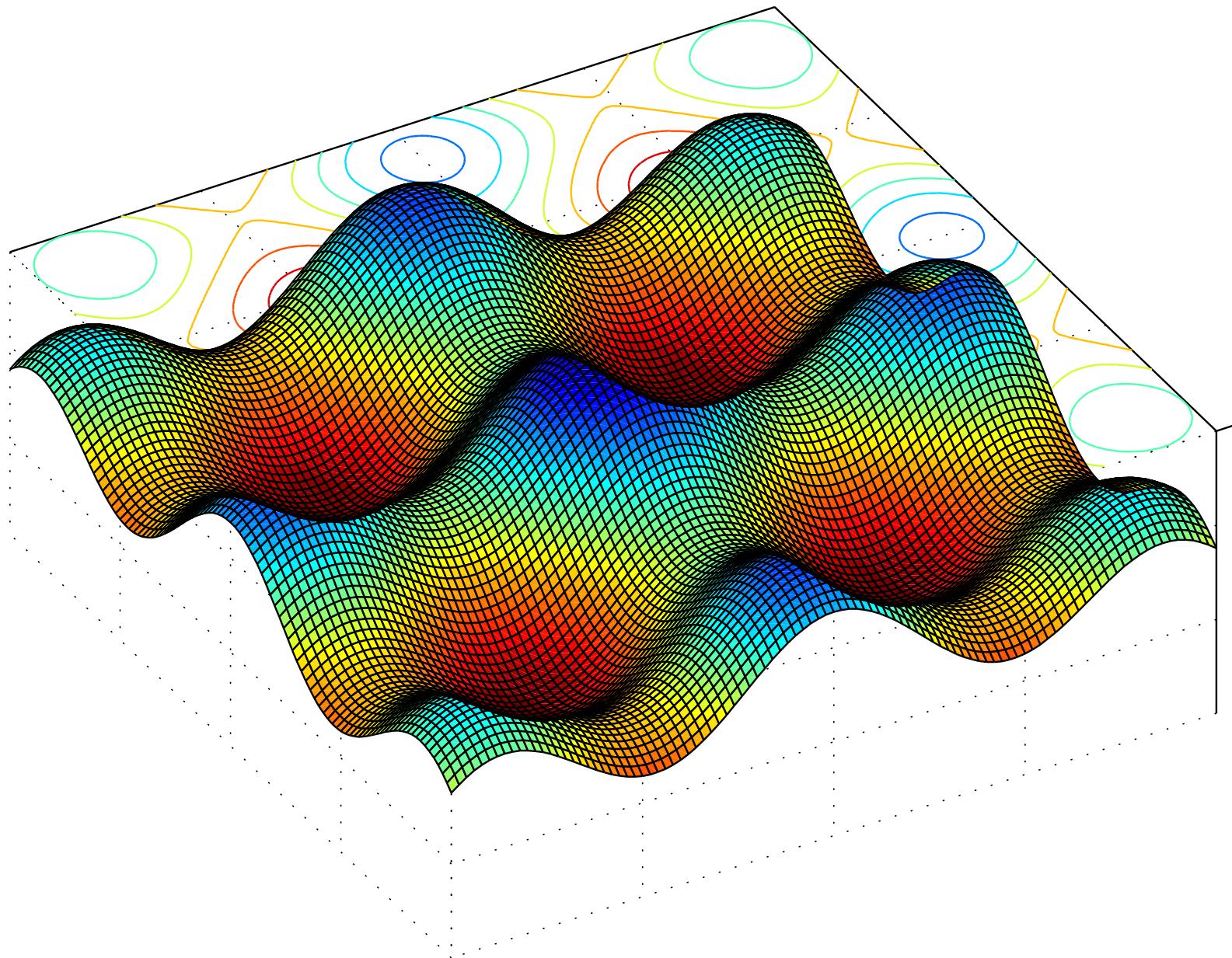
т.е. для её решения требуются не менее чем экспоненциальные в зависимости от размера задачи трудозатраты

Гаганов А. А.

О сложности вычисления интервала значений полинома от многих переменных // Кибернетика. – 1985. – №4.  
– С. 6–8.

Kreinovich V., Kearfott R.B.

Beyond convex? Global optimization is feasible only for convex objective functions: a theorem // Journal of Global Optimization. – 2005. – Vol. 33, No. 4. – P. 617–624.



## Задача глобальной оптимизации

— найти глобальный минимум функции  $F : \mathbb{R}^n \supset X \rightarrow \mathbb{R}$  на прямоугольном брусе  $X$  со сторонами, параллельными координатным осям:

$$\text{найти } \min_{x \in X} F(x)$$

Если  $\underline{F}$  — интервальное расширение для  $F$ , то

$\underline{F}(X)$  — оценка искомого минимума снизу

## Задача глобальной оптимизации

— найти глобальный минимум функции  $F : \mathbb{R}^n \supset X \rightarrow \mathbb{R}$  на прямоугольном брусе  $X$  со сторонами, параллельными координатным осям:

$$\text{найти } \min_{x \in X} F(x)$$

Если  $\underline{F}$  — интервальное расширение для  $F$ , то

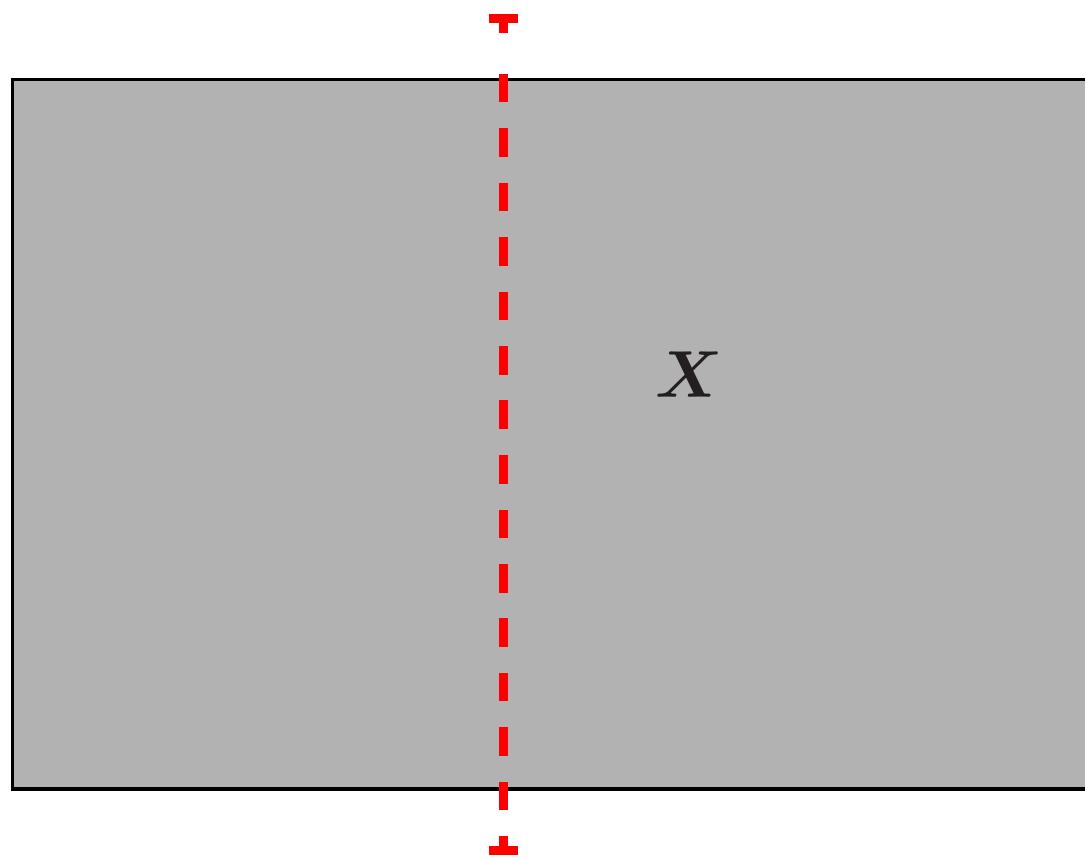
$\underline{F}(X)$  — оценка искомого минимума снизу

*Возможно, она недостаточно точна!*

# Принудительное дробление

$X$

## Принудительное дробление



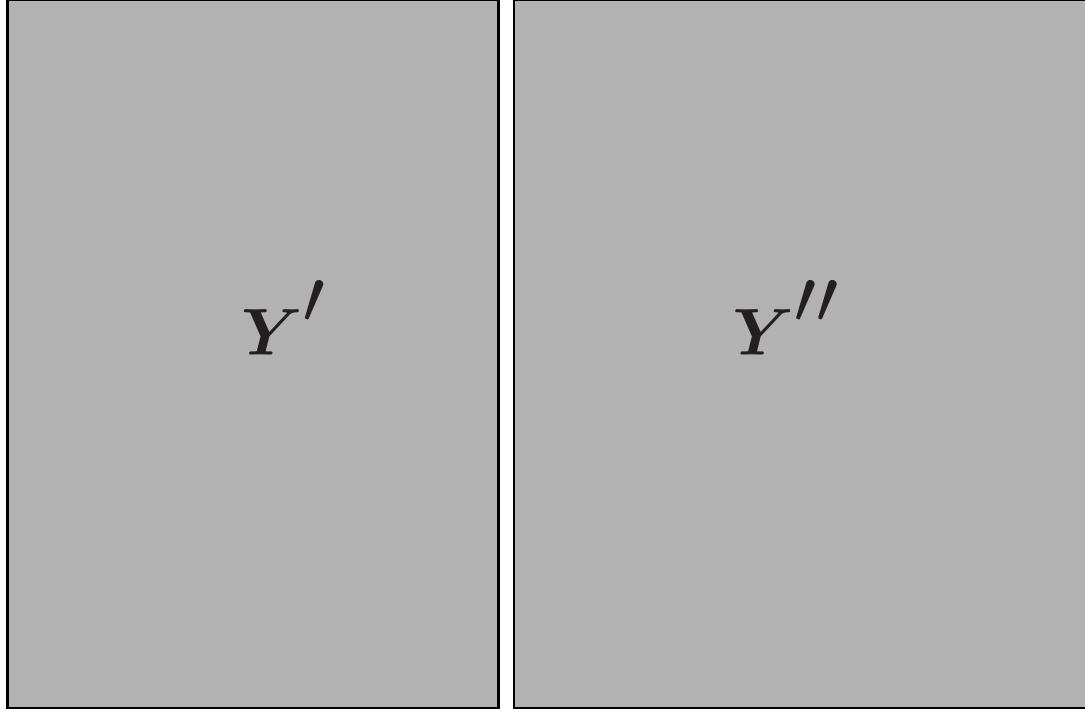
## Принудительное дробление

$Y'$

$Y''$

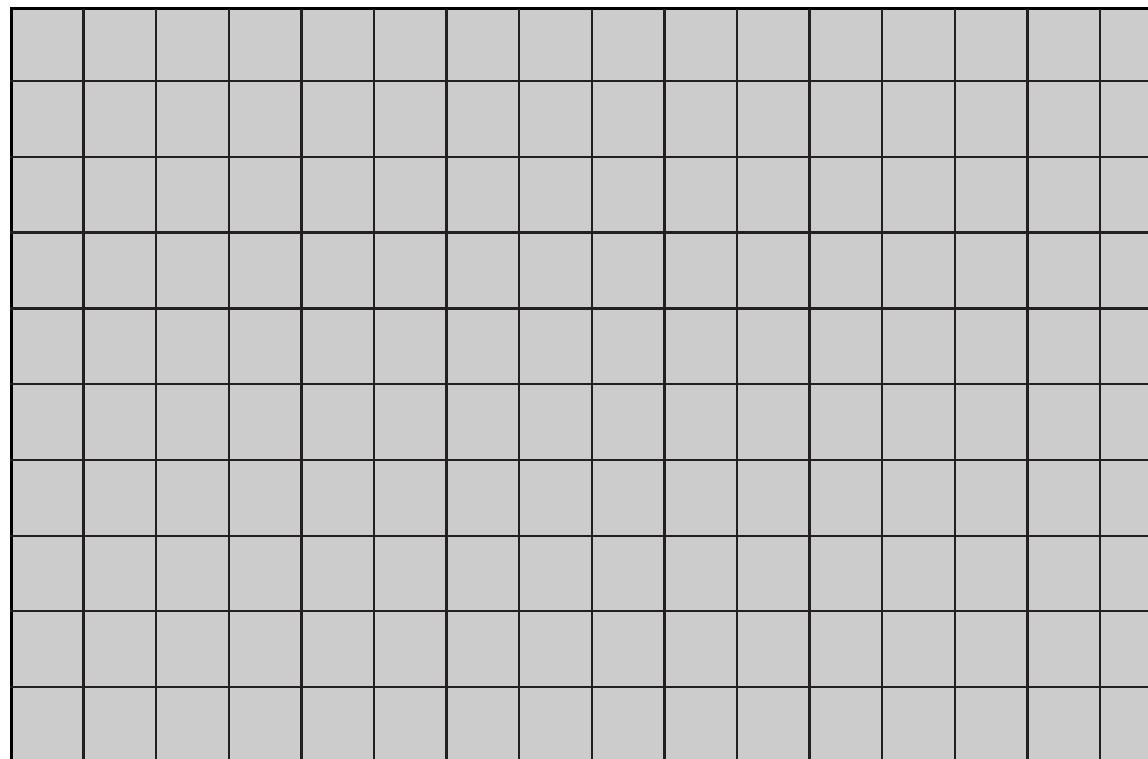
## Принудительное дробление

новая и более точная оценка минимума —  $\min\left\{ \underline{F(Y')}, \underline{F(Y'')} \right\}$

 $Y'$  $Y''$

## Принудительное дробление

Ramon E. Moore (1966) — дробим по всем компонентам одновременно



НО ... 1) трудоёмкость растёт экспоненциально с размерностью,  
2) пассивный характер алгоритма

## «Метод ветвей и границ»:

S. Skelboe (1974), H. Ratschek, E. Hansen, . . .

- ◊ дробить будем лишь тот брус  $Y$ , который обеспечивает наименьшую оценку  $\underline{F(Y)}$  для  $\min_{x \in X} F(x)$ ;
- ◊ подвергаемый дроблению брус рассекаем пополам либо на небольшое число частей;
- ◊ организуем список из брусов  $Y$ , возникающих в процессе дробления исходного бруса  $X$ , вместе с их оценками  $\underline{F(Y)}$ .

## Организация алгоритма

В процессе выполнения алгоритма будет поддерживаться  
рабочий список  $\mathcal{L}$ , состоящий из записей-пар

$$(Y, \underline{F(Y)}),$$

где  $Y$  — интервальный  $n$ -брюс,  $Y \subseteq X$ .

Записи в  $\mathcal{L}$  упорядочим по возрастанию оценок  $\underline{F(Y)}$   
для удобства обработки.

Первую запись списка, соответствующий брюс  $Y$  и оценку  $\underline{F(Y)}$ ,  
называют *ведущими* на данном шаге.

# Простейший интервальный алгоритм глобальной оптимизации функций

---

Вход

Интервальное расширение  $F : \mathbb{I}X \rightarrow \mathbb{IR}$  целевой функции  $F$ .  
Заданная точность  $\epsilon > 0$ .

Выход

Оценка снизу глобального минимума  $F^*$  функции  $F$  на  $X$ .

## Алгоритм

$Y \leftarrow X$  ;

вычисляем  $F(Y)$  и инициализируем список  $\mathcal{L} \leftarrow \{(Y, \underline{F}(Y))\}$ ;

**DO WHILE** ( $\text{wid}(F(Y)) \geq \epsilon$ )

рассекаем  $Y$  пополам на брусы  $Y'$  и  $Y''$ ;

вычисляем интервальные оценки  $F(Y')$  и  $F(Y'')$ ;

удаляем запись  $(Y, \underline{F}(Y))$  из списка  $\mathcal{L}$ ;

помещаем записи  $(Y', \underline{F}(Y'))$  и  $(Y'', \underline{F}(Y''))$  в список  $\mathcal{L}$   
в порядке возрастания второго поля;

обозначаем ведущую запись списка  $\mathcal{L}$  через  $(Y, \underline{F}(Y))$ ;

**END DO**

$F^* \leftarrow \underline{F}(Y)$  ;

## Дробление ведущих брусов

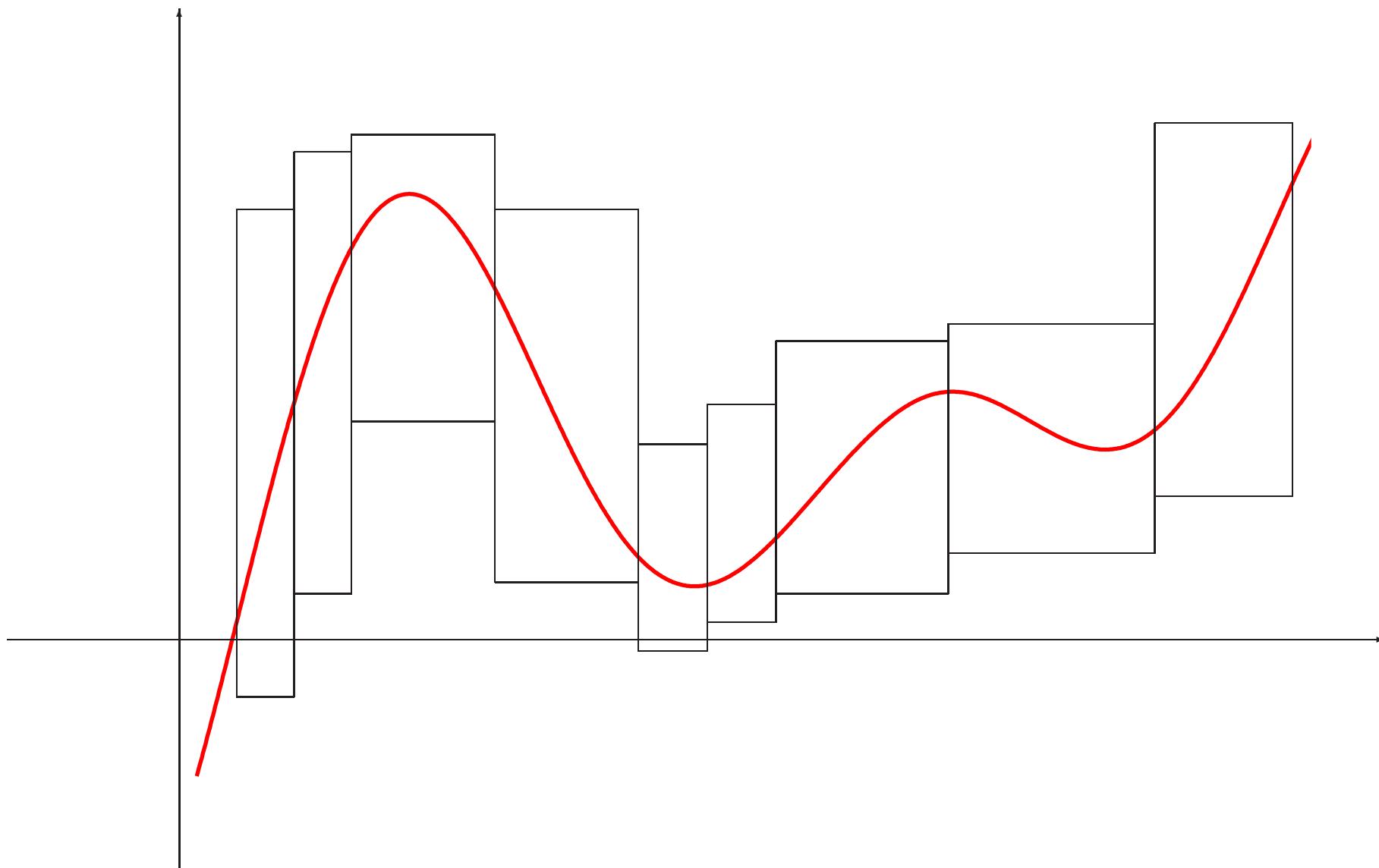
— необходимо организовать его так,  
чтобы диаметр ведущих брусов стремился к нулю.

### Наиболее популярный способ

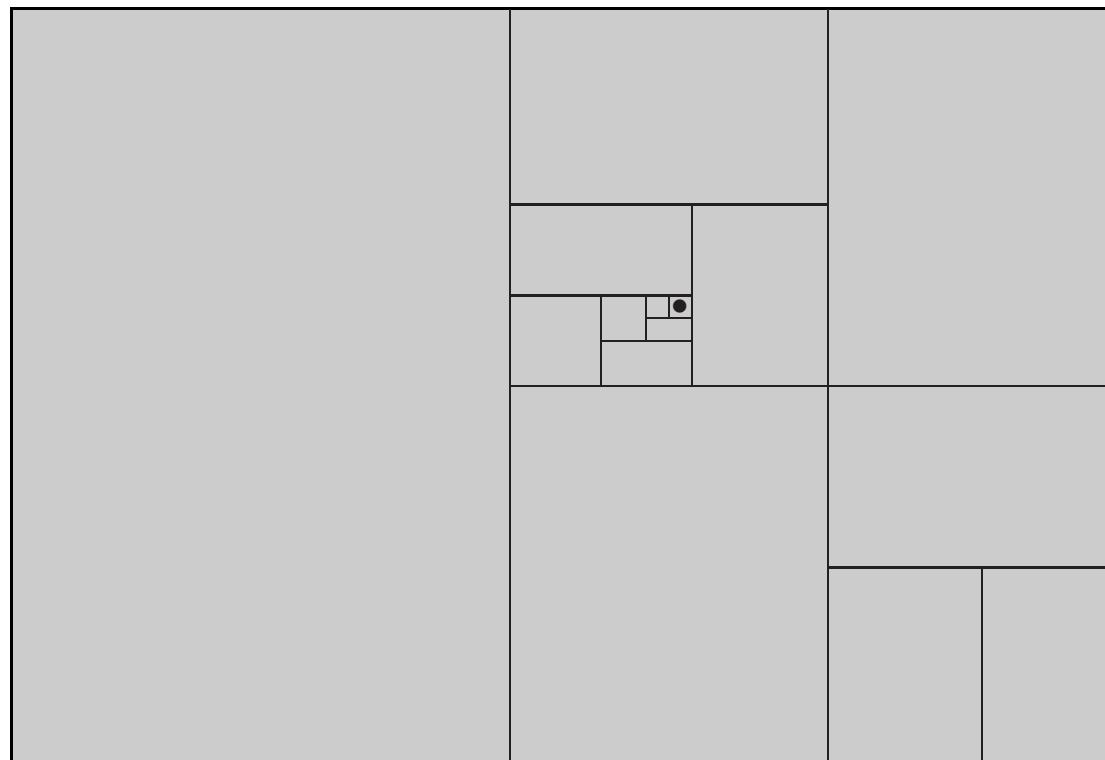
дробим по самой длинной компоненте, т. е. имеющей такой номер  $l$ ,  
что

$$\text{wid } Y_l = \max_i \text{wid } Y_i$$

# Интервальный алгоритм глобальной оптимизации



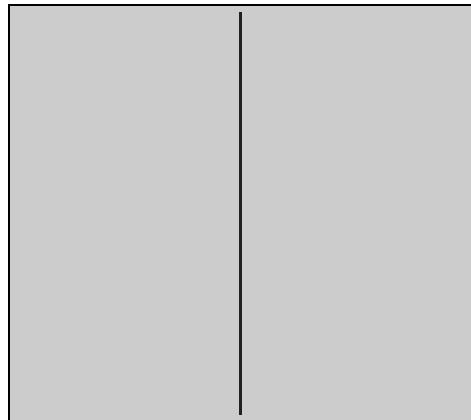
# Интервальный алгоритм глобальной оптимизации



— конфигурация двумерной области определения функции  
в результате работы алгоритма

## Проблема

С ростом размерности эффективность дробления уменьшается . . .



Для размерности 2 дробление одной грани кубика пополам  
уменьшает его диаметр  $\approx$  на 21%

Для размерности 10 дробление одной грани кубика пополам  
уменьшает его диаметр  $\approx$  на 3.8%

## Модификации

- ▶ Учёт монотонности целевой функции.
- ▶ Более качественное интервальное расширение целевой функции.
- ▶ Локальные процедуры минимизации.
- ▶ Отсеивание бесперспективных подбрусов (отбраковка по значению).
- ▶ Удаление бесперспективных частей подбрусов («сжатие» брусов).

## Отсеивание бесперспективных подбусов

(отбраковка по значению)

Пусть  $\square Y$  — какая-то точка из  $Y$ , и мы вычисляем величины  $F(\square Y)$ . Ясно, что

$$F(\square Y) \geq \underline{F(Y)},$$

и значения  $F(\square Y)$  приближают искомый  $\min_{x \in X} F(x)$  сверху:

если для каждого шага алгоритма мы определим величину

$$\omega := \min F(\square Y),$$

то всегда

$$\min_{x \in X} F(x) \leq \omega.$$

## Отсеивание бесперспективных подбрусов

(отбраковка по значению)

Подбрус  $\underline{Y} \subseteq X$ , который удовлетворяет

$$\underline{F(Y)} > \omega$$

не может содержать глобального минимума

*Ещё один критерий остановки*

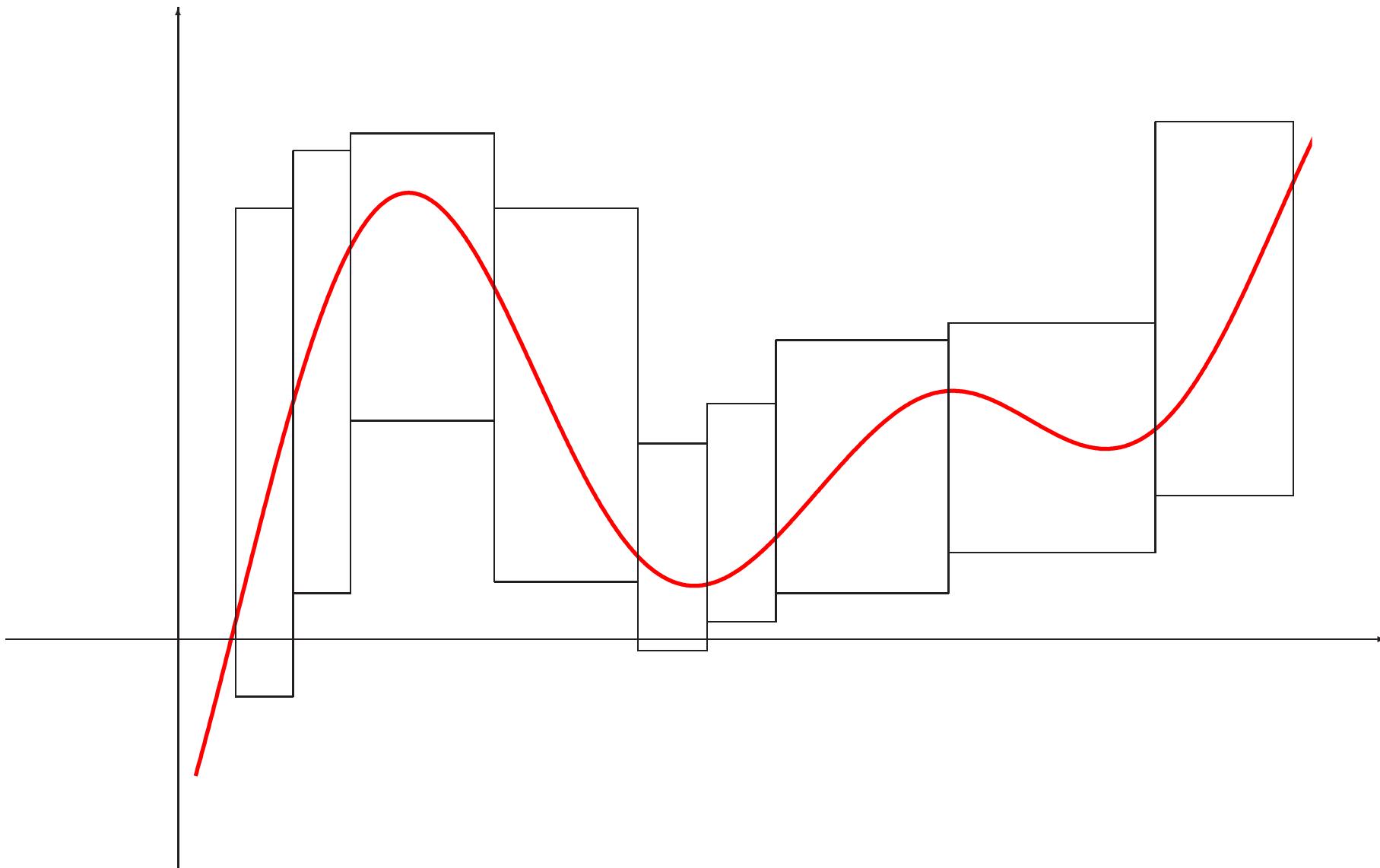
если  $\underline{Y}$  — ведущий брус, то

$$\underline{F(Y)} \leq \min_{x \in X} F(x)$$

и теперь можно прервать итерации,

когда разность  $(\omega - \underline{F(Y)})$  достаточно мала.

## Отсеивание бесперспективных подбрусов



## Удаление бесперспективных частей подбрусов («сжатие» брусов)

Во внутренних точках исходного бруса  $X$ , доставляющих экстремум целевой функции  $F$ , производная  $F'$  зануляется.

Можем удалять из рассмотрения те части внутренних подбрусов  $X$ , которые заведомо не удовлетворяют условию

$$F'(x) = 0.$$

Это достигается, к примеру, интервальными методами решения уравнений, излагаемыми в Части IV доклада.

Алефельд Г., Херцбергер Ю. *Введение в интервальные вычисления*. – Москва: Мир, 1987.

Neumaier A. *Interval methods for systems of equations*. – Cambridge: Cambridge University Press, 1990.

Kearfott R.B. *Rigorous Global Search: Continuous Problems* – Dordrecht: Kluwer, 1996.

Hansen E., Walster G.W. *Global optimization using interval analysis*. – New York: Marcel Dekker, 2004.

Шарый С.П. *Конечномерный интервальный анализ*. – XYZ: 2010.  
Электронная книга, доступная на <http://www.nsc.ru/interval>

# Интервальные алгоритмы глобальной оптимизации

1) Доказательность результата («гарантированность»):

получаемая оценка значений глобального минимума гарантированно приближает его снизу и сверху;

несложная модификация позволяет также находить гарантированные оценки экстремума по аргументу.

2) Адаптивный характер алгоритма:

его исполнение «подстраивается» под задачу и, в частности, под целевую функцию.

## Итоги этой части лекции

- 1) Оптимизация функций — благодатная почва для приложений интервальных методов.
- 2) Интервальные методы глобальной оптимизации хорошо работают для задач малой и средней размерности, позволяя надёжно находить глобальный экстремум и доставляющие его аргументы.
- 3) А если размерность задачи велика?

## Часть IV

**Глобальное решение  
уравнений и систем уравнений**

## Задача решения уравнений и систем уравнений

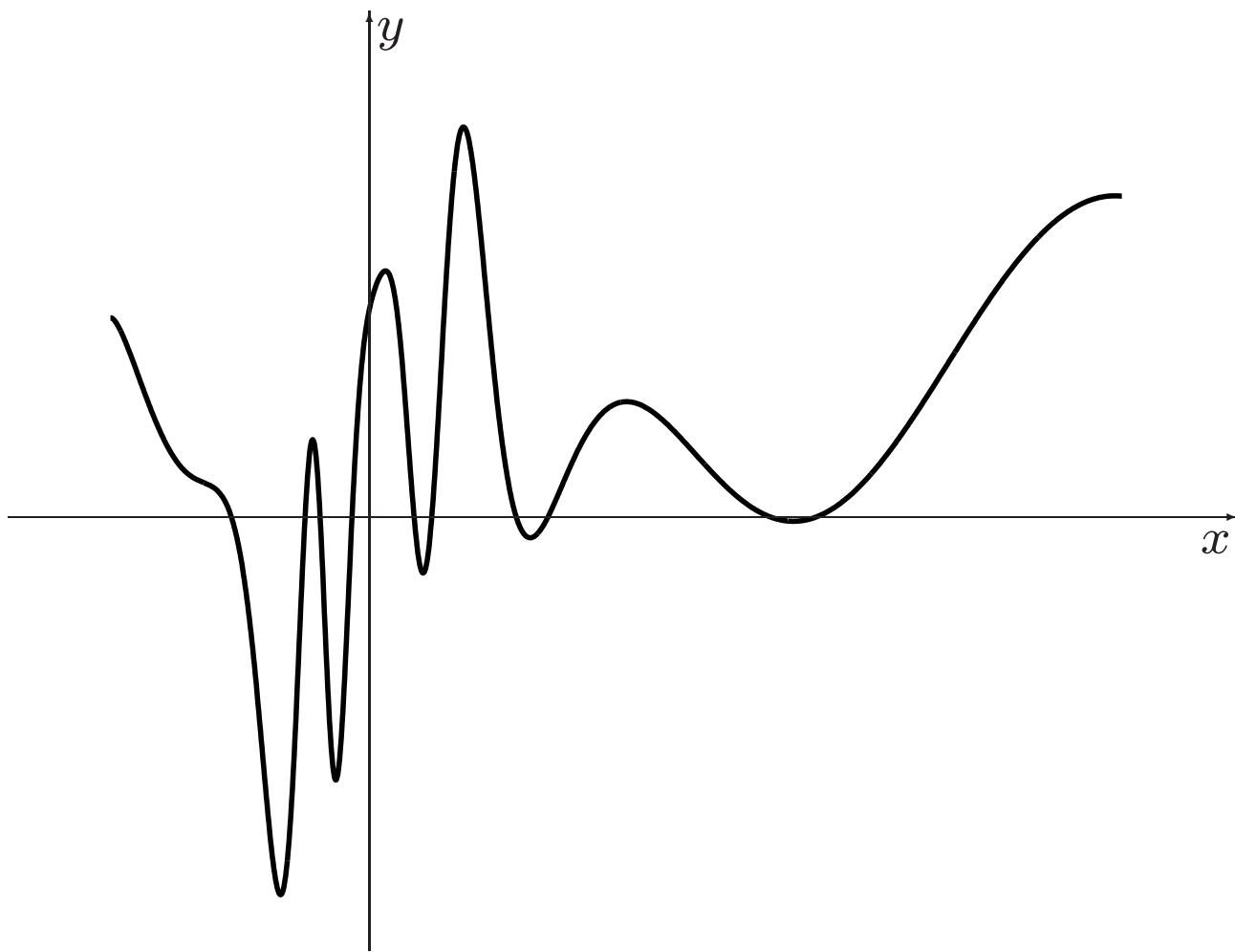
Найти решения системы уравнений

$$\left\{ \begin{array}{lcl} F_1(x_1, x_2, \dots, x_n) & = & 0, \\ F_2(x_1, x_2, \dots, x_n) & = & 0, \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ F_n(x_1, x_2, \dots, x_n) & = & 0, \end{array} \right.$$

или, кратко,

$$F(x) = 0,$$

где  $F(x) = (F_1(x), F_2(x), \dots, F_n(x))^\top$ ,  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^\top$ .



# Традиционные численные методы

Метод простой итерации

Метод Ньютона

Квазиньютоновские методы

.....

— они носят локальный характер!

## Постановка задачи

Найти все решения системы уравнений

$$F(x) = 0$$

на данном множестве  $D \subseteq \mathbb{R}^n$ , определив для них гарантированные двусторонние границы.

— задача доказательного глобального решения.

## Традиционные методы глобального решения

Аналитическое исследование

Мультистарт

Методы продолжения

— они имеют ограниченную применимость

# Теоретическая основа интервальных численных методов?

# Теоретическая основа интервальных численных методов

Ограничаем область рассмотрения:

$$F(x) = 0 \quad \text{на брусе } X,$$

а не «вообще».

## Тесты существования решений

$$F(x) = 0 \quad \text{на брусе } X$$

Найдём область значений

$$\text{ran}(F, X) = \{ F(x) \mid x \in X \}$$

функции  $F$  на  $X$ :

- ♣ Если  $0 \in \text{ran}(F, X)$ ,  
то в  $X$  имеется решение уравнения  $F(x) = 0$ .
  
- ♣ Если  $0 \notin \text{ran}(F, X)$ ,  
то в  $X$  нет решений уравнения  $F(x) = 0$ .

## Тесты существования решений

$$F(x) = 0 \quad \text{на брусе } X$$

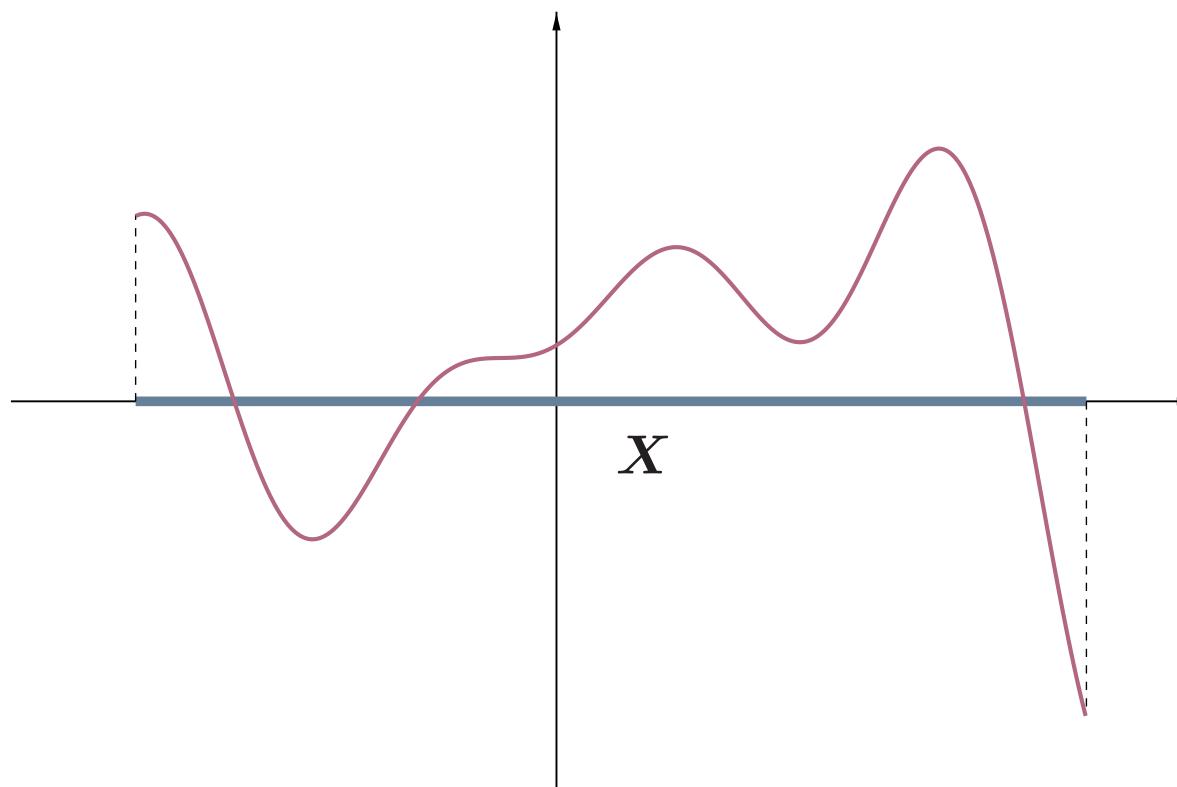
Точное нахождение области значений НР-трудно,  
поэтому актуальны упрощённые тесты:

- ♣ Найдём интервальное расширение  $F(X)$  функции  $F$  на  $X$ .  
Если  $0 \notin F(X)$ , то на  $X$  нет решений уравнения.
  
- ♣ Если внутренняя интервальная оценка области значений функции  $F$  на  $X$  содержит нуль, то в  $X$  есть решение.

## Теорема Больцано-Коши

Пусть функция  $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  непрерывна на интервале  $X$  из  $\mathbb{R}$  и на его концах принимает значения разных знаков.

Тогда внутри интервала существует нуль функции  $F$ , т.е. точка  $\tilde{x}$ , в которой  $F(\tilde{x}) = 0$ .



# Теорема Миранды

— обобщение теоремы Больцано-Коши



C. Miranda

*Un' osservazione su un teorema di Brouwer*  
– Bollet. Unione Mat. Ital. Serie II.  
1940 год, том 3, стр. 5–7.

Карло Миранда (1912–1982) — итальянский математик

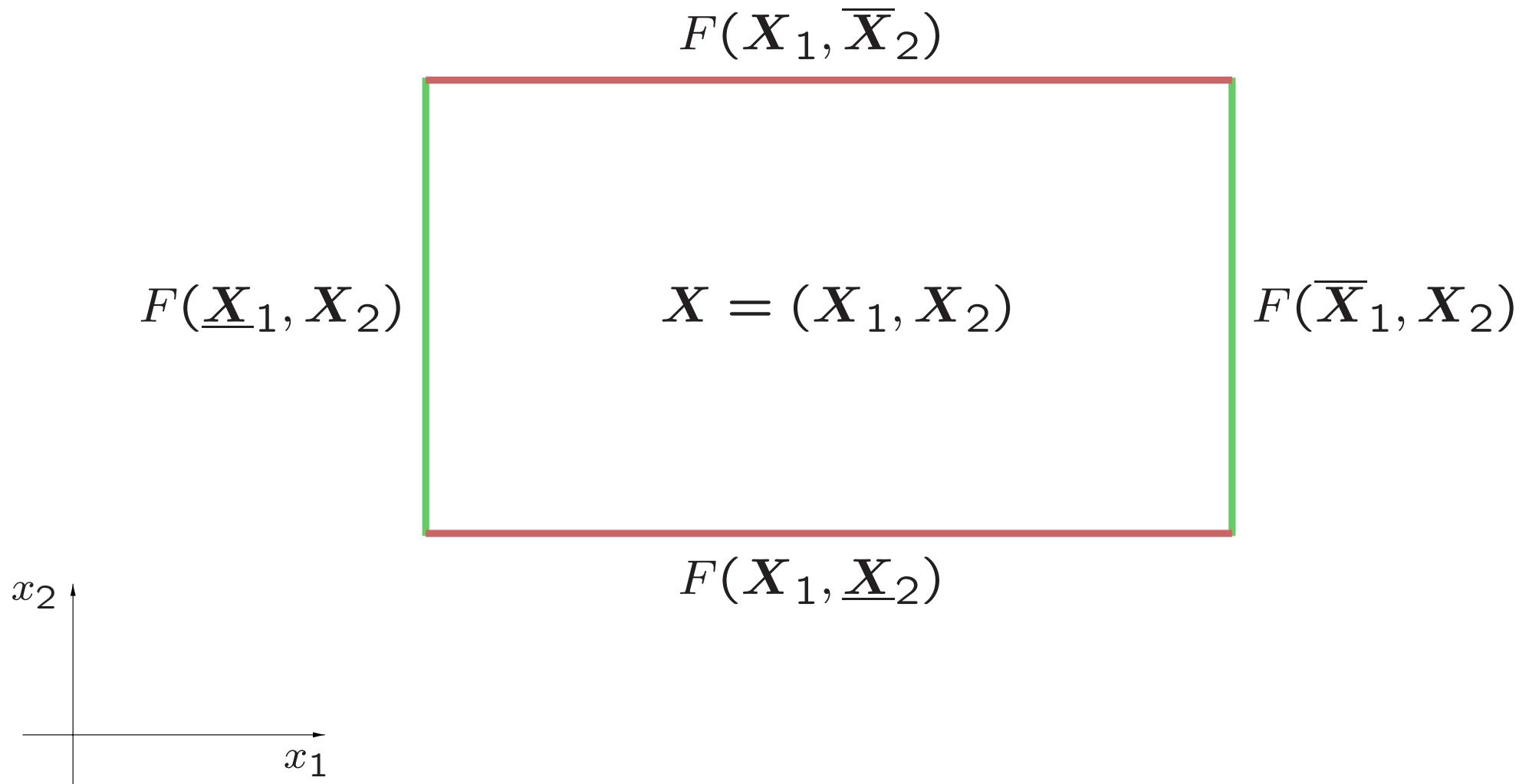
## Теорема Миранды

Пусть  $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ ,  $F(x) = (F_1(x), F_2(x), \dots, F_n(x))^\top$  — функция, непрерывная на брусе  $X \subset \mathbb{R}^n$  со сторонами, параллельными координатным осям, и для каждого  $i = 1, 2, \dots, n$  области значений компонент  $F_i$  на  $i$ -ых противоположных гранях бруса  $X$ , имеют разные знаки:

$$\begin{aligned} \text{ran} \left( F_i, (X_1, \dots, \underline{X}_{i-1}, X_i, X_{i+1}, \dots, X_n) \right) \times \\ \text{ran} \left( F_i, (X_1, \dots, \overline{X}_{i-1}, \overline{X}_i, X_{i+1}, \dots, X_n) \right) < 0. \end{aligned}$$

Тогда на брусе  $X$  существует нуль функции  $F$ , т. е. точка  $\tilde{x}$ , в которой  $F(\tilde{x}) = 0$ .

## Теорема Миранды



## Теорема Миранды

Особенности применения —

- специальная форма множества, на котором исследуется существование решения — брус в  $\mathbb{R}^n$  со сторонами, параллельными координатным осям, т. е. интервальный вектор,
- необходимость оценивать область значений функции на брусьях в  $\mathbb{R}^{n-1}$ .

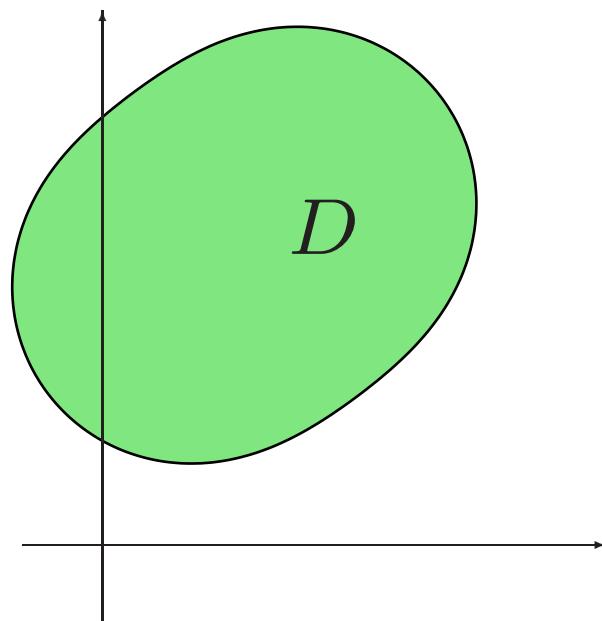
## Теорема Брауэра о неподвижной точке

Пусть  $D$  — выпуклый компакт в  $\mathbb{R}^n$ . Если непрерывное отображение  $\Phi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  переводит  $D$  в себя, т.е.

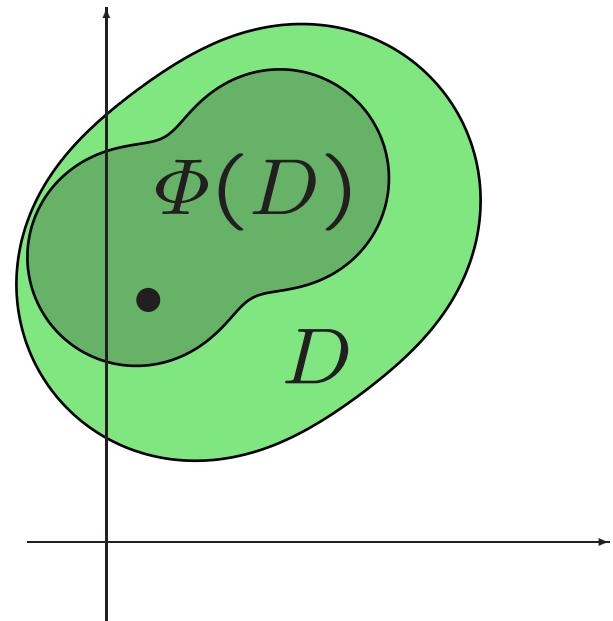
$$\Phi(D) \subseteq D,$$

то оно имеет на  $D$  неподвижную точку  $x^*$ , такую что

$$x^* = \Phi(x^*).$$



$\Phi$



## Тесты существования решений

Перепишем исходную систему  $F(x) = 0$  в рекуррентной форме:

$$x = G(x).$$

- ◆ Решения могут лежать лишь в пересечении  $X \cap G(X)$ .

Если для бруса  $X$  выполнено

$$G(X) \cap X = \emptyset,$$

то в  $X$  нет решений системы.

- ◆ Если для бруса  $X$  выполнено

$$G(X) \subseteq X,$$

то в  $X$  по теореме Брауэра есть решение системы.

## Глобальное решение уравнений

Если брус  $X$  недостаточно узок, то на нём неприменимы локальные методы. Тогда — принудительное дробление  $X$  на более мелкие подбрусы, для которых наши тесты более успешны.

*Бисекция* —

$$\begin{array}{ccc} & X' = (X_1, \dots, [\underline{X}_k, \text{mid } X_k], \dots, X_n) \\ X & \nearrow & \\ & X'' = (X_1, \dots, [\text{mid } X_k, \overline{X}_k], \dots, X_n) & \searrow \end{array}$$

$X'$  и  $X''$  — потомки бруса  $X$

## Глобальное решение уравнений

Организуем рабочий список  $\mathcal{L}$  из всех потомков  $X$ , подозрительных на содержание решений.

Алгоритм глобального решения состоит из

- выбора бруса из рабочего списка  $\mathcal{L}$ ,
- дробления бруса на потомки,
- проверки существования решений в брусьях-потомках.
- удаления частей брусов, которые не содержат решений.

## Глобальное решение уравнений

Пусть  $\delta$  — желаемая точность локализации решений.

Ограничения на вычислительные ресурсы могут воспрепятствовать решению задачи «до конца»:

- размеры бруса  $< \delta$ , но нам не удается ни доказать существование на нем решений, ни показать их отсутствие;
- размеры бруса  $\geq \delta$ , но вычислительные ресурсы не позволяют производить его обработку дальше: исчерпались время либо память ЭВМ и т.п.

## Результат работы

алгоритма глобального доказательного решения уравнений

— пользователю выдаются три списка брусов:

НавернякРешения, состоящий из брусов шириной меньше  $\delta$ ,  
которые гарантированно содержат решения,

ВозможноРешения, состоящий из брусов шириной меньше  $\delta$ ,  
подозрительных на содержание решения,

Недообработанные, состоящий брусов, которые имеют ширину  
не меньше  $\delta$ , но для которых не доказано ни существование  
решений, ни их отсутствие.

такие что все решения рассматриваемой системы уравнений, не  
принадлежащие брусам из списка НавернякРешения, содержатся в  
броках из списков ВозможноРешения и Недообработанные.

# Простейший интервальный алгоритм глобального доказательного решения уравнений

---

## Вход

Система уравнений  $F(x) = 0$ . Брус  $X \in \mathbb{IR}^n$ .

Интервальное расширение  $F : \mathbb{IR}^n \rightarrow \mathbb{IR}^n$  функции  $F$ .

Заданная точность  $\delta > 0$  локализации решений системы.

## Выход

Список НавернякаРешения из брусов размера менее  $\delta$ , которые гарантированно содержат решения системы в  $X$ .

Список ВозможноРешения из брусов размера менее  $\delta$ , которые могут содержать решения системы в  $X$ .

Список Недообработанные из брусов размера более  $\delta$ , которые могут содержать решения системы в  $X$ .

## Алгоритм

инициализируем список  $\mathcal{L}$  исходным бруском  $X$ ;

**DO WHILE** (  $\mathcal{L} \neq \emptyset$  и не исчерпаны ресурсы ЭВМ )

извлекаем из списка  $\mathcal{L}$  брус  $Y$ ;

применяем к  $Y$  тест существования решения;

**IF** ( в  $Y$  доказано отсутствие решений ) **THEN**

удаляем брус  $Y$  из рассмотрения

**ELSE**

**IF** (размер бруса  $Y$ )  $< \delta$  **THEN**

заносим  $Y$  в соответствующий из списков  
НавернякаРешения или ВозможноРешения

**ELSE**

рассекаем  $Y$  на потомки  $Y'$  и  $Y''$   
и заносим их в рабочий список  $\mathcal{L}$

**END IF**

**END IF**

**END DO**

все брусы из  $\mathcal{L}$  перемещаем в список Недообработанные ;

## Где почитать?

Moore R.E., Kearfott R.B., Cloud M.J. *Introduction to Interval Analysis*. – Philadelphia: SIAM, 2009.

Шарый С.П. Конечномерный интервальный анализ. – XYZ: 2010.  
Электронная книга, доступная на <http://www.nsc.ru/interval>

Neumaier A. *Interval Methods for Systems of Equations*. – Cambridge: Cambridge University Press, 1990.

Hansen E. *Global Optimization Using Interval Analysis*. – New York: Marcel Dekker, 1992.

Kearfott R.B. *Rigorous Global Search: Continuous Problems*. – Dordrecht: Kluwer, 1996.

## Итоги этой части лекции

- 1) Интервальные методы — мощное средство как локального, так и глобального доказательного решения уравнений и систем уравнений.
- 2) ...

**Спасибо за внимание**

**Спасибо за внимание**

**До встречи на мастер-классе!**