

## ЗАДАЧА ПАРАМЕТРИЧЕСКОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

### Общая постановка задачи параметрического программирования

Пусть  $x \in E^n$  – вектор переменных и  $u \in E^l$  – вектор параметров являются элементами конечномерных евклидовых пространств соответственно с координатными

представлениями  $\|x\| = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \dots \\ \xi_n \end{pmatrix}$  и  $\|u\| = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \dots \\ v_l \end{pmatrix}$ .

Рассмотрим следующую задачу, которую принято называть *задачей параметрического программирования*:

$$\text{найти } \max_x F(x, u) \quad (1)$$

$$\text{при условиях: } f_s(x, u) \leq 0, s = [1, m], \quad (2)$$

и пусть  $x_u^*$  есть решение задачи (1)–(2) для некоторого фиксированного  $u \in \Omega \subseteq E^l$ .

Любую задачу, в формулировке которой используется  $x_u$ , будем называть задачей в пространстве параметров или параметрической задачей второго уровня.

Например, задачу

$$\max_u F(x_u^*, u) \text{ при условии } . \quad (3)$$

В отличие от задач типа (3), задачу (1)–(2) будем называть задачей "первого уровня".

Следует отметить, что, хотя система задач (1)–(2) и (3) сводится к задаче математического программирования вида

$$\begin{aligned} &\max F(x, u) && (4-5) \\ &\text{при условиях} \\ & , , \end{aligned}$$

такое сведение может приводить к неприемлемому уровню усложнения задачи.

В качестве иллюстрации приведем следующий пример такой пары.

1. Задача *первого уровня* - задача линейного программирования с нелинейно входящими в ее условие параметрами, для которой  $\|x\| = \begin{vmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{vmatrix}$  и  $v_1, v_2$  – координатные представления векторов  $x$  и  $v$ .

$$\text{Найти } \max_x 2\xi_1 + 3\xi_2 \quad (6)$$

при условиях:  $\xi_1 \geq 0, \xi_2 \geq 0,$

$$\xi_1 + v_1 \xi_2 \leq 6,$$

$$2\xi_1 + \xi_2 \leq v_2, \quad (7)$$

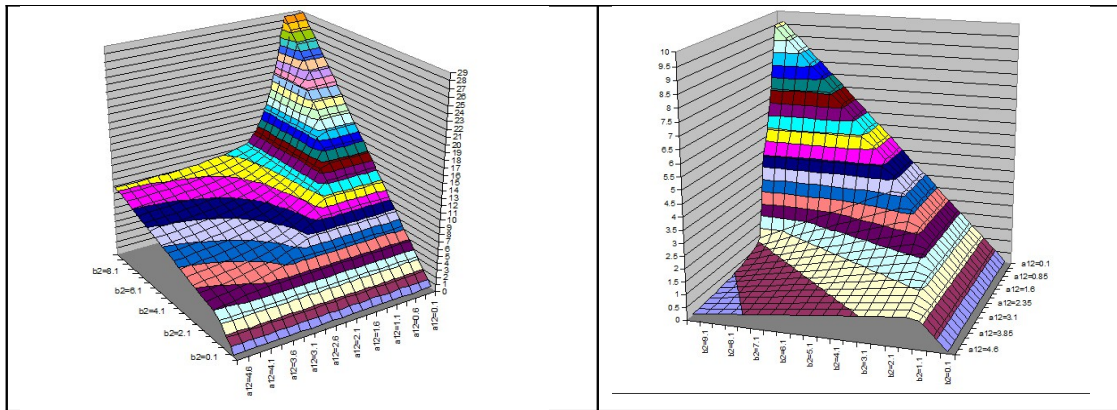
решение которой представляется зависимостями  $\xi_{v_1, v_2}^*$  и  $v_{\xi_1, \xi_2}^*$ .

2. Задача *второго уровня*:

$$\max_u 2\xi_{1, v_1, v_2}^* + 3\xi_{2, v_1, v_2}^* \quad (8)$$

при условиях:

$$0.1 \leq v_1 \leq 5, \quad 0.1 \leq v_2 \leq 10. \quad (9)$$



На этих рисунках приведены графические представления зависимостей

$$\max_u 2\xi_{1,v_1,v_2}^* + 3\xi_{2,v_1,v_2}^* \quad \text{и} \quad \xi_{2,v_1,v_2}^* \quad \text{от}$$

— компонент вектора  $a$ , которые позволяют заключить, что данные зависимости непрерывные, нелинейные, невыпуклые и не дифференцируемые для всех  $a$ , а задача второго уровня имеет неединственное решение.

### Свойства решений задач параметрического программирования

Пусть  $x_u^*$  – решение задачи (1)–(2) для фиксированного  $u$ , а задача второго уровня сформулирована в виде

$$\max_u F(x_u^*, u), \quad (10)$$

где  $F(x, u)$  – некоторая функция, зависящая как от  $x$  и от  $u$ .

Как постановка, так и процедура решения задачи (10) могут в значительной степени осложняться следующими специфическими свойствами зависимости.

1. Практической *невозможностью* (за исключением, быть может, некоторых тривиальных случаев) аналитического решения задачи первого уровня (1)–(2), а, значит, также и постановки, исследования и решения в явном виде задачи второго уровня (10).
2. Несовпадением в общем случае области определения зависимости и множества  $\Omega$ , поскольку система условий задачи первого уровня (1)–(2) может оказаться *противоречивой* для некоторых  $u \in \Omega \subseteq E^l$ .
3. *Нефункциональностью* (неоднозначностью) зависимости для тех  $u$ , при которых задача первого уровня (1)–(2) имеет решение, но не единственное.
4. *Негладкостью* зависимости в силу того, что условия задачи первого уровня (1)–(2) могут содержать ограничения типа *неравенство*. Более того, даже существование непрерывных производных у функций  $F$  и достаточно высокого порядка не гарантирует необходимой гладкости (а иногда даже и непрерывности) зависимости  $x_u^*$  и, следовательно, входящих в формулировку задачи второго уровня условий.

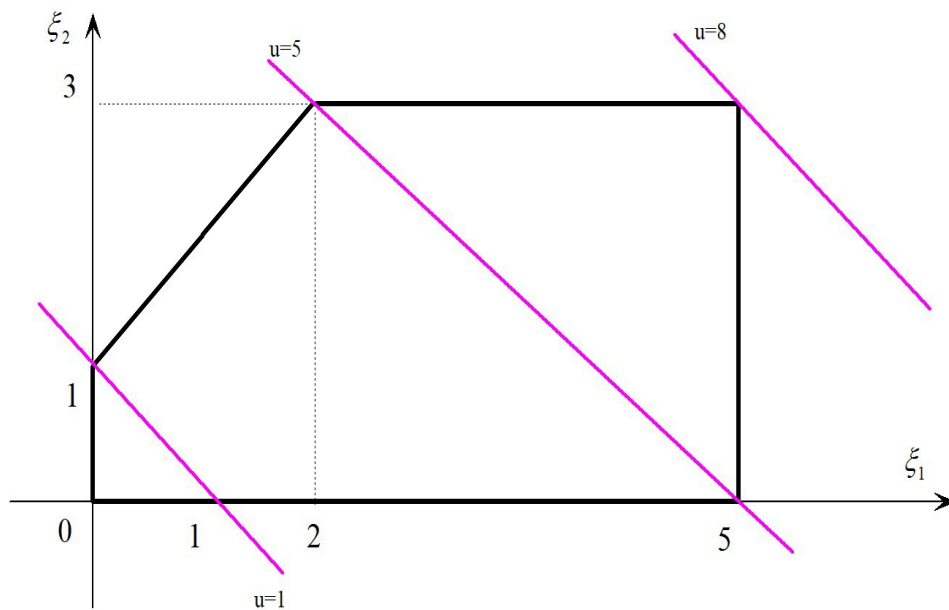
Эти свойства решений задач параметрического программирования могут существенно усложнить процедуру их поиска.

Причины, порождающие подобные свойства можно проиллюстрировать следующим примером.

Рассмотрим следующую задачу параметрического программирования:

$\forall u \in \mathbf{R}$  максимизировать по  $x = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} \in E^2$  функцию  $F = \xi_2$

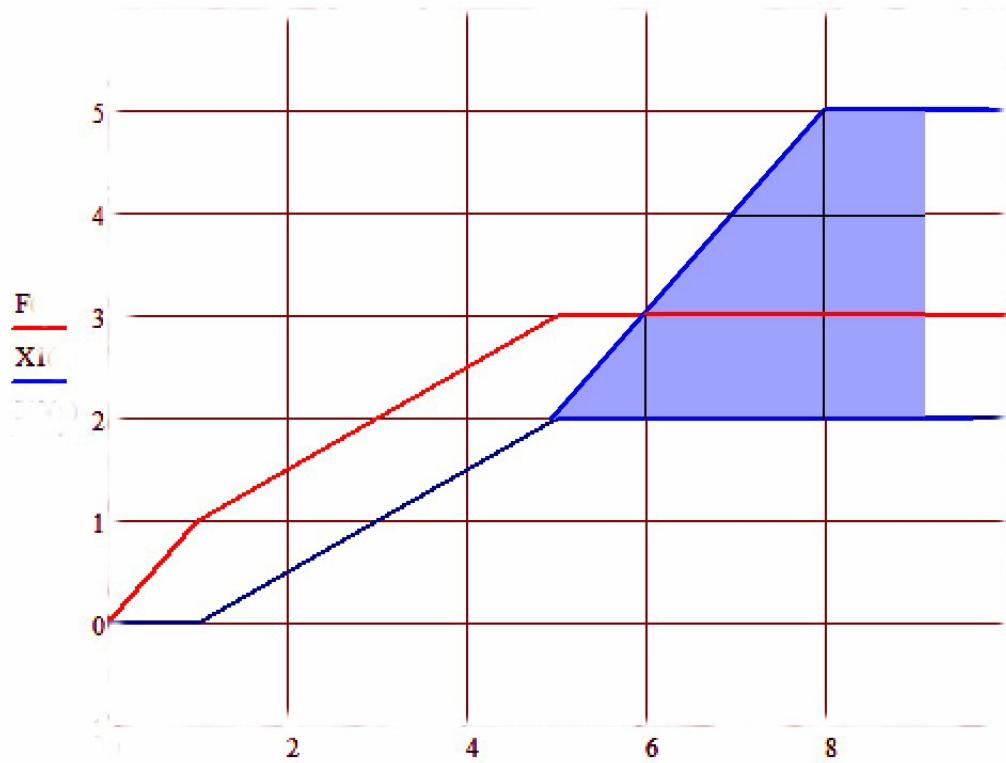
при условиях:  $0 \leq \xi_1 \leq 5, \quad 0 \leq \xi_2 \leq 3,$   
 $\xi_1 - \xi_2 \leq -1, \quad \xi_1 + \xi_2 \leq u.$



Геометрическая интерпретация задачи параметрического программирования.

Решение этой задачи представляется такими зависимостями

$u$	$F_u^*$	$\xi_{1u}^*$	$\xi_{2u}^*$
$(-\infty, 0)$	не суц.	не суц.	не суц.
$[0, 1)$	$u$	0	$u$
$[1, 5)$	$\frac{u+1}{2}$	$\frac{u-1}{2}$	$\frac{u+1}{2}$
$[5, 8]$	3	$\forall [2, u-3]$	3
$(8, +\infty)$	3	$\forall [2, 5]$	3



### Использование метода штрафных функций для построения сглаженных аппроксимаций решений задач первого уровня

Идея этого подхода заключается в замене зависимости достаточно гладкой и определенной для всех  $u$  и любых положительных  $\tau$  функцией  $\bar{x}(\tau, u)$ , такой что

$$\lim_{\tau \rightarrow +0} \bar{x}(\tau, u) = x_u^*,$$

В качестве аппроксимирующей зависимости предлагается использовать решение задачи первого уровня, получаемое методом *гладких штрафных функций*.



Как известно, решением задачи первого уровня (1)–(2) при использовании метода штрафных функций является

$$\bar{x}(\tau, u) = \arg \max_x A(\tau, x, u), \quad (11)$$

где вспомогательная функция метода гладких штрафных функций выбирается следующего вида:

$$A(\tau, x, u) = F(x, u) - \sum_{i=1}^m P[\tau, f_i(x, u)], \quad (12)$$

где

$$\lim_{\tau \rightarrow +0} P(\tau, s) = \begin{cases} +\infty, & s > 0, \\ 0, & s < 0 \end{cases}$$

достаточно гладкая штрафная функция удовлетворяет также и неравенствам

$$\frac{\partial P}{\partial s} > 0 \quad \text{и} \quad \frac{\partial^2 P}{\partial s^2} > 0 \quad \forall s. \quad (13)$$

Тогда – точку максимума вспомогательной функции можно найти из условия *стационарности* этой вспомогательной функции

$$\text{grad}_x A(\tau, \bar{x}, u) = 0. \quad (14)$$

Теоретической основой предлагаемого подхода является использование локальных тейлоровских аппроксимаций зависимостей и теоремы о неявных функциях.

Если штрафная функция строго выпукла по  $x$  для любых  $y$ , и, по крайней мере, дважды непрерывно дифференцируема по всем своим аргументам, то оказываются справедливыми следующие свойства.

1. Решение уравнений (14), являющихся условиями стационарности функции (12),  $\lambda$ , существует и локально единственно для любых  $x$  и  $y$ , и потому зависимость является функциональной.
2. Для зависимости верно равенство  $\lambda = -\lambda$ .
3. Если, наконец, функции  $f$  и  $g$  имеют непрерывные частные производные до второго порядка включительно, то из теоремы о *неявных функциях*, примененной к условиям стационарности (14), следует непрерывная дифференцируемость функции  $\lambda$  по всем ее аргументам.

Принципиальную применимость рассматриваемого подхода продемонстрируем на следующем примере.

Максимизировать  $3\xi$  при условиях  $0 \leq \xi \leq u \quad \forall u \in \mathbf{R}$ .

Построим вспомогательную функцию, используя штрафную функцию:

$$A(\tau, \xi, u) = 3\xi - \tau e^{-\frac{\xi}{\tau}} - \tau e^{\frac{\xi-u}{\tau}} \quad (15)$$

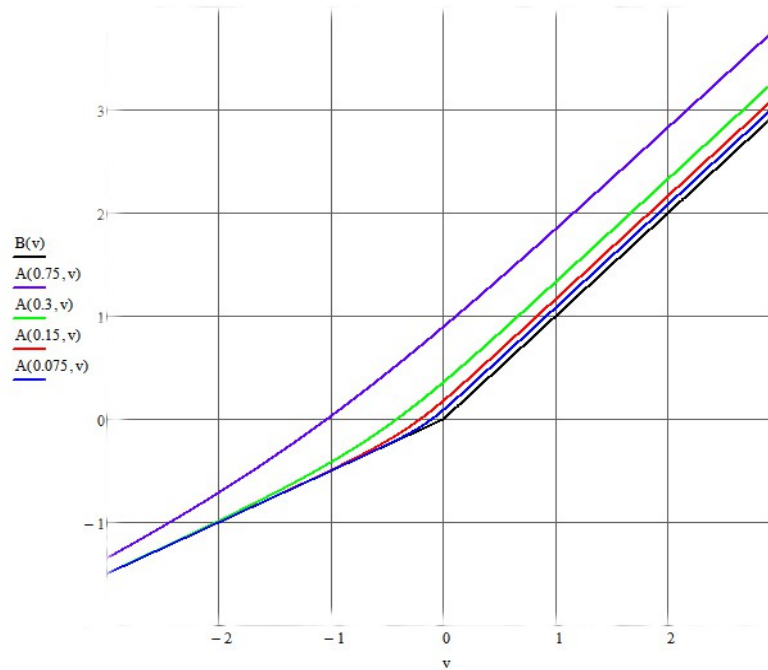
Условие стационарности функции (15) по  $\xi$  для этой вспомогательной функции будет

$$3 + e^{-\frac{\xi}{\tau}} - e^{\frac{\xi-u}{\tau}} = 0 \quad \Rightarrow \quad \bar{\xi}(\tau, u) = \tau \cdot \ln \frac{2}{\sqrt{9 + 4e^{-\frac{u}{\tau}}} - 3} \quad (16)$$

Нетрудно также показать, что имеют место предельные равенства:

$$\lim_{\tau \rightarrow +0} \bar{x}(\tau, u) = u \quad \text{при } u > 0 \quad \text{и} \quad \lim_{\tau \rightarrow +0} \bar{x}(\tau, u) = \frac{u}{2} \quad \text{при } u < 0.$$

График зависимости  $\bar{\xi}(\tau, u)$  (формулы (16) для разных значений  $\tau$ ) показан на следующем рисунке. Здесь  $B(u) = \lim_{\tau \rightarrow +0} A(\tau, u) \quad u \geq 0$ .



### Схема решения задач параметрического программирования

Как известно, основное свойство метода штрафных функций состоит в том, что

$$\lim_{\tau \rightarrow +0} A(\tau, \bar{x}(\tau, u), u) = F(x_u^*, u),$$

где  $x_u^*$  – решение задачи (1)–(2). Поэтому в качестве целевого функционала, итерационная оптимизация которого позволяет получить оценку решения задачи второго уровня, можно принять .

Как было отмечено ранее, основным затруднением при реализации процедуры вида

$$u_{k+1} = u_k + \sigma_k w_k, k = 0, 1, 2, \dots \quad (17)$$

является оценка – направления улучшающей вариации и – величины шага по данному направлению, а главным преимуществом – возможность использования численных методов, не требующих явного аналитического представления для

$$E(\tau, u) = A(\tau, \bar{x}(\tau, u), u).$$

Далее, если решение задачи второго уровня сведено к оптимизации функционала  $E(\tau, u)$ , то при фиксированном  $\tau > 0$  для определения можно применить, например, метод Ньютона.

Данный метод, как известно, использует квадратичную тейлоровскую аппроксимацию, требующую значений как оптимизируемого функционала, так и его градиента и гессиана в точке  $u_k \in \Omega \subset E^l$ . Поскольку в данном случае функция определена неявно уравнениями

$$\frac{\partial A}{\partial \xi_i} = 0 \quad \text{или} \quad \frac{\partial f}{\partial \xi_i} + \sum_{s=1}^m \frac{\partial P}{\partial y_s} \frac{\partial y_s}{\partial \xi_i} = 0 \quad \forall i = [1, n], \quad (18)$$

то для компонент градиента  $E(r, u)$  мы имеем

$$E'_{v_j} = \frac{\partial A}{\partial v_j} + \sum_{i=1}^n \frac{\partial A}{\partial \xi_i} \frac{\partial \bar{\xi}_i}{\partial v_j}, \quad \forall j = [1, l],$$

а в силу (18) окончательно получаем

(19)

Формула для компонент матрицы Гессе, будет несколько более сложной:

Необходимые для использования (20) значения  $\bar{\xi}_i$  можно найти, решив систему линейных уравнений:

$$\sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 A}{\partial \xi_i \partial \xi_j} \frac{\partial \bar{\xi}_i}{\partial v_t} = - \frac{\partial^2 A}{\partial \xi_j \partial v_t} \quad \forall j, t = [1, l], \quad (21)$$

которая получается при дифференцировании (18) по всем компонентам  $u \in E^l$ .

Наконец, оценки  $w_k$  и находим, например, по формулам

$$\|w_k\| = -\|E''\|^{-1} \|E'\| \quad \text{и} \quad \sigma_k = \arg \min_{\sigma > 0} E(u_k + \sigma w_k).$$