

УДК 519.8

УСКОРЕНИЕ СХОДИМОСТИ
В НЕПРЕРЫВНЫХ МИНИМАКСНЫХ ЗАДАЧАХ

Л.Е. Брокан

Пусть имеются два множества \mathcal{X} и \mathcal{Y} , заданные следующим образом:

$$\mathcal{X} = \{x \in E_n \mid R_j(x) \leq 0, j \in J = [1: N_1]\},$$

$$\mathcal{Y} = \{y \in E_e \mid \omega_k(y) \leq 0, k \in K = [1: N_2]\},$$

где $R_j(x)$ и $\omega_k(y)$ — дважды непрерывно дифференцируемые, выпуклые функции. Очевидно, множества \mathcal{X} и \mathcal{Y} являются выпуклыми и замкнутыми.

Пусть на множестве $\mathcal{X} \times \mathcal{Y}$ задана функция $f(x, y)$, дважды непрерывно дифференцируемая по обоим переменным и имеющая непрерывные смешанные производные.

Рассмотрим функцию $\varphi(x) = \max_{y \in \mathcal{Y}} f(x, y)$ и будем минимизировать ее на множестве \mathcal{X} , т.е. искать такую точку $x^* \in \mathcal{X}$, что

$$\varphi(x^*) = \min_{x \in \mathcal{X}} \varphi(x) = \min_{x \in \mathcal{X}} \max_{y \in \mathcal{Y}} f(x, y).$$

Для минимизации функции $\varphi(x)$ существуют различные итеративные методы, в том числе методы градиентного типа (см., напр., [3]) и комбинированный метод, сочетающий наискорейший спуск с выравниванием максимумов (см. [2, 5]).

Недостаток градиентных методов заключается в том, что они,

являясь методами первого порядка, медленно сходятся в "олизо-
кой" окрестности стационарных точек. Поэтому на заключительном
этапе вычислений используются методы более высокого порядка.
Для дискретных минимаксных задач такие методы были разработа-
ны в [1, 2].

В настоящей работе результаты из [1] обобщаются на случай
непрерывных минимаксных задач. Пусть $x \in \mathcal{X}$, $y \in \mathcal{L}$. Введем
множества: $\mathcal{R}(x) = \{y \in \mathcal{L} \mid \varphi(x) = f(x, y)\}$;

$$\mathcal{Q}^1(x) = \{j \in \mathcal{J} \mid h_j(x) = 0\};$$

$$\mathcal{Q}^2(y) = \{k \in \mathcal{K} \mid \omega_k(y) = 0\}.$$

Последние два множества могут быть пустыми.

Будем далее предполагать, что:

а) матрицы $\frac{\partial^2 f(x^*, y_i^*)}{\partial x^2}$, где $y_i^* \in \mathcal{R}(x^*)$, строго положительно
определены;

б) матрицы $\frac{\partial^2 f(x^*, y_i^*)}{\partial y_i^2}$, строго отрицательно определены;

в) множество $\mathcal{R}(x^*)$ конечно; тогда содержащиеся в нем точки
можно перенумеровать: $y_1^*, y_2^*, \dots, y_m^*$ (условие в) бу-
дет, например, выполняться, если множество \mathcal{L} ограничено;
изолированность точек y_i^* следует из б);

г) для множеств \mathcal{K} и \mathcal{L} выполнены условия Слейтера, а
именно: $\min_{x \in \mathcal{X}} \max_{j \in \mathcal{J}} h_j(x) < 0$, $\min_{y \in \mathcal{L}} \max_{k \in \mathcal{K}} \omega_k(y) < 0$
(отсюда следует, что множества \mathcal{K} и \mathcal{L} имеют внутренние
точки).

Тогда для того, чтобы точка x^* была
точкой локального (по крайней мере) минимума функции $\varphi(x)$ на \mathcal{X} , не-
обходимо и достаточно (см. [3, 4, 6]),
чтобы существовали такие неотри-
цательные коэффициенты α_i^* , β_j^* ,
что

$$\sum_{i=1}^m \alpha_i^* \frac{\partial f(x^*, y_i^*)}{\partial x} + \sum_{j \in \mathcal{Q}^1(x^*)} \beta_j^* \frac{\partial h_j(x^*)}{\partial x} = 0$$
, причем, $\sum_{i=1}^m \alpha_i^* = 1$, (I)
а для того, чтобы точки y_i^* были
точками локального (по крайней мере)

ре) максимума функции $f(x^*, y)$ на Ω , необходимо и достаточно, чтобы существовали такие неотрицательные коэффициенты λ_{ik}^* , что

$$\sum_{k \in Q^2(y_i^*)} \lambda_{ik}^* \frac{\partial \omega_k(y_i^*)}{\partial y} - \frac{\partial f(x^*, y_i^*)}{\partial y} = 0 \text{ для всех } i \in [1:m]. \quad (2)$$

Представления (1) и (2) могут быть неединственными. Выберем из них минимальные, т.е. такие, которые содержат наименьшее число положительных коэффициентов (воспользуемся, даже эти представления могут быть неединственными). Допустим, что минимальные представления, соответствующие (1) и (2), имеют вид:

$$\sum_{i=1}^{m_1} \alpha_i^* \frac{\partial f(x^*, y_i^*)}{\partial x} + \sum_{j=1}^{m_2} \beta_j^* \frac{\partial h_j(x^*)}{\partial x} = 0; \quad (3)$$

$$\sum_{s=1}^{n_i} \lambda_{is}^* \frac{\partial \omega_{is}(y_i^*)}{\partial y} - \frac{\partial f(x^*, y_i^*)}{\partial y} = 0, i \in [1:m_1]. \quad (4)$$

Здесь $\{y_i^* | i \in [1:m_1]\} \subset \mathcal{R}(x^*)$;

$\{j \in [1:m_2]\} \subset Q^1(x^*)$;

$\{\omega_{is}(y) | s \in [1:n_i]\} \subset \{\omega_k(y) | k \in Q^2(y_i^*)\}$ для $i \in [1:m_1]$.

Очевидно, среди функции $\omega_{is}(y)$ с разными индексами i одни и те же функции $\omega_k(y), k \in \mathcal{K}$, могут встречаться несколько раз. Коэффициенты представления (3), (4) строго положительны.

Если представления (3), (4) минимальны, то (см., напр., [4], стр. 783) векторы

$$\frac{\partial f(x^*, y_i^*)}{\partial x} - \frac{\partial f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial x}, i \in [1:m_1-1]; \frac{\partial h_j(x^*)}{\partial x}, j \in [1:m_2], \quad (5)$$

линейно-независимы в совокупности (если $m_1=1$, то это относится к векторам $\frac{\partial h_j(x^*)}{\partial x}, j \in [1:m_2]$), а векторы

$$\frac{\partial \omega_{is}(y_i^*)}{\partial y}, s \in [1:n_i], \quad (6)$$

$$\left\{ \begin{array}{l}
 \sum_{i=1}^{m_1-1} \alpha_i \left(\frac{\partial f(x, y_i)}{\partial x} - \frac{\partial f(x, y_{m_1})}{\partial x} \right) + \frac{\partial f(x, y_{m_1})}{\partial x} + \sum_{j=1}^{m_2} \beta_j \frac{\partial h_j(x)}{\partial x} = 0; \\
 f(x, y_i) - f(x, y_{m_1}) = 0, i \in [1: m_1 - 1]; \\
 h_j(x) = 0, j \in [1: m_2]; \\
 \sum_{s=1}^{n_i} \lambda_{i,s} \frac{\partial \omega_{i,s}(y_i)}{\partial y} - \frac{\partial f(x, y_i)}{\partial y} = 0, i \in [1: m_1]; \\
 \omega_{1,s}(y_1) = 0, s \in [1: n_1]; \\
 \omega_{2,s}(y_2) = 0, s \in [1: n_2]; \\
 \dots \dots \dots \\
 \omega_{m_1,s}(y_{m_1}) = 0, s \in [1: n_{m_1}]; \\
 \alpha_i > 0, i \in [1: m_1]; \beta_j > 0, j \in [1: m_2]; \lambda_{i,s} > 0, i \in [1: m_1], s \in [1: n_i].
 \end{array} \right. \quad (8)$$

(Число неизвестных, как и число уравнений, теперь уменьшилось на единицу.)

Для того, чтобы построить и решить систему (8) каким-либо итеративным методом второго порядка, нужно иметь хорошее начальное приближение к x^* . Его можно получить с помощью методов первого порядка.

Введем множества :

$$\mathcal{R}_\varepsilon(x) = \left\{ y = y_i(x) \in \Omega \mid \begin{array}{l} 0 \leq \varphi(x) - f(x, y_i(x)) \leq \varepsilon, \varepsilon > 0; \\ y_i(x) \text{ - точка локального максимума функции } f(x, y) \end{array} \right\};$$

$$\mathcal{Q}_\mu^1(x) = \left\{ j \in J \mid -\mu \leq h_j(x) \leq 0, \mu > 0 \right\};$$

$$\mathcal{Q}_\nu^2(y) = \left\{ k \in K \mid -\nu \leq \omega_k(y) \leq 0, \nu > 0 \right\}.$$

Можно показать, что существуют такие $\delta > 0$, $\varepsilon > 0, \mu > 0, \nu > 0$, что при $\|x - x^*\| \leq \delta$ верно следующее :

а) множество $\mathcal{R}_\varepsilon(x)$ содержит такое же число точек, что и множество $\mathcal{R}(x^*)$, причем, эти точки $y_i(x)$ близ-

к и к точкам y_i^* ;

- б) множество $Q_{\mu}^1(x)$ совпадает с множеством $Q^1(x^*)$;
- в) множества $Q_{\nu}^2(y_i(x))$ совпадают с множествами $Q^2(y_i^*)$.

Итак, зная множества $R_{\varepsilon}(x)$, $Q_{\mu}^1(x)$, $Q_{\nu}^2(y_i(x))$ при x , достаточно близких к x^* и соответствующих ε, μ, ν , мы уже имеем информацию о множествах $R(x^*)$, $Q^1(x^*)$, $Q^2(y_i^*)$. Множества же $\{y_i^* | i \in [1:m_1]\}$, $\{h_j(x) | j \in [1:m_2]\}$, $\{\omega_{\kappa}(y) | \kappa \in [1:n_1]\}$ для $i \in [1:m_1]$ могут быть выделены соответственно из множеств $R(x^*)$, $\{h_j(x) | j \in Q^1(x^*)\}$, $\{\omega_{\kappa}(y) | \kappa \in Q^2(y_i^*)\}$ для $i \in [1:m_1]$ с помощью соображений линейной независимости векторов (5), (6) (т.е. из соображений минимальности представлений (3), (4)).

Пусть x_0 - начальное приближение для x^* , полученное каким-либо методом первого порядка, например, методом наискорейшего спуска. При этом могут быть получены также начальные приближения для остальных неизвестных, а именно: $\alpha(x_0)$ для α^* ; $\beta(x_0)$ для β^* ; $y_i(x_0)$ для y_i^* , $i \in [1:m_1]$; $\lambda_i(x_0)$ для λ_i^* , $i \in [1:m_1]$. Естественно, все эти приближения зависят от x_0 (что и отражено в их обозначениях).

При $x_0 \rightarrow x^*$ будет: $\alpha(x_0) \rightarrow \alpha^*$; $\beta(x_0) \rightarrow \beta^*$; $y_i(x_0) \rightarrow y_i^*$, $i \in [1:m_1]$; $\lambda_i(x_0) \rightarrow \lambda_i^*$, $i \in [1:m_1]$.

При этом невязки системы (8) стремятся к нулю.

Рассмотрим матрицу Якоби для системы (8) в точке x^* . Обозначим ее $S(x^*)$ и запишем в виде:

$$S(x^*) = \begin{pmatrix} n & n & m_1-1 & m_2 & m_1 \times \ell & \sum_{i=1}^{m_1} n_i \\ A_1 & A_2 & A_3 & C_d & 0 & I \text{ л.н.} \\ m_1-1 & A_2^* & 0 & 0 & D & \tilde{I} \text{ л.н.} \\ m_2 & A_3^* & 0 & 0 & 0 & \tilde{II} \text{ л.н.} \\ m_1 \times \ell & -C^* & 0 & 0 & P_1 & P_2 & \tilde{IV} \text{ л.н.} \\ \sum_{i=1}^{m_1} n_i & 0 & 0 & 0 & P_2^* & 0 & \tilde{V} \text{ л.н.} \\ \text{I л.н.} & \tilde{I} \text{ л.н.} & \tilde{II} \text{ л.н.} & \tilde{IV} \text{ л.н.} & \tilde{V} \text{ л.н.} & & \end{pmatrix}$$

Каждая клетка, на которые разделена матрица $S(x^*)$, представляет собой блок-матрицу (размерности этих блок-матриц указаны слева и сверху).

Символами "0" обозначены нулевые матрицы соответствующих размерностей, штрих означает транспонирование. Здесь

$$A_1 = \sum_{i=1}^{m_1} \alpha_i^* \frac{\partial^2 f(x^*, y_i^*)}{\partial x^2} + \sum_{j=1}^{m_2} \beta_j^* \frac{\partial^2 h_j(x^*)}{\partial x^2};$$

$$A_2 = \left(\frac{\partial f(x^*, y_1^*)}{\partial x} - \frac{\partial f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial x}, \dots, \frac{\partial f(x^*, y_{m_1-1}^*)}{\partial x} - \frac{\partial f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial x} \right);$$

$$A_3 = \left(\frac{\partial h_1(x^*)}{\partial x}, \dots, \frac{\partial h_{m_2}(x^*)}{\partial x} \right);$$

$$B_1 = \begin{pmatrix} \sum_{s=1}^{n_1} \lambda_{1s}^* \frac{\partial^2 \omega_{1s}(y_1^*)}{\partial y^2} - \frac{\partial^2 f(x^*, y_1^*)}{\partial y^2} & \mathbb{0}_{e \times (m_1-1)e} \\ \vdots & \vdots \\ \mathbb{0}_{e \times (m_1-1)e} & \sum_{s=1}^{n_{m_1}} \lambda_{m_1 s}^* \frac{\partial^2 \omega_{m_1 s}(y_{m_1}^*)}{\partial y^2} - \frac{\partial^2 f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial y^2} \end{pmatrix};$$

$$-C^1 = \begin{pmatrix} - \frac{\partial^2 f(x^*, y_1^*)}{\partial y \partial x} \\ \vdots \\ - \frac{\partial^2 f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial y \partial x} \end{pmatrix};$$

$$C_2 = \left(\alpha_1^* \frac{\partial^2 f(x^*, y_1^*)}{\partial x \partial y}, \dots, \alpha_{m_1}^* \frac{\partial^2 f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial x \partial y} \right);$$

$$\mathcal{D} = \begin{pmatrix} \left(\frac{\partial f(x^*, y_1^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} & \mathbb{O}_{1 \times (m_1 - 2)\ell} & \left(- \frac{\partial f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ \mathbb{O}_{1 \times (m_1 - 2)\ell} & \left(\frac{\partial f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} & \left(- \frac{\partial f(x^*, y_{m_1}^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} \end{pmatrix};$$

$$\mathcal{D}_2^{\nabla} = \begin{pmatrix} \left(\frac{\partial \omega_{11}(y_1^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} & \mathbb{O}_{1 \times (m_1 - 1)\ell} \\ \vdots & \vdots \\ \left(\frac{\partial \omega_{1m_1}(y_1^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} & \mathbb{O}_{1 \times (m_1 - 1)\ell} \\ \vdots & \vdots \\ \mathbb{O}_{1 \times (m_1 - 1)\ell} & \left(\frac{\partial \omega_{m_1}(y_{m_1}^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} \\ \vdots & \vdots \\ \mathbb{O}_{1 \times (m_1 - 1)\ell} & \left(\frac{\partial \omega_{m_1 m_1}(y_{m_1}^*)}{\partial y} \right)^{\nabla} \end{pmatrix}$$

Напомним, что все коэффициенты здесь строго положительны (следствие минимальности представлений (3), (4)).

Покажем, что матрица $S(x^*)$ неособенная. Для удобства изложения будем считать, что $S(x^*)$ состоит из пяти верти-
кальных или пяти горизонтальных "полос". Выше эти "полосы" обозначены римскими цифрами (г.п. - горизонтальная полоса; в.п. - вертикальная полоса).

Воспользуемся соотношениями:

$$\frac{\partial f(x^*, y_i^*)}{\partial y} = \sum_{j=1}^{n_i} \lambda_{ij}^* \frac{\partial \omega_{ij}(y_i^*)}{\partial y}, \quad i \in [1:m_1].$$

Прибавляя к строкам II г.п. соответствующие линейные комбинации строк V г.п., получим:

$$\det S(\alpha^*) = \det \begin{pmatrix} A_1 & A_2 & A_3 & C & 0 \\ A_1^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_2^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_3^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -C^v & 0 & 0 & \mathfrak{P}_1 & \mathfrak{P}_2 \\ 0 & 0 & 0 & \mathfrak{P}_1^v & 0 \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} A_1 & A_2 & A_3 & C & 0 \\ A_1^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_2^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_3^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -C^v & 0 & 0 & \mathfrak{P}_1 & \mathfrak{P}_2 \\ 0 & 0 & 0 & \mathfrak{P}_2^v & 0 \end{pmatrix}$$

Разделим столбцы IV в.п. на соответствующие коэффициенты α_i^* с тем, чтобы вместо матрицы C_α получилась матрица C . При этом преобразовании изменятся также матрицы \mathfrak{P}_1 и \mathfrak{P}_2^v . Обозначим получившиеся из них матрицы \mathfrak{P}_1^* и $(\mathfrak{P}_2^*)^v$. Теперь умножим строки V г.п. на соответствующие коэффициенты α_i^* для того, чтобы вместо матрицы $(\mathfrak{P}_2^*)^v$ снова получилась матрица \mathfrak{P}_2^v . Будем иметь :

$$\det S(\alpha^*) = \prod_{i=1}^{m_1} (\alpha_i^*)^{e-n_i} \cdot \det \begin{pmatrix} A_1 & A_2 & A_3 & C & 0 \\ A_1^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_2^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_3^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -C^v & 0 & 0 & \mathfrak{P}_1^* & \mathfrak{P}_2 \\ 0 & 0 & 0 & \mathfrak{P}_2^v & 0 \end{pmatrix}$$

Рассмотрим матрицу

$$\bar{S}(\alpha^*) = \begin{pmatrix} A_1 & A_2 & A_3 & C & 0 \\ A_1^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_2^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ A_3^v & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -C^v & 0 & 0 & \mathfrak{P}_1^* & \mathfrak{P}_2 \\ 0 & 0 & 0 & \mathfrak{P}_2^v & 0 \end{pmatrix}$$

Здесь матрица \mathcal{A}_1 строго положительно определена, т.к. матрицы $\frac{\partial^2 f(x^*, y_i^*)}{\partial x^2}$, $i \in [1:m_1]$, строго положительно определены по предположению, а матрицы $\frac{\partial^2 R_j(x^*)}{\partial x^2}$, $j \in [1:m_2]$, положительно определены в силу выпуклости функций $R_j(x)$. Матрица \mathcal{B}_1 тоже строго положительно определена, т.к. она отличается от матрицы \mathcal{B}_1 лишь множителями диагональных матричных клеток, а матрица \mathcal{B}_1 является строго положительно определенной, т.к. матрицы $\frac{\partial^2 \omega_{i\alpha}(y_i^*)}{\partial y^2}$, $i \in [1:m_1]$, $\alpha \in [1:n_1]$, положительно определены в силу выпуклости функций $\omega_{i\alpha}(y)$, а матрицы $\frac{\partial^2 f(x^*, y_i^*)}{\partial y^2}$, $i \in [1:m_1]$, строго отрицательно определены по предположению, следовательно, матрицы $-\frac{\partial^2 f(x^*, y_i^*)}{\partial y^2}$, $i \in [1:m_1]$, строго положительно определены. Кроме того, совокупность векторов (5), образующая матрицы \mathcal{A}_2 и \mathcal{A}_3 , линейно-независима, а векторы (6) линейно-независимы при всех $i \in [1:m_1]$. Тогда все столбцы матрицы \mathcal{B}_2 являются линейно-независимыми в совокупности.

Теперь нетрудно показать, что $\det \bar{S}(x^*) \neq 0$. Но $\det S(x^*)$ отличается от $\det \bar{S}(x^*)$ лишь ненулевым множителем. Значит, $\det S(x^*) \neq 0$, т.е. матрица $S(x^*)$ является неособенной.

Следовательно, в точке x^* матрица Якоби для системы (8) является неособенной. Тогда (по непрерывности) это же будет верно и для некоторой окрестности точки x^* .

Итак, мы получили, что

- а) матрица Якоби для системы (8) является неособенной в некоторой окрестности точки x^* ;
- б) невязка системы (8) может быть сделана сколь угодно малой за счет выбора начального приближения для x^* .

Выполнение этих двух условий дает возможность применять для решения системы (8) метод Ньютона и гарантирует его сходимость.

ЗАМЕЧАНИЯ. I. Система (8) значительно упрощается, если $X = E_n$ или $\Omega = E_n$. Например, при выполнении обоих этих условий она имеет вид :

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1}^{m_1-1} \alpha_i \left(\frac{\partial f(x, y_i)}{\partial x} - \frac{\partial f(x, y_{m_1})}{\partial x} \right) + \frac{\partial f(x, y_{m_1})}{\partial x} = 0 ; \\ f(x, y_i) - f(x, y_{m_1}) = 0, \quad i \in [1: m_1-1] ; \\ \frac{\partial f(x, y_i)}{\partial y} = 0, \quad i \in [1: m_1] \end{array} \right.$$

2. Очевидно, $m_1 + m_2 \leq n+1$, а все $n_i \leq l$, $i \in [1: m_1]$. Особый интерес представляет случай, когда $m_1 + m_2 = n+1$; $n_i = l$, $i \in [1: m_1]$.

Тогда для нахождения точки x^* достаточно решить систему :

$$\left\{ \begin{array}{l} f(x, y_i) - f(x, y_{m_1}) = 0, \quad i \in [1: m_1-1] ; \\ h_j(x) = 0, \quad j \in [1: m_2] ; \\ \omega_{i_s}(y_i) = 0, \quad i \in [1: m_1], \quad s \in [1: l]. \end{array} \right.$$

Я благодарю Демьянова В.Ф. за большую помощь в работе и Малоземова В.Н. за ценные замечания.

Л и т е р а т у р а

1. Демьянов В.Ф. Ускорение сходимости при решении минимаксных задач. *Ж. вычисл. матем. и матем. физ.*, 12:1 (1972), 51-60.
2. Демьянов В.Ф., Малоземов В.Н. К теории нелинейных минимаксных задач. *Успехи матем. наук*, 26:3 (159) (1971), 53-104.
3. Демьянов В.Ф., Малоземов В.Н. Введение в минимакс. М., "Наука," 1972.
4. Карлин С. Математические методы в теории игр, программировании и экономике. М., "Мир," 1964.

5. Митчелл Б.Ф. Метод выравнивания максимумов. В сб. "АЛГОЛ-процедуры". Л., Изд-во ВЦ ЛГУ, 1972, № 9.
6. Шеничный Б.Н. Необходимые условия экстремума. М., "Наука," 1969.

Поступила в ред.-изд. отд.

6. XII. 1972 г.