

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  $\frac{\partial^2 f(x^*, y_i^*)}{\partial y^2}$ , 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  $\alpha_i^*$ ,  $\beta_j^*$ ,  
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  $\Omega$ , необходимо и достаточно, чтобы существовали такие неотрицательные коэффициенты  $\lambda_{ik}^*$ , 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 (воспользовавшись, 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  $\varepsilon, \mu, \nu$ , 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  $\alpha^*$ ;  $\beta(x_0)$  для  $\beta^*$ ;  $y_i(x_0)$  для  $y_i^*$ ,  $i \in [1:m_1]$ ;  $\lambda_i(x_0)$  для  $\lambda_i^*$ ,  $i \in [1:m_1]$ . 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:

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

Рассмотрим матрицу

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

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.