

Прудников И.М.

# **Аппроксимация и оптимизация липшицевых функций**

В докладе будет рассказано об основных результатах автора касательно аппроксимации липшицевых функций и липшицевых многозначных отображений и их применения в оптимизации, а также смежные вопросы в геометрии и теории управления.

# Субдифференциалы для липшицевых функций

Решается оптимизационная задача

$$f(x) \rightarrow \inf \quad (1)$$

где  $f(\cdot)$  – локально липшицевая функция. Для формулировки необходимых и достаточных условий оптимальности в точке определяются субдифференциалы Кларка  $\partial_{CL} f(x) = \text{co} \{v \mid \exists \{x_i\}, x_i \rightarrow x, f'(x_i) \rightarrow v\}$  и Мишеля-Пено  $\partial_{MP} f(\cdot)$ , как такое выпуклое компактное множество, для которого  $f^{\uparrow}_{MP}(x, g) = \sup_{q \in R^n} \limsup_{\alpha \rightarrow +0} [f(x + \alpha(g + q)) - f(x + \alpha q)] / \alpha = \max_{v \in \partial_{MP} f(x)} (v, g)$ . Необходимые условия оптимальности в  $R^n$  записываются в виде  $0 \in \partial_{CL} f(x)$  или  $0 \in \partial_{MP} f(x)$ . Целью диссертационной работы является разработка новых методов аппроксимации липшицевых функций и многозначных отображений, формулировка на их основе необходимых и достаточных условий оптимума, а также разработка новых оптимизационных методов. Предложенный аппарат находит применение в разных областях математики.

# Множество кривых в $R^n$

Рассматривается множество  $\eta(x)$  кривых  $r(x, a, g) = x + ag + o_r(a)$ , обладающих следующими свойствами

- 1)  $o_r(a)/a \rightarrow +0$  при  $a \rightarrow +0$  равномерно по  $r$ ;
- 2) функция  $o(\cdot)$  непрерывно дифференцируема и ее производная  $o'_r(\cdot)$  ограничена вблизи начала координат: существует константа  $c > 0$  такая, что для некоторого  $\alpha_0$ :  $\sup_{\tau \in (0, \alpha_0)} \|o'(\tau)\| \leq c$ ;
- 3) производная  $\nabla f(r(\cdot))$  существует почти всюду (ПВ) вдоль кривой  $r(x, a, g)$ .

**Вводится** следующее множество векторов

$$Ef(x) = \left\{ v \in R^n \mid \exists \{\alpha_k\}, \alpha_k \rightarrow +0, \exists g \in S_1^{n-1}(0), \exists r(x, \cdot, g) \in \eta(x), v = \lim_{\alpha_k \rightarrow +0} \alpha_k^{-1} \int_0^{\alpha_k} \nabla f(r(x, \tau, g)) d\tau \right\}$$

# Новый субдифференциал

Определим множество  $Df(x) = coEf(x)$ . Доказывается замкнутость  $Df(x)$  и устанавливается связь с субдифференциалом Кларка, а именно: **для функций локально представимых в виде разности выпуклых  $Df(x) = \partial_{CL}f(x)$ .** Приводится пример, доказывающий важность требования представления функции в виде разности выпуклых функций для выполнения данного утверждения. Для установления более тесной связи множеств  $Df(x)$  и  $\partial_{CL}f(x)$  между собой **вводится также множество**

$$\hat{D}f(x) = co\{v \in \mathbb{R}^n \mid (\exists\{\alpha_k\}, \alpha_k \rightarrow +0), (\exists\{h_m\}, h_m \rightarrow 0), \exists g \in S^{n-1}_1(0),$$

$$\exists r(x + h_m, \cdot, g) \in \eta(x + h_m), v = \lim_{\substack{\alpha_k \rightarrow +0 \\ h_m \rightarrow 0}} \alpha_k^{-1} \int_0^{\alpha_k} \nabla f(r(x + h_m, \tau, g)) d\tau\},$$

# Связь с субдифференциалом Кларка и Мишеля-Пено и условие оптимальности

Доказывается, что  $\hat{D}f(x) = \partial_{CL}f(x)$ . Чтобы понять связь между собой рассмотренных множеств, введем

$$D_{\{h_m\}}f(x) = co\{v \in \mathbb{R}^n \mid (\exists\{\alpha_k\}, \alpha_k \rightarrow +0), \exists g \in S^{n-1}_1(0),$$

$$\exists r(x + h_m, \dots, g) \in \eta(x + h_m), v = \lim_{\substack{\alpha_k \rightarrow +0 \\ h_m \rightarrow 0}} \alpha_k^{-1} \int_0^{\alpha_k} \nabla f(r(x + h_m, \tau, g)) d\tau\},$$

Легко видно, что если положить  $h_m = 0$ , то  $D_{\{h_m\}}f(x) = Df(x)$ ,

а если **положить**  $\{h_m\} = \{\alpha_k q\}$ , то  $\bigcup_{\{h_m\}} D_{\{h_m\}}f(x) = \partial_{MP}f(x)$ . В то же

время  $\bigcup_{\{h_m\}} D_{\{h_m\}}f(x) = \hat{D}f(x)$ . Приводятся **примеры**

несовпадения рассматриваемых субдифференциалов.

**Необходимое условие оптимальности** в  $\mathbb{R}^n$  есть включение  $0 \in Df(x)$ . **Необходимым условием минимума на выпуклом компактном множестве  $\Omega$  является следующее условие**  $Df(x) \cap K^+(x) \neq \emptyset$ ,  $K(x, \Omega)$  – конус касательных направлений к множеству  $W$  в точке  $x$ ,  $K^+(x, \Omega)$ -сопряженный конус к конусу  $K(x, \Omega)$ .

# $\alpha$ -субдифференциал липшицевой функции

Вводится  $\alpha$ -субдифференциал для произвольной липшицевой функции  $f$  и  $\alpha > 0$ :

$$D_{\alpha} f(x) = \overline{co} \left\{ v \in R^n \mid \exists r(x, \cdot, g) \in \eta(x), \exists g \in S^{n-1}(0), v = \alpha^{-1} \int_0^{\alpha} \nabla f(r(x, \tau, g)) d\tau \right\}$$

$D_{\alpha} f$ , как непрерывное расширение субдифференциала выпуклой функции, используется для нахождения точки минимума. Доказывается, что  $D_{\alpha} f$  есть липшицевое МО.

Рассмотрим многозначное отображение  $(MO) \bar{D}_{\delta} f(\cdot)$  с образами  $\bar{D}_{\delta} f(x) = \overline{co} \bigcup_{\mu \in [0, \delta]} D_{\mu} f(x)$ . Был применен разработанный ранее Полаком, Майне и Варди градиентный метод нахождения стационарной точки субдифференциального отображения Кларка, использующий равномерное непрерывное расширение субдифференциала Кларка, показав, что МО

# Непрерывное расширение субдифференциала Кларка

$\overline{D}_\delta f(\cdot)$  и есть такой тип отображения для функций локально представимых в виде разности выпуклых функций.

Рассматривается одно из возможных применений нового метода аппроксимаций, а именно: **построение главных нижних выпуклых аппроксимаций (ГНВА)** для липшицевых функций, которые можно строить в любой, а не только в достаточно малой окрестности рассматриваемой точки. Построение ГНВА значительно упрощает вид исходной функции, что позволяет ускорить методы локальной и глобальной оптимизации. Приведем метод построения ГНВА в окрестности точки  $x_0$ . Обозначим  $\tilde{f}(x) = f(x) + L\|x - x_0\|$ , где  $L$  - константа Липшица.

1. Строим для любого  $g \in S_1^{n-1}(0)$  множество  $D_g \tilde{f}(x_0) = \{v(g) \in \mathbb{R}^n \mid (\exists \{\alpha_k\}, \alpha_k \rightarrow +0), \exists r(x_0, \dots, g) \in \eta(x_0)\}$ ,

# Главные нижние выпуклые аппроксимации

$$v(g) = \lim_{\alpha_k \rightarrow +0} \alpha_k^{-1} \int_0^{\alpha_k} \nabla \tilde{f}(r(x_0, \tau, g)) d\tau \}.$$

2. Определяем множество

$$A = \{w \in R^n \mid (w, g) \leq (v(g), g) \forall v(g) \in D_g \tilde{f}(x_0), \forall g \in S_1^{n-1}(0)\}.$$

Множество  $A$  не пусто, поскольку  $0 \in A$ . В окрестности точки  $x_0$  функцию  $f$  аппроксимируем разностью двух выпуклых функций  $\tilde{h}(x_0, g) = \max_{v \in A} (v, g)$  и  $L\|x - x_0\|$ ,  $g = \|x - x_0\|$ . Пару множеств  $(\partial \tilde{h}(x_0, 0), LB_1^n(0))$  будем называть **квази-дифференциалом ГНВА. Необходимые (а при строгом включении и достаточные) условия оптимальности** в точке  $x_0$ :  $LB_1^n(0) \subset \partial \tilde{h}(x_0, 0)$ . Также **формулируются необходимые условия оптимальности функции  $f$  в точке на множестве, заданном в виде системы неравенств**. Далее **определяются правила построения ГНВА для суммы (разности), произведения, а также произвольной гладкой комбинации липшицевых функций.**



# Субдифференциал Кларка для МО

Вводится субдифференциал Кларка для произвольного локально липшицевого МО:  $\rho_H(G(x_1), G(x_2)) \leq L \|x_1 - x_2\|$  любых  $x_1, x_2 \in R^n$ , для чего первоначально **доказывается**, что опорная функция  $p_G(x, q)$  почти всюду (ПВ) имеет вторую частную производную  $p''_{xq}$ , и  $\|p''_{xq}\| \leq L$ , на множестве  $R^n \times B^m_1(0)$ . **Рассмотрим множества**

$$M(x, q) = \text{co} \{A \in R^{n \times m} \mid \exists (\xi_k, q_k) : A = \lim_k p''_{xq}(\xi_k, q_k), (\xi_k, q_k) \xrightarrow{k} (x, q)\}$$

и  $M(x) = \text{co} \bigcup_{q \in S_1^{m-1}(0)} M(x, q)$ . Аналогично функции Кларка

ВВОДИТСЯ 
$$\psi(x, g, q) = \overline{\lim}_{\alpha \rightarrow +0, u \rightarrow 0, \Delta q \rightarrow 0} \frac{p_G(x+u+\alpha g, q+\Delta q) - p_G(x+u, q+\Delta q)}{\alpha}.$$

**Доказывается, что  $\psi(x, g, q) = \max_{A \in M(x)} (Ag, q)$ .  $M(x)$  назовем субдифференциалом Кларка МО  $G$  в точке  $x$ , который обладает всеми свойствами последнего. Находится субдифференциал Кларка для МО  $D_\alpha f(\cdot)$ . Для некоторых липшицевых МО матрицы  $p''_G$  можно вычислить, что и делается для МО заданного в виде выпуклой оболочки конечного множества дифференцируемых**

# Аппроксимация МО относительно другого МО

вектор- функций, а также в виде системы неравенств

$G(x) = \{y \in \mathbb{R}^m \mid h_i(x, y) \leq 0 \forall i \in 1: I\}$ , где  $h_i(\dots)$ - сильно выпуклая по  $y$  функция с непрерывными по  $x, y$  производными

второго порядка  $\frac{\partial^2 h(x, y)}{\partial x \partial y}, \frac{\partial^2 h(x, y)}{\partial y^2}$ . Так для данного МО  $G(\cdot)$

$p''_{xq}(x, q) = -\left(\frac{\partial^2 h_{i(q)}(x, y(x))}{\partial y^2}\right)^{-1} \frac{\partial^2 h_{i(q)}(x, y(x))}{\partial x \partial y}$ , если индекс  $i(q)$ , для которого

$h_{i(q)}(x, y(x))=0$ , единственный. Далее изучается аппроксимация

липшицевого выпуклозначного (ВЗ) МО  $G(\cdot)$  с помощью конуса возможных направлений

$$\gamma(x, g, v) = \{w \in \mathbb{R}^n \mid \exists \varepsilon_0 > 0 : y + \alpha w \in G(x + \alpha g) \forall \alpha \in [0, \alpha_0]\}, \Gamma(x, g, v) = \bar{\gamma}(x, g, v),$$

конуса касательных направлений

$$\Gamma'(x, g, v) = \{w \in \mathbb{R}^n \mid \exists \alpha_0 > 0 : y + \alpha w + o_1(\alpha) \in G(x + \alpha g + o_2(\alpha)) \forall \alpha \in [0, \alpha_0]\},$$

а также конуса допустимых направлений (конус Булегана)

$$\tilde{\Gamma}(x, g, v) = \text{co}\{w \in \mathbb{R}^n \mid \exists \{\alpha_k\}, \alpha_k \rightarrow_k +0, \frac{o_i(\alpha_k)}{\alpha_k} \rightarrow_k 0, i=1,2: y + \alpha_k w + o_1(\alpha_k) \in G(x + \alpha_k g + o_2(\alpha)) \forall k\}$$

находится производная по направлению

маргинальной функции. Определяются правила построения

конусов для суммы, объединения и пересечения МО.

# Вид конуса Булегана

**Введено определение аппроксимации МО  $G$  относительно другого МО, например, относительно конуса допустимых направлений  $\tilde{\Gamma}(\cdot)$ . Показано, что если введенное ниже множество  $B(x, g, v)$  не пусто, то МО  $G(\cdot)$  допускает аппроксимацию относительно  $\tilde{\Gamma}(\cdot)$  в точке  $v \in G(x)$  по направлению  $g$ . В этом случае  $\Gamma'(x, g, v) = \tilde{\Gamma}(x, g, v) = B(x, g, v)$ . Для произвольных  $v \in G(x)$ ,  $x, g \in R^n$ , введем множество**

$$B(x, g, v) = \begin{cases} \{w \in R^m \mid (w, q) \leq \max_{A \in M(x, v)} (Ag, q) \forall q \in P(x, v)\}, & \text{если } P(x, v) \neq \emptyset, \\ R^m, & \text{если } P(x, v) = \emptyset, \end{cases}$$

где

$$M(x, v) = \text{co}\{A[m \times n] \mid A = \sum_{i=1}^{m+1} \beta_i A(v_i), v = \sum_{i=1}^{m+1} \beta_i v_i, \sum_{i=1}^{m+1} \beta_i = 1, \beta_i \geq 0, A(v_i) = \lim_{\alpha \rightarrow +0} \alpha^{-1} \int_0^\alpha p''_{xq}(x_i(\tau), q_i(\tau)) d\tau\},$$

$$\{v_i(\alpha)\} = R(x_i(\alpha), q_i(\alpha)), (x_i(\alpha), q_i(\alpha)) \in \aleph(G)\},$$

$$x_i(\alpha) = x + \alpha g + o_i(\alpha), q_i(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow +0} q, v_i(\alpha) \xrightarrow{\alpha \rightarrow +0} v, q \in P(x, v), o_i(\alpha)/\alpha \xrightarrow{\alpha \rightarrow +0} 0, \|q_i(\alpha) - q\|/\alpha \leq c,$$

а также

$$R(x_i(\alpha), q_i(\alpha)) = \{y \in G(x_i(\alpha)) \mid (y, q_i(\alpha)) = \max_{u \in G(x_i(\alpha))} (u, q_i(\alpha))\}, P(x, v) = \{q \in S_1^{m-1}(0) \mid (v, q) = \max_{y \in G(x)} (y, q)\},$$

$\aleph(G)$  всюду плотное множество в  $R^n \times R^m$ , где существуют  $p''_{xq}(\dots)$ . Здесь  $r_i(a) = (x_i(a), q_i(a))$  - кривые, вдоль которых

# Вид конуса для частного случая задания МО

ПВ существуют матрицы  $p''_{xq}(\cdot, \cdot)$  с предельными усредненными интегральными значениями при  $\alpha \rightarrow +0$ , с некоторой константа. Для часто встречаемого случая задания МО  $G$  в виде системы неравенств при условиях, наложенных выше на функции  $h_i(x, y)$   $i \in 1:l$ , и  $B(x, g, v) \neq \emptyset$  **имеем**

$$\tilde{\Gamma}(x, g, y) = \begin{cases} \left\{ w \in \mathbb{R}^m \mid (w, q) \leq \max_{i \in \hat{R}(x, y)} \left( - \left( \frac{\partial^2 h_i(x, y)}{\partial y^2} \right)^{-1} \frac{\partial^2 h_i(x, y)}{\partial x \partial y} g, q \right) \right. \\ \left. \forall q \in P(x, y), \text{ если } P(x, y) \neq \emptyset \right\}, \\ \mathbb{R}^m, \text{ если } P(x, y) = \emptyset, \end{cases}$$

где  $\hat{R}(x, y) = \{i \in 1:l \mid h_i(x, y) = 0\}$ . **Находится вид** производной по направлению маргинальной функции вида  $f(x) = \max_{y \in G(x)} \varphi(x, y)$ , где функция  $\varphi(\cdot, \cdot)$  непрерывна вместе с производными  $\varphi'_x(\cdot, \cdot), \varphi'_y(\cdot, \cdot)$  по совокупности переменных. Приведенная ниже формула для производной по направлению функции  $f$  получена *при более слабых условиях*, чем это делалось ранее.

Обозначим  $R(x) = \{y \in G(x) \mid f(x) = \varphi(x, y)\}$ . Если  $B(x, g, v) \neq \emptyset$  для всех  $v \in R(x)$ , то функция  $f$  дифференцируема в точке  $x$  по направлению  $g$  и **верно равенство**

# Производная по направлению маргинальной функции

$$\begin{aligned} \frac{\partial f(x)}{\partial g} &= \max_{y \in R(x)} \max_{w \in \tilde{\Gamma}(x, g, v)} [(\varphi'_x(x, y), g) + (\varphi'_y(x, y), w)] = \\ &= \max_{y \in R(x)} \max_{A(x, y) \in M(x, y)} [(\varphi'_x(x, y), g) + (\varphi'_y(x, y), A(x, y)g)] \end{aligned}$$

Для МО  $G(\cdot)$ , заданного в виде системы неравенств, производную по направлению функции  $f(\cdot)$  можно записать в

**явном виде:**  $\frac{\partial f(x)}{\partial g} = \max_{y \in R(x)} \max_{i \in \hat{R}(x, y)} [(\varphi'_x(x, y), g) + (A_i^*(x, y)\varphi'_y(x, y), g)]$ , где

$A_i(x, y) = -\left(\frac{\partial^2 h_i(x, y)}{\partial y^2}\right)^{-1} \frac{\partial^2 h_i(x, y)}{\partial x \partial y} \forall i \in \hat{R}(x, y)$ . Приводится метод построения

ГНВА маргинальной функции и вид ее субдифференциала

Кларка через предельные значения матриц  $p''_{xq}(\cdot, \cdot)$ . Определим множества

множества

$$R(x, q) = \{y \in G(x) \mid p(x, q) = (y, q) = \max_{v \in G(x)} (v, q)\}, R(x) = \{y \in G(x) \mid f(x) = \varphi(x, y)\},$$

$$M(x, y) = \text{co}\{A[m \times n] \mid A(x, y, q) = \lim_{\substack{x_i \rightarrow x \\ \tilde{q}_i \rightarrow q}} p''_{xq}(x_i, \tilde{q}_i), \tilde{q}_i = \varphi'_y(x_i, y_i) / \|\varphi'_y(x_i, y_i)\| + o(\|x - x_i\|),$$

$$(x_i, \tilde{q}_i) \in \mathfrak{N}(G), y_i \in R(x_i, q_i), y_i \rightarrow y, y \in R(x)\}, \quad M(x, y) = \{0_{m \times n}\}, \text{ если } \varphi'_y(x, y) = 0.$$

# Субдифференциал Кларка маргинальной функции

Субдифференциал Кларка маргинальной функции равен

$$\partial_{CL} f(x) = \text{co}\{\varphi'_x(x, y) + A^*(x, y, q)\varphi'_y(x, y) \mid A(x, y, q) \in M(x, y), y \in R(x), q = \varphi'_y(x, y) / \|\varphi'_y(x, y)\|, (\varphi'_y(x, y) \neq 0)\}, * - \text{знак транспонирования}$$

В качестве приложения **получен вид** второй  $\varepsilon$ -производной выпуклой коэрцитивной функции  $f$  по направлению  $g$ , и об-суждается, когда выполняется равенство  $\frac{\partial^2_{\varepsilon} f(x)}{\partial g^2} \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow +0} \frac{\partial^2 f(x)}{\partial g^2}$ . **Ищется направление наискорейшего спуска** функции  $\Phi_{\varepsilon}(x) = \min_{v \in \partial_{\varepsilon} f(x)} \|v\|^2$ , которое может быть использовано в оптимизации.

# Интегральные аппроксимации

Развивается **новый нелокальный способ аппроксимации** негладкой липшицевой функций  $f$ , в результате которого получаем дважды дифференцируемые функции, сохраняющие  $\varepsilon(D)$ - стационарные точки.

Возьмем произвольное выпуклое компактное множество  $D \subset R^n$ . Введем определение  $\varepsilon(D)$ -стационарной точки. Точку  $x_\varepsilon$  назовем  $\varepsilon(D)$ - стационарной точкой функции  $f$ , если множеству  $x_\varepsilon + D$  принадлежит стационарная точка функции  $f$ .

Если функция  $f$  - сильно выпуклая, то данное определение хорошо согласуется с определением  $\varepsilon$ -стационарной точкой.

Пусть  $\varphi(x) = \frac{1}{\mu(D)} \int_D f(x+z) dz$ , где  $0 \in \text{int } D$ ,  $\mu(D)$ -мера  $D$ . **Доказано**, что функция  $\varphi(\cdot)$  имеет производную с константой Липшица  $L'$ , зависящей от  $D$ . Если  $f$ - выпуклая, то и  $\varphi(\cdot)$  - **выпуклая**. Все стационарные точки функции  $\varphi(\cdot)$  **являются  $\varepsilon(D)$ -стационарными точками функции  $f$** . Также определяется функция

$$\phi(x) = \frac{1}{\mu(D)} \int_D \varphi(x+z) dz$$

# Дифференциальные свойства интеграла Стеклова

Доказано, что функция  $f$  имеет липшицевую матрицу вторых частных производных с константой Липшица, зависящей от диаметра  $d$  для шара и куба, как  $1/d^2$ . **Описан алгоритм оптимизации**, сходящийся к  $\varepsilon(2D)$ -стационарной точке выпуклой функции  $f$  со сверхлинейной скоростью.

## Некорректные задачи теории управления

Рассматривается **нелокальный поисковый алгоритм** нахождения глобального оптимального управления для систем, описываемых обыкновенными дифференциальными уравнениями. Для оптимизации в  $R^n$  используются уравнения Пуассона и уравнение теплопроводности, для решений которых **применяется метод овыпукления**, позволяющий сделать решения этих уравнений выпуклыми или вогнутыми по управлению  $u$  и регуляризационному параметру  $\alpha$  в окрестности точки глобального минимума по обоим переменным. Высказанная идея **упрощает проблему** регуляризации по параметру.



# Некорректные задачи теории управления

Рассматривается нелокальный поисковый алгоритм нахождения глобального оптимального управления для систем, описываемых обыкновенными дифференциальными уравнениями. Для оптимизации в  $R^n$  используются уравнения Пуассона и уравнение теплопроводности, для решений которых применяется **метод овыпукления**, позволяющий сделать решения этих уравнений выпуклыми или вогнутыми по управлению и регуляризионному параметру  $\alpha$  в окрестности точки глобального минимума по обоим переменным. Высказанная идея **упрощает проблему регуляризации по параметру** и позволяет строить устойчивые оптимизационные методы. Также предлагается **строить нижние выпуклые аппроксимации** для целевой функции в достаточно больших окрестностях фиксированных точек, что делает оптимизационный процесс более устойчивым к изменениям аргумента, а сам функционал -

# Применение идеи овыпукления к решению некорректных задач теории управления

- полунепрерывным снизу, что важно для оптимизации в бесконечномерных пространствах. Одним из эффективных методов решения некорректных задач типа  $J(u) \rightarrow \inf_{u \in U}$  является метод регуляризации. Так в качестве функции Тихонова для  $u \in U \subset L_2[0, T]$  из компактного множества  $U$  берется  $\Phi(u) = J(u) + \alpha \sqrt[3]{\int_0^T u(t)^2 dt}$ , где  $J(\cdot)$  – оптимизируемый функционал. Задача минимизации  $\Phi$  решается в конечномерном пространстве по переменным  $\alpha$ , кусочно-постоянной вектор-функции  $u$  с использованием **методов глобальной оптимизации**, основанных на применении решения уравнения теплопроводности либо уравнения Пуассона с одновременным их *овыпуклением (метод овыпукления)* по  $z=(u, \alpha)$ . Метод овыпукления позволяет **строить регулярные, т.е. устойчивые методы оптимизации.**

# Применение уравнений математической физики

Рассматривается видоизмененное уравнение Пуассона

$$\Delta\varphi(z) = \bar{\Phi}^\beta(z)$$
$$\bar{\Phi}(z) = \begin{cases} \max(0, c - \Phi(z)) + 1, & z \in \Theta, \\ 0, & z \notin \Theta, \end{cases} \quad c = \int_{\Theta} \Phi(z) p(z) dz$$

где  $p(\cdot)$ -плотность распределения случайного вектора

$z=(u, \alpha)$ ,  $\beta>0$  – малый параметр. Решение  $\varphi(z)$  является гладкой дважды дифференцируемой функцией с матрицей вторых смешанных производных  $\nabla^2\varphi(z)$ . **Доказывается, что** для

малых  $\beta>0$  существует окрестность  $B_\rho(z_0) \in \Theta$ , в которой для

некоторых констант  $L_1(\beta, \rho, \Phi), L_2(\beta, \rho, \Phi) > 0$  для функции  $\varphi(\cdot)$ ,

являющейся решением написанного выше уравнения

Пуассона, **верно неравенство**  $L_1(\beta, \rho, \Phi)\|g\|^2 \leq (\nabla^2\varphi(z)g, g) \leq L_2(\beta, \rho, \Phi)\|g\|^2$ .

Также **изучается применение уравнения теплопроводности**

для задач глобальной оптимизации следующего вида

$$\frac{\partial\varphi(z, t)}{\partial t} = a^2 \Delta\varphi(z, t), \quad \varphi(z, 0) = m_k \hat{\Phi}_k(z), \quad z \in \Theta,$$

$$\hat{\Phi}_k(z) = \max(0, -c_k + \hat{\Phi}_{k-1}(z)), k > 1, \quad \hat{\Phi}_0(z) = \Phi(z), \quad \hat{\Phi}_1(z) = \max(0, c_1 - \Phi_0(z)),$$

# Оценки для матриц решений уравнений математической физики

$c_k = \int \hat{\Phi}_{k-1}(\xi) p_{k-1}(\xi) d\xi$ , где  $p_k(\cdot)$  - плотность распределения случайного вектора  $z \in \Theta$ . **Доказано**, что для любого  $z_0$  из области поиска  $\Theta$  существуют окрестность  $B_\rho(z_0) \in \Theta$ , большие  $m_k > 0$ , а также  $M_1(\rho, t, m_k), M_2(\rho, t, m_k) > 0$ , что верно неравенство

$M_1(\rho, t, m_k) \|g\|^2 \leq |(\nabla^2 \varphi(z, t)g, g)| \leq M_2(\rho, t, m_k) \|g\|^2$  для малых  $t > 0$ , а также, когда  $\frac{\|z_0 - \xi\|}{2a^2 t} \ll 1$  для  $\xi \in B_\rho(z_0)$ , матрица  $\nabla^2_{zz} \varphi(\xi, t)$  есть отрицательно определенная.

**Доказанные теоремы дают правило овыпукления решения уравнений Пуассона и теплопроводности, которое надо применять вблизи точки оптимума, что позволяет строить методы оптимизации со сверхлинейной скоростью сходимости вблизи точки оптимума.** Когда находимся вдали от оптимальной точки, о чем можно судить по величине градиента, то применяем градиентный метод.

# ПРВ функции

В оптимизации важную роль играют квазидифференцируемые функции, например, представимые в виде разности выпуклых (ПРВ) функции. **Даны необходимые и достаточные условия представимости произвольной липшицевой функции в виде разности выпуклых функций. Дана также геометрическая интерпретация этих условий.**

Пусть  $\wp(D)$  – класс кривых на плоскости  $XOY$  в выпуклой открытой области  $D$  с компактным замыканием, ограничивающих выпуклые компактные множества. Параметризуем кривые  $r \in \wp(D)$  естественным образом, т.е. параметр  $t$  точки  $M$  на кривой  $r$  равен длине кривой между  $M$  и начальной точкой. Обозначим такую кривую как  $r(t)$ ,  $t \in [0, T_r]$ . С помощью кривых необходимые и достаточные условия представимости функции в виде разности выпуклых функций **могут быть записаны в следующем виде.**

# Условия представимости функции в виде разности выпуклых

Для того, чтобы липшицева функция  $f: D \rightarrow R$  была представима в виде разности выпуклых функций, **необходимо и достаточно, чтобы**  $(\exists c(D, f) > 0)(\forall r \in \wp(D)) \quad \vee (\Phi'; 0, T_r) < c(D, f)$ , где  $\Phi(t) = f(r(t))$  для  $t \in [0, T_r]$ . **Доказательство основано** на специальном алгоритме представления функции  $f$  в виде разности выпуклых функций. Как следствие, приходим к **следующему результату**: положительно однородная (п.о.) функция  $f$  степени 1 есть ПРВ тогда и только тогда, когда справедливо неравенство  $\vee (\Phi'; 0, 2\pi) < \infty$ , где  $\Phi(t) = f(r(t))$  для  $t \in [0, 2\pi]$ ,  $\vee$ -знак вариации производной  $\Phi'$ .

Также **дана** геометрическая трактовка основного результата.

Поворотом кривой  $R(t) = (r(t), f(r(t)))$ ,  $r \in \wp(D)$ , на многообразии

$\Gamma_f = \{(x, y, z) \in R^3 \mid z = f(x, y)\}$  назовем величину

$\sup_{\{t_i\} \subset N_r} \sum_i \left\| \frac{\tau(t_i)}{\|\tau(t_i)\|} - \frac{\tau(t_{i-1})}{\|\tau(t_{i-1})\|} \right\| = O_r$ , где  $\tau(t) = R'(t)$  касательная к кривой  $R(t)$  в точках, где она существует.

**Получен** следующий результат.

# Геометрическая трактовка теоремы о ПРВ функциях

Для того, чтобы произвольная липшицевая функция  $f$  была ПРВ на  $D$ , необходимо и достаточно, чтобы для всех  $r \in \wp(D)$  существовала константа  $c_2(D, f) > 0$  такая, что поворот кривой  $R(t)$  на  $\Gamma_f$  ограничен сверху константой  $c_2(D, f)$ , т.е.

$$O_r \leq c_2(D, f) \quad \forall r \in \wp(D).$$

## Экзостеры

Дается правило построения исчерпывающего множества верхних выпуклых аппроксимаций (в.в.а.) для произвольной липшицевой дифференцируемой по направлениям функции  $f$ , которые в совокупности образуют экзостер. В терминах экзостеров формулируются необходимые и достаточные условия оптимальности в точке. Введем обозначение  $h(g) = F(x_0, g) = \limsup_{\alpha \rightarrow +0} (f(x_0 + \alpha g) - f(x_0)) / \alpha$ . Функция  $h_\lambda$  называется в.в.а. функции  $f$  в точке  $x_0$ , если 1)  $h_\lambda(g) \geq F(x_0, g) \quad \forall g \in R^n$ , 2)  $h_\lambda$  - выпуклая конечная положительно однородная (п.о) функция. Если рассматривать достаточное количество в.в.а., то можно сформулировать и достаточные условия оптимальности.

# Построение экзостеров

По определению исчерпывающим множеством функции  $f$  в точке  $x_0$  называется такое множество в.в.а.  $h_\lambda$ , для которого  $\inf_{\lambda \in \Lambda} h_\lambda(g) = F(x_0, g) \quad \forall g \in R^n$ . Для построения экзостера для функции  $f$  в точке  $x$  достаточно определить множество  $E^* = \{C \subset R^n \mid C = C(h_\lambda) = \partial h_\lambda(0) \mid \lambda \in \Lambda^*\}$ . Множество  $E^* = E^*(f)$  называется верхним экзостером функции  $f$  в точке  $x_0$ . Если существует множество  $\Lambda_*$ , для которого выполнено равенство  $\sup_{\lambda \in \Lambda_*} h_\lambda(g) = F(x_0, g) \quad \forall g \in R^n$ , называется нижним экзостером функции  $f$  в точке  $x$ . Пара  $E = [E^*, E_*]$  называется биэкзостером.

**Построение** множества  $E^*$  осуществляется вначале для функции  $\tilde{f}(x) = f(x) + L\|x - x_0\|$ . Для любого вектора  $v \in E_g(\tilde{f}) = \text{co}\{v \in R^n \mid \exists \{\alpha_k\}, \alpha_k \rightarrow +0, (\exists r(x, \cdot, g) \in \eta(x)), v = \lim_{\alpha_k \rightarrow +0} \alpha_k^{-1} \int_0^{\alpha_k} \nabla \tilde{f}(r(x, \tau, g)) d\tau\}$  определим  $C_g(\tilde{f}) = D\tilde{f}(x) \cap P_g(v)$ , где  $P_g(v) = \{w \in R^n \mid (w, g) \leq (v, g)\}$ . Доказывается, что ограниченное в совокупности семейство выпуклых компактных множеств  $C$ , включающих  $C_g(\tilde{f})$  для всех  $g \in S^{n-1}_1(0)$  образует верхний экзостер  $E^*(\tilde{f})$ , т.е. верно равенство

$\tilde{h}(g) = \inf_{C \in E^*(\tilde{f})} \tilde{h}_C(g)$ , где  $\tilde{h}_C(g) = \max_{v \in C} (v, g)$ . Тогда верхний экзостер  $E^*(f)$



# Необходимые и достаточные условия

## минимума и максимума

определяется равенством  $E^*(f) = \{w + C \mid w \in LB_1^n(0), C \in E^*(\tilde{f})\}$ . Для построения нижнего экзостера  $E_*(f)$  определим функцию  $\bar{h}(g) = h(g) - L\|g\|$ .

**Доказывается, что**  $E_*(f) = \{w + C \mid w \in LB_1^n(0), C \in -E^*(-\bar{h})\}$ . Если функция  $f$  достигает минимума на  $R^n$  в точке  $x$  и известен верхний экзостер  $E^*(f)$  в этой точке, то необходимое условие безусловного минимума  $0 \in C \quad \forall C \in E^*(f)$ . Если найдется  $\delta > 0$ , что  $B_\delta \subset C \quad \forall C \in E^*(f)$ , где  $B_\delta = \{x \in R^n \mid \|x\| < \delta\}$ , то  $x$  - точка строгого локального минимума. Аналогичные условия можно сформулировать для точки максимума, используя нижний экзостер.

## Субдифференциалы первого и второго порядка

Дается правило построения с помощью интеграла Стеклова субдифференциалов первого и второго порядков, состоящих соответственно из обобщенных градиентов и обобщенных матриц вторых частных производных липшицевой функции. При этом, как **доказывается**, субдифференциал первого порядка, построенный с помощью этого метода, **совпадает** с субдифференциалом  $Df(x)$ , построенным с помощью преде-

# МО, используемые при построении

льных усредненных интегралов от градиентов функции, вычисленных вдоль кривых из  $\eta(x)$ . Для случая, когда функция дифференцируема или дважды дифференцируема в точке, субдифференциалы первого и второго порядков состоят соответственно из градиента и матрицы вторых частных производных в этой точке. Обобщенные градиенты и матрицы вторых частных производных используются для формулировки необходимых и достаточных условий оптимальности первого и второго порядков, на основе которых можно строить оптимизационные методы. Рассмотрим МО  $D(\cdot)$ , удовлетворяющее следующим условиям: 1)  $x_0 \in (x + D(x))$  для всех  $x \in S$ ,  $S \in \mathbb{R}^n$ -окрестность точки  $x_0$ ; 2) диаметр множества  $D(x)$ , который обозначим через  $\text{diam } D(x) = d(D(x))$ , стремится к нулю при  $x \rightarrow x_0$ , и удовлетворяет неравенству  $d(D(x)) \leq k |x - x_0|$  для некоторой константы  $k$ ; 3) для некоторой последовательности  $\varepsilon_i, \varepsilon_i \rightarrow +0$ , при  $i \rightarrow \infty$ , МО  $D(\cdot)$  постоянно для  $x$  из множества  $\varepsilon_{2i+1} < |x - x_0| < \varepsilon_{2i}$ ; 4) граница множества  $D(x)$  для всех

# Интегралы Стеклова и субдифференциалы

$x \in S, x \neq x_0$ , задается дважды непрерывно дифференцируемыми функциями от  $x$ ,  $0 \in \text{int } D(x)$ ,  $\mu(D(x)) > 0$ . Мы будем рассматривать МО  $D(\cdot)$ , удовлетворяющее данным условиям для произвольных последовательностей  $\varepsilon_i, \varepsilon_i \rightarrow +0$ , при  $i \rightarrow \infty$ , и константы  $k$ . Определенное семейство МО обозначим через  $\Xi$ . Ранее **было доказано**, что для постоянного МО  $D(\cdot)$  функция

$\varphi(x) = \frac{1}{\mu(D(x))} \int_{D(x)} f(x+z) dz$  имеет липшицевую производную.

Для МО  $D(\cdot)$  и функции  $\varphi(x)$  определим множество

$\partial \varphi_D(x_0) = \text{co}\{v \in R^n \mid v = \lim_{x_i \rightarrow x_0} \varphi'(x_i)\}$ , где точки  $x_i$  берутся из областей постоянства МО  $D(\cdot) \in \Xi$ . **Определим** МО  $\Phi f(\cdot)$  с образами

$\Phi f(x_0) = \text{co} \bigcup_{D(\cdot) \in \Xi} \partial \varphi_D(x_0)$ . **Множество  $\Phi f(x_0)$  назовем субдифференциалом** первого порядка функции  $f$  в точке  $x_0$ . **Доказано**, что

если  $f$  дифференцируема в точке  $x_0$ , то  $\Phi f(x_0) = f'(x_0)$ . В общем случае **доказано равенство**  $\Phi f(x_0) = Df(x_0)$ . Для построения

субдифференциала второго порядка используем функцию

$$\psi(x) = \frac{1}{\mu(D(x))} \int_{D(x)} \varphi(x+z) dz \quad .$$

# Субдифференциал второго порядка

**Определим множество**  $\partial\psi_D(x_0) = \text{co}\{v \in R^n \mid v = \lim_{x_i \rightarrow x_0} \psi'(x_i)\}$ , где точки  $x_i$  берутся из областей постоянства МО  $D(\cdot) \in \Xi$ . Введем МО

$\Psi f(\cdot)$  с образами  $\Psi f(x_0) = \text{co} \bigcup_{D(\cdot) \in \Xi} \partial\psi_D(x_0)$ . **Доказано**, что  $\Psi f(x_0) = Df(x_0)$ .

**Введем множество матриц**  $\partial^2\psi_D(x_0) = \text{co}\{A \in R^{n \times n} \mid A = \lim_{x_i \rightarrow x_0} \psi''(x_i)\}$ , где точки  $x_i$  принадлежат областям постоянства МО  $D(\cdot) \in \Xi$ .

**Доказывается**, что  $\partial^2\psi_D(x_0)$  - выпуклое замкнутое множество.

Определим МО  $\Psi^2 f(\cdot)$  с образами  $\Psi^2 f(x_0) = \text{co} \bigcup_{D(\cdot) \in \Xi} \partial^2\psi_D(x_0)$ . **Доказа-**

**но**, что для дважды дифференцируемой в точке  $x_0$  функции  $f$ ,  $\Psi^2 f(x_0) = \{f''(x_0)\}$ . Одно из **достаточных условий** оптимальнос-

ти может быть **сформулировано следующим образом**: если

в  $x_0$  выполняются необходимые условия минимума и для

всех подозрительных на экстремум направлений  $g$  существу-

ет  $\beta(g) > 0$ , что верно неравенство  $(Ag, g) \geq \beta(g) \|g\|^2$  для всех

$A \in \Psi^2 f(x_0)$ , то  $x_0$  – точка минимума  $f$ .

Приводятся **примеры** построения множества  $\Psi^2 f(x_0)$  и

применения его в оптимизации.