

# Условная минимизация.

$$\min_{x \in Q \subset \mathbb{R}^n} f(x)$$

Примеры:

$$Q = \{x: a \leq x \leq b\}$$

$$Q = \{x: \|x\| \leq \alpha\}$$

$$Q = \{x: Ax = b\}$$

## 1. Условия экстремума.

$$x^* \in Q \quad \begin{array}{l} \text{лок. т. min} \quad f(x) \geq f(x^*) \quad \forall x \in Q, \|x - x^*\| \leq \varepsilon \text{ при нек-м } \varepsilon > 0 \\ \text{глоб. т. min} \quad f(x) \geq f(x^*) \quad \forall x \in Q. \end{array}$$

### Теорема.

Пусть  $f(x)$  дифф-на в т.  $\min x^*$ , а  $Q$ -вып. мн-во. Тогда  
$$\langle \nabla f(x^*), x - x^* \rangle \geq 0. \quad \forall x \in Q.$$

Вектор  $a$ :  $\langle a, x - x^* \rangle \leq 0 \quad \forall x \in Q$  наз-ся опорным к  $Q$  в т.  $x^* \in Q$ .

$a \neq 0 \rightarrow \langle a, x - x^* \rangle = 0$  - опорная гипер-ть.

$s = x - x^*, x \in Q \rightarrow$  допуст. напр. в т.  $x^*$

$$x^* + \alpha s \in Q \quad \alpha \in [0, 1].$$

$$f'(x; s) = \langle \nabla f(x), s \rangle.$$

$\rightarrow$  производная по  $\forall$  допустимому направлению в т.  $\min$  неотрицательна.

### Теорема (дост. усл. 1-го порядка)

Пусть  $f(x)$  дифф-на в т.  $x^* \in Q$ ,  $Q$  вып-но и выполняется усл.

$$\langle \nabla f(x^*), x - x^* \rangle \geq \alpha \|x - x^*\|, \quad \alpha > 0 \quad \forall x \in Q, \|x - x^*\| \leq \varepsilon, \varepsilon > 0.$$

Тогда  $x^*$  - т. лок. минимума  $f(x)$  на  $Q$ .

1. Метод проекции градиента.

$$x^{k+1} = P_Q(x^k - \alpha \nabla f(x^k))$$

$$P_Q(x) = \operatorname{argmin}_{y \in Q} \|x - y\|$$

Т. Пусть  $f(x)$  - вып. диф. ф-ция в  $\mathbb{R}^n$ , градиент которой удовлетворяет на  $Q$  усл.-но Липшица с  $L$ .

Пусть  $Q$  - выпуклое и замкнутое

$$x^* = \operatorname{Argmin}_{x \in Q} f(x) \neq \emptyset, \quad 0 < \tau < \frac{2}{L}$$

Тогда: а)  $x^k \rightarrow x^* \in X^*$

б)  $f(x)$  - сильно выпукла, то  $x^k \rightarrow x^*$  со ск-тью леон. прогрессии.

в)  $f(x)$  - дважды диф-на и  $lI \leq \nabla^2 f(x) \leq LI, x \in Q, l > 0$  то знамен. прогр.  $q = \max\{1 - \tau l, 1 - \tau L\}$ .

2) если  $x^*$  - м. острого min, то метод конечен:  $x^k = x^*$  для нек-го  $k$ .

Пример: 1).  $Q = \{x: x \geq 0\}, x \in \mathbb{R}^n \quad P_Q(x) = x_+$

$$x^{k+1} = (x^k - \sigma \nabla f(x^k))_+$$

2).  $Q = \{x: a \leq x \leq b\}, x \in \mathbb{R}^n$

$$\tau)_a^b = \begin{cases} \tau, & a \leq \tau \leq b \\ b, & \tau > b \\ a, & \tau < a \end{cases}$$

$$(x_i)_{a_i}^{b_i}$$

$$x^{k+1} = (x^k - \sigma \nabla f(x^k))_a^b$$

3).  $Q = \{x: \|x\| \leq \varrho\}$

$$x^{k+1} = \begin{cases} x^k - \sigma \nabla f(x^k), & \|x^k - \sigma \nabla f(x^k)\| \leq \varrho \\ \varrho \frac{x^k - \sigma \nabla f(x^k)}{\|x^k - \sigma \nabla f(x^k)\|}, & \|x^k - \sigma \nabla f(x^k)\| > \varrho \end{cases}$$

2. Метод условного градиента.

$$\bar{x}^k = \operatorname{argmin}_{x \in Q} (\nabla f(x^k), x).$$

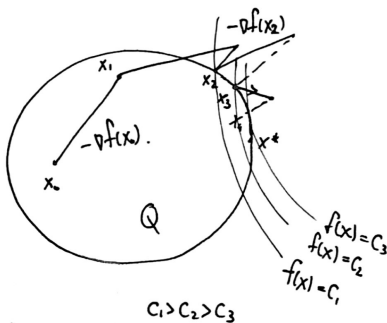
$$x^{k+1} = x^k + \tau_k (\bar{x}^k - x^k).$$

Т. Пусть  $f(x)$  - диф-ная ф-ция, градиент которой на  $Q$  упр. усл. Липшица с константой  $L$ , а  $Q$  выпукло, замкнуто и ограничено. Пусть  $\tau_k$  определяется из условия скорейшего спуска

$$\tau_k = \operatorname{argmin}_{\tau} f(x^k + \tau(\bar{x}^k - x^k)).$$

Тогда: а)  $\langle \nabla f(x^k), x^k - \bar{x}^k \rangle \rightarrow 0$  и для  $\forall$  предельной т. посл-ти  $x^k$  упр-ся необход. условие экстремума

б) если  $f(x)$  выпукла, то пред. т. - м. min  $f(x)$  на  $Q$  и справедлива оценка



$$f(x^k) - f^* = O\left(\frac{1}{k}\right), \quad f^* = \min_{x \in Q} f(x)$$

$$f(x^k) \geq f^* \geq f(x^k) + \langle \nabla f(x^k), \bar{x}^k - x^k \rangle.$$

Рассмотрим задачу:

$$\min f_0(x)$$

$$f_i(x) \leq 0, \quad i=1, \dots, m \quad \text{— подклк.}$$

Опр. Непрерывн. ф-ия  $\Phi(x)$  наз-ся штрафной ф-ей для замкнутого мн-ва  $Q$ , если

- $\Phi(x) = 0$  для  $\forall x \in Q$
- $\Phi(x) > 0$  для  $\forall x \notin Q$

Если  $\Phi_1(x)$  — штраф для  $Q_1$ ,  $\Phi_2(x)$  — штраф для  $Q_2$ , то  $\Phi_1(x) + \Phi_2(x)$  штраф для  $Q_1 \cap Q_2$

Гшшф. Введен обозначение  $(a)_+ = \max\{a, 0\}$

$$Q = \{x \in \mathbb{R}^n \mid f_i(x) \leq 0, \quad i=1, \dots, m\}$$

Тогда след. ф-ии звл. штрафными на  $Q$ :

1) квадратичн. штраф  $\Phi(x) = \sum_{i=1}^m (f_i(x))_+^2$

2) нел. штраф  $\Phi(x) = \sum_{i=1}^m (f_i(x))_+$

Метод штрафных ф-ий:

0. Выберем  $x \in \mathbb{R}^n$ . Выберем посл-ть штрафных коэф-тов.  $0 < t_k < t_{k+1}$ ,  $t_k \rightarrow \infty$

1.  $k$ -я итерация ( $k \geq 0$ )

Найдем точку  $x_{k+1} = \underset{x \in \mathbb{R}^n}{\operatorname{argmin}} \{f_0(x) + t_k \Phi(x)\}$ . исп. в качестве нач. т.  $x_k$

$$\Psi_k(x) = f_0(x) + t_k \Phi(x), \quad \Psi_k^* = \min_{x \in \mathbb{R}^n} \Psi_k(x)$$

Теорема. Пусть  $\exists \bar{\epsilon} > 0$ , что  $S = \{x \in \mathbb{R}^n \mid f_0(x) + \bar{\epsilon} \Phi(x) \leq f_0(x^*)\}$  ограничено.

Тогда  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) = f_0(x^*)$ ,  $\lim_{k \rightarrow \infty} \Phi(x_k) = 0$

Опр.  $Q$ -зашкн. мн-во, шлещ. внутр. точку. Непрер. ф-ия  $F(x)$  называется барьерной для  $Q$ , если  $F(\cdot) \rightarrow \infty$  для т., приближ. к границе мн-ва.

! задача должна удовл. усл. Слейтера.  $\exists \bar{x} : f_i(\bar{x}) < 0, \quad i=1, \dots, m$ .

Пример. Пусть  $Q = \{x \in \mathbb{R}^n \mid f_i(x) \leq 0, i=1, \dots, m\}$ . Тогда все перечисл. ниже ф-ии звл. барьерами для  $Q$ .

1. степенной барьер  $F(x) = \sum_{i=1}^m \frac{1}{(-f_i(x))^p}, p \geq 1.$

2. логарифмический барьер  $F(x) = - \sum_{i=1}^m \ln(-f_i(x))$

3. экспоненциальный барьер  $F(x) = \sum_{i=1}^m \exp\left(\frac{1}{-f_i(x)}\right).$

Метод барьерных функций.

0. Выберем  $x_0 \in \text{int } Q$ . Выберем посл. штрафных коэф-тов  $0 < t_k < t_{k+1}$   
 $t_k \rightarrow \infty$

1.  $k$ -я итерация ( $k \geq 0$ )

Найдем точку

$$x_{k+1} = \underset{x \in Q}{\operatorname{argmin}} \left\{ f_0(x) + \frac{1}{t_k} F(x) \right\} \text{ исп. в качестве н.т. } x_k.$$

$$\psi_k(x) = f_0(x) + \frac{1}{t_k} F(x), \quad \psi_k^* = \min_{x \in Q} \psi_k(x)$$

Теорема: Пусть барьер  $F(x)$  ограничен снизу на  $Q$ .

$$\text{Тогда } \lim_{k \rightarrow \infty} \psi_k^* = f^*$$