

Сложность итерации  
 $\nabla f(x) = Ax - b$

$$O(n^2)$$

цель итерации

$$O\left(\frac{1}{\sqrt{\epsilon}}\right) //$$

$$O(\text{число итераций}) = O\left(\frac{n^2}{\sqrt{\epsilon}}\right)$$

$$\downarrow$$
$$f(x^{(n)}) - f(x_*) \leq \frac{4LR^2}{n^2}$$

универс. метод  
Гельмерта

Фрэнк-Вулберг

$$O\left(\frac{n^2}{\sqrt{\epsilon}}\right)$$

vs

$$O\left(n^2 + \frac{n}{\epsilon}\right)$$

$$\frac{SGD}{O\left(\frac{n \ln n}{\epsilon^2}\right)}$$

Лекция 10

Задачи с аффинными  
ограничениями

Эффективно  
множество  
Гаскина

$$\min_{x \in Q} f(x) = \sum_{i=1}^n f_i(x_i)$$

$x \in \mathbb{R}^n$

ДАТ  
 Н у р  
 Т Н о  
 Р е з  
 о н. й р.  
 н и

$$f(x) = \sum_{i=1}^n \{c_i x_i + x_i \ln x_i\}$$

Двойственность.

$$\min_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ y \in \mathbb{R}^m}} \min_{x \in Q} \{f(x) + \max_y \langle y, Ax - b \rangle\} =$$

$$= \min_{x \in Q} \max_y \{f(x) + \langle y, Ax - b \rangle\} = \begin{cases} 0, & Ax = b \\ +\infty, & Ax \neq b \end{cases}$$

Т. пром. - Келлера - Смита - Карушанни

$$= \max_b \min_{x \in Q} \{f(x) + \langle y, Ax - b \rangle\} \Leftrightarrow$$

$Q = \{R^n, \sum a_i b_i\}^n, f(x) = \sum_{i=1}^n f_i(x_i) \left\{ \begin{array}{l} Q = S_n(1), f(x) = \sum_{i=1}^n x_i \ln x_i \\ \langle y, Ax - b \rangle = \langle y, Ax \rangle - \langle y, b \rangle = \\ = \langle A^T y, x \rangle - \langle y, b \rangle \end{array} \right.$

$$\Leftrightarrow \max_b \left\{ \min_{x_1, \dots, x_n} \left\{ \sum_{i=1}^n (f_i(x_i) + [A^T y]_i x_i) \right\} - \langle y, b \rangle \right\} \Leftrightarrow$$

$$\sum_{i=1}^n \min_{x_i} \{f_i(x_i) + [A^T y]_i x_i\}$$

$f_i^*(z) = \max_{x_i} \{z x_i - f_i(x_i)\}$  - complex. (no Penkunio - Mexaltes)

$$\textcircled{=} \max_y \left[ - \left\{ \sum_{i=1}^n \max_{x_i} \{ [-A^T y]_i x_i - f_i(x_i) \} - \langle y, b \rangle \right\} \right]$$

$$f_i^* (-[A^T y]_i)$$

$$\textcircled{=} \max_y - \sum_{i=1}^n (f_i^* (-[A^T y]_i) - b_i y_i) =$$

$$= - \min_y \left\{ \sum_{i=1}^n f_i^* (-[A^T y]_i) + \langle b, y \rangle \right\}$$

объём  
зазора

$\varphi(y)$  - объём  
зазора

$$\varphi(y) = - \min_x \{ f(x) + \langle y, Ax - b \rangle \}$$

$$\nabla \varphi(y) = b - Ax(y), \text{ где } x(y) \text{ находится из}$$

пр-ла Демьянова - Данскина

$$\varphi(y) = \min_x F(x, y) = F(x(y), y)$$

$$F'_x(x(y), y) \equiv 0 \quad \forall y$$

$$\nabla \varphi(y) = \left( \frac{\partial x}{\partial y} \cdot F'_x + F'_y \right) \Big|_{x=x(y)}$$

$$\frac{\partial x}{\partial y} = \left\| \frac{\partial x_i}{\partial y_j} \right\|_{ij}$$

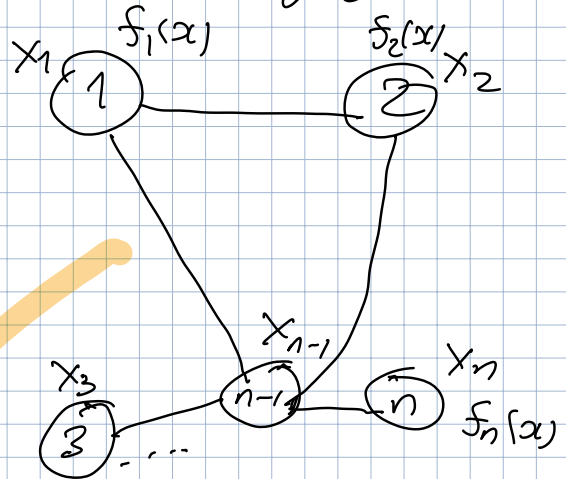
$$\textcircled{=} \frac{\partial F(x,y)}{\partial y} \Big|_{x=X(y)}$$

Пример. (генератор. распределенная оптимизация).

$$\min_x \sum_{k=1}^n f_k(x)$$

$$\downarrow$$

$$\min_{x_1=\dots=x_n} \sum_{k=1}^n f_k(x_k)$$



калькулятор. расп. G

матрица Ламбеда

$$W = \|W_{ij}\|_{i,j=1}^{n,n}$$

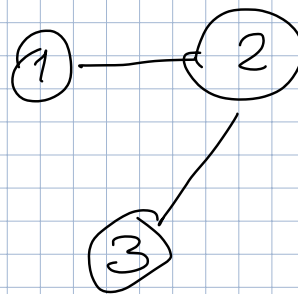
$$W_{ij} = 1, (i,j) \in G$$

$$W_{ij} = 0, (i,j) \notin G$$

$$W_{ii} = -\text{deg}_i$$

$$W = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \end{bmatrix} \succeq 0$$

$$\langle x, Wx \rangle \geq 0$$



$$Wx = 0 \Leftrightarrow x_1 = x_2 = \dots = x_n$$

$$\min_x \sum_{i=1}^n f_i(x) = \min_{Wx=0} \sum_{i=1}^n f_i(x_i)$$

$Wx$  — матрица с коэффициентами

$$\begin{bmatrix} * & x & * \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} * \end{pmatrix}$$

можно считать 1-ый узел

Дваичмб.

$$y = (y_1, \dots, y_n)^T, \quad y_i - \text{координата } i\text{-го узла}$$

$$x_i(y) = \max_{x_i} \left\{ \underbrace{[-Wy]_i}_{i\text{-й узел}} x_i - \underbrace{f_i(x_i)}_{\text{известно в } i\text{-м узле}} \right\}$$

находим при заданном

$$\nabla f(y) = -Wx(y)$$

$$\frac{\partial f(y)}{\partial y_i} - \text{это значение } i\text{-го узла}$$

$$y_i^{k+1} = y_i^k - h \frac{\partial f(y^k)}{\partial y_i}, \quad i=1, n$$

$$y^{k+1} = y^k - h \nabla f(y^k)$$

# Прямой

мин. лагранж.  $\rightarrow y \mid Wx=0$

$$\min \sum_{i=1}^n f_i(x_i) \quad (*)$$

замеч. 4.3  
поиск минимума  
функции

метод  
непрямых  
оптими

$$(\text{Pen}) \min_x \sum_{i=1}^n f_i(x_i) + \frac{\lambda}{2} \langle x, Wx \rangle$$

$$\|y_0\|_2 \leq R, \quad \lambda = \frac{R^2}{\varepsilon}, \quad \varepsilon - \text{желаемый точность.}$$

Теорема. Существует  $\lambda = \frac{R^2}{\varepsilon}$ , и  $x_\varepsilon^\lambda$  - реш.

задачи  $(\text{Pen})\lambda$  с точн.  $\varepsilon$  (по  $\varphi$ -цели).

Тогда  $x_\varepsilon^\lambda$  будет  $\varepsilon$ -реш. (по  $\varphi$ -цели)

$$\text{задачи } (*), \quad \|Wx_\varepsilon^\lambda\|_2 \leq \frac{\varepsilon}{R}.$$

## Свойства

$$\min_x \{f(x) + g(x)\} \quad (0)$$

$$\min f(x)$$

$$\nabla f(x)$$

$$\nabla f \neq \nabla f$$

$$\min g(x)$$

$$\nabla g(x)$$

$$\nabla g \neq \nabla g$$

$$g_{\text{rel}}(0) \rightarrow \left[ \tilde{O}(T_f) \# \nabla f \text{ и } \tilde{O}(T_g) \# \nabla g \right]$$

$$F(x) := \sum_{i=1}^n f_i(x_i) + \frac{\lambda}{2} \langle x, Wx \rangle$$

$$\nabla F(x) = \begin{pmatrix} \partial f_1 / \partial x_1 \\ \vdots \\ \partial f_n / \partial x_n \end{pmatrix} + \lambda W \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

гип. 4.7  
повыше  
мно  
гасинов

Задача о распределении ресурсов

$$\begin{aligned} \min & \sum_{i=1}^n f_i(x_i) && \leftarrow \text{прод. од. ед.} \\ \sum_{i=1}^n x_i &= C && \text{Ресур.} \\ x_i &\geq 0 && \rightarrow \text{пр. цена ресурса} \end{aligned}$$

$f_i$  -  $i$ -затр.  $x_i(p)$  - цена товара. **Ресур.**

$$\pi_i(p) = \max_{x_i \geq 0} \{ p x_i - f_i(x_i) \} \quad \text{— прибыль } i\text{-го} \\ \text{субъекта.}$$

$$\boxed{\sum_{i=1}^n x_i(p) = C}$$

$$\min_{p \mid \sum x_i = C} \sum_{i=1}^n f_i(x_i) =$$

$$\begin{aligned}
&= \min_{x_1, \dots, x_n} \max_p \left\{ \sum_{i=1}^n f_i(x_i) + p(C - \sum x_i) \right\} = \\
&= \max_p \left\{ \sum_{i=1}^n \min_{x_i} \{ f_i(x_i) - px_i \} - pC \right\} = \\
&\quad - \max_{x_i} \{ px_i - f_i(x_i) \} \\
&\quad - f_i^*(p)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \max_p - \sum_{i=1}^n f_i^*(p) - pC = \\
&= - \min_p \left\{ \sum_{i=1}^n f_i^*(p) + pC \right\} \\
&\quad \underbrace{\hspace{10em}}_{\varphi(p)}
\end{aligned}$$

$$\varphi'(p) = \sum_{i=1}^n x_i(p) - C = 0$$

$$x_i(p) = \arg \max_{x_i} \{ px_i - f_i(x_i) \}$$

$$\min_p \varphi(p)$$

