

## Методы оптимизации в ML, весна 2023. Домашнее задание 1

### 1. Выпуклые множества (1 балл)

- а)  $X \cup Y$ : Не сохраняет выпуклость; Контрпример:  
 $X = \{x : 0 \leq x \leq 1\}$  – отрезок от 0 до 1,  
 $Y = \{y : 2 \leq y \leq 3\}$  – отрезок от 2 до 3,  
Пусть  $x = 1, y = 2$ , тогда  $z = \alpha \cdot 1 + (1 - \alpha) \cdot 2 = 2 - \alpha \notin X \cup Y$  при  $\alpha = 0.5$
- б)  $X \times Y$ : Сохраняет выпуклость; Док-во:  
Пусть  $a = (x_1, y_1) \in X \times Y, b = (x_2, y_2) \in X \times Y$   
Тогда  $\alpha a + (1 - \alpha)b = (\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2, \alpha y_1 + (1 - \alpha)y_2) \in X \times Y$ , тк  $X$  и  $Y$  выпуклые.
- с)  $aX + bY$ : Сохраняет выпуклость; Док-во:  
Пусть  $x_1, x_2 \in X, y_1, y_2 \in Y$ .  
Тогда  
 $x_3 = \alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2 \in X$ ,  
 $y_3 = \alpha y_1 + (1 - \alpha)y_2 \in Y$ ,  
 $\alpha x_1 + b y_1 \in aX + bY$ ,  
 $\alpha x_2 + b y_2 \in aX + bY$ ,  
 $\alpha(\alpha x_1 + b y_1) + (1 - \alpha)(\alpha x_2 + b y_2) = \alpha \alpha x_1 + (1 - \alpha)\alpha x_2 + \alpha b y_1 + (1 - \alpha)b y_2 = \alpha x_3 + b y_3 \in aX + bY$ .
- д)  $aX$ : Сохраняет выпуклость; Док-во: как частный случай с) при  $b = 0$ .
- е)  $X^c$ : Не сохраняет выпуклость; Контрпример:  
Пусть  
 $X = [0; 1]$  – отрезок от 0 до 1,  
Тогда  
 $X^c = (-\infty; 0) \cup (1; \infty)$ ,  
при  $x = -1 \in X^c, y = 2 \in X^c$ ,  
 $z = \alpha \cdot -1 + (1 - \alpha) \cdot 2 = 2 - 3\alpha \notin X^c$  при  $\alpha = 0.5$

### 2. Матрично-векторное дифференцирование (3 балла)

1.  $f(x) = \log(x^T A x)$ :  
 $d(x^T A x) = \langle (A + A^T)x, dx \rangle$  – док-во на лекции.  
 $df(x) = d(\log(x^T A x)) = \frac{d(x^T A x)}{x^T A x} = \frac{\langle (A + A^T)x, dx \rangle}{x^T A x}$ ,  
 $\nabla f(x) = \frac{(A + A^T)x}{x^T A x}$ .  
Следовательно, правильный вариант b.
2.  $f(x) = \frac{1}{p} \|x\|_2^p, p > 1$ :  
 $d\|x\|_2 = \|x\|_2^{-1} \langle x, dx \rangle$  – док-во на лекции.  
 $df(x) = \|x\|_2^{p-1} d\|x\|_2 = \|x\|_2^{p-2} \langle x, dx \rangle$ ,

$$\begin{aligned}
\nabla f(x) &= \|x\|_2^{p-2} x. \\
d^2 f(x) &= d(\|x\|_2^{p-2} \langle x, dx_1 \rangle) = \\
&\{\text{По правилу Лейбница}\} \\
&= d(\|x\|_2^{p-2}) \langle x, dx_1 \rangle + \|x\|_2^{p-2} d(\langle x, dx_1 \rangle) = (p-2) \|x\|_2^{p-3} \|x\|_2^{-1} \langle x, dx_2 \rangle \langle x, dx_1 \rangle + \\
&\|x\|_2^{p-2} \langle dx_2, dx_1 \rangle = \langle ((p-2) \|x\|_2^{p-4} x x^T + \|x\|_2^{p-2} I_n) dx_1, dx_2 \rangle, \\
\nabla^2 f(x) &= ((p-2) \|x\|_2^{p-4} x x^T + \|x\|_2^{p-2} I_n).
\end{aligned}$$

Следовательно, правильные варианты: b, e.

3.  $f(x) = \frac{1}{n} \sum \log(1 + e^{a_i^T x}) + \frac{\mu}{2} \|x\|_2^2$ :  
 $\nabla \frac{\mu}{2} \|x\|_2^2 = \mu \nabla \frac{1}{2} \|x\|_2^2 = \mu I_n$  – как частный случай 2 при  $p = 2$ .  
 $\sigma(x)$  – сигмоида,  $\sigma'(x) = \sigma(x)(1 - \sigma(x))$ .  
 $d\langle a, x \rangle = \langle a, dx \rangle$  – док-во на лекции.  
 $d \log(1 + e^{ax}) = \frac{d(1+e^{ax})}{1+e^{ax}} = \frac{e^{ax} \langle a, dx \rangle}{1+e^{ax}} = \sigma(ax) \langle a, dx \rangle$ .  
 $d^2 \log(1 + e^{ax}) = d\sigma(ax) \langle a, dx_1 \rangle = \sigma(ax)(1 - \sigma(ax)) \langle a, dx_2 \rangle \langle a, dx_1 \rangle =$   
 $\langle (\sigma(ax)(1 - \sigma(ax)) aa^T) dx_1, dx_2 \rangle$ ,  
 $\nabla^2 \log(1 + e^{ax}) = \sigma(ax)(1 - \sigma(ax)) aa^T$ .  
 $\nabla^2 f(x) = \frac{1}{n} \sum \sigma(ax) aa^T - \sigma^2(ax) aa^T + \mu I_n = \frac{1}{n} \sum \frac{e^{ax}}{1+e^{ax}} aa^T - \frac{e^{2ax}}{(1+e^{ax})^2} aa^T +$   
 $\mu I_n$ .  
Следовательно, не верно.

### 3. Выпуклые функции (3 балла)

- (a)  $f(x) = \sum e^{x_i}$ ; Док-во:  
 $e^x$  – выпукла, тк  $(e^x)'' = e^x > 0$ .  
 $f(x)$  – выпукла, как сумма выпуклых функций.
- (b)  $f(x) = \frac{\|Ax-b\|^2}{1-\|x\|^2}, x \in \{x : \|x\|^2 < 1\}$ ; Док-во:  
 $\|Ax-b\|$  – выпукла как аффинная подстановка в выпуклую функцию (норма выпукла, док-во на лекции), неотрицательна по свойству нормы, бесконечно дифференцируема.  
 $1 - \|x\|^2$  – вогнута, тк норма выпукла, но после умножения на -1 становится вогнутой, положительна по условию.  
 $f(x)$  – выпукла, как частный случай (c).
- (c)  $F(x) = \frac{f^2(x)}{g(x)}$ ,  
 $f(x)$  – выпукла, неотрицательна, дважды дифф-ма,  
 $g(x)$  – вогнута, положительна;  
Док-во:  
 $F(\alpha x + (1-\alpha)y) = \frac{(f(\alpha x + (1-\alpha)y))^2}{g(\alpha x + (1-\alpha)y)} \leq \frac{(\alpha f(x) + (1-\alpha)f(y))^2}{\alpha g(x) + (1-\alpha)g(y)}$   
{По нер-ву Коши-Буняковского [https://en.wikipedia.org/wiki/Sedrakyan%27s\\_inequality](https://en.wikipedia.org/wiki/Sedrakyan%27s_inequality)}  
 $\leq \alpha \frac{f^2(x)}{g(x)} + (1-\alpha) \frac{f^2(y)}{g(y)}$ , функция  $F(x)$  выпукла.
- (d)  $aX$ :

- (е)  $f(x) = \sum w_i \ln(1 + e^{a_i^T x}) + \frac{\mu}{2} \|x\|_2^2$ ,  $\mu, w_i > 0$ ; Док-во:  
 $(\ln(1 + e^x))'' = \frac{e^x}{(1+e^x)^2} > 0$ , следовательно функ-я выпукла.  
 $a_i^T x$  – скалярное произведение выпукло (док-во на лекции).  
 $\ln(1 + e^{a_i^T x})$  – выпукла как суперпозиция выпуклых функ-й.  
 $\|x\|_2^2$  – выпукла (док-во на лекции).  
 $f(x)$  – выпукла как сумма выпуклых функций с полож. весами.
- (ф)  $f(x) = \ln \sum e^{\max\{0, x_i\}^2}$ ; Док-во:  
 $\max\{0, x_i\}$  – выпукла как максимум выпуклых функ-й.  
 $x^2$  – выпукла, тк вторая производная неотрицательна.  
 $g(\alpha x + (1 - \alpha)y) = \ln \sum e^{\alpha x_i + (1 - \alpha)y_i} = \ln \sum (e^{x_i})^\alpha (e^{y_i})^{1 - \alpha}$   
По нер-ву Гельдера при  $p = \frac{1}{\alpha}, q = \frac{1}{1 - \alpha}$   
 $\leq \alpha \ln \sum e^{x_i} + (1 - \alpha) \ln \sum e^{y_i} = g(x)$  выпукла.  
 $f(x)$  – выпукла как суперпозиция выпуклых функ-й.

**4. (1 балл) Посчитайте субдифференциал функции  $f(x) = |c^T x|$ ,  $x \in R^n$**

Аналогично примеру из лекции с функцией  $f(x) = \sum_1^m |a^T x - b|$ :  
 $f(x) = |c^T x| = \max\{c^T x, -c^T x\}$  – выпуклая функ-я.

$$\partial f(x) = \begin{cases} c, & \text{if } c^T x > 0. \\ -c, & \text{if } c^T x < 0. \\ [-c, c] - \text{выпуклая оболочка } -c \text{ и } c & \text{if } c^T x = 0. \end{cases} \quad (1)$$

**5. (1 балл) Посчитайте субдифференциал функции  $f(x) = \|x\|_1$ ,  $x \in R^n$**

Аналогично примеру из лекции с функцией  $f(x) = \sum_1^m |a^T x - b|$ :  
 $e_i$  – нулевой вектор с 1 на  $i$ -м месте.  
 $f(x) = \|x\|_1 = \sum |x_i| = \sum |e_i^T x| = \sum \max\{e_i^T x, -e_i^T x\}$  – выпуклая функ-я.

$$\partial |e_i^T x| = \begin{cases} e_i, & i \in \{i : e_i^T x > 0\} = I_+(x). \\ -e_i, & i \in \{i : e_i^T x < 0\} = I_-(x). \\ [-e_i, e_i] - \text{вып. оболочка} & i \in \{i : e_i^T x = 0\} = I_0(x). \end{cases} \quad (2)$$

$$\partial f(x) = \sum_{i \in I_+(x)} e_i - \sum_{i \in I_-(x)} e_i + \sum_{i \in I_0(x)} [-e_i, e_i].$$

**6. (1 балл) Определите константы  $\mu$  и  $L$  для функции  $f(x) = \|x\|_2^2$**

$f(x) = \|x\|_2^2 = x^T x$ ,  
 $\nabla f(x) = 2x$  – док-во на лекции.  
 $\|\nabla f(x) - \nabla f(y)\| = 2\|x - y\|$  – получаем по определению  $L = 2$ .  
Для определения  $\mu$  используем Теорему 6 из лекции 2:  
 $\langle \nabla f(x) - \nabla f(y), x - y \rangle = 2\langle x - y, x - y \rangle = 2\|x - y\|^2$  – получаем  $\mu = 2$ .