

הלק תיאורטי

1. Let $f_1, \dots, f_m : C \rightarrow \mathbb{R}$ be a set of convex functions and $\gamma_1, \dots, \gamma_m \in \mathbb{R}_+$. Prove from definition that $g(\mathbf{u}) = \sum_{i=1}^m \gamma_i f_i(\mathbf{u})$ is a convex function.

(נניח להוכיח כי $g(u)$ היא פונקציה קמורה כאשר f_i

$i \in [m]$ f_i פונ' קמורה $\gamma_i \geq 0$ מספר ממשי חיובי לכל $i \in [m]$

(בהינתן שמיניקס $\gamma_i > 0$ לכל $i \in [m]$ אז $f_i(u)$ קמורה

שהכי מוכר $f(\alpha v + (1-\alpha)u) \leq \alpha f(v) + (1-\alpha)f(u)$

ואם נכפול בקבוצ האט' ישנו ולין

$$\begin{aligned} g(\alpha v + (1-\alpha)u) &\leq \sum_{i=1}^m \gamma_i f_i(\alpha v + (1-\alpha)u) \leq \\ &\leq \sum_{i=1}^m \gamma_i (\alpha f_i(v) + (1-\alpha)f_i(u)) = \alpha \sum_{i=1}^m \gamma_i f_i(v) + (1-\alpha) \sum_{i=1}^m \gamma_i f_i(u) = \\ &= \alpha g(v) + (1-\alpha)g(u) \end{aligned}$$

2. Give a counterexample for the following claim: Given two functions $f, g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, define a new function $h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ by $h = f \circ g$. If f and g are convex then h is convex as well.

קונטרא (נגד): $g(x) = x^2, f(x) = -x$ שני הפונקציות קמורות

אבל $h(x) = -x^2$ שהיא מהיכרה אינה קמורה

3. Let $f : C \rightarrow \mathbb{R}$ be a function defined over a convex set C . Prove that f is convex iff its epigraph is a convex set, where $\text{epi}(f) = \{(u, t) : f(u) \leq t\}$.

נניח ש- f קמורה ונראה ש $\text{epi}(f)$ סט קמור

נניח שיש לנו שתי נקודות $(a, b), (c, d) \in \text{epi}(f)$

אז לכל $\lambda \in (0, 1)$ נקבל

$$\lambda(a, b) + (1-\lambda)(c, d) \in \text{epi}(f) \quad \text{כי} \quad f(a) \leq b \quad \text{וכי} \quad f(c) \leq d$$

$$f(\lambda a + (1-\lambda)c) \leq \lambda f(a) + (1-\lambda)f(c) \leq$$

$$\lambda b + (1-\lambda)d$$

כלומר $(\lambda a + (1-\lambda)c, \lambda b + (1-\lambda)d) \in \text{epi}(f)$

כלומר לכל $\alpha \in [0, 1]$ נקבל $(x, y), (z, t) \in \text{epi}(f)$

$$\alpha(x, y) + (1-\alpha)(z, t) = (\alpha x + (1-\alpha)z, \alpha y + (1-\alpha)t) \in \text{epi}(f)$$

$$f(\alpha x + (1-\alpha)z) \leq \alpha y + (1-\alpha)t$$

$$\text{כלומר} \quad t = f(z), \quad y = f(x)$$

$$f(\alpha x + (1-\alpha)z) \leq \alpha f(x) + (1-\alpha)f(z)$$

כלומר f קונבex.

4. Let $f_i : V \rightarrow \mathbb{R}, i \in I$. Let $f : V \rightarrow \mathbb{R}$ given by

$$f(u) = \sup_{i \in I} f_i(u).$$

If f_i are convex for every $i \in I$, then f is also convex.

כלומר $\text{epi}(f) = \bigcap_{i \in I} \text{epi}(f_i)$ כי

זה מוכיח ב- $\sup f_i(u)$ פונקציה קמורה

לחיתוך אם $(a, b) \in \text{epi}(\sup f_i(u))$ אז $f(u) \leq b$

$$(a, b) \in \text{epi}(f_i) \Leftrightarrow \forall i \in I \quad f_i(u) \leq b \Leftrightarrow$$

אם p נקודה $\text{epi}(f) = \bigcap_{i \in I} \text{epi}(f_i)$ קמור כי חיתוך

של סגור קמורים הוא קמור

5. Given $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$ and $y \in \{\pm 1\}$. Show that the hinge loss is convex in \mathbf{w}, b . That is, define

$$f(\mathbf{w}, b) := \ell_{\mathbf{x}, y}^{\text{hinge}}(\mathbf{w}, b) = \max(0, 1 - y(\mathbf{x}^\top \mathbf{w} + b))$$

and show that f is convex in \mathbf{w}, b .

ראינו ש- pointwise-max קמורה כלומר בהנחה

שהפונקציות $0-1-y(\mathbf{w}^\top \mathbf{x} + b)$ קמורות

$$\max(0, 1 - y(\mathbf{w}^\top \mathbf{x} + b)) \text{ קמורה}$$

ונקבין שהפונקציה 0 קמורה כי היא לנייטרלית

1- $1-y(\mathbf{w}^\top \mathbf{x} + b)$ קמורה כי היא חסמה על פונקציה אפסית

6. Deduce some sub-gradient of the hinge loss function $g \in \partial \ell_{\mathbf{x}, y}^{\text{hinge}}(\mathbf{w}, b)$.

נקבין כי $\ell_{\mathbf{x}, y}^{\text{hinge}}$ דיפרנציאבילית לכל \mathbf{w}, b שבה מקיימים

$$y(\mathbf{x}^\top \mathbf{w} + b) = 1$$

אם $y(x^t w + b) \geq 1$ אז (w, b) בסדר

: אם $y(x^t w + b) < 1$ אז $0 \in \partial \ell_{x,y}^{\text{hinge}}(w, b)$ -c

$$\ell_{x,y}^{\text{hinge}}(w, b) = 1 - y(x^t w + b) = 1 - yx^t w - yb \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \partial \ell_{x,y}^{\text{hinge}}(w, b) = \left(\frac{\partial}{\partial w}, \frac{\partial}{\partial b} \right) = (-yx, -y)$$

$$g = \begin{cases} 0 & y(x^t w + b) \geq 1 \\ (-yx, -y) & y(x^t w + b) < 1 \end{cases}$$

7. Let $f_1, \dots, f_m : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ be a set of convex functions and $g_k \in \partial f_k(x)$ for all $k \in [m]$ be sub-gradients of these functions. Define $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ by $f(x) = \sum_{i=1}^m f_i(x)$. Show that $\sum_k g_k \in \partial \sum_k f_k(x)$.

: $u \in \mathbb{R}^d$ אז $i \in [m]$ אז $f_i(u) \geq f_i(x) + \langle g_i, u - x \rangle$

$$f_i(u) \geq f_i(x) + \langle g_i, u - x \rangle$$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^m f_i(u) \geq \sum_{i=1}^m f_i(x) + \langle \sum_{i=1}^m g_i, u - x \rangle$$

$$\sum_k g_k \in \partial \sum_k f_k(x) \quad \leftarrow \text{מכאן}$$

8. Let $S = \{(x_i, y_i)\}_{i=1}^m \subseteq \mathbb{R}^d \times \{\pm 1\}$ be a sample and define $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ by:

$$f(w, b) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \ell_{x_i, y_i}^{\text{hinge}}(w, b) + \frac{\lambda}{2} \|w\|^2$$

Find a sub-gradient of f for any w .

$$g = \begin{cases} 0 & y_i(x_i^t w + b) \geq 1 \\ (-y_i x_i, -y_i) & y_i(x_i^t w + b) < 1 \end{cases}$$

$$g_i \in \partial \ell_{x_i, y_i}^{\text{hinge}}(w, b) \quad \text{for } \ell_{x_i, y_i}$$

$$: \ell_{x_i, y_i} \neq \text{linear}$$

$$\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m g_i + \lambda(w, b) \in \partial \left(\frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \ell_{x_i, y_i}^{\text{hinge}}(w, b) + \frac{\lambda}{2} \|w\|^2 \right)$$