

Zobecnění konvexních funkcí

Samir Bessiso

12. března 2020

Osnova

- 1 Základní pojmy
- 2 Motivace
- 3 Zobecnění konvexních funkcí
- 4 Jak to chci napsat?

Základní definice

Definice

Množina $M \subset \mathbb{R}^k$ je konvexní

\Leftrightarrow

$$\forall x, y \in M \forall \lambda \in [0, 1] : \lambda x + (1 - \lambda)y \in M$$







Definice

Funkce $f : \mathbb{R}^k \rightarrow [-\infty, \infty]$ je konvexní

\Leftrightarrow

Množina $\text{epi } f := \{(x, y) \in \mathbb{R}^{k+1} \mid f(x) \leq y\}$ je konvexní.

Komentář 1

- Příklady konvexních množin :  ,  ,  .
- Příklady nekonvexních množin :  ,  ,  .
- Je-li f definována pouze na $S \subsetneq \mathbb{R}^k$, můžeme ji dodefinovat na \mathbb{R}^k následovně:

$$f(x) = \begin{cases} f(x), & x \in S, \\ \infty, & x \notin S. \end{cases}$$

A (ne)konvexita funkce f zůstane zachována.

Pěkné vlastnosti

- Průnik konvexních množin je konvexní množina

Je-li f konvexní funkce na množině \mathbb{R}^k , pak

- $\forall \alpha \in \mathbb{R} : S_\alpha = \{x \in \mathbb{R}^k \mid f(x) \leq \alpha\}$ je konvexní množina.
- Lokální minimum f je i globální minimum f 😊
- Nabývá-li f pouze hodnot z $(-\infty, \infty]$, pak je konvexní

\Leftrightarrow

$$\forall x, y \in S \quad \forall \lambda \in [0, 1] : f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y).$$

Komentář 2

Množině $S_\alpha = \{x \in \mathbb{R}^k \mid f(x) \leq \alpha\}$ se v anglické literatuře říká "sublevel set", český překlad jsem nenašel, tak jí budu říkat dolní úroňová množina (pro množinu $\{x \in \mathbb{R}^k \mid f(x) = \alpha\}$ je český překlad úroňová množina).

Matematická optimalizace

Úloha matematické optimalizace :

- Máme $A \subset \mathbb{R}^k$ a funkci $f : A \rightarrow \mathbb{R}$, chceme najít $\min_{x \in A} f(x)$.
- Typicky $A = \bigcap_{i=1}^n \{x \in \mathbb{R}^k \mid g_i(x) \text{ relace}_i c_i\}$, kde $g_1, \dots, g_n : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, $\text{relace}_i \in \{\leq, \geq, =\}$ a $c_i \in \mathbb{R}$.

Konvexní optimalizace

Úloha konvexní optimalizace:

$$\begin{aligned} \min_x \quad & f(x) \\ \text{s.t.} \quad & g_i(x) \leq 0, \quad i \in \{1, \dots, n\}, \\ & h_j(x) = 0, \quad j \in \{1, \dots, m\}. \end{aligned}$$

Kde funkce $f, g_1, \dots, g_k : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ jsou konvexní a $h_1, \dots, h_m : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ jsou afinní.

Komentář 3

s.t. je zkratka pro "subject to", to znamená, že námi hledané x musí splňovat všechny nerovnice pro g_i a rovnice pro h_j . Množina

$$\bigcap_{i=1}^n \{x \in \mathbb{R}^k \mid g_i(x) \leq 0\} \cap \bigcap_{j=1}^m \{x \in \mathbb{R}^k \mid h_j(x) = 0\}$$

je konvexní. Konvexita $\bigcap_{i=1}^n \{x \in \mathbb{R}^k \mid g_i(x) \leq 0\}$ plyne z pěkných

vlastností konvexity, konvexita $\bigcap_{j=1}^m \{x \in \mathbb{R}^k \mid h_j(x) = 0\}$ plyne z

toho, že se jedná o průnik nadrovin v \mathbb{R}^k , přičemž nadrovina je konvexní množina. V konvexní optimalizaci tedy hledáme minimum konvexní funkce na konvexní množině.

Kvazikonvexní funkce I

Je konvexita nutná k vlastnosti $(:)$? Ne \rightarrow zobecnění konvexních funkcí.

Definice

Funkce f je kvazikonvexní na konvexní množině A

\Leftrightarrow

$$\forall \lambda \in [0, 1] \forall x, y \in A : f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \max \{f(x), f(y)\}.$$

Kvazikonvexní funkce II

Věta

Funkce f je kvazikonvexní

\Leftrightarrow

$\forall \alpha \in \mathbb{R} : S_\alpha = \{x \in S \mid f(x) \leq \alpha\}$ je konvexní množina.

Věta

Charakteristika diferencovatelných kvazikonvexních funkcí

Bud' $\emptyset \neq S \subset \mathbb{R}^k$ konvexní otevřená množina a $f : S \rightarrow \mathbb{R}$ diferencovatelná na S . Pak f je kvazikonvexní

\Leftrightarrow

$\forall x, y \in S : \nabla f(x)^t(y - x) > 0 \Rightarrow f(y) > f(x).$

Pseudokonvexní funkce

Definice

Bud' $\emptyset \neq S \subset \mathbb{R}^k$ konvexní otevřená množina a $f : S \rightarrow \mathbb{R}$ diferencovatelná na S . Pak f je pseudokonvexní

$$\Leftrightarrow \forall x, y \in S : \nabla f(x)^t (y - x) \geq 0 \Rightarrow f(y) \geq f(x).$$

Platí

$$\begin{array}{c} \{\text{Diferencovatelné konvexní funkce}\} \\ \subset \\ \{\text{Pseudokonvexní funkce}\} \\ \subset \\ \{\text{Diferencovatelné kvazikonvexní funkce}\} \end{array}$$

Komentář 4

- Inkluze $\{\text{Konvexní funkce}\} \subset \{\text{Kvazikonvexní funkce}\}$ je pěkně vidět z jejich vztahu k dolním úrovnovým množinám.
- Inkluze $\{\text{Pseudokonvexní funkce}\} \subset \{\text{Diferencovatelné kvazikonvexní funkce}\}$ je vidět z definice pseudokonvexní funkce a věty Charakterizace diferencovatelných kvazikonvexních funkcí.
- Inkluze $\{\text{Diferencovatelné konvexní funkce}\} \subset \{\text{Pseudokonvexní funkce}\}$ plyne z toho, že pro diferencovatelné konvexní funkce platí

$$f(y) \geq \nabla f(x)^t(y - x) + f(x).$$

Cíl mojí bakalářky

Představuji si, že se moje bakalářka bude skládat ze tří částí, struktura bude podobná, jako je struktura této prezentace:

- Klasická konvexita

V této části zopakuju věci které už jsme někdy probíraly a připravím si užitečný tvrzení do dalších částí.

- Zobecnění konvexních funkcí

Tato část bude nejdelší a bude se věnovat vlastnostem zobecněných konvexních funkcí. Očekávám, že budu víceméně jen opisovat věty a dávat je do souvislostí.

- Aplikace získaných znalostí na nějaký problém

Závěr

Děkuji za pozornost a přeji pevné zdraví :)

