

演習問題

山下信雄

2018年7月25日

1 モデル化

問1 (support vector machine)

特徴ベクトル $x^i \in R^n$ とクラス $y_i \in \{-1, +1\}$ のデータペア (x^i, y_i) が m 個与えられているとする。このとき $y_i = +1$ であれば $f(x^i) \geq 1$, $y_i = -1$ であれば $f(x^i) \leq -1$ となる関数 $f: R^n \rightarrow R$ を求めたい。 f が 1 次関数, つまり $w \in R^n, b \in R$ を用いて $f(x) = w^\top x + b$ とあらわされているとする。このとき, 最適化問題

$$\begin{aligned} \min \quad & C \sum_{i=1}^m \max\{0, 1 - y_i(w^\top x^i + b)\} + \frac{1}{2} \|w\|^2 \\ \text{subject to} \quad & w \in R^n, b \in R \end{aligned} \quad (1)$$

の最適解 (w, b) によって, f を推定することを考える。ただし, C は正の定数である。

- (i) 関数 $g: R^m \rightarrow R$ を $g(z) = \sum_{i=1}^m \max\{0, z_i\}$ と定義する。 g がゲージ関数であることを示せ。
- (ii) $w \in R^n$ と $t \in R$ の不等式制約 $\frac{1}{2} \|w\|^2 \leq t$ を 2 次錐制約で表せ。
- (iii) 問題 (1) を一般化ゲージ最適化問題に定式化せよ。

問2 (bilevel programming) 次の 2 段階最適化問題を考える。

$$\begin{aligned} \min \quad & a^\top x + b^\top y \\ \text{subject to} \quad & \|x\|_\infty \leq 1 \\ & y \in S(x) \end{aligned} \quad (2)$$

ただし, $a \in R^n, b \in R^m$ は与えられた定数ベクトルであり, $S(x)$ は x をパラメータとした次の最適化問題の解集合である。

$$\begin{aligned} \min_y \quad & \frac{1}{2} y^\top M y + q^\top y \\ \text{subject to} \quad & A y + B x \leq c \end{aligned} \quad (3)$$

ここで, M は $m \times m$ の半正定値対称行列であり, $A \in R^{\ell \times m}, B \in R^{\ell \times n}, q \in R^m, c \in R^\ell$ は定数行列あるいは定数ベクトルである。

- (i) 問題 (3) の Karush-Kuhn-Tucker 条件を書け。
- (ii) 問題 (2) を一般化ゲージ最適化問題に定式化せよ。

2 ゲージ関数

問3 (submodular 関数の Lovász 拡張) $V = \{1, 2, \dots, n\}$ とし, 関数 $f : 2^V \rightarrow R$ を $f(\emptyset) = 0$ である submodular 関数とする. 次の関数 $\hat{f} : R^n \rightarrow R$ を f の Lovász 拡張という.

$$\hat{f}(x) = \sum_{k=1}^n x_{j_k} [f(\{j_1, \dots, j_k\}) - f(\{j_1, \dots, j_{k-1}\})]$$

ただし, x_{j_k} は $x_{j_1} \geq x_{j_2} \geq \dots \geq x_{j_n}$ となるように並び替えられた x の成分である.

(i) \hat{f} が正斉次であることを示せ.

以下では, f は次の性質を満たすとする.

$$A \subseteq B \subseteq V \implies f(A) \leq f(B)$$

(ii) \hat{f} は $R_+^n = \{x \mid x \geq 0\}$ 上で非負であることを示せ.

(iii) $\hat{f} + \delta_{R_+^n}$ はゲージ関数であることを示せ. ここで, $\delta_{R_+^n}$ は R_+^n の標示関数である. また, \hat{f} が凸関数であることは既知としてよい.

問4 (ゲージ関数の共役関数) $f : R^n \rightarrow R \cup \{\infty\}$ をゲージ関数とし, f の共役関数を f^* , 極関数を f° とする.

(i) $f^*(0) = 0$ であり, 任意の $y \in R^n$ に対して $f^*(y) \geq 0$ であることを示せ.

(ii) $f^\circ(y) \leq 1$ である y に対して, $f^*(y) = 0$ となることを示せ.

(iii) $f^\circ(y) > 1$ である y に対して, $f^*(y) = +\infty$ となることを示せ. (ヒント: $f^\circ(y) > 1$ より $f(x) \leq 1$ かつ $\langle x, y \rangle > 1$ となる x が存在する.)

問5 (ノルムの和の極関数) $f_1 : R^n \rightarrow R$ と $f_2 : R^n \rightarrow R$ を適当なノルムとする. このとき, f_1 と f_2 の和の共役関数 $(f_1 + f_2)^*$ は

$$(f_1 + f_2)^*(y) = \inf\{f_1^*(u) + f_2^*(v) \mid y = u + v\}$$

となることが知られている. 以下の問いに答えよ. (講演当日の問題では, 前提知識が必要でしたので, 少し易しくしました.)

(i) $g_1 : R^n \rightarrow R \cup \{\infty\}$ と $g_2 : R^n \rightarrow R \cup \{\infty\}$ を $g_1(0) = g_2(0) = 0$ で非負な正斉次関数とする. 集合 $D_1, D_2 \subseteq R^n$ を $D_1 = \{y \mid g_1(y) \leq 1\}$, $D_2 = \{y \mid g_2(y) \leq 1\}$ と定義する. $D_1 = D_2$ であれば $g_1 = g_2$ となることを示せ.

(ii) 以下の式が成り立つことを示せ.

$$(f_1 + f_2)^*(y) = \begin{cases} 0 & \text{if there exist } u \text{ and } v \text{ such that } y = u + v, f_1^\circ(u) \leq 1, f_2^\circ(v) \leq 1 \\ +\infty & \text{otherwise} \end{cases}$$

(iii) f_1 と f_2 の和の極関数 $(f_1 + f_2)^\circ$ は次式で与えられることを示せ.

$$(f_1 + f_2)^\circ(y) = \inf\{\max\{f_1^\circ(u), f_2^\circ(v)\} \mid y = u + v\}$$

3 双対問題

問 6 (second-order cone programming) 次の 2 次錐計画問題を考える。

$$\begin{aligned} \min \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{subject to} \quad & Ax = b \\ & x \in K^n \end{aligned}$$

ただし, $c \in R^n$, $A \in R^{m \times n}$, $b \in R^m$, $K^n = \left\{ x \in R^n \mid x_1 \geq \sqrt{\sum_{i=2}^n x_i^2} \right\}$ である。

- (i) 標示関数を用いなくて, 2 次錐計画問題を一般化ゲージ最適化問題に定式化せよ。
- (ii) (i) で定式化した問題の双対問題 (D_M) から, 以下の 2 次錐計画問題の双対問題を導出せよ。

$$\begin{aligned} \max \quad & \langle b, w \rangle \\ \text{subject to} \quad & c - A^\top w \in K^n \end{aligned}$$

問 7 (双対問題の双対問題) 一般化ゲージ最適化問題の双対問題 (D_M) の双対問題 (D_M) が以下のように表されることを示せ。

$$\begin{aligned} \min_{x,y} \quad & \langle c, x \rangle + \langle d, y \rangle \\ \text{subject to} \quad & Ax + By = b \\ & Hx + Ky \geq e \\ & \Phi(x) \leq y \end{aligned}$$