

1 1

$$f(x_1, x_2) = |x_1| + 2|x_2|$$

在 $x = (1, 0)$ 处, 给定方向 $g = (1, 2)$

$$|y_1| + 2|y_2| \geq 1 + g^T \cdot (y_1 - 1, y_2)^T = y_1 + 2y_2$$

所以 g 是 f 在 $(1, 0)$ 处的一个次梯度。

$$\begin{aligned} f'(x; -g) &= \inf_{\alpha > 0} \frac{f(x + \alpha y) - f(x)}{\alpha} \\ &= \inf_{\alpha > 0} \frac{|1 - \alpha| + 4|\alpha| - 1}{\alpha} \\ &= 3 \end{aligned}$$

所以 $-g$ 不是 f 在 $(1, 0)$ 处的下降方向。

2 2

如果 $\hat{x} \in \text{int}C$, $f(\hat{x}) = 0$, $\partial f(\hat{x}) = \nabla f(\hat{x}) = 0$ 。

如果 $\hat{x} \notin C$, 取 \hat{y} 为 \hat{x} 在 C 上的投影, 即 $\hat{y} = \mathcal{P}_C(\hat{x})$, $f(\hat{x}) = \|\hat{x} - \hat{y}\|_2 = \|\hat{x} - \mathcal{P}_C(\hat{x})\|_2$

$$\begin{aligned} f^2(x) &= (x - \mathcal{P}_C(x))^T (x - \mathcal{P}_C(x)) \\ f(x) \nabla f(x) &= x - \mathcal{P}_C(x) \\ \partial f(\hat{x}) = \nabla f(x) &= \frac{x - \mathcal{P}_C(x)}{\|x - \mathcal{P}_C(x)\|_2} \end{aligned}$$

如果 $\hat{x} \in \partial C$, $f(\hat{x}) = 0$, 对于次梯度 g 需要满足

$$f(y) \geq f(\hat{x}) + g^T(y - \hat{x}), \forall y$$

如果 $y \in C$, 有 $g^T(y - \hat{x}) \leq 0$ 。如果 $y \notin C$, 有 $\|\hat{x} - y\|_2 \geq g^T(y - \hat{x})$, 即 $\|g\|_2 \leq 1$ 。当 g 为零向量时, 满足以上条件, 也就是说零向量是 $\hat{x} \in \partial C$ 时的一个次梯度。 f 在此处的次微分为 $\{g \mid \|g\|_2 \leq 1, g^T(y - \hat{x}) \leq 0, \forall y \in C\}$ 。

综上所述, f 在 \hat{x} 处的次梯度为:

$$\begin{cases} 0 & , f(\hat{x}) = 0 \\ \frac{\hat{x} - \mathcal{P}_C(\hat{x})}{\|\hat{x} - \mathcal{P}_C(\hat{x})\|_2} & , f(\hat{x}) > 0 \end{cases}$$

f 在 \hat{x} 处的次微分为

$$\partial f = \begin{cases} \{0\} & , f(\hat{x}) = 0, \hat{x} \in \text{int}C \\ \{g \in \mathbb{R}^n \mid \|g\|_2 \leq 1, g^T(y - \hat{x}) \leq 0, \forall y \in C\} & , f(\hat{x}) = 0, \hat{x} \notin \text{int}C \\ \left\{ \frac{\hat{x} - \mathcal{P}_C(\hat{x})}{\|\hat{x} - \mathcal{P}_C(\hat{x})\|_2} \right\} & , f(\hat{x}) > 0 \end{cases}$$