

## Série d'exercices 3

Mars 2020

Convexity

### Convex sets

#### Exercice 1 Hyperplans et demi-plans

- Quelle est la distance entre deux hyperplans parallèles  $\{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{a}^T \mathbf{x} = b_1\}$  et  $\{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{a}^T \mathbf{x} = b_2\}$  ?
- Montrer que l'ensemble des points qui sont plus proches de  $\mathbf{a}$  que de  $\mathbf{b}$  (au sens de la norme euclidienne) est un demi-plan (Description de Voronoi).

#### Exercice 2 polyèdres

Dites lesquels parmi les ensembles suivants sont des polyèdres. Le cas échéant, exprimer  $S$  sous la forme  $S = \{\mathbf{x} \mid A\mathbf{x} \leq \mathbf{b}, C\mathbf{x} = \mathbf{d}\}$ .

- $S_1 = \left\{ y_1 \mathbf{a}_1 + y_2 \mathbf{a}_2 \mid -1 \leq y_1, y_2 \leq 1 \right\}$ , où  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2 \in \mathbb{R}^n$ .
- $S_2 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{x} \succeq 0, \mathbf{1}^T \mathbf{x} = 1, \mathbf{a}^T \mathbf{x} = b_1, \sum_{i=1}^n x_i a_i^2 = b_2 \right\}$ , où  $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$  et  $b_1, b_2 \in \mathbb{R}$ .
- $S_3 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{x} \succeq 0, \mathbf{x}^T \mathbf{y} \leq 1, \forall \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n, \|\mathbf{y}\|_2 = 1 \right\}$ .
- $S_4 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{x} \succeq 0, \mathbf{x}^T \mathbf{y} \leq 1, \forall \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n, \|\mathbf{y}\|_1 = 1 \right\}$ .

#### Exercice 3

Examiner la convexité des ensembles suivants.

- $S_1 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \alpha \leq \mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq \beta \right\}$ .
- $S_2 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \alpha_i \leq x_i \leq \beta_i, i = 1, \dots, n \right\}$  (Rectangle).
- $S_3 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \mathbf{a}_1^T \mathbf{x} \leq b_1, \mathbf{a}_2^T \mathbf{x} \leq b_2 \right\}$ .
- $S_4 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\| \leq \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|, \forall \mathbf{y} \in S \right\}$ , avec  $S \subset \mathbb{R}^n$ .
- $S_5 = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \mid \text{dist}(\mathbf{x}, S) \leq \text{dist}(\mathbf{x}, T) \right\}$ , avec  $S, T \subset \mathbb{R}^n$ .

#### Exercice 4

Montrer que si  $S_1$  et  $S_2$  sont deux ensembles convexes de  $\mathbb{R}^{m \times n}$ , alors il en est de même pour leurs sommes partielles :

$$S = \left\{ (x, y_1 + y_2) \mid x \in \mathbb{R}^m, y_1, y_2 \in \mathbb{R}^n, (x, y_1) \in S_1, (x, y_2) \in S_2 \right\}.$$

### Exercice 5

- On suppose que  $C$  et  $D$  sont deux parties différentes de  $\mathbb{R}^n$ . On considère l'ensemble  $A = \{(\mathbf{a}, b) \in \mathbb{R}^{n+1}, \mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b, \forall \mathbf{x} \in C, \text{ et } \mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b, \forall \mathbf{x} \in D\}$ . Montrer que  $A$  est un cône convexe.
- Donner un exemple de deux ensembles convexes fermés disjoints qui ne peuvent pas être séparés strictement.
- Exprimer l'ensemble convexe fermé  $\{\mathbf{x} \in \mathbb{R}_+^2 | x_1 x_2 \geq 1\}$  comme l'intersection de demi-plans.

### Exercice 6 Fonction support

La fonction support d'un ensemble  $C \subset \mathbb{R}^n$  est définie par

$$S_C(\mathbf{y}) = \sup \left\{ \mathbf{y}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in C \right\}.$$

( $S_C(y)$  peut prendre  $+\infty$ ). On suppose que  $C$  et  $D$  sont deux convexes fermés de  $\mathbb{R}^n$ . Montrer que

$$C = D \iff S_C = S_D.$$

### Exercice 7

Soit  $K^*$  le cône dual d'un cône convexe  $K$ , i.e.,

$$K^* := \left\{ \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n \mid \forall \mathbf{x} \in K : \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle \geq 0 \right\}.$$

Montrer les relations suivantes.

- $K^*$  est un cône convexe.
- $K_1 \subset K_2 \implies K_2^* \subset K_1^*$ .
- $K^*$  est fermé.

## Convex functions

### Exercice 8 Exemples of convex functions

Pour chacune des fonctions suivantes, dites si elle est convexe, concave, quasiconvexe<sup>2</sup>, ou quasiconcave:

$$f_1(x) = e^x - 1 \text{ on } \mathbb{R}, \quad f_2(\mathbf{x}) = x_1 x_2 \text{ on } \mathbb{R}_{++}^2, \quad f_3(\mathbf{x}) = 1/(x_1 x_2) \text{ on } \mathbb{R}_{++}^2,$$

$$f_4(\mathbf{x}) = x_1/x_2 \text{ on } \mathbb{R}_{++}^2, \quad f_5(\mathbf{x}) = x_1^2/x_2 \text{ on } \mathbb{R} \times \mathbb{R}_{++},$$

$$f_6(\mathbf{x}) = x_1^\alpha x_2^{1-\alpha} \text{ on } \mathbb{R}_{++}^2, 0 \leq \alpha \leq 1, \quad f_7(\mathbf{x}) = \left( \sum_{i=1}^n x_i^p \right)^{1/p}, p > 1, p \neq 0.$$

---

<sup>2</sup>l'image inverse de chaque ensemble de la forme  $(-\infty, a)$  est convexe, or;  $\forall x, y \in \text{Set} \lambda \in [0, 1] :$   
 $f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \max \{f(x), f(y)\}.$

### Exercice 9 Norms and Dual Norms

Show that The negative log-determinant function

$$f(X) = -\log(\det(X))$$

is convex on  $\mathbb{S}_{++}^n$ .

### Exercice 10 Inégalité de Jensen

Soit  $f(x)$  une fonction convexe et  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}_+$  des poids vérifiant  $\sum_{j=1}^k w_j = 1$ .

Montrer que pour  $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in \mathbb{R}^n$ :

$$f(\lambda_1 \mathbf{x}_1 + \dots + \lambda_k \mathbf{x}_k) \geq \lambda_1 f(\mathbf{x}_1) + \dots + \lambda_k f(\mathbf{x}_k).$$

### Exercice 11

Soit  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  est convexe, et  $a, b \in \text{dom}(f)$ , avec  $a < b$ .

- Montrer que:  $\forall x \in [a, b] : f(x) \leq \frac{b-x}{b-a} f(a) + \frac{x-a}{b-a} f(b)$ .
- Montrer que:  $\frac{f(x)-f(a)}{x-a} \leq \frac{f(b)-f(a)}{b-a} \leq \frac{f(b)-f(x)}{b-x}$ .
- Supposons que  $f$  est différentiable. Montrer que

$$f'(a) \leq \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \leq f'(b)$$

- Supposons que  $f$  est deux fois différentiable. Montrer que  $f''(a) \geq 0$  et  $f''(b) \geq 0$ .

### Exercice 12

Quand est-ce que l'épigraphe d'une fonction  $f$  est un demi-plan ? cône convexe ? polyèdre ?

### Exercice 13

On suppose que  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est convexe avec  $\text{dom}(f) = \mathbb{R}^n$ , et majorée sur  $\mathbb{R}^n$ . Montrer que  $f$  est constante.

## Convex optimization

### Exercice 14

Montrer que  $\mathbf{x}^* = (1, 1/2, -1)$  est optimal pour le problème

$$\begin{aligned} & \underset{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^3}{\text{minimize}} && f(\mathbf{x}) = (1/2) \mathbf{x}^T P \mathbf{x} + \mathbf{q}^T \mathbf{x} + r \\ & \text{subject to} && -1 \leq x_i \leq 1, i = 1, 2, 3 \end{aligned}$$

où

$$P = \begin{bmatrix} 13 & 12 & -2 \\ 12 & 17 & 6 \\ -2 & 6 & 12 \end{bmatrix}, \quad q = \begin{bmatrix} -22 \\ -14.5 \\ 13 \end{bmatrix}, \quad r = 1.$$