## Optimisation et optimisation numérique TD 1

## Lucie Le Briquer

9 janvier 2018

## Exercice 1 (conditions de convexité)

1. Si f est convexe,  $\forall x, y \in C$ ,  $\forall t \in [0, 1]$ :

$$\underbrace{f(ty + (1-t)x)}_{f(x+t(y-x))} \leqslant tf(y) + (1-t)f(x)$$

Donc pour  $t \neq 0$ :

$$\frac{f(x+t(y-x))-f(x)}{t}\leqslant f(y)-f(x)$$

Alors en faisant tendre t vers 0:

$$f'(x)(y-x) \leqslant f(y) - f(x)$$

par définition de la différentielle.

Réciproqueent, soient  $x, y \in C$  et  $\in [0, 1]$ .

$$f(x) - f(tx + (1-t)y) \ge f'(tx + (1-t)(y))((1-t)(x-y))$$
$$= (1-t)f'(tx + (1-t)y)(x-y)$$
$$f(y) - f(tx + (1-t)y) \ge -tf'(tx + (1-t)(y))(x-y)$$

Donc:

$$tf(x) + (1-t)f(y) - f(tx + (1-t)y) \ge 0$$

2. Supposons f strictement convexe. Soient  $x, y \in C$ . Posons  $\gamma(t) = f((1-t)x + ty)$ .  $\gamma$  est  $C^1$  sur [0,1] et  $\forall t \in [0,1]$ :

$$\gamma'(t) = f'((1+t)x + ty)(y-x)$$

Donc on veut  $\gamma(1) > \gamma(0) + \gamma'(0)$ . Montrons que  $\gamma$  est strictement convexe. Soient  $t_1, t_2 \in [0, 1]$  tels que  $t_1 \neq t_2$ . Soient  $u \in ]0, 1[$ .

$$\gamma(ut_1 + (1-u)t_2) = f\bigg((1-ut_1 + (1-u)t_2)x + (ut_1 + (1-u)-t_2)y\bigg)$$

$$= f\bigg(u(t_1y + (1-t_1)x) + (1-u)(t_2y + (1-t_2)x)\bigg)$$

$$< uf(t_1y + (1-t_1)x) + (1-u)f(t_2y + (1-t_2)x)$$

$$= u\gamma(t_1) + (1-u)\gamma(t_2)$$

Donc  $\gamma$  est strictement convexe. Ainsi :

$$\gamma(1) - \gamma(0) = \int_0^1 \gamma'(t)dt > \int_0^1 \gamma'(0)dt = \gamma'(0)$$

Exercice 2 (propriétés des convexes)

1. Supposons f convexe; Soient  $(x_1, y_1), (x_2, y_2) \in \operatorname{epi}(f), y_1 \geqslant f(x_1)$  et  $y_2 \geqslant f(x_2)$ .

$$f((1-t)x_1 + tx_2) \le (1-t)f(x_1) + tf(x_2) \le (1-t)y_1 + ty_2$$

Donc:

$$(1-t)(x_1,y_1) + t(x_2,y_2) = ((1-t)x_1 + ty_2, (1-t)x_2 + ty_2) \in epi(f)$$

Réciproquement, soient  $(x_1, x_2) \in E^2$ . On a  $(x_1, f(x_1)), (x_2, f(x_2)) \in epi(f)$  qui est convexe, donc  $\forall t \in [0, 1]$ :

$$((1-t)x_1 + tx_2, (1-t)f(x_1) + tf(x_2)) \in epi(f)$$

ce qui donne l'inégalité de convexité.

2. Soient  $(x, y) \in E^2$ ,  $t \in [0, 1], \forall x \in I$ :

$$f_i((1-t)x + ty) \leq (1-t)f_i(x)tf_i(y)$$
  
$$\leq (1-t)\sup_{i \in I} f_i(x) + t\sup_{i \in I} f_i(y)$$

D'où:

$$\sup_{i \in I} f_i \big( (1-t)x + ty \big) \leqslant (1-t) \sup_{i \in I} f_i(x) + t \sup_{i \in I} f_i(y)$$

Exercice 3 (fonctions semi-continues inférieurement )

 $(a) \Rightarrow (b) : f \text{ s.c.i.}, \ \lambda \in \mathbb{R}, \ O = \{x \in E, \ f(x) > \lambda\}. \ \text{Soit } x \in O, \ f(x) > \lambda, \ \text{prenons } \varepsilon := \frac{f(x) - \lambda}{2}.$  f est s.c.i. donc il existe un ouvert U contenant x tel que :

$$\inf_{U} f \geqslant f(x) - \varepsilon = \frac{f(x) + \lambda}{2} > \lambda$$

Donc  $\forall x' \in U$ ,  $f(x') > \lambda$ .  $U \subset O$  donc O est ouvert.

 $(b) \Rightarrow (c)$ :

$$epi(f) = \{(x, y) \in E \times \mathbb{R} \mid f(x) \leq y\}$$
$$O_y = \{(x, y) \in E \times \mathbb{R} \mid f(x) > y\}$$

Soient  $x, y \in O$ , f(x) > y,  $\varepsilon := \frac{f(x) - y}{2}$ .  $f(x) > y + \varepsilon = \frac{f(x) + y}{2}$  donc  $x \in O_{y + \varepsilon}$ . Il existe U ouvert contenant  $x, U \subset O$ .  $\forall x' \in U$ ,  $f(x') > y + \varepsilon$ ,  $\forall (x', y') \in U \times ]y - \varepsilon, y + \varepsilon[$ , f(x') > y donc :

$$U \times ]y - \varepsilon, y + \varepsilon [\subset O \text{ ouvert}]$$

Donc epi(f) est un fermé.

 $(c) \Rightarrow (a) : \text{soit } x \in E, \ y = f(x), \ \varepsilon > 0 \text{ et } z = f(x) - \varepsilon = y - \varepsilon. \text{ On a } f(x) > z. \text{ Donc } (x,z) \in O = \operatorname{epi}(f)^C.$  Il existe U ouvert de E et  $\eta > 0$  tel que  $U \times ]z - \eta, z + \eta[\subset O.$  En particulier  $U \times \{z\} \in O.$  Donc  $\forall x' \in U, \ f(x') > z = f(x) - \varepsilon.$ 

$$\inf_{U} f \geqslant f(x) - \varepsilon$$

Donc f s.c.i.