

TRAVAUX DIRIGÉS N° 4 : Convexification du risque

Stéphan CLÉMENÇON <stephan.clemencon@telecom-paristech.fr>

Ekhine IRUROZKI <irurozki@telecom-paris.fr>

EXERCICE 1. On se place dans le cadre de la classification binaire : on considère un descripteur aléatoire X de loi P_X à valeurs dans \mathbb{R}^d ($d \in \mathbb{N}^*$) muni de sa tribu des Boréliens, et un label aléatoire Y valant -1 ou 1 .

La fonction de régression (probabilité a posteriori) est notée $\eta : x \in \mathbb{R}^d \mapsto \mathbb{P}(Y = 1 \mid X = x) \in [0, 1]$. On suppose que $0 < \eta(X) < 1$ presque-sûrement.

Soit $\mathcal{G} := \{g : \mathbb{R}^d \rightarrow \{-1, 1\}\}$ l'ensemble des classifieurs adaptés à ce contexte. L'erreur de classification est définie comme l'application $L : g \in \mathcal{G} \mapsto \mathbb{P}(Y \neq g(X)) \in [0, 1]$ et on note $L^* := \inf_{g \in \mathcal{G}} L(g)$.

On pose $\mathcal{F} := \{f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}\}$ puis $\text{sgn} : a \in \mathbb{R} \mapsto 2\mathbb{1}_{\{a \geq 0\}} - 1 \in \{-1, 1\}$. Dans cet exercice on s'intéresse spécifiquement à l'ensemble de classifieurs $\mathcal{G}_{\mathcal{F}} := \{\text{sgn} \circ f : f \in \mathcal{F}\}$.

Soit enfin $\phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_+$ une fonction dérivable, strictement convexe, croissante, satisfaisant $\lim_{x \rightarrow -\infty} \phi(x) = 0$ et $\phi(0) = 1$. Pour tout $f \in \mathcal{F}$ (et donc tout classifieur de $\mathcal{G}_{\mathcal{F}}$) on considère la version convexifiée du risque de classification :

$$A(f) := \mathbb{E} \left[\phi(-Yf(X)) \right].$$

- 1) Pour tout $u \in [0, 1]$ on définit $h_u : a \in \mathbb{R} \mapsto u\phi(-a) + (1-u)\phi(a)$. Montrer que $\min_{f \in \mathcal{F}} A(f)$ est atteint en

$$f^* : x \in \mathbb{R}^d \mapsto \arg \min_{a \in \mathbb{R}} h_{\eta(x)}(a). \quad (1)$$

Cette fonction est-elle bien définie pour tout $x \in \mathbb{R}^d$?

- 2) Dériver la fonction $h_{\eta(x)}$ pour $x \in \mathbb{R}^d$ quelconque, puis vérifier que $\text{sgn} \circ f^*$ coïncide avec classifieur de Bayes.

- 3) (Lemme de Zhang) On pose $H : u \in]0, 1[\mapsto \min_{a \in \mathbb{R}} h_u(a)$ et on suppose qu'il existe des constantes $s > 1$ et $c > 0$ telles que

$$\forall u \in]0, 1[, \quad \left| \frac{1}{2} - u \right|^s \leq c^s (1 - H(u)). \quad (2)$$

- a) Soit $f \in \mathcal{F}$. Montrer que $L(\text{sgn} \circ f) - L^* \leq 2 \left(\mathbb{E} \left[|\eta(X) - 1/2|^s \mathbb{1}_{\{(2\eta(X)-1)f(X) < 0\}} \right] \right)^{1/s}$.
- b) On pose $A^* := \inf_{f \in \mathcal{F}} A(f)$. D  duire de la question pr  c  dente que pour toute fonction $f \in \mathcal{F}$,

$$L(\text{sgn} \circ f) - L^* \leq 2c (A(f) - A^*)^{1/s}. \quad (3)$$

- c) Que vaut H dans le cas o   $\phi = \exp$? Pour quelles constantes s et c la condition (2) est-elle v  rifi  e?

Solution.

- 1) Soit $f \in \mathcal{F}$. On a

$$\begin{aligned} A(f) &:= \mathbb{E}[\phi(-Yf(X))] \\ &= \mathbb{E}[\phi(-f(X))\mathbb{1}_{\{Y=1\}} + \phi(f(X))\mathbb{1}_{\{Y=-1\}}] \\ &= \mathbb{E}[\phi(-f(X))\eta(X) + \phi(f(X))(1 - \eta(X))] \quad (\text{esp  rance totale}) \\ &= \mathbb{E}[h_{\eta(X)}(f(X))] = \int_{\mathbb{R}^d} h_{\eta(x)}(f(x)) P_X(dx) \end{aligned}$$

Ainsi, par construction, si f^* est bien d  finie pour P_X -presque tout x , elle minimise effectivement le risque convexifi  .

V  rifions maintenant cette condition. Pour cela, commen  ons par rappeler les hypoth  ses faites sur la fonction $\phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^+$:

- (i) ϕ est d  rivable,
- (ii) ϕ est strictement convexe,
- (iii) ϕ est croissante,
- (iv) $\lim_{x \rightarrow -\infty} \phi(x) = 0$,
- (v) $\phi(0) = 1$.

On pourra remarquer au passage que $x \in \mathbb{R} \mapsto e^x$ est un exemple de fonction qui satisfait toutes ces hypoth  ses. On en d  duit un certain nombre de propri  t  s suppl  mentaires.

(vi) ϕ est strictement croissante. **Preuve** : ϕ étant strictement convexe sur \mathbb{R} , elle y est continue. Elle y est en outre croissante. Par conséquent, si elle n'était pas strictement croissante, elle admettrait au moins un palier, ce qui contredirait la stricte convexité.

(vii) $\phi > 0$. **Preuve** : Conséquence immédiate des hypothèses (iv) et (vi).

(viii) $\phi'(0) > 0$. **Preuve** : ϕ étant (strictement) convexe et dérivable, elle vérifie pour tout $x \in \mathbb{R}^*$ l'inégalité $\phi(x) > \phi(0) + \phi'(0)x$ (i.e., la courbe représentative de ϕ est au-dessus de toutes ses tangentes, en particulier de celle en 0). Comme ϕ est strictement croissante, sa dérivée est positive ou nulle. Par l'absurde, si on avait $\phi'(0) = 0$, alors pour tout $x < 0$, on obtiendrait $\phi(x) > \phi(0)$, ce qui contredirait la croissance de ϕ . On en conclut que $\phi'(0) > 0$.

(ix) $\lim_{x \rightarrow +\infty} \phi(x) = +\infty$. **Preuve** : Comme précédemment, par (i) et (ii), on a pour tout $x \in \mathbb{R}^*$ l'inégalité $\phi(x) > \phi(0) + \phi'(0)x$. En utilisant (viii), on obtient alors directement que $\lim_{x \rightarrow +\infty} \phi(x) = +\infty$.

Prenons maintenant $u \in [0, 1]$ et étudions la fonction h_u .

– Cas où $u \in \{0, 1\}$. Les propriétés (vi) et (vii) impliquent que ϕ n'admet pas de minimum, mais seulement un infimum en $-\infty$. Il vient que lorsque $u \in \{0, 1\}$, les fonctions $h_0 : a \in \mathbb{R} \mapsto \phi(a)$ et $h_1 : a \in \mathbb{R} \mapsto \phi(-a)$ n'admettent pas de minimum. Ainsi, la fonction f^* n'est pas définie sur l'ensemble $\mathcal{X}_0 := \{x \in \mathbb{R}^d : \eta(x) \in \{0, 1\}\}$.

– Cas où $u \in]0, 1[$. Commençons par remarquer que

$$(x) \lim_{a \rightarrow +\infty} h_u(a) = \lim_{a \rightarrow -\infty} h_u(a) = +\infty \quad (\text{d'après (iv) et (ix)}),$$

$$(xi) h_u(0) = 1, \text{ (d'après (v))}$$

(xii) h_u est continue car ϕ , donc h_u est dérivable. Les points précédents impliquent qu'il existe $\alpha > 0$ tel que pour tout $a \in]-\infty, -\alpha[\cup]\alpha, +\infty[$, on a $h_u(a) > 1 = h_u(0)$. Le point (xii) dit alors que h_u est continue sur $[-\alpha, \alpha]$. Elle y est donc bornée et atteint ses bornes (théorème des valeurs extrêmes), i.e. elle y admet au moins un minimum m_u . Or, ϕ étant strictement convexe, h_u l'est aussi, et m_u est unique sur cet intervalle. Par construction, $m_u \leq 1 = h_u(0)$, donc m_u est même un minimum global, sur tout \mathbb{R} , de h_u .

Ainsi, f^* est bien définie sur l'ensemble $\mathcal{X}_1 := \{x \in \mathbb{R}^d : \eta(x) \in]0, 1[\}$.

Rappelons-nous finalement que par hypothèse, $\eta(X) \in]0, 1[$ P_X -p.s. En d'autres termes, $P_X(\mathcal{X}_0) = 0$ et $P_X(\mathcal{X}_1) = 1$. On en conclut que f^* est bien définie pour P_X -presque tout $x \in \mathbb{R}^d$.

2) Soit $x \in \mathbb{R}^d$. Comme ϕ est dérivable (i), la fonction $h_{\eta(x)} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^+$ l'est aussi, et pour tout $a \in \mathbb{R}$, on a

$$h'_{\eta(x)}(a) = -\eta(x)\phi'(-a) + (1 - \eta(x))\phi'(a).$$

Vérifions maintenant que la fonction $\text{sgn} \circ f^*$ coïncide avec le classifieur de Bayes. Prenons pour cela $x \in \mathcal{X}_1$. Nous avons vu qu'alors $h_{\eta(x)}$ est dérivable, strictement convexe, admettant un minimum m en $f^*(x)$. Par conséquent, $h'_{\eta(x)}(a) = 0$ ssi $a = f^*(x)$. Or $h'_{\eta(x)}(a) = 0$ signifie

$$\frac{\eta(x)}{1 - \eta(x)} = \frac{\phi'(a)}{\phi'(-a)}.$$

(comme on a pris $x \in \mathcal{X}_1$, on a bien $1 - \eta(x) \neq 0$, puisque ϕ est strictement convexe et strictement croissante, sa dérivée est positive ou nulle et strictement croissante sur tout \mathbb{R} , donc strictement positive). On a donc l'égalité des rapports

$$\frac{\eta(x)}{1 - \eta(x)} = \frac{\phi'(f^*(x))}{\phi'(-f^*(x))}.$$

d'où

$$\eta(x) > \frac{1}{2} \Leftrightarrow \frac{\eta(x)}{1 - \eta(x)} > 1 \Leftrightarrow \frac{\phi'(f^*(x))}{\phi'(-f^*(x))} > 1 \Leftrightarrow \phi(f^*(x)) > \phi(-f^*(x)) \Leftrightarrow f^*(x) > 0.$$

(ϕ' strictement croissante car ϕ strictement convexe)

Finalement, on a bien

$$\text{sgn} \circ f^*(x) := 2\mathbb{1}_{\{f^*(x) > 0\}} - 1 = 2\mathbb{1}_{\{\eta(x) > \frac{1}{2}\}} - 1,$$

pour P_X -presque tout $x \in \mathbb{R}^d$. La fonction $\text{sgn} \circ f^*$ coïncide effectivement avec le classifieur de Bayes.

- 3) (a) Soit $f \in \mathcal{F}$. Nous avons vu à l'exercice 2 du TD 2 que l'on pouvait écrire dans le cas présent

$$L(\text{sgn} \circ f) - L^* = 2\mathbb{E} \left[\left| \eta(X) - \frac{1}{2} \right| \left| \mathbb{1}_{\{f(X) \leq 0\}} - \mathbb{1}_{\{\eta(X) \leq \frac{1}{2}\}} \right| \right].$$

Or on peut remarquer que pour tout $x \in \mathbb{R}^d$,

$$\left| \mathbb{1}_{\{f(X) \leq 0\}} - \mathbb{1}_{\{\eta(X) \leq \frac{1}{2}\}} \right| = \begin{cases} 0 & \text{si } \text{sgn}(f(x)) = \text{sgn}(2\eta(x) - 1) \\ 1 & \text{sinon} \end{cases}$$

$$\leq \mathbb{1}_{\{(2\eta(x) - 1)f(x) \leq 0\}}$$

d' ou

$$\begin{aligned}
L(\text{sgn} \circ f) - L^* &\leq 2\mathbb{E} \left[\left| \eta(X) - \frac{1}{2} \right| \mathbb{1}_{\{(2\eta(x)-1)f(x) \leq 0\}} \right] \\
&= 2\mathbb{E} \left[\left(\left| \eta(X) - \frac{1}{2} \right| \mathbb{1}_{\{(2\eta(x)-1)f(x) \leq 0\}} \right)^{\frac{s}{s-1}} \right] \\
&\leq \left(2\mathbb{E} \left(\left| \eta(X) - \frac{1}{2} \right|^s \mathbb{1}_{\{(2\eta(x)-1)f(x) \leq 0\}} \right) \right)^{\frac{1}{s}}
\end{aligned}$$

en utilisant l'inégalité de Jensen pour la fonction concave $x \in \mathbb{R}_+^* \mapsto x^{\frac{1}{s}}$ qui, comme la fonction convexe intérieure $x \in \mathbb{R}_+^* \mapsto x^s$, peut être prolongée par continuité en 0 pour $s > 1$ (ainsi toutes les écritures ci-dessus ont bien du sens).

(b) Par hypothèse, il existe des réels $s > 1$ et $c > 0$ tels que pour tout $u \in]0, 1[$ on a

$$\left| \frac{1}{2} - u \right|^s \leq c^s (1 - H(u)).$$

Par conséquent, pour tout $x \in \mathcal{X}_1$ on a

$$\left| \eta(x) - \frac{1}{2} \right|^s \leq c^s (1 - H(\eta(x))).$$

avec $H(\eta(x)) := \min h_{\eta(x)}(a) = h_{\eta(x)}(f^*(x))$ d'après la question 1.

Soit maintenant $f \in \mathcal{F}$. En repartant du résultat de la question 3.a, cette dernière inégalité donne

$$\begin{aligned}
L(\text{sgn} \circ f) - L^* &\leq 2\mathbb{E} [c^s (1 - h_{\eta(X)}(f^*(X))) \mathbb{1}_{\{(2\eta(X)-1)f(X) \leq 0\}}]^{\frac{1}{s}} \\
&= 2c\mathbb{E} [(1 - h_{\eta(X)}(f^*(X))) \mathbb{1}_{\{(2\eta(X)-1)f(X) \leq 0\}}]^{\frac{1}{s}}
\end{aligned}$$

Puisque la fonction $x \in \mathbb{R}_+^* \mapsto x^{\frac{1}{s}}$ prolongée par continuité en 0 est croissante pour $s > 1$ et puisque $c > 0$, il nous reste à vérifier que $A(f) - A^*$ majore cette dernière espérance.

Nous avons vu en question 1 que $A(f) - A^* = \mathbb{E}[h_{\eta(X)}(f(X)) - h_{\eta(X)}(f^*(X))]$. Prenons maintenant $x \in \mathcal{X}_1$.

— Si $(2\eta(x) - 1)f(x) > 0$, alors par définition de f^* on a

$$(1 - h_{\eta(x)}(f^*(x))) \mathbb{1}_{\{(2\eta(x)-1)f(x) \leq 0\}} = 0 \leq h_{\eta(x)}(f(x)) - h_{\eta(x)}(f^*(x)).$$

– Si $(2\eta(x) - 1)f(x) \leq 0$, alors

$$\begin{aligned}
h_{\eta(x)}(f(x)) &= \eta(x)\phi(-f(x)) + (1 - \eta(x))\phi(f(x)) \text{ (par définition de } h_{\eta(x)}) \\
&> \phi(-\eta(x)f(x) + (1 - \eta(x))f(x)) \text{ (}\phi \text{ strictement convexe)} \\
&= \phi(-f(x)(2\eta(x) - 1)) \\
&\geq \phi(0) \text{ (}\phi \text{ croissante et } -f(x)(2\eta(x) - 1) \geq 0) \\
&= 1, \text{ par (v)}
\end{aligned}$$

puis

$$\begin{aligned}
h_{\eta(x)}(f(x)) - h_{\eta(x)}(f^*(x)) &\geq 1 - h_{\eta(x)}(f^*(x)) \\
&= (1 - h_{\eta(x)}(f^*(x)))\mathbb{1}_{\{(2\eta(x)-1)f(x) \leq 0\}}.
\end{aligned}$$

Nous avons donc démontré que

$$h_{\eta(X)}(f(X)) - h_{\eta(X)}(f^*(X)) \geq (1 - h_{\eta(X)}(f^*(X)))\mathbb{1}_{\{(2\eta(X)-1)f(X) \leq 0\}}$$

P_X -p.s. et l'inégalité reste donc vraie en passant à l'espérance des deux côtés. In fine, nous avons bien montré que

$$L(\text{sgn} \circ f) - L^* \leq 2c(A(f) - A^*)^{\frac{1}{s}}$$

(c) Soient maintenant $\phi : x \in \mathbb{R} \mapsto e^x$ et $u \in]0, 1[$. Alors pour tout $a \in \mathbb{R}$, on a $\phi(a) = ue^{-a} + (1 - u)e^a$, qui atteint son minimum en $a_u \in \mathbb{R}$ tel que

$$\frac{u}{1 - u} = \frac{e^{a_u}}{e^{-a_u}} = e^{2a_u} \quad \text{i.e., en} \quad a_u = \frac{1}{2} \ln \left(\frac{u}{1 - u} \right),$$

et

$$h_u(a_u) = u\sqrt{\frac{1 - u}{u}} + (1 - u)\sqrt{\frac{u}{1 - u}} = 2\sqrt{u}\sqrt{1 - u}$$

La fonction H s'écrit alors $H : u \in]0, 1[\mapsto 2\sqrt{u}\sqrt{1 - u}$. Elle est dérivable, de dérivée $H'(u) :$

$$u \in]0, 1[\mapsto \frac{1 - 2u}{\sqrt{u(1 - u)}} \text{ et } H'(u) = 0 \Leftrightarrow H(u) = 1 \Leftrightarrow u = \frac{1}{2} \text{ for } u \in]0, 1[.$$

On remarque alors que pour tout $u \in]0, 1[$, on a $\sqrt{u}\sqrt{1 - u} \leq \frac{1}{2}$, d'où

$$\begin{aligned}
1 - H(u) &= 1 - 2\sqrt{u}\sqrt{1-u} = 2\left(\frac{1}{2} - \sqrt{u}\sqrt{1-u}\right) \\
&\geq 2\left(\frac{1}{2} - \sqrt{u}\sqrt{1-u}\right)\left(\frac{1}{2} + \sqrt{u}\sqrt{1-u}\right) \quad (\text{la dernière parenthèse est } \leq 1) \\
&\geq 2\left(\frac{1}{4} - u(1-u)\right) = 2\left(\frac{1}{4} + u^2 - u\right) \\
&= 2\left(\frac{1}{2} - u\right)^2
\end{aligned}$$

qui donne finalement

$$\left|\frac{1}{2} - u\right|^2 \leq \frac{1}{2}(1 - H(u)).$$

Les constantes $s = 2$ et $c = \sqrt{\frac{1}{2}}$ permettent donc de vérifier la condition (2).