

Divergences Empiriques

Hugo Harari-Kermadec



25 novembre 2008

- 1 Produit
- 2 Généralisation
- 3 Application et Biblio

- 1 Produit
 - Préambule
 - Une histoire de canards
 - Produit
 - Contraintes
- 2 Généralisation
- 3 Application et Biblio

On observe les tailles et les poids de 11 canards : $X_i = (T_i; P_i)$.
On veut la taille et le poids du “canard moyen” $\theta_M = (T_M; P_M)$.

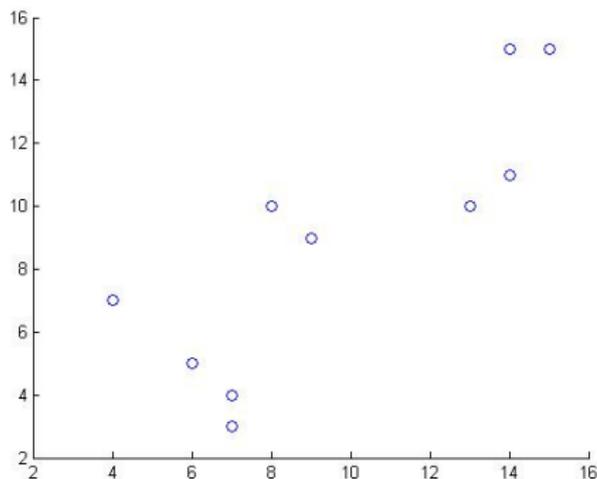
Taille



Poids

On observe les tailles et les poids de 11 canards : $X_i = (T_i; P_i)$.
On veut la taille et le poids du “canard moyen” $\theta_M = (T_M; P_M)$.

Taille



Poids

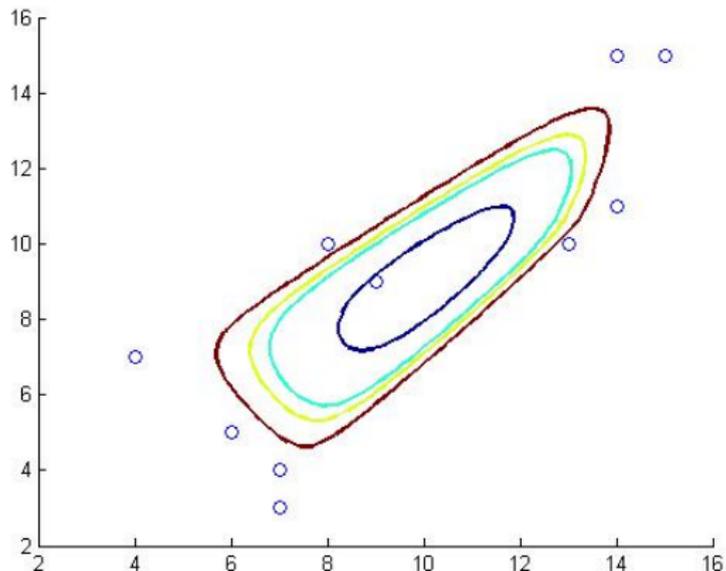
Produit :

Produit :

$$\prod_i q_i$$

$$\text{Produit : } \sup_{\sum_i q_i X_i = \theta} \prod_i q_i$$

$$\text{Produit : } \sup_{\sum_i q_i X_i = \theta} \prod_i q_i$$



Lignes de niveau.

Définition (Ligne de niveau)

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid -2 \log \left(\prod_{i=1}^n q_i \right) \leq \eta \right\}$$

Définition (Ligne de niveau)

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid 2 \log \left(\prod_{i=1}^n \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_{i=1}^n q_i \right) \leq \eta \right\}$$

Définition (Ligne de niveau)

$$\begin{aligned}
 C_n(\eta) &= \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid 2 \log \left(\prod_{i=1}^n \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_{i=1}^n q_i \right) \leq \eta \right\} \\
 &= \left\{ \theta = X\mathbb{Q} \mid -2n \sum_{i=1}^n \log(nq_i) / n \leq \eta \right\}
 \end{aligned}$$

Définition (Ligne de niveau)

$$\begin{aligned}
 C_n(\eta) &= \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid 2 \log \left(\prod_{i=1}^n \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_{i=1}^n q_i \right) \leq \eta \right\} \\
 &= \left\{ \theta = X\mathbb{Q} \mid -2n \sum_{i=1}^n \log(nq_i) / n \leq \eta \right\} \\
 &= \left\{ \theta = X\mathbb{Q} \mid 2nK(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \leq \eta \right\}
 \end{aligned}$$

Définition (Ligne de niveau)

$$\begin{aligned}
 C_n(\eta) &= \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid 2 \log \left(\prod_{i=1}^n \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_{i=1}^n q_i \right) \leq \eta \right\} \\
 &= \left\{ \theta = X\mathbb{Q} \mid -2n \sum_{i=1}^n \log(nq_i) / n \leq \eta \right\} \\
 &= \left\{ \theta = X\mathbb{Q} \mid 2nK(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \leq \eta \right\}
 \end{aligned}$$

$$\theta \in C_n(\eta) \Leftrightarrow \exists \mathbb{Q}, \theta = X\mathbb{Q} \text{ et } 2nK(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \leq \eta$$

Définition (Ligne de niveau)

$$\begin{aligned}
 C_n(\eta) &= \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid 2 \log \left(\prod_{i=1}^n \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_{i=1}^n q_i \right) \leq \eta \right\} \\
 &= \left\{ \theta = XQ \mid -2n \sum_{i=1}^n \log(nq_i) / n \leq \eta \right\} \\
 &= \left\{ \theta = XQ \mid 2nK(Q, \mathbb{P}_n) \leq \eta \right\}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \theta \in C_n(\eta) &\Leftrightarrow \exists Q, \theta = XQ \text{ et } 2nK(Q, \mathbb{P}_n) \leq \eta \\
 &\Leftrightarrow \beta_n(\theta) = 2n \inf_{X(Q - \mathbb{P}_n) = \theta - \bar{X}} K(Q, \mathbb{P}_n) \leq \eta
 \end{aligned}$$

On utilise la dualité pour résoudre l'optimisation sous
contrainte :

On utilise la dualité pour résoudre l'optimisation sous contrainte :

$$\begin{aligned}\beta_n &= 2n \inf_{X(\mathbb{Q}-\mathbb{P}_n)=\theta-\bar{X}} K(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \\ &= 2 \inf_{X(\mathbb{Q}-\mathbb{P}_n)=\theta-\bar{X}} \sum_{i=1}^n -\log(nq_i)\end{aligned}$$

On utilise la dualité pour résoudre l'optimisation sous contrainte :

$$\begin{aligned} \beta_n &= 2n \inf_{X(\mathbb{Q}-\mathbb{P}_n)=\theta-\bar{X}} K(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \\ &= 2 \inf_{X(\mathbb{Q}-\mathbb{P}_n)=\theta-\bar{X}} \sum_{i=1}^n -\log(nq_i) \\ &= 2 \sup_{\lambda \in \mathbb{R}^p} \left\{ -\lambda'(\theta - \bar{X}) - \sum_i \log(1 + \lambda'(X_i - \theta)) \right\} \end{aligned}$$

car $(x \mapsto -\log(x))^* = (x \mapsto -1 - \log(-x))$.

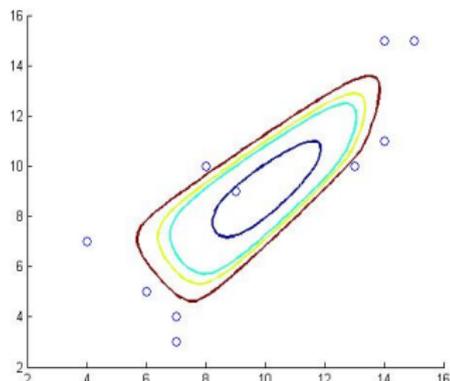
Information additionnelle : contraintes sur \mathbb{Q}

Si l'on connaît également les âges A_i et l'âge moyen A_0 ,
on peut redresser notre échantillon :

Information additionnelle : contraintes sur \mathbb{Q}

Si l'on connaît également les âges A_i et l'âge moyen A_0 ,
on peut redresser notre échantillon :

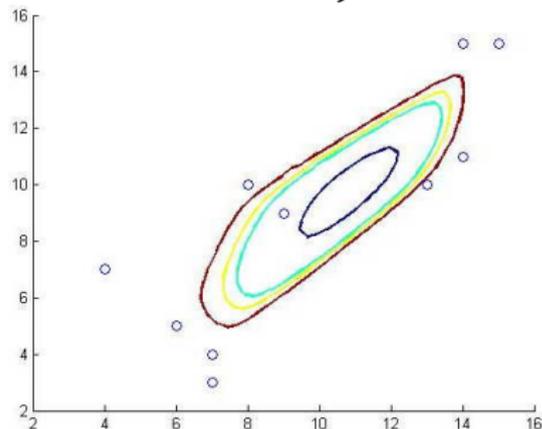
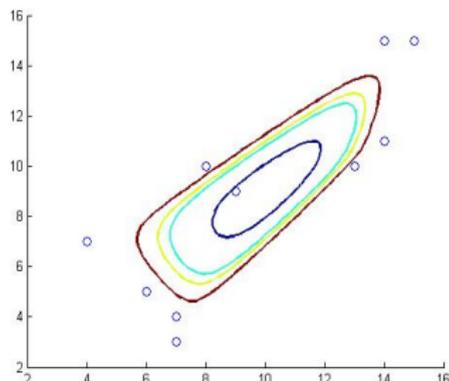
$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = X\mathbb{Q} \mid 2nK(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \leq \eta \right\}$$



Information additionnelle : contraintes sur \mathbb{Q}

Si l'on connaît également les âges A_i et l'âge moyen A_0 ,
on peut redresser notre échantillon :

$$C_n = \left\{ \theta = X\mathbb{Q} \mid 2nK(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \leq \eta, A\mathbb{Q} = A_0 \right\}$$



- 1 Produit
- 2 Généralisation
 - Norme Euclidienne
 - Barycentres
 - φ^* -Divergence
- 3 Application et Biblio

On peut comparer les q_i au $\frac{1}{n}$ autrement que par le produit :

On peut comparer les q_i au $\frac{1}{n}$ autrement que par le produit :

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid 2 \log \left(\prod_{i=1}^n \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_{i=1}^n q_i \right) \leq \eta \right\}$$

On peut comparer les q_i au $\frac{1}{n}$ autrement que par le produit :

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid \sum_i \left(\frac{1}{n} - q_i \right)^2 \leq \eta \right\}$$

On peut comparer les q_i au $\frac{1}{n}$ autrement que par le produit :

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid \sum_i \left(\frac{1}{n} - q_i \right)^2 \leq \eta \right\}$$

$$= \left\{ \theta = XQ \mid 2nK(Q, \mathbb{P}_n) \leq \eta \right\}$$

On peut comparer les q_i au $\frac{1}{n}$ autrement que par le produit :

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid \sum_i \left(\frac{1}{n} - q_i \right)^2 \leq \eta \right\}$$

$$= \left\{ \theta = XQ \mid 2n \|Q - \mathbb{P}_n\|_2^2 \leq \eta \right\}$$

$$\theta \in C_n(\eta) \Leftrightarrow \exists Q, \theta = XQ \text{ et } \|Q - \mathbb{P}_n\|_2^2 \leq \frac{\eta}{2n}$$

On peut comparer les q_i au $\frac{1}{n}$ autrement que par le produit :

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = \sum_{i=1}^n q_i X_i \mid \sum_i \left(\frac{1}{n} - q_i \right)^2 \leq \eta \right\}$$

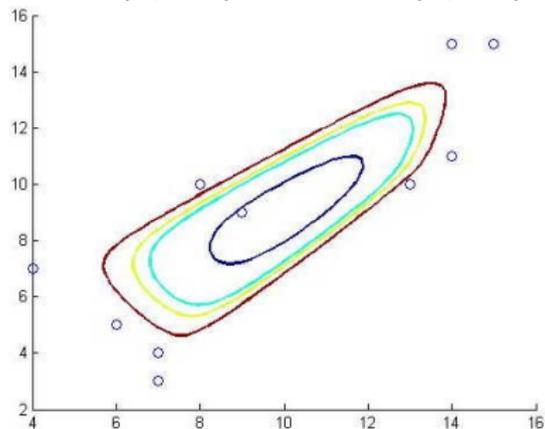
$$= \left\{ \theta = XQ \mid 2n \|\mathbb{Q} - \mathbb{P}_n\|_2^2 \leq \eta \right\}$$

$$\theta \in C_n(\eta) \Leftrightarrow \exists \mathbb{Q}, \theta = X\mathbb{Q} \text{ et } \|\mathbb{Q} - \mathbb{P}_n\|_2^2 \leq \eta$$

$$\Leftrightarrow \beta_n(\theta) = 2n \inf_{X(\mathbb{Q} - \mathbb{P}_n) = \theta - \bar{X}} \|\mathbb{Q} - \mathbb{P}_n\|_2^2 \leq \eta$$

Produit

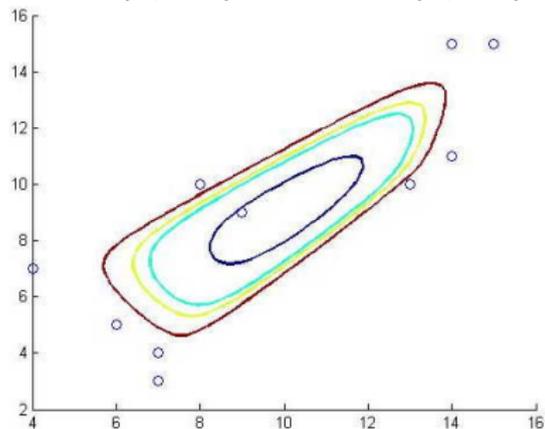
$$2 \log \left(\prod_i \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_i q_i \right)$$



Lignes de niveau

Produit

$$2 \log \left(\prod_i \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_i q_i \right)$$



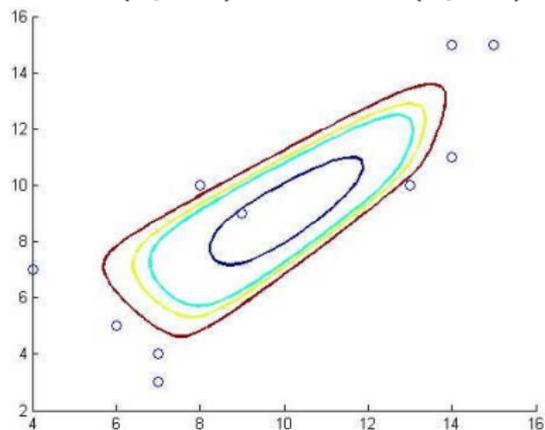
Norme Euclidienne

$$\sum_i \left(\frac{1}{n} - q_i \right)^2$$

Lignes de niveau

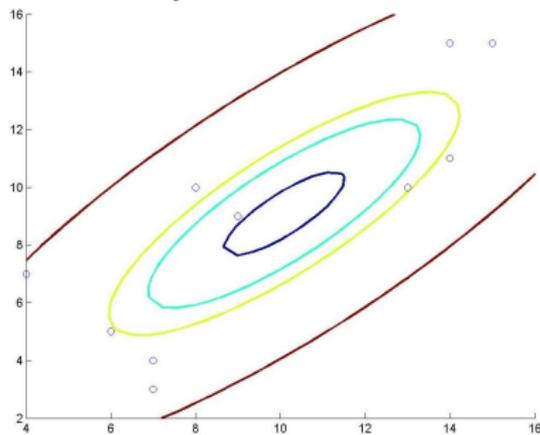
Produit

$$2 \log \left(\prod_i \frac{1}{n} \right) - 2 \log \left(\prod_i q_i \right)$$



Norme Euclidienne

$$\sum_i \left(\frac{1}{n} - q_i \right)^2$$



Lignes de niveau

Barycentres

On se place entre K et la norme euclidienne.

Barycentres

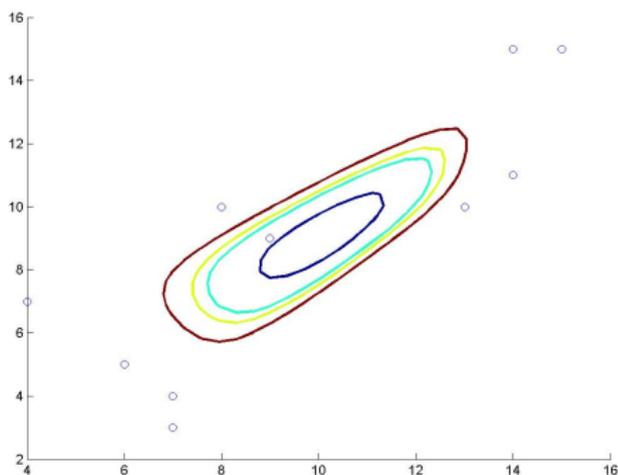
On se place entre K et la norme euclidienne.

$$\forall \varepsilon \in [0; 1], \forall x < 1, k_\varepsilon(x) = \varepsilon \cdot x^2/2 + (1 - \varepsilon) \cdot [-1 - \log(1 - x)]$$

Barycentres

On se place entre K et la norme euclidienne.

$$\forall \varepsilon \in [0; 1], \forall x < 1, k_\varepsilon(x) = \varepsilon \cdot x^2/2 + (1 - \varepsilon) \cdot [-1 - \log(1 - x)]$$

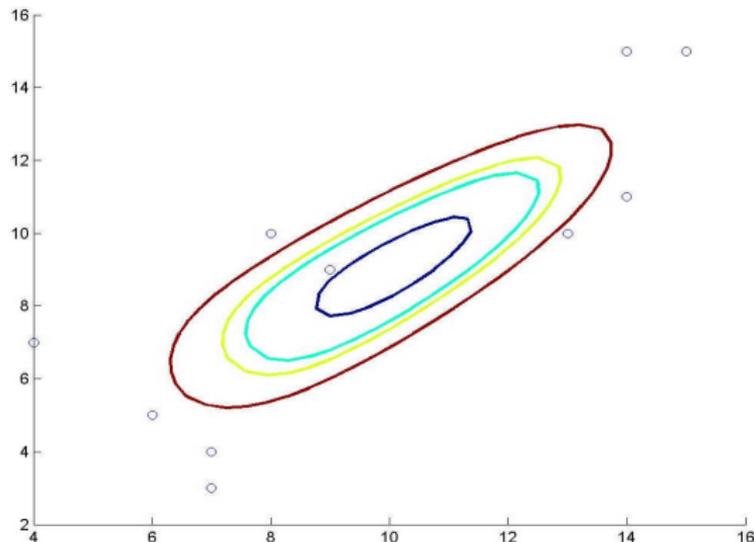


Quasi-Kullback pour $\varepsilon = 0.0$

Barycentres

On se place entre K et la norme euclidienne.

$$\forall \varepsilon \in [0; 1], \forall x < 1, k_\varepsilon(x) = \varepsilon \cdot x^2/2 + (1 - \varepsilon) \cdot [-1 - \log(1 - x)]$$

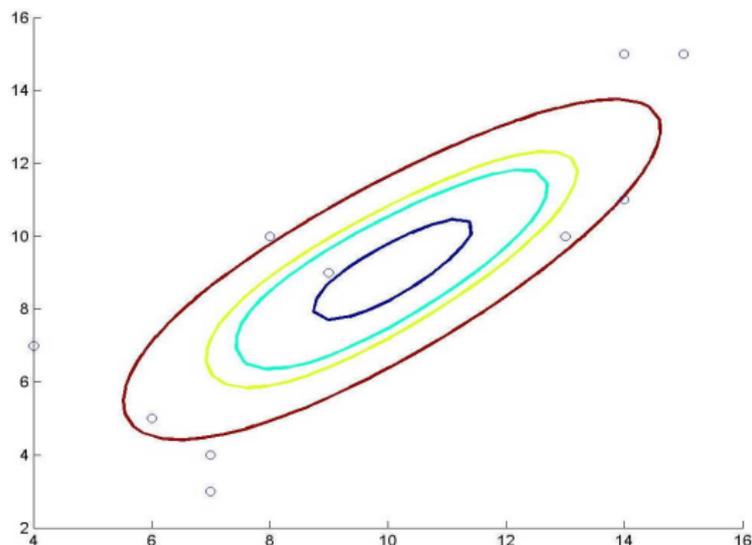


Quasi-Kullback pour $\varepsilon = 0.2$

Barycentres

On se place entre K et la norme euclidienne.

$$\forall \varepsilon \in [0; 1], \forall x < 1, k_\varepsilon(x) = \varepsilon \cdot x^2/2 + (1 - \varepsilon) \cdot [-1 - \log(1 - x)]$$

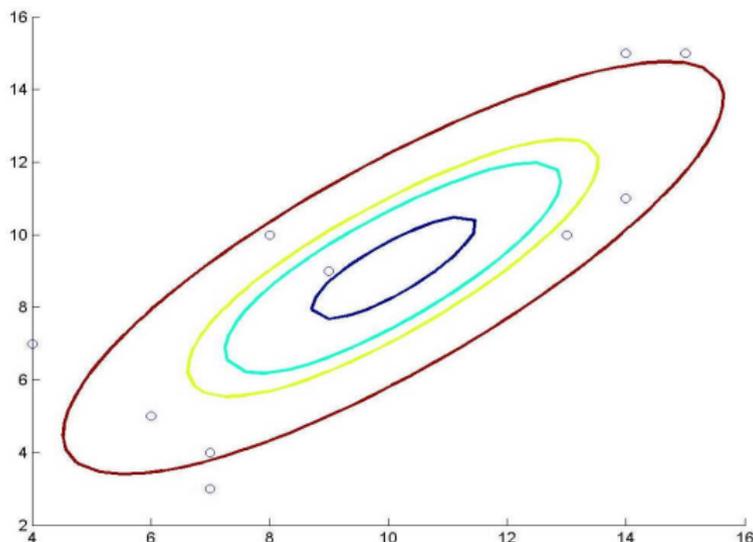


Quasi-Kullback pour $\varepsilon = 0.4$

Barycentres

On se place entre K et la norme euclidienne.

$$\forall \varepsilon \in [0; 1], \forall x < 1, k_\varepsilon(x) = \varepsilon \cdot x^2/2 + (1 - \varepsilon) \cdot [-1 - \log(1 - x)]$$

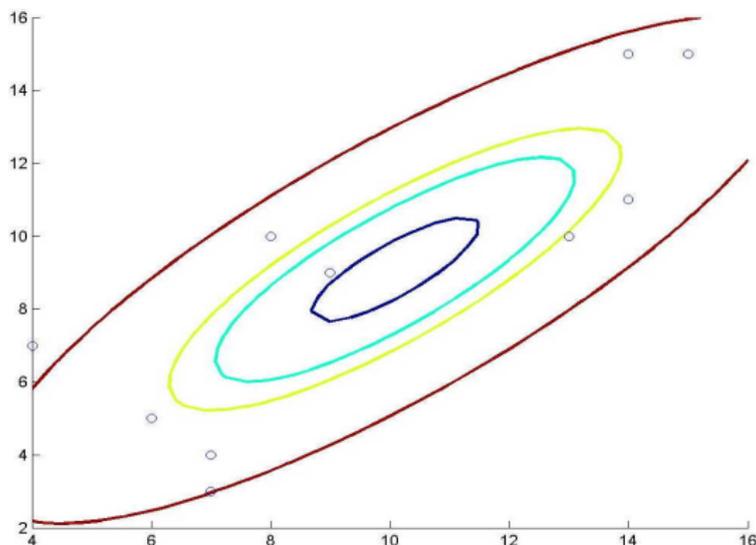


Quasi-Kullback pour $\varepsilon = 0.6$

Barycentres

On se place entre K et la norme euclidienne.

$$\forall \varepsilon \in [0; 1], \forall x < 1, k_\varepsilon(x) = \varepsilon \cdot x^2/2 + (1 - \varepsilon) \cdot [-1 - \log(1 - x)]$$

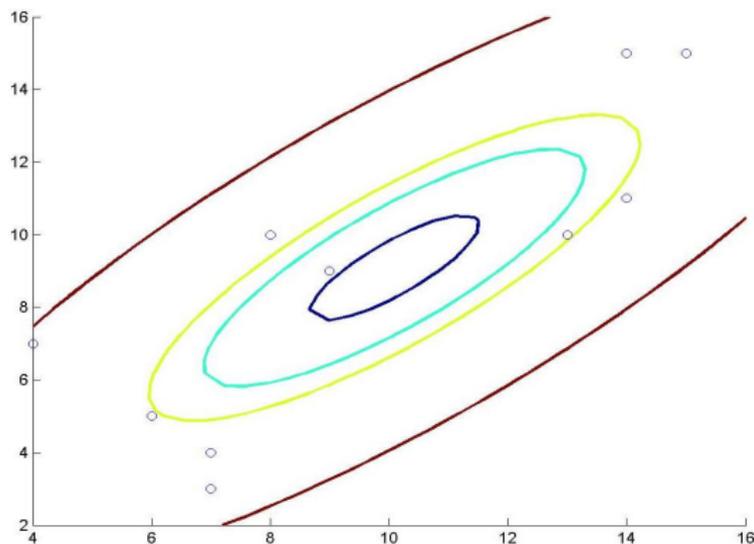


Quasi-Kullback pour $\varepsilon = 0.8$

Barycentres

On se place entre K et la norme euclidienne.

$$\forall \varepsilon \in [0; 1], \forall x < 1, k_\varepsilon(x) = \varepsilon \cdot x^2/2 + (1 - \varepsilon) \cdot [-1 - \log(1 - x)]$$



Quasi-Kullback pour $\varepsilon = 1.0$

φ^* -Divergence

Définition (Conjuguée Convexe et φ^* -Divergence)

Soit φ convexe, avec $\varphi(0) = \varphi^{(1)}(0) = 0$. On construit alors :

φ^* -Divergence

Définition (Conjuguée Convexe et φ^* -Divergence)

Soit φ convexe, avec $\varphi(0) = \varphi^{(1)}(0) = 0$. On construit alors :

- la conjuguée convexe : $\varphi^*(x) = \sup_{y \in \mathbb{R}} \{xy - \varphi(y)\}$.

φ^* -Divergence

Définition (Conjuguée Convexe et φ^* -Divergence)

Soit φ convexe, avec $\varphi(0) = \varphi^{(1)}(0) = 0$. On construit alors :

- la conjuguée convexe : $\varphi^*(x) = \sup_{y \in \mathbb{R}} \{xy - \varphi(y)\}$.
- la φ^* -divergence : $I_{\varphi^*}(\mathbb{Q}, \mathbb{P}) = \frac{1}{n} \sum_i \varphi^*(nq_i - 1)$

φ^* -Divergence

Définition (Conjuguée Convexe et φ^* -Divergence)

Soit φ convexe, avec $\varphi(0) = \varphi^{(1)}(0) = 0$. On construit alors :

- la conjuguée convexe : $\varphi^*(x) = \sup_{y \in \mathbb{R}} \{xy - \varphi(y)\}$.
- la φ^* -divergence : $I_{\varphi^*}(\mathbb{Q}, \mathbb{P}) = \frac{1}{n} \sum_i \varphi^*(nq_i - 1)$

Théorème (Dualité)

$$\inf_{\theta \in X_{\mathbb{Q}}} I_{\varphi^*}(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) = \sup_{\lambda} \left\{ -\lambda'(\bar{X} - \theta) - \frac{1}{n} \sum_i \varphi(\lambda'(X_i - \theta)) \right\}$$

On peut alors remplacer la divergence K par une φ^* -divergence

On peut alors remplacer la divergence K par une φ^* -divergence

Lignes de niveau par divergence

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = XQ \mid 2nK(Q, \mathbb{P}_n) \leq \eta \right\}$$

On peut alors remplacer la divergence K par une φ^* -divergence

Lignes de niveau par divergence

$$C_n(\eta) = \left\{ \theta = XQ \mid 2nI_{\varphi^*}(\mathbb{Q}, \mathbb{P}_n) \leq \eta \right\}$$

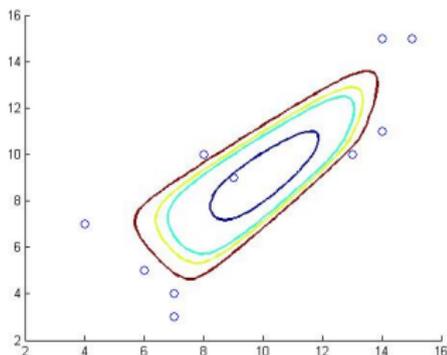
On peut choisir l'Entropie Relative comme divergence :

$$\begin{aligned} \phi(x) &= e^x - 1 - x \text{ sur } \mathbb{R} \\ \phi^*(x) &= (x + 1) \log(x + 1) - x \text{ sur }] - 1; +\infty[\end{aligned}$$

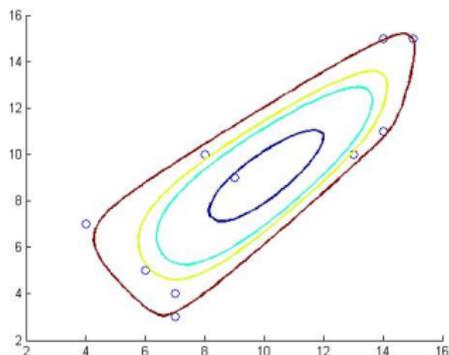
On peut choisir l'Entropie Relative comme divergence :

$$\begin{aligned} \phi(x) &= e^x - 1 - x \text{ sur } \mathbb{R} \\ \phi^*(x) &= (x + 1) \log(x + 1) - x \text{ sur }] - 1; +\infty[\end{aligned}$$

Produit



Entropie Relative



Lignes de niveau .

- 1 Produit
- 2 Généralisation
- 3 Application et Biblio
 - Norme sociale
 - Bibliographie
 - Principales Cressie-Read

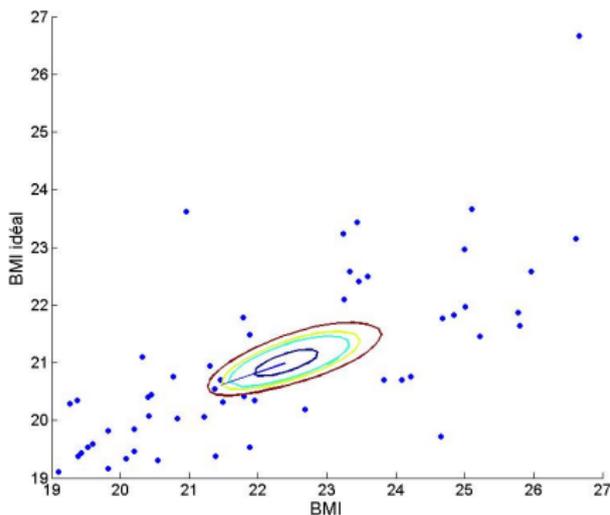
Norme sociale

On s'intéresse à l'IMC idéal : poids idéal sur taille au carré.
Il apparaît que le lien avec l'IMC réel dépend du groupe social :

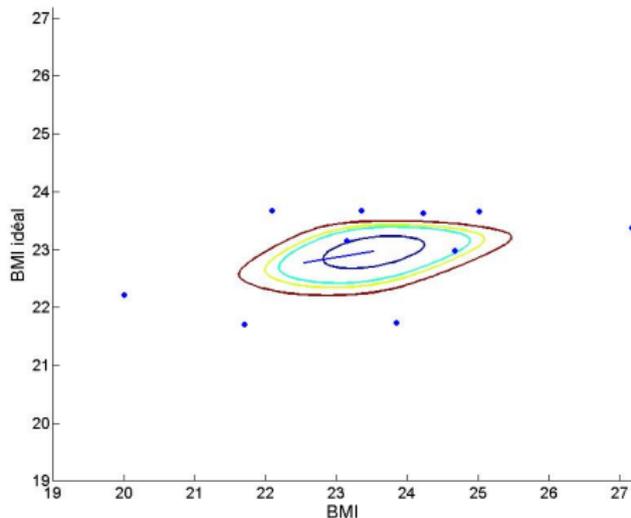
Norme sociale

On s'intéresse à l'IMC idéal : poids idéal sur taille au carré.
Il apparaît que le lien avec l'IMC réel dépend du groupe social :

Jeunes employés



Jeunes employées



Bibliographie



C. Léonard.

Convex conjugates of integral functionals.

Acta Mathematica Hungarica, 93(4) :253–280, 2001.



A. B. Owen.

Empirical Likelihood.

Chapman and Hall/CRC, Boca Raton, 2001.



R. T. Rockafellar.

Convex Analysis.

Princeton University Press, Princeton, NJ, 1970.

Divergences	$\varphi_\alpha^*(x)$	$d(\varphi_\alpha^*)$
Vraisemblance Empirique	$x - \log(1 + x)$	$] - 1, \infty[$
Norme euclidienne	$\frac{x^2}{2}$	\mathbb{R}
Entropie Relative	$(x + 1) \log(x + 1) - x$	$] - 1, \infty]$
Hellinger	$2(\sqrt{(x + 1)} - 1)^2$	$] - 1, \infty[$

Principales Cressie-Read