

CORRECTION

Exercice 1.

1. Ce processus partage la même interprétation conceptuelle que le modèle de Smith — en fait c'est même un modèle de Smith mais avec des marges Gumbel unitaires. Ainsi

- i) U_i représente le centre du i -ième orage
- ii) ξ_i représente l'intensité du i -ième orage
- iii) la fonction $x \mapsto c - (x - U_i)^2 / (2\sigma^2)$ contrôle la dispersion de l'intensité du i -ième orage au fur et à mesure que l'on s'éloigne du i -centre orageux U_i .

Finalement, le processus $\{Z(x)\}$ représente le maximum pris en chaque point de l'espace après une infinité d'orages — comme le montre la Figure 1.

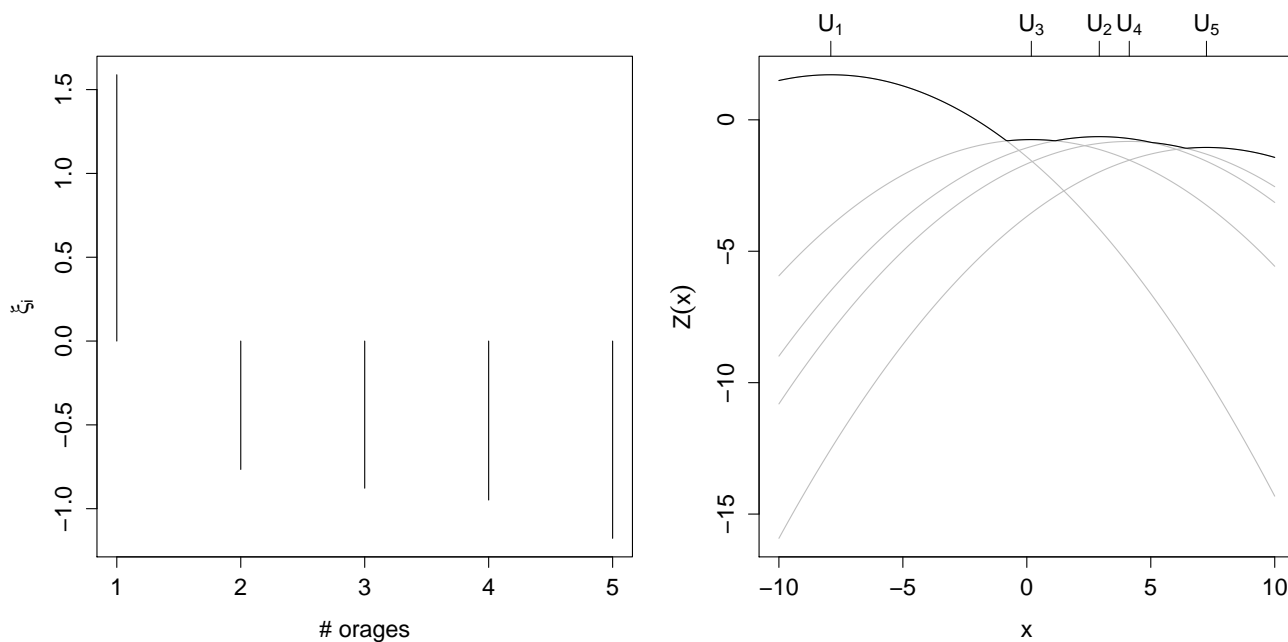


FIGURE 1 – Interprétation conceptuelle du processus du problème 1. Les courbes grises correspondent à chacun des orages, la courbe noire au processus max-stable.

2.

$$\begin{aligned}
\Pr[Z(x_1) \leq z_1, \dots, Z(x_k) \leq z_k] &= \Pr \left[c + \xi_i - \frac{(x_j - U_i)^2}{2\sigma^2} \leq z_j, j = 1, \dots, k, j \geq 1 \right] \\
&= \exp \left[- \int_{\mathbb{R}} \int_{\mathbb{R}} \mathbb{I} \left\{ \xi > \min_{j=1, \dots, k} \left(z_j + \frac{(x_j - u)^2}{2\sigma^2} - c \right) \right\} e^{-\xi} d\xi du \right] \\
&= \exp \left[- \int_{\mathbb{R}} \exp \left\{ - \min_{j=1, \dots, k} \left(z_j + \frac{(x_j - u)^2}{2\sigma^2} - c \right) \right\} du \right] \\
&= \exp \left[- \int_{\mathbb{R}} \max_{j=1, \dots, k} \exp \left\{ - \left(z_j + \frac{(x_j - u)^2}{2\sigma^2} - c \right) \right\} du \right] \\
&= \exp \left[- \int_{\mathbb{R}} \max_{j=1, \dots, k} e^{-z_j} e^c \exp \left\{ - \frac{(x_j - u)^2}{2\sigma^2} \right\} du \right]
\end{aligned}$$

3. En faisant tendre tous les $z_j \rightarrow \infty$ sauf z_1 , on obtient d'après la question précédente

$$Pr[Z(x_1) \leq z_1] = \exp \left[-e^{-z_1} e^c \int_{\mathbb{R}} \exp \left\{ - \frac{(x_1 - u)^2}{2\sigma^2} \right\} du \right].$$

Or

$$\int_{\mathbb{R}} \exp \left\{ - \frac{(x_1 - u)^2}{2\sigma^2} \right\} du = \sqrt{2\pi\sigma^2},$$

donc pour obtenir des marges Gumbel unitaires, il faut que

$$e^c = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \iff c = -\frac{1}{2} \log(2\pi\sigma^2).$$

4. Nous avons

$$\begin{aligned}
e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(U) > e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(U + x_2 - x_1) &\iff (U + x_2 - x_1)^2 - U^2 > 2\sigma^2(z_1 - z_2) \\
&\iff (x_2 - x_1)(2U + x_2 - x_1) > 2\sigma^2(z_1 - z_2) \\
&\iff 2(x_2 - x_1)U > 2\sigma^2(z_1 - z_2) - (x_2 - x_1)^2.
\end{aligned}$$

Comme $U \sim N(0, \sigma^2)$, $2(x_2 - x_1)U \sim N\{0, 4(x_2 - x_1)^2\sigma^2\}$, on a

$$\begin{aligned}
\Pr \left[e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(U) > e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(U + x_2 - x_1) \right] &= \Phi \left\{ \frac{2\sigma^2(z_1 - z_2) - (x_2 - x_1)^2}{2|x_2 - x_1|\sigma} \right\} \\
&= \Phi \left\{ \frac{\sigma}{|x_2 - x_1|} (z_1 - z_2) + \frac{|x_1 - x_2|}{2\sigma} \right\} \\
&= \Phi \left(\frac{z_1 - z_2}{a} + \frac{a}{2} \right).
\end{aligned}$$

5. Nous avons

$$-\log \Pr[Z(x_1) \leq z_1, Z(x_2) \leq z_2] = \int_{\mathbb{R}} \max_{j=1,2} e^{-z_j} \varphi_{\sigma^2}(x_j - u) du = I_1 + I_2,$$

où

$$\begin{aligned}
I_1 &= \int_{\mathbb{R}} e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(x_1 - u) \mathbb{I} \left\{ e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(x_1 - u) > e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(x_2 - u) \right\} du, \\
I_2 &= \int_{\mathbb{R}} e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(x_2 - u) \mathbb{I} \left\{ e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(x_1 - u) < e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(x_2 - u) \right\} du.
\end{aligned}$$

Commençons par calculer I_1 , le calcul de I_2 suivra par symétrie. Notons tout d'abord que

$$\begin{aligned} I_1 &= \int_{\mathbb{R}} e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(x_1 - u) \mathbb{I} \{ e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(x_1 - u) > e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(x_2 - u) \} du \\ &= \int_{\mathbb{R}} e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(u) \mathbb{I} \{ e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(u) > e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(u + x_2 - x_1) \} du \\ &= e^{-z_1} \Pr [e^{-z_1} \varphi_{\sigma^2}(U) > e^{-z_2} \varphi_{\sigma^2}(U + x_2 - x_1)], \quad U \sim N(0, \sigma^2). \end{aligned}$$

En utilisant le résultat de la question ?? on trouve bien que

$$I_1 = e^{-z_1} \Phi \left(\frac{z_1 - z_2}{a} + \frac{a}{2} \right).$$

Un calcul similaire donne I_2 et finalement la fonction de répartition bivariée.

6. La fonction du coefficient extrême est donnée par

$$\theta(x_1 - x_2) = \frac{\log \Pr[Z(x_1) \leq z, Z(x_2) \leq z]}{\log \Pr[Z(x_1) \leq z]} = 2\Phi \left(\frac{|x_1 - x_2|}{2\sigma} \right).$$

En particulier plus σ est grand plus les extrêmes ont une dépendance spatiale forte.

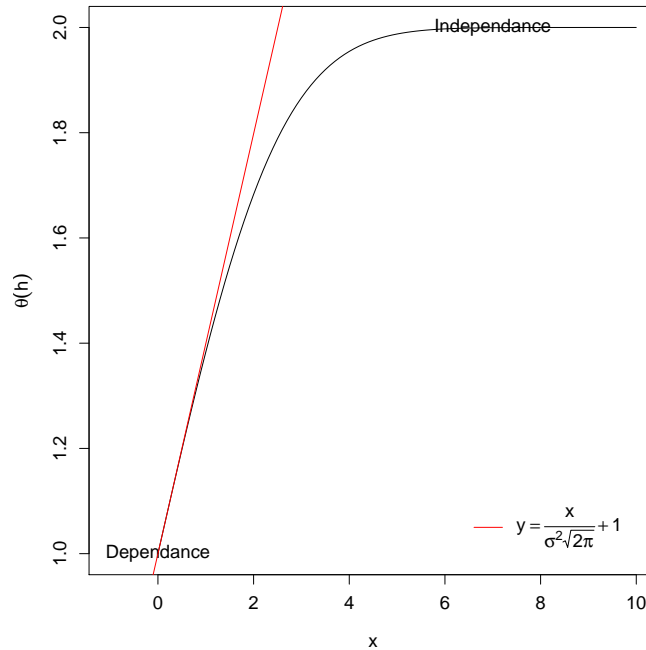


FIGURE 2 – Fonction du coefficient extrême.

7. Un développement de limité du premier ordre nous donne facilement

$$\theta(h) \stackrel{0}{\sim} 1 + \frac{h}{\sigma} \varphi(0) = 1 + \frac{h}{\sigma^2 \sqrt{2\pi}}.$$

Ainsi proche de l'origine, la fonction du coefficient extrême se comporte comme la droite d'équation $y = x/(\sigma^2 \sqrt{2\pi}) + 1$ — voir la Figure 2.

Exercice 2.

1. Comme $\{Z(x)\}$ et \tilde{Z} ont des marginales Fréchet unitaires et que $\alpha_1, \alpha_2 > 0$, $Z_*(x)$ est à valeur dans $(0, \infty)$ pour tout $x \in \mathbb{R}^d$. Commençons par calculer $\Pr[Z(x) \leq z]$, $z > 0$.

$$\begin{aligned} \Pr[Z_*(x) \leq z] &= \Pr[\alpha_1 Z(x) \leq z, \alpha_2 \tilde{Z} \leq z] \\ &= \Pr[\alpha_1 Z(x) \leq z] \Pr[\alpha_2 \tilde{Z} \leq z] \\ &= \exp\left(-\frac{\alpha_1}{z}\right) \exp\left(-\frac{\alpha_2}{z}\right) \\ &= \exp\left(-\frac{\alpha_1 + \alpha_2}{z}\right). \end{aligned}$$

Il faut donc que $\alpha_1 + \alpha_2 = 1$ cela revient donc à considérer le processus

$$Z_*(x) = \max\left\{\alpha Z(x), (1 - \alpha)\tilde{Z}\right\}, \quad 0 \leq \alpha \leq 1.$$

2. Soient $Z_{*,1}, \dots, Z_{*,n}$ des répliquions indépendantes de Z_* . Comme nous venons de montrer que Z_* avait des marges Fréchet unitaires, il faut donc prouver que

$$\frac{1}{n} \max_{i=1, \dots, n} Z_{*,i} \stackrel{\text{fidi}}{=} Z_*.$$

Pour tout $x_1, \dots, x_k \in \mathbb{R}^d$, on a

$$\begin{aligned} \Pr\left[\frac{1}{n} \max_{i=1, \dots, n} Z_{*,i}(x_1) \leq z_1, \dots, \frac{1}{n} \max_{i=1, \dots, n} Z_{*,i}(x_k) \leq z_k\right] &= \Pr[Z_*(x_1) \leq nz_1, \dots, Z_*(x_k) \leq nz_k]^n \\ &= \Pr[\alpha Z(x_1) \leq nz_1, \dots, \alpha Z(x_k) \leq nz_k]^n \Pr[(1 - \alpha)\tilde{Z} \leq nz_1, \dots, (1 - \alpha)\tilde{Z} \leq nz_k]^n \\ &= \exp\left\{-\frac{\alpha}{n} V(z_1, \dots, z_k)\right\}^n \exp\left\{-\max_{j=1, \dots, k} \frac{1 - \alpha}{nz_j}\right\}^n \\ &= \exp\{-\alpha V(z_1, \dots, z_k)\} \exp\left\{-\max_{j=1, \dots, k} \frac{1 - \alpha}{z_j}\right\} \\ &= \Pr[\alpha Z(x_1) \leq z_1, \dots, \alpha Z(x_k) \leq z_k] \Pr[(1 - \alpha)\tilde{Z} \leq z_1, \dots, (1 - \alpha)\tilde{Z} \leq z_k] \\ &= \Pr[Z_*(x_1) \leq z_1, \dots, Z_*(x_k) \leq z_k]. \end{aligned}$$

Donc $\{Z_*(x)\}$ est bien max-stable. Note : on aurait pu aller plus vite en constatant que Z était un processus max-stable simple et que \tilde{Z} était une v.a. Fréchet unitaire et donc que

$$\begin{aligned} \Pr[\alpha Z(x_1) \leq nz_1, \dots, \alpha Z(x_k) \leq nz_k]^n &= \Pr[\alpha Z(x_1) \leq z_1, \dots, \alpha Z(x_k) \leq z_k] \\ \Pr[(1 - \alpha)\tilde{Z} \leq nz_1, \dots, (1 - \alpha)\tilde{Z} \leq nz_k]^n &= \Pr[(1 - \alpha)\tilde{Z} \leq z_1, \dots, (1 - \alpha)\tilde{Z} \leq z_k]. \end{aligned}$$

3. On a

$$\begin{aligned} \Pr[Z_*(x_1) \leq z, Z_*(x_2) \leq z] &= \Pr\left[Z(x_1) \leq \frac{z}{\alpha}, Z(x_2) \leq \frac{z}{\alpha}\right] \Pr\left[\tilde{Z} \leq \frac{z}{1 - \alpha}\right] \\ &= \exp\left\{-\frac{\alpha\theta(x_1 - x_2)}{z}\right\} \exp\left\{-\frac{1 - \alpha}{z}\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{\alpha\theta(x_1 - x_2) + 1 - \alpha}{z}\right\} \end{aligned}$$

et donc que la fonction du coefficient extrême s'écrit

$$\theta_{Z_*}(h) = 1 + \alpha\{\theta_Z(h) - 1\}.$$

Pour un modèle de Smith isotropique nous savons que $\theta_Z(h) \rightarrow 2$ lorsque $h \rightarrow \infty$ de sorte que $\theta_{Z_*}(h) \rightarrow 1 + \alpha$ lorsque $h \rightarrow \infty$. Ainsi α contrôle la borne supérieure de la fonction du

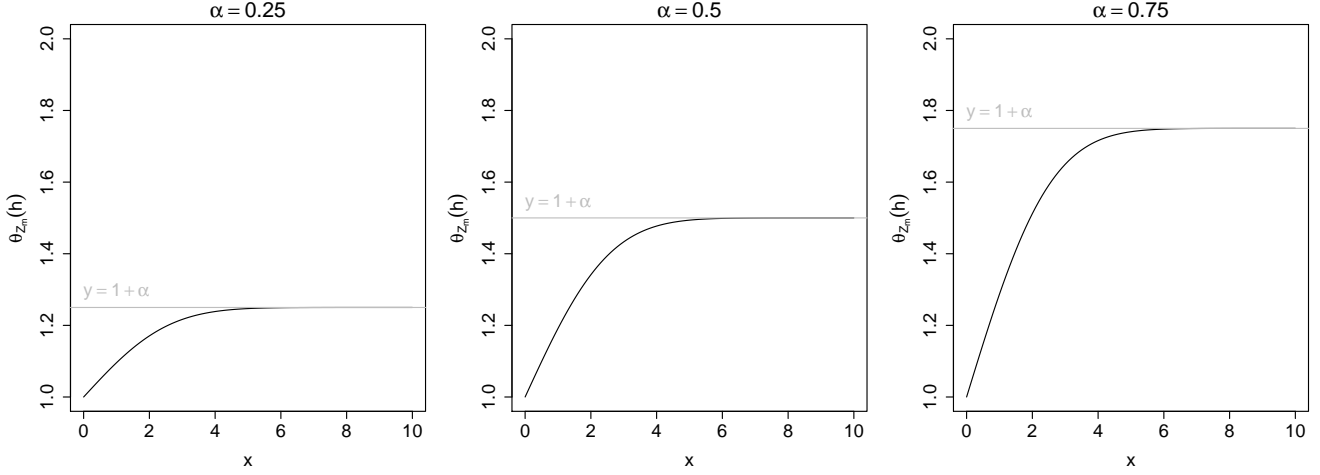


FIGURE 3 – Graphe de $\theta_{Z_*}(h)$ en fonction de α (question 3).

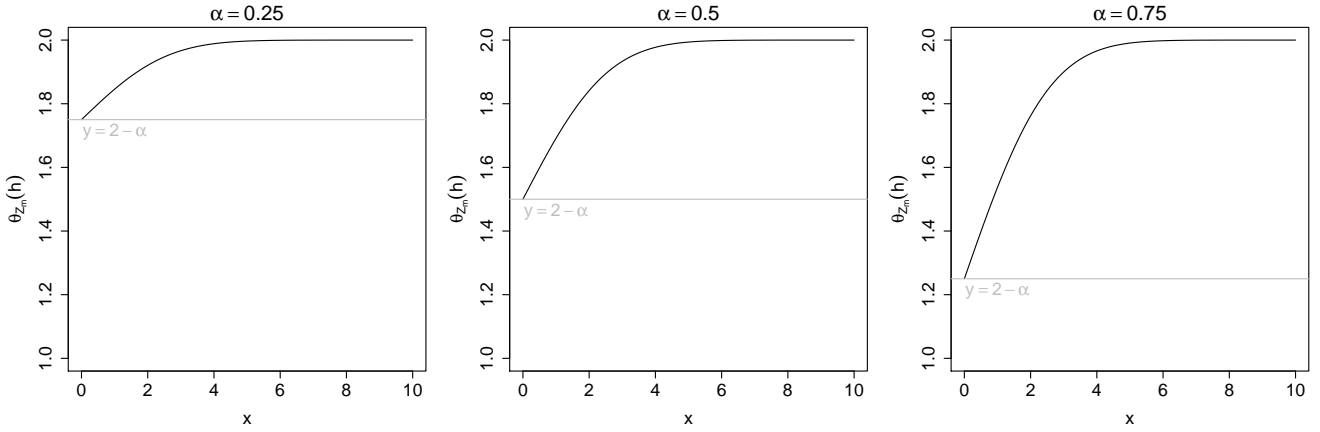


FIGURE 4 – Graphe de $\theta_{Z_*}(h)$ en fonction de α (question 4).

coefficient extrême et plus α est petit plus il sera impossible d'atteindre l'indépendance des extrêmes — voir Figure 3.

En particulier lorsque $\alpha = 0$, $\theta_{Z_*} = 1$ pour tout h ce qui signifie que nous sommes toujours dans la dépendance complète ce qui est logique puisqu'alors

$$Z_*(x) = \tilde{Z}, \quad \forall x \in \mathbb{R}^d.$$

4. On a

$$\begin{aligned} \Pr[Z_*(x_1) \leq z, Z_*(x_2) \leq z] &= \Pr[\alpha Z(x_1) \leq z, \alpha Z(x_2) \leq z] \Pr[(1 - \alpha)\tilde{Z}(x_1) \leq z, (1 - \alpha)\tilde{Z}(x_2) \leq z] \\ &= \exp\left\{-\frac{\alpha\theta_Z(x_1 - x_2)}{z}\right\} \exp\left\{-\frac{2(1 - \alpha)}{z}\right\} \\ &= \exp\left[-\frac{2 + \alpha\{\theta_Z(x_1 - x_2) - 2\}}{z}\right], \end{aligned}$$

et donc que

$$\theta_{Z_*}(h) = 2 + \alpha\{\theta_Z(x_1 - x_2) - 2\}.$$

Le graphe de $\theta_{Z_*}(h)$ est donné par la figure 4. En particulier α joue un rôle d'effet de pépite, c.à.d. qu'il induit un saut à l'origine de $\theta_{Z_*}(h)$.

Lorsque $\alpha = 0$, $\theta_{Z_*}(h) = 2$ pour tout $h > 0$ ce qui est logique puisqu'alors

$$Z_*(x) = \tilde{Z}(x), \quad \forall x \in \mathbb{R}^d,$$

et donc que $\{Z_*(x)\}$ est un bruit Fréchet unitaire.