

L'assurance paramétrique pour les risques émergents à l'ère de l'IA

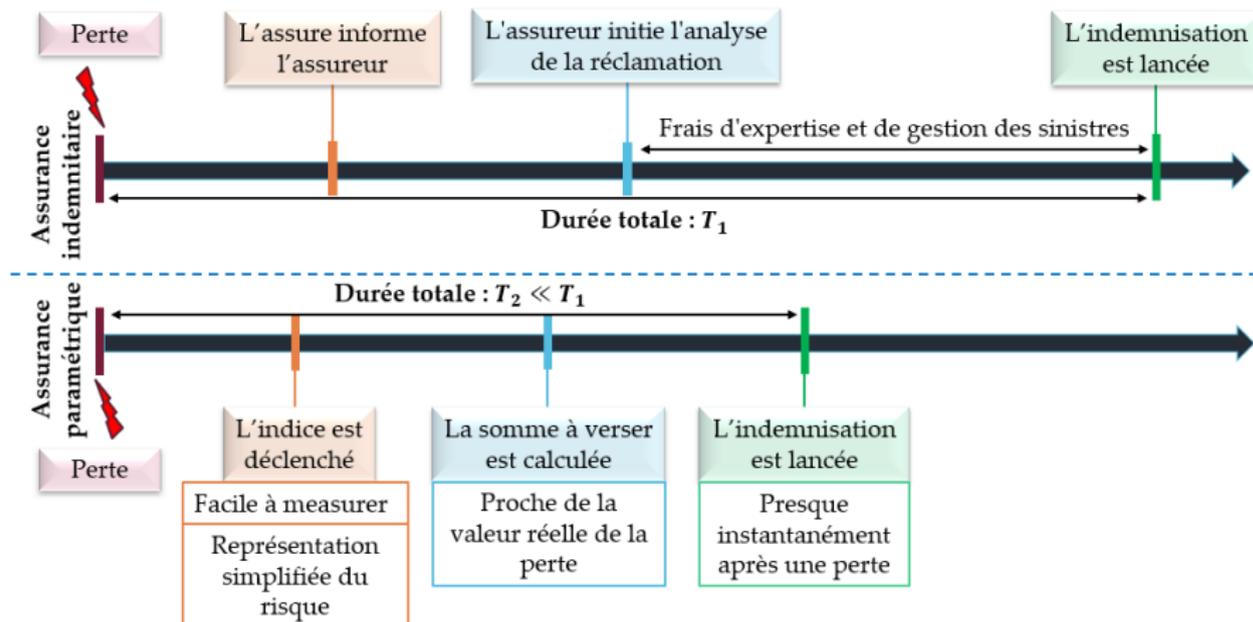
Une application aux interruptions de services de cloud

Daniel Nkameni, Antoine Heranval

joint work with Olivier Lopez

- 1 Introduction
- 2 Cas d'étude : Interruptions de services de cloud
- 3 Condition d'acceptabilité du paramétrique
- 4 Conception du produit et apport de l'IA
- 5 Application pratique
- 6 Conclusion

Aperçu de l'assurance paramétrique



- Dans le cadre de ce travail, les questions traitées sont :
 - Est-il possible, à l'avance, d'identifier, dans une population d'assurés ou de potentiels assurés, ceux qui accepteront une indemnisation via un produit paramétrique ?
 - Comment cette acceptabilité est-elle liée aux caractéristiques des assurés ?
 - Quel est l'apport de l'intelligence artificielle à la conception et au déploiement d'un tel produit paramétrique ?

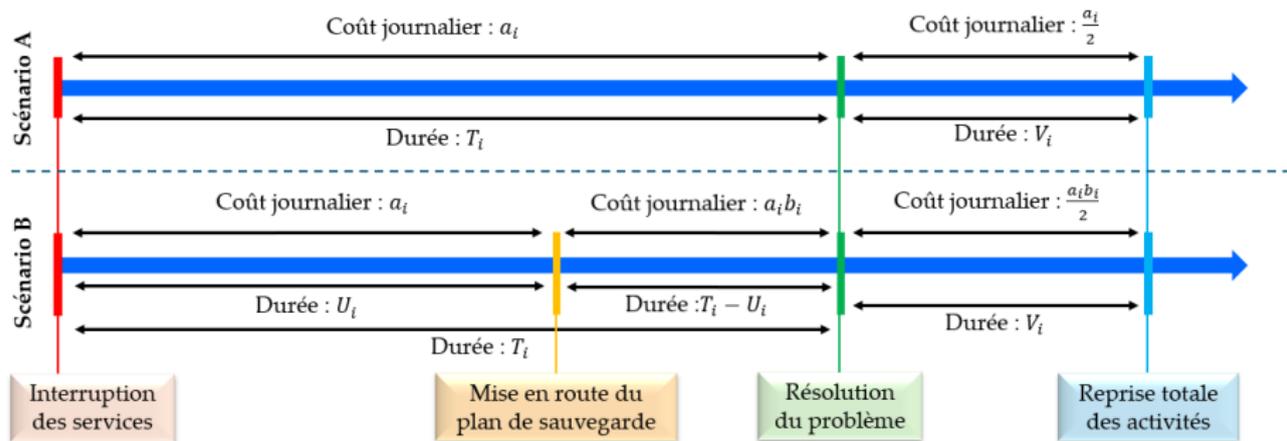
Objectifs de la présentation

- Modéliser la demande pour un produit d'assurance paramétrique.
- Proposer une couverture paramétrique-indemnitaire (hybride) autoajustable en fonction des préférences des assurés et de l'indice.
- Présenter les apports potentiels de l'IA à l'assurance paramétrique.
- Illustrer les résultats grâce à des données simulées suivant une approche réaliste.

Cas d'étude : Interruptions de services de cloud

Schématisation

- Deux scénarios pour simuler la perte de l'assuré i :
 - Scénario A : L'assuré i ne possède pas de plan de sauvegarde.
 - Scénario B : L'assuré i possède un plan de sauvegarde d'efficacité $1 - b_i \in [0, 1]$.



Cas d'étude : Interruptions de services de cloud

Calcul de la perte Y et construction de l'indice W

On a donc :

$$Y_i = a_i(T_i - (T_i - U_i)_+(1 - b_i)) + \frac{a_i\{1 - (1 - b_i)\epsilon_i\}V_i}{2}$$

Nous choisissons comme indice $W = (T, B, \bar{b})$ où :

- T est le temps d'interruption, supposé observable immédiatement après le sinistre.
- $B = T - U$ est le temps passé sous sauvegarde avant la reprise des services.
- $\bar{b} = 1 - b$ est l'efficacité estimée du programme de sauvegarde.

- L'assuré a le choix entre deux formes d'indemnisation :
 - Traditionnelle : indemnisation intégrale de la perte $Y \geq 0$, mais avec un retard τ .
 - Paramétrique : indemnisation basée sur une fonction $\phi(W)$ calculée à partir de l'indice W .
- Typiquement, $\phi(W) \leq Y$ (très peu ou pas de sur-indemnisation).
- Modélisation des préférences via l'utilité espérée Cummins and Mahul (2004); Hao et al. (2018); Eeckhoudt and Kimball (1992).

Premier apport de l'IA : Construction de $\phi(W)$

L'IA peut améliorer la prédiction de Y

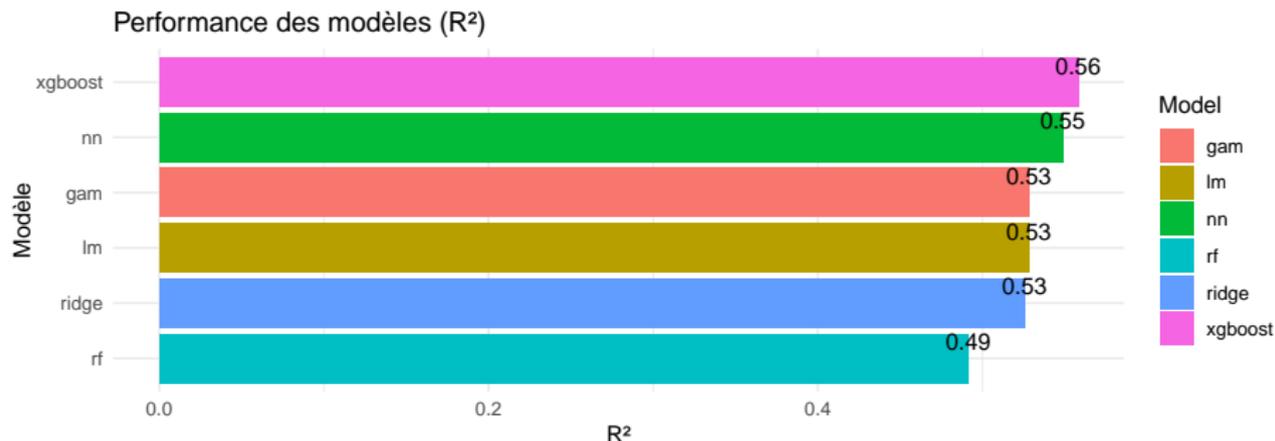


Figure – Modèles de ML et performane

- Permet de prendre en compte les préférences des assurés.
- Utilité U_α (non décroissante et strictement concave).
- Utilité espérée avec assurance paramétrique :

$$\mathfrak{U}_\phi(\alpha) = E [U_\alpha(\phi(W) - Y - \pi_\phi)].$$

- Utilité espérée avec assurance traditionnelle :

$$\mathfrak{U}_{Y,\tau}(\alpha) = E [U_\alpha(\{\exp(-\tau) - 1\}Y - \pi_Y)].$$

- Facteur $\exp(-\tau)$: prend en compte le délai d'indemnisation plus long.

Condition d'acceptabilité du paramétrique

Prise en compte des préférences des assurés

- Un assuré accepte l'assurance paramétrique si :

$$\mathfrak{U}_\phi(\alpha) - \mathfrak{U}_{Y,\tau}(\alpha) > 0.$$

- Dans le cas où l'utilité est exponentielle : $U_\alpha(x) = -\alpha \exp(-\alpha x)$, cette condition se réécrit :

$$E[\psi_Y(\alpha|W) \exp(-\alpha\phi(W))] < \Psi_Y(\alpha') \exp(\alpha(\pi_Y - \pi_\phi))$$

avec $\alpha' = (1 - \exp(-\tau))\alpha$.

Où :

- $\Psi_Y(\alpha) = E[\exp(\alpha Y)]$.
- $\psi_Y(\alpha|w) = E[\exp(\alpha Y)|W = w]$.
- π_Y et π_ϕ sont les primes d'assurance.

Condition d'acceptabilité du paramétrique

Une formulation utilisable en pratique

Une dernière simplification permet d'obtenir :

$$E[m_Y(\alpha|W) - \phi(W)] < \ln(\Psi_Y(\alpha')) + \pi_Y - \pi_\phi$$

avec $m_Y(\alpha|w) = \ln(\psi_Y(\alpha|w))/\alpha$.

- Fonction d'indemnité idéale théorique : $\phi(w) = m_Y(\alpha|w)$.
- Mais cette solution mène à une prime trop élevée :
 $E[m_Y(\alpha|w)] > E[Y]$.
- Solution pratique : $\phi_\beta(w) = \beta E[Y|W = w]$ avec $\beta \leq 1$.
- Avantage : contrôle de la probabilité de sur-indemnisation.

- Constat : l'assurance paramétrique ne satisfait pas les assurés dans toutes les situations.
- Proposition de solution : combiner assurance traditionnelle et paramétrique.
- En se basant sur le résultat précédent, définissons :

$$\mathcal{W}_\alpha(\epsilon, \beta) = \{\mathbf{w} \in \mathcal{W} : \Delta(\mathbf{w}) = m_Y(\alpha|\mathbf{w}) - \phi_\beta(\mathbf{w}) \leq \epsilon\}$$

$\mathcal{W}_\alpha(\epsilon, \beta)$ est l'ensemble des situations où l'assurance paramétrique est acceptable pour les assurés.

Indemnité hybride

$$h_{\alpha,\beta}^{\epsilon}(Y, W) = Y 1_{W \in \overline{\mathcal{W}_{\alpha,\beta}(\epsilon)}} + \phi_{\beta}(W) 1_{W \in \mathcal{W}_{\alpha,\beta}(\epsilon)}$$

- Indemnité traditionnelle (sans retard) lorsque le paramétrique est rejeté
- Indemnité paramétrique dans le cas contraire
- Prime correspondante :

$$\begin{aligned} \pi_h &= (1 + \theta_Y) E \left[Y | \overline{\mathcal{W}_{\alpha,\beta}(\epsilon)} \right] (1 - p_{\epsilon}(\alpha, \beta)) \\ &\quad + (1 + \theta) E [Y | \mathcal{W}_{\alpha,\beta}(\epsilon)] p_{\epsilon}(\alpha, \beta) \end{aligned}$$

Proposition

Soit :

$$\eta_\epsilon(\alpha, \beta) = 1 - \beta + \theta_Y - \frac{\epsilon}{E[Y|\mathcal{W}_\epsilon(\alpha, \beta)] p_\epsilon(\alpha, \beta)}$$

Si $\theta \leq \eta_\epsilon \beta^{-1}$, l'assuré avec une aversion au risque inférieure à α préfère le contrat hybride pour tout $\tau \geq 0$

Ce produit hybride :

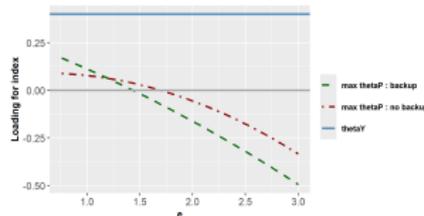
- Bénéficie des avantages des deux approches
- Améliore l'attractivité du produit d'assurance

- Reprenons les données liées aux interruptions de services de cloud
- Vu le rôle important de la sauvegarde, la base est scindée en deux selon que les assurés ont un plan de sauvegarde ou non
- Les paramètres suivants sont fixés :
 - $\theta_Y = 40\%$
 - $\alpha = 0.0108$
 - $\beta \in \{0,75; 0,90; 1,00\}$
- Pour chaque sous-base de données, nous la segmentons et construisons $\phi_\beta(W)$ à l'aide d'un arbre de décision

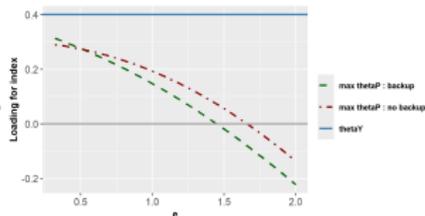
- Pour un ϵ choisi, les étapes suivantes sont exécutées
 - Une valeur de ϵ est choisie
 - La valeur de $\theta_{\max} = \eta_{\epsilon} \beta^{-1}$ correspondante est calculée
 - **Si satisfaisante**, alors les segments (feuilles de l'arbre) dans lesquels le paramétrique sera accepté ($\Delta(w) \leq \epsilon$) sont identifiés
- Pour rappel, $\Delta(w) = m_Y(\alpha|w) - \phi_{\beta}(w)$

Application pratique

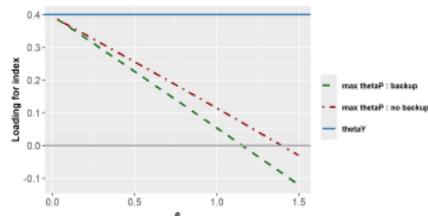
Choix de ϵ en pratique



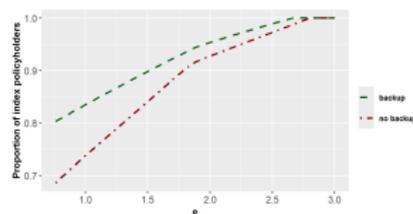
(a) θ_{\max} pour $\beta = 0,75$



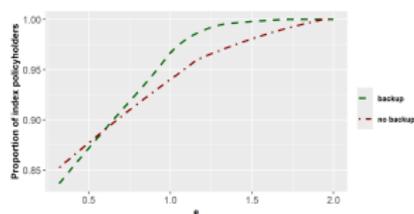
(b) θ_{\max} pour $\beta = 0,90$



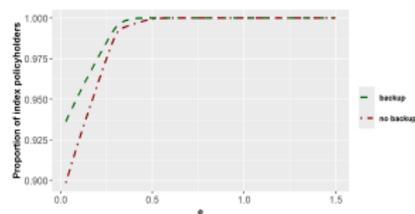
(c) θ_{\max} pour $\beta = 1,00$



(d) p_ϵ pour $\beta = 0,75$



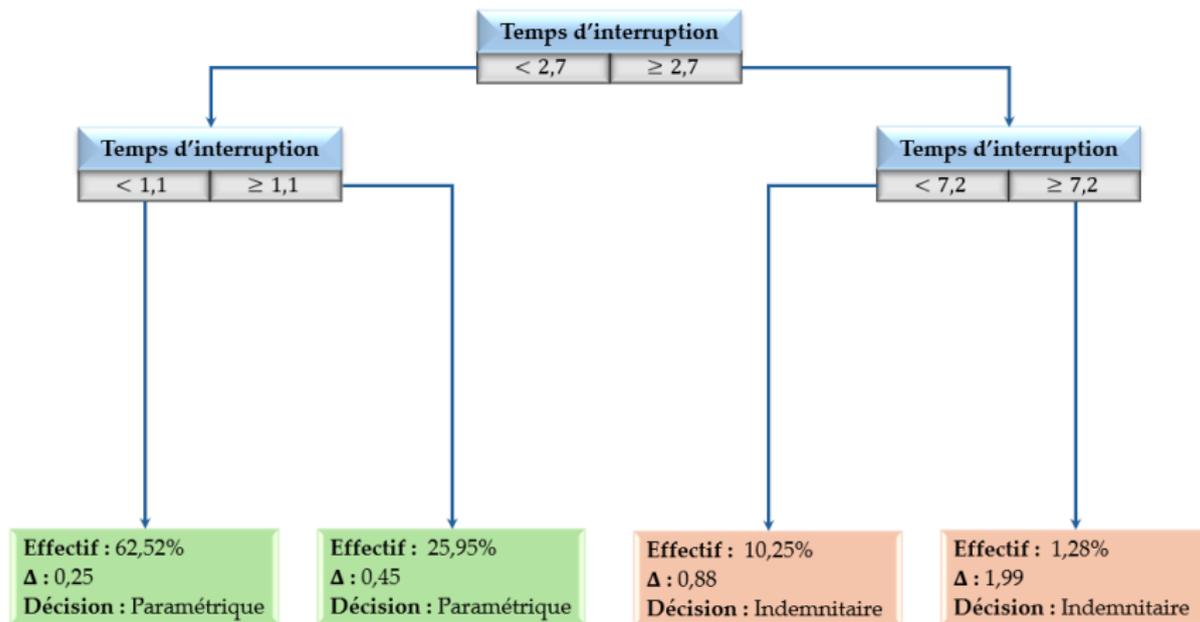
(e) p_ϵ pour $\beta = 0,90$



(f) p_ϵ pour $\beta = 1,00$

Application pratique

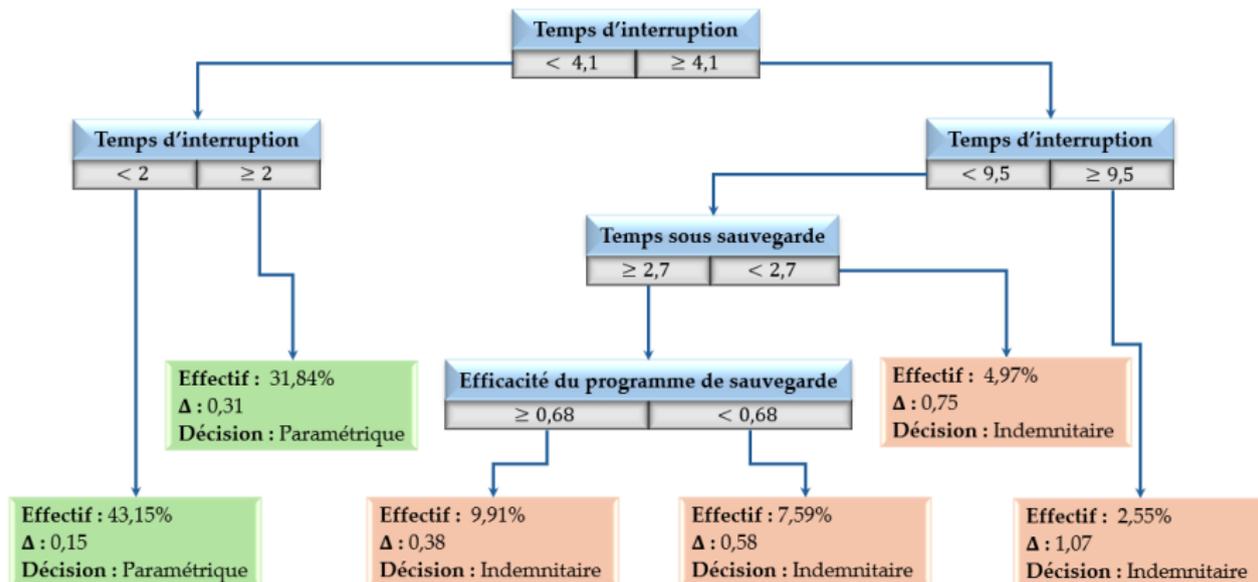
Segmentation pour $\beta = 0,90$ en cas d'absence de plan de sauvegarde



- ϵ est choisi à 0,46
- $\theta_{\max} = 35\%$
- 88,5% de paramétrique (essentiellement des pertes peu coûteuses)

Application pratique

Segmentation pour $\beta = 0,90$ en cas de présence de plan de sauvegarde



- ϵ est choisi à 0,35
- $\theta_{\max} = 31\%$
- 75,9% de paramétrique (essentiellement des pertes peu coûteuses)

- L'assurance paramétrique est viable sous certaines conditions :
 - Faible différence entre $m_Y(\alpha|w)$ et $\phi_\beta(w)$
 - Bonne capacité à prédire les pertes avec l'indice
- L'approche hybride offre un compromis optimal car :
 - Elle permet d'identifier les assurés susceptibles d'accepter l'indemnisation paramétrique
 - Elle ouvre la voie à l'utilisation de l'IA pour la segmentation des assurés en fonction de leurs préférences vis-à-vis du paramétrique
- Perspectives :
 - Application à des données réelles (assurance RGA, assurance agricole, catastrophes naturelles, etc.)
 - Extension à d'autres fonctions d'utilité
 - Extension à des métriques autres que l'utilité
 - Étude de la demande agrégée du marché

- Cummins, J. D. and Mahul, O. (2004). The demand for insurance with an upper limit on coverage. *Journal of Risk and Insurance*, 71(2) :253–264.
- Eeckhoudt, L. and Kimball, M. (1992). Background risk, prudence, and the demand for insurance. *Contributions to insurance economics*, pages 239–254.
- Hao, M., Macdonald, A. S., Tapadar, P., and Thomas, R. G. (2018). Insurance loss coverage and demand elasticities. *Insurance : Mathematics and Economics*, 79 :15–25.