

# Assurances et probabilités

Charles SUQUET

<http://math.univ-lille1.fr/~suquet>

U.S.T.L. Lille 1 & CNRS UMR 8524

12 avril 2007

# Contenu

- 1 Notions basiques
- 2 Modèle individuel et modèle collectif
- 3 Probabilité de ruine

# Bases



M. DENUIT, A. CHARPENTIER, *Mathématiques de l'assurance non vie*, tome 1 : Principes fondamentaux de théorie du risque. Economica 2004.



C. PARTRAT, J.-L. BESSON, *Assurance non-vie, modélisation, simulation*. Assurance Audit Actuariat, Economica 2005.

# Bases

- Police d'assurance.
- Prime (premium).

# Bases

- Police d'assurance.
- Prime (premium).
- Mutualisation (compensation stochastique).

- Police d'assurance.
- Prime (premium).
- Mutualisation (compensation stochastique).
- Moyens d'améliorer la solvabilité.

# Prime pure 1

Soit  $S$  la charge totale de sinistre relative à une police donnée au cours d'une période d'assurance.

# Prime pure 1

Soit  $S$  la charge totale de sinistre relative à une police donnée au cours d'une période d'assurance.

L'opération d'assurance substitue une constante  $c$  à la variable aléatoire  $S$ .  
Comment déterminer  $c$  ?



# Prime pure 1

Soit  $S$  la charge totale de sinistre relative à une police donnée au cours d'une période d'assurance.

L'opération d'assurance substitue une constante  $c$  à la variable aléatoire  $S$ .  
Comment déterminer  $c$  ?

On cherche  $c$  « proche » de  $S$  en introduisant une distance pénalisant symétriquement  $\{c < S\}$  et  $\{c > S\}$  :

$$d_2(S, c)^2 := \mathbf{E} (S - c)^2.$$

# Prime pure 1

Soit  $S$  la charge totale de sinistre relative à une police donnée au cours d'une période d'assurance.

L'opération d'assurance substitue une constante  $c$  à la variable aléatoire  $S$ .  
Comment déterminer  $c$  ?

$$d_2(S, c)^2 = \mathbf{E}(S - c)^2 = (\mathbf{E}S - c)^2 + \text{Var } S,$$

donc  $d_2(S, c)$  est minimal pour  $c = \mathbf{E}S$ .

# Prime pure 1

Soit  $S$  la charge totale de sinistre relative à une police donnée au cours d'une période d'assurance.

L'opération d'assurance substitue une constante  $c$  à la variable aléatoire  $S$ .  
Comment déterminer  $c$  ?

$$d_2(S, c)^2 = \mathbf{E} (S - c)^2 = (\mathbf{E} S - c)^2 + \text{Var } S,$$

donc  $d_2(S, c)$  est minimal pour  $c = \mathbf{E} S$ .

La distance

$$d_1(S, c) := \mathbf{E} |S - c|$$

est minimale pour  $c = \text{médiane}(S)$ . Solution pas acceptable si  $P(S = 0)$  est grand, par exemple en assurance automobile.

## Prime pure 2

### Théorème (loi des grands nombres)

Supposons les montants de sinistres  $S_1, \dots, S_n$  indépendants et de même loi ayant une espérance commune  $\mathbf{E} S_i = \mu$ . Notons  $\bar{S}^{(n)}$  la charge moyenne de sinistre par police. Alors

$$\bar{S}^{(n)} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S_i \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\text{p.s.}} \mu.$$

## Prime pure 2

### Théorème (loi des grands nombres)

Supposons les montants de sinistres  $S_1, \dots, S_n$  indépendants et de même loi ayant une espérance commune  $\mathbf{E} S_i = \mu$ . Notons  $\bar{S}^{(n)}$  la charge moyenne de sinistre par police. Alors

$$\bar{S}^{(n)} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S_i \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\text{p.s.}} \mu.$$

### Remarques.

- Résultat asymptotique ( $n$  « grand »).
- Indépendance (ne marche pas pour catastrophes naturelles).

### Théorème (loi des grands nombres)

Supposons les montants de sinistres  $S_1, \dots, S_n$  indépendants et de même loi ayant une espérance commune  $\mathbf{E} S_i = \mu$ . Notons  $\bar{S}^{(n)}$  la charge moyenne de sinistre par police. Alors

$$\bar{S}^{(n)} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S_i \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{\text{p.s.}} \mu.$$

### Remarques.

- Résultat asymptotique ( $n$  « grand »).
- Indépendance (ne marche pas pour catastrophes naturelles).
- Homogénéité des risques. Nécessité de segmenter le portefeuille. . .

# Insuffisance de la prime pure

## Définition (prime pure)

*On appelle prime pure associée à un montant de sinistre aléatoire  $S$  pour une période d'assurance, la quantité  $\mathbf{E} S$ .*

Cette prime sert de base au calcul de la prime commerciale effectivement payée par l'assuré.

# Insuffisance de la prime pure

## Définition (prime pure)

*On appelle prime pure associée à un montant de sinistre aléatoire  $S$  pour une période d'assurance, la quantité  $\mathbf{E} S$ .*

Cette prime sert de base au calcul de la prime commerciale effectivement payée par l'assuré.

Elle est insuffisante !

En effet soit un portefeuille avec sinistres  $S_1, \dots, S_n$  i.i.d., tels que  $\mathbf{E} S_1^2 < +\infty$  et pour lequel la compagnie n'encaisserait que les primes pures  $\mu = \mathbf{E} S_i$ . Le théorème limite central implique que la loi du résultat d'exploitation  $n\mu - \sum_{i=1}^n S_i$  est approximativement gaussienne  $\mathfrak{N}(0, n\sigma^2)$ , d'où

$$P(\text{déficit}) = P\left(n\mu - (S_1 + \dots + S_n) < 0\right) \simeq \frac{1}{2}.$$



## Insuffisance de la prime pure 2

Si la compagnie encaisse par police une prime  $p < \mu$ , alors

$$\begin{aligned}P(\text{déficit}) &= P(np - (S_1 + \dots + S_n) < 0) \\&= P\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma}(\mu - \bar{S}^{(n)}) < \frac{\sqrt{n}}{\sigma}(\mu - p)\right) \\&\simeq \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma}(\mu - p)\right) \simeq 1.\end{aligned}$$

# Insuffisance de la prime pure 2

Amélioration de la solvabilité :

- Chargement de la prime pure (prime de risque).
- Augmentation du nombre d'assurés.

# Insuffisance de la prime pure 2

Amélioration de la solvabilité :

- Chargement de la prime pure (prime de risque).
- Augmentation du nombre d'assurés.
- Réserve de stabilisation.

# Insuffisance de la prime pure 2

Amélioration de la solvabilité :

- Chargement de la prime pure (prime de risque).
- Augmentation du nombre d'assurés.
- Réserve de stabilisation.
- Réassurance.

## Prime de risque et solvabilité

La prime de risque  $p$  s'obtient par *chargement* (safety loading) de la prime pure.

- Chargement proportionnel :  $p = (1 + \eta)\mathbf{E} S$ . Avec le modèle i.i.d. ci-dessus, la probabilité de déficit devient

$$P(\text{déficit}) \simeq \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma}(\mu - p)\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \Phi(-\infty) = 0.$$

## Prime de risque et solvabilité

La prime de risque  $p$  s'obtient par *chargement* (safety loading) de la prime pure.

- Chargement proportionnel :  $p = (1 + \eta)\mathbf{E} S$ . Avec le modèle i.i.d. ci-dessus, la probabilité de déficit devient

$$P(\text{déficit}) \simeq \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma}(\mu - p)\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \Phi(-\infty) = 0.$$

- Chargement par l'écart-type :  $p = \mathbf{E} S + \beta\sigma$ . A l'avantage de mieux prendre en compte la « dangerosité du risque ».

## Prime de risque et solvabilité

La prime de risque  $p$  s'obtient par *chargement* (safety loading) de la prime pure.

- Chargement proportionnel :  $p = (1 + \eta)\mathbf{E} S$ . Avec le modèle i.i.d. ci-dessus, la probabilité de déficit devient

$$P(\text{déficit}) \simeq \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma}(\mu - p)\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \Phi(-\infty) = 0.$$

- Chargement par l'écart-type :  $p = \mathbf{E} S + \beta\sigma$ . A l'avantage de mieux prendre en compte la « dangerosité du risque ».
- L'augmentation du nombre d'assurés  $n$  peut autoriser un chargement plus faible. Pb du marché concurrentiel.

## Prime de risque et solvabilité

La prime de risque  $p$  s'obtient par *chargement* (safety loading) de la prime pure.

- Chargement proportionnel :  $p = (1 + \eta)\mathbf{E} S$ . Avec le modèle i.i.d. ci-dessus, la probabilité de déficit devient

$$P(\text{déficit}) \simeq \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{\sigma}(\mu - p)\right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \Phi(-\infty) = 0.$$

- Chargement par l'écart-type :  $p = \mathbf{E} S + \beta\sigma$ . A l'avantage de mieux prendre en compte la « dangerosité du risque ».
- L'augmentation du nombre d'assurés  $n$  peut autoriser un chargement plus faible. Pb du marché concurrentiel.
- L'utilisation d'une réserve de stabilisation ou d'un capital initial  $K$  est nécessaire (au moins la 1<sup>re</sup> année et de par la législation).

$$P(\text{déficit}) \simeq \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(\mu - p)}{\sigma} - \frac{K}{\sigma\sqrt{n}}\right)$$



## Lois des charges de sinistres

Les principales lois de probabilité utilisées pour modéliser le montant d'un sinistre (lorsqu'il y a sinistre) sont classées d'après le « poids » de la queue de distribution  $\bar{F}(x) = P(X > x)$ .

Poids	Loi	Queue $\bar{F}(x)$	$E e^{sX}$ fini ?
Très léger	Weib( $\tau, \alpha$ ), $\tau > 1$	$\exp\left(-\left(\frac{x}{\alpha}\right)^\tau\right)$	oui, $\forall s$
Léger	Gam( $\nu, \beta$ )	$\int_x^{+\infty} \frac{\beta^\nu}{\Gamma(\nu)} t^{\nu-1} e^{-\beta t} dt$	oui $\forall s < \beta$
Intermédiaire	Lognormale	$P(e^Y > x), Y \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$	non
	Weib( $\tau, \alpha$ ), $\tau < 1$		non
Lourd	Par( $\theta, \alpha$ ), $\alpha > 1$	$\left(\frac{\theta}{\theta + x}\right)^\alpha$	non
Très lourd	Par( $\theta, \alpha$ ), $\alpha \leq 1$		$E X = +\infty$

# Lois des nombres de sinistres

Trois lois classiques modélisant le nombre  $N$  de sinistres :

- Binomiale  $\text{Bin}(n, p)$  :  $P(N = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$ ,  
 $\mathbf{E} N = np$ ,  $\text{Var} N = np(1 - p)$ . Au plus un sinistre par « petit »  
intervalle de temps, indépendance des intervalles. . .

# Lois des nombres de sinistres

Trois lois classiques modélisant le nombre  $N$  de sinistres :

- Binomiale  $\text{Bin}(n, p)$  :  $P(N = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$ ,  
 $\mathbf{E} N = np$ ,  $\text{Var} N = np(1 - p)$ . Au plus un sinistre par « petit » intervalle de temps, indépendance des intervalles. . .
- Poisson  $\text{Pois}(\lambda)$  :  $P(N = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$ ,  $\mathbf{E} N = \text{Var} N = \lambda$ . Loi des évènements rares, modélise bien le nombre de sinistres d'une police individuelle.

# Lois des nombres de sinistres

Trois lois classiques modélisant le nombre  $N$  de sinistres :

- Binomiale  $\text{Bin}(n, p)$  :  $P(N = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$ ,  
 $\mathbf{E} N = np$ ,  $\text{Var} N = np(1 - p)$ . Au plus un sinistre par « petit » intervalle de temps, indépendance des intervalles. . .
- Poisson  $\text{Pois}(\lambda)$  :  $P(N = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$ ,  $\mathbf{E} N = \text{Var} N = \lambda$ . Loi des évènements rares, modélise bien le nombre de sinistres d'une police individuelle.
- Binomiale négative  $\text{NBin}(n, p)$  :  $P(N = k) = C_{n+k-1}^n p^n (1 - p)^k$ ,  
 $\mathbf{E} N = \frac{n(1-p)}{p}$ ,  $\text{Var} N = \frac{n(1-p)}{p^2} > \mathbf{E} N$ .

# Lois des nombres de sinistres

Trois lois classiques modélisant le nombre  $N$  de sinistres :

- Binomiale  $\text{Bin}(n, p) : P(N = k) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$ ,  
 $\mathbf{E} N = np$ ,  $\text{Var} N = np(1 - p)$ . Au plus un sinistre par « petit » intervalle de temps, indépendance des intervalles. . .
- Poisson  $\text{Pois}(\lambda) : P(N = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$ ,  $\mathbf{E} N = \text{Var} N = \lambda$ . Loi des évènements rares, modélise bien le nombre de sinistres d'une police individuelle.
- Binomiale négative  $\text{NBin}(n, p) : P(N = k) = C_{n+k-1}^n p^n (1 - p)^k$ ,  
 $\mathbf{E} N = \frac{n(1-p)}{p}$ ,  $\text{Var} N = \frac{n(1-p)}{p^2} > \mathbf{E} N$ .

La loi de Poisson modélise mal le nombre de sinistres d'un portefeuille en raison de l'hétérogénéité des assurés (exemple RC automobile).

## Lois de Poisson mélange

Pour tenir compte de l'hétérogénéité du portefeuille, on peut considérer que le nombre moyen de sinistres varie d'un assuré à l'autre. Il est alors une v.a.  $\lambda\Theta$ , avec  $\lambda$  constante et  $\mathbf{E}\Theta = 1$ .

## Lois de Poisson mélange

Pour tenir compte de l'hétérogénéité du portefeuille, on peut considérer que le nombre moyen de sinistres varie d'un assuré à l'autre. Il est alors une v.a.  $\lambda\Theta$ , avec  $\lambda$  constante et  $\mathbf{E}\Theta = 1$ .

### Définition (loi MPois( $\lambda, \Theta$ ))

*$N$  suit la loi de Poisson mélange de moyenne  $\lambda$  et de niveau de risque relatif  $\Theta$ , où  $\Theta$  est une v.a. positive et  $\mathbf{E}\Theta = 1$  si*

$$P(N = k) = \mathbf{E} \left( \exp(-\lambda\Theta) \frac{(\lambda\Theta)^k}{k!} \right), \quad \forall k \in \mathbb{N}.$$

# Lois de Poisson mélange

## Définition (loi MPois( $\lambda, \Theta$ ))

$N$  suit la loi de Poisson mélange de moyenne  $\lambda$  et de niveau de risque relatif  $\Theta$ , où  $\Theta$  est une v.a. positive et  $\mathbf{E} \Theta = 1$  si

$$P(N = k) = \mathbf{E} \left( \exp(-\lambda\Theta) \frac{(\lambda\Theta)^k}{k!} \right), \quad \forall k \in \mathbb{N}.$$

On vérifie que

$$\mathbf{E} N = \lambda \quad \text{et} \quad \text{Var } N = \lambda + \lambda^2 \text{Var } \Theta > \mathbf{E} N.$$



# Lois de Poisson mélange

## Définition (loi MPois( $\lambda, \Theta$ ))

$N$  suit la loi de Poisson mélange de moyenne  $\lambda$  et de niveau de risque relatif  $\Theta$ , où  $\Theta$  est une v.a. positive et  $\mathbf{E} \Theta = 1$  si

$$P(N = k) = \mathbf{E} \left( \exp(-\lambda\Theta) \frac{(\lambda\Theta)^k}{k!} \right), \quad \forall k \in \mathbb{N}.$$

On vérifie que

$$\mathbf{E} N = \lambda \quad \text{et} \quad \text{Var } N = \lambda + \lambda^2 \text{Var } \Theta > \mathbf{E} N.$$

**Exemple.** Le modèle « bons risques - mauvais risques », où le portefeuille comporte deux types d'assurés, les « bons » pour qui le nombre de sinistres suit  $\text{Pois}(\lambda\theta_1)$  et les mauvais pour qui c'est  $\text{Pois}(\lambda\theta_2)$ , avec  $\theta_1 < 1 < \theta_2$ . En posant  $\rho = P(\Theta = \theta_1) = 1 - P(\Theta = \theta_2)$ , on a  $\rho\theta_1 + (1 - \rho)\theta_2 = 1$  et

$$P(N = k) = \rho \frac{e^{-\lambda\theta_1} (\lambda\theta_1)^k}{k!} + (1 - \rho) \frac{e^{-\lambda\theta_2} (\lambda\theta_2)^k}{k!}.$$

## Modèle individuel

Dans ce modèle, on note  $S_i$  le montant cumulé (éventuellement nul) des sinistres payé au  $i^{\text{e}}$  assuré, pour la période d'assurance. La charge totale de sinistres pour un portefeuille de  $n$  assurés est donc

$$S^{\text{ind}} = \sum_{i=1}^n S_i.$$

## Modèle individuel

Dans ce modèle, on note  $S_i$  le montant cumulé (éventuellement nul) des sinistres payé au  $i^{\text{e}}$  assuré, pour la période d'assurance. La charge totale de sinistres pour un portefeuille de  $n$  assurés est donc

$$S^{\text{ind}} = \sum_{i=1}^n S_i.$$

Les  $S_i$  sont indépendantes, mais pas forcément de même loi. On a de plus  $P(S_i = 0) > 0$ . En particulier les  $S_i$  n'ont pas de densité.

## Modèle individuel

Dans ce modèle, on note  $S_i$  le montant cumulé (éventuellement nul) des sinistres payé au  $i^{\text{e}}$  assuré, pour la période d'assurance. La charge totale de sinistres pour un portefeuille de  $n$  assurés est donc

$$S^{\text{ind}} = \sum_{i=1}^n S_i.$$

Les  $S_i$  sont indépendantes, mais pas forcément de même loi. On a de plus  $P(S_i = 0) > 0$ . En particulier les  $S_i$  n'ont pas de densité.

La fonction de répartition  $G^{\text{ind}}(x) = P(S^{\text{ind}} \leq x)$  est assez difficile à calculer en général. Sa connaissance donne la probabilité de ruine en fonction du capital initial :  $1 - G^{\text{ind}}(\text{primes} + \text{capital})$ , ou le capital initial à investir en fonction d'une probabilité de ruine  $\varepsilon$  fixée. . .

## Modèle collectif

Dans ce modèle, on considère qu'il y a au cours de la période d'assurance un nombre aléatoire  $N$  de remboursements de sinistres, on note  $X_i$  le  $i^{\text{e}}$  remboursement, sans tenir compte de l'assuré concerné. La charge totale de sinistre est donc

$$S^{\text{coll}} = \sum_{i=1}^N X_i,$$

## Modèle collectif

Dans ce modèle, on considère qu'il y a au cours de la période d'assurance un nombre aléatoire  $N$  de remboursements de sinistres, on note  $X_i$  le  $i^{\text{e}}$  remboursement, sans tenir compte de l'assuré concerné. La charge totale de sinistre est donc

$$S^{\text{coll}} = \sum_{i=1}^N X_i,$$

on suppose de plus que

- les  $X_i$  sont indépendantes et de même loi,
- $(X_i)_{i \geq 1}$  est indépendante de  $N$  (indépendance coûts-fréquence).

## Modèle collectif

Dans ce modèle, on considère qu'il y a au cours de la période d'assurance un nombre aléatoire  $N$  de remboursements de sinistres, on note  $X_i$  le  $i^{\text{e}}$  remboursement, sans tenir compte de l'assuré concerné. La charge totale de sinistre est donc

$$S^{\text{coll}} = \sum_{i=1}^N X_i,$$

on suppose de plus que

- les  $X_i$  sont indépendantes et de même loi,
- $(X_i)_{i \geq 1}$  est indépendante de  $N$  (indépendance coûts-fréquence).

On peut calculer facilement la **transformée de Laplace**  $L_S$  de  $S = S^{\text{coll}}$  en fonction de celle de  $X_1$  et de la série génératrice  $\varphi_N$  de  $N$ .

$$L_S(t) := \mathbf{E} \exp(-tS), \quad \varphi_N(u) := \mathbf{E}(u^N).$$

## Calcul de $L_S$

$$\begin{aligned}L_S(t) &= \mathbf{E} \exp \left( -t \sum_{i=1}^N X_i \right) = \mathbf{E} \left( \sum_{k=0}^{+\infty} \exp \left( -t \sum_{i=1}^N X_i \right) \mathbf{1}_{\{N=k\}} \right) \\&= \mathbf{E} \left( \sum_{k=0}^{+\infty} \exp \left( -t \sum_{i=1}^k X_i \right) \mathbf{1}_{\{N=k\}} \right) \\&= \sum_{k=0}^{+\infty} \mathbf{E} \left( \exp \left( -t \sum_{i=1}^k X_i \right) \mathbf{1}_{\{N=k\}} \right) \\&= \sum_{k=0}^{+\infty} P(N = k) \mathbf{E} \exp \left( -t \sum_{i=1}^k X_i \right) \\&= \sum_{k=0}^{+\infty} P(N = k) (L_{X_1}(t))^k = \mathbf{E} (L_{X_1}(t))^N\end{aligned}$$



## Proposition

La transformée de Laplace  $L_S$  de  $S = S^{\text{coll}}$  est donnée par

$$L_S(t) = \varphi_N(L_{X_1}(t)), \quad \varphi_N(u) = \mathbf{E}(u^N).$$

## Proposition

La transformée de Laplace  $L_S$  de  $S = S^{\text{coll}}$  est donnée par

$$L_S(t) = \varphi_N(L_{X_1}(t)), \quad \varphi_N(u) = \mathbf{E}(u^N).$$

Cas particulier important : si  $N$  est de loi  $\text{Pois}(\lambda)$ ,

$$L_S(t) = \exp(\lambda(L_{X_1}(t) - 1)).$$

# Passage du modèle individuel au collectif

## Proposition

Dans le modèle individuel, si les montants de sinistres  $S_i$  peuvent s'écrire  $S_i = \sum_{k=1}^{N_i} Y_{i,k}$ , où pour chaque  $i$ , la suite  $(Y_{i,k})_{k \geq 1}$  est i.i.d. de f.d.r.  $F_i$  et indépendante de  $N_i$ , laquelle est de loi  $\text{Pois}(\lambda_i)$ , alors  $S^{\text{ind}}$  a même loi que  $S^{\text{coll}}$  où  $N$  suit la loi  $\text{Pois}(\lambda)$  avec

$$\lambda = \sum_{i=1}^n \lambda_i, \quad P(X_j \leq x) = F(x) = \frac{1}{\lambda} \sum_{i=1}^n \lambda_i F_i(x).$$

## Passage du modèle individuel au collectif

Preuve : Il suffit de vérifier que  $S^{\text{ind}}$  et  $S^{\text{coll}}$  ont même transformée de Laplace.

$$\begin{aligned}L_{S^{\text{ind}}}(t) &= \prod_{i=1}^n L_{S_i}(t) = \prod_{i=1}^n \exp(\lambda_i(L_{Y_{i,1}}(t) - 1)) \\ &= \exp\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i(L_{Y_{i,1}}(t) - 1)\right) \\ &= \exp\left(\lambda\left(\sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i}{\lambda} L_{Y_{i,1}}(t) - 1\right)\right)\end{aligned}$$

On remarque alors que la transformée de Laplace de la loi de f.d.r.  $F$  est  $L = \frac{1}{\lambda} \sum_{i=1}^n \lambda_i L_{Y_{i,1}}$ , d'où :

$$\forall t \geq 0, \quad L_{S^{\text{ind}}}(t) = \exp(\lambda(L(t) - 1)) = L_{S^{\text{coll}}}(t).$$

# Passage du modèle individuel au collectif

## Proposition

Dans le modèle individuel, si les montants de sinistres  $S_i$  peuvent s'écrire  $S_i = \sum_{k=1}^{N_i} Y_{i,k}$ , où pour chaque  $i$ , la suite  $(Y_{i,k})_{k \geq 1}$  est i.i.d. de f.d.r.  $F_i$  et indépendante de  $N_i$ , laquelle est de loi  $\text{Pois}(\lambda_i)$ , alors  $S^{\text{ind}}$  a même loi que  $S^{\text{coll}}$  où  $N$  suit la loi  $\text{Pois}(\lambda)$  avec

$$\lambda = \sum_{i=1}^n \lambda_i, \quad P(X_j \leq x) = F(x) = \frac{1}{\lambda} \sum_{i=1}^n \lambda_i F_i(x).$$

Si les  $N_i$  ne suivent plus des lois de Poisson, mais des lois de Poisson mélange, la loi de  $S^{\text{coll}}$  n'est plus égale à celle de  $S^{\text{ind}}$ , mais en est une approximation dont on sait contrôler l'erreur.

## Modèle discret de de Finetti

On s'intéresse à l'évolution du résultat technique au cours des années, avec les hypothèses simplificatrices suivantes.

- 1 On néglige les produits financiers.

## Modèle discret de de Finetti

On s'intéresse à l'évolution du résultat technique au cours des années, avec les hypothèses simplificatrices suivantes.

- ① On néglige les produits financiers.
- ② Sinistralité stable au cours du temps.

## Modèle discret de de Finetti

On s'intéresse à l'évolution du résultat technique au cours des années, avec les hypothèses simplificatrices suivantes.

- ① On néglige les produits financiers.
- ② Sinistralité stable au cours du temps.
- ③ Part de marché de la compagnie inchangée.



## Modèle discret de de Finetti

On s'intéresse à l'évolution du résultat technique au cours des années, avec les hypothèses simplificatrices suivantes.

- ① On néglige les produits financiers.
- ② Sinistralité stable au cours du temps.
- ③ Part de marché de la compagnie inchangée.
- ④ Pas d'inflation.

## Modèle discret de de Finetti

On s'intéresse à l'évolution du résultat technique au cours des années, avec les hypothèses simplificatrices suivantes.

- ① On néglige les produits financiers.
- ② Sinistralité stable au cours du temps.
- ③ Part de marché de la compagnie inchangée.
- ④ Pas d'inflation.

On note  $S_i$  la charge sinistre de l'exercice  $i$ ,  $p$  l'encaissement annuel net des primes, soit  $(1 + \rho)\mathbf{E} S_i$ ,  $K$  le capital initial et  $R_i$  le résultat de l'exercice  $i$ .

## Modèle discret de de Finetti

On s'intéresse à l'évolution du résultat technique au cours des années, avec les hypothèses simplificatrices suivantes.

- 1 On néglige les produits financiers.
- 2 Sinistralité stable au cours du temps.
- 3 Part de marché de la compagnie inchangée.
- 4 Pas d'inflation.

On note  $S_i$  la charge sinistre de l'exercice  $i$ ,  $p$  l'encaissement annuel net des primes, soit  $(1 + \rho)\mathbf{E} S_i$ ,  $K$  le capital initial et  $R_i$  le résultat de l'exercice  $i$ . On a alors

$$R_0 = K, \quad R_1 = K + p - S_1, \quad R_i = R_{i-1} + p - S_i, \quad i \geq 2.$$

## Modèle discret de de Finetti

On s'intéresse à l'évolution du résultat technique au cours des années, avec les hypothèses simplificatrices suivantes.

- 1 On néglige les produits financiers.
- 2 Sinistralité stable au cours du temps.
- 3 Part de marché de la compagnie inchangée.
- 4 Pas d'inflation.

On note  $S_i$  la charge sinistre de l'exercice  $i$ ,  $p$  l'encaissement annuel net des primes, soit  $(1 + \rho)\mathbf{E} S_i$ ,  $K$  le capital initial et  $R_i$  le résultat de l'exercice  $i$ . On a alors

$$R_0 = K, \quad R_1 = K + p - S_1, \quad R_i = R_{i-1} + p - S_i, \quad i \geq 2.$$

On note

$$\Delta_i = R_i - R_{i-1} = p - S_i.$$

On suppose les  $S_i$  i.i.d.

## Modèle de de Finetti, probabilité de ruine

On note  $\Psi_d(K, j)$  la probabilité que l'un au moins des  $j$  premiers exercices soit déficitaire :

$$\Psi_d(K, j) = P(\exists i \in \{1, \dots, j\}; R_i \leq 0 \mid R_0 = K)$$

## Modèle de de Finetti, probabilité de ruine

On note  $\Psi_d(K, j)$  la probabilité que l'un au moins des  $j$  premiers exercices soit déficitaire :

$$\Psi_d(K, j) = P(\exists i \in \{1, \dots, j\}; R_i \leq 0 \mid R_0 = K)$$

Comme cette probabilité est croissante en  $j$ , on a

$$\Psi_d(K, j) \uparrow \Psi_d(K) = P(\exists i \in \mathbb{N}^*; R_i \leq 0 \mid R_0 = K)$$

## Modèle de de Finetti, probabilité de ruine

On note  $\Psi_d(K, j)$  la probabilité que l'un au moins des  $j$  premiers exercices soit déficitaire :

$$\Psi_d(K, j) = P(\exists i \in \{1, \dots, j\}; R_i \leq 0 \mid R_0 = K)$$

Comme cette probabilité est croissante en  $j$ , on a

$$\Psi_d(K, j) \uparrow \Psi_d(K) = P(\exists i \in \mathbb{N}^*; R_i \leq 0 \mid R_0 = K)$$

### Théorème (de Finetti)

Pour le modèle à temps discret ci-dessus, si  $\mathbf{E} \exp(tS_1) < +\infty$  pour  $0 < t \leq t_0 \leq +\infty$ , on a :

$$\Psi_d(K, j) \leq \Psi_d(K) \leq \exp(-\gamma K),$$

où l'indice de risque  $\gamma$  est défini comme la solution positive de l'équation :

$$L_\Delta(t) = \mathbf{E} \exp(-t\Delta_i) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad \mathbf{E} \exp(tS_i) = \exp(pt).$$

## Preuve du théorème de de Finetti

On montre par récurrence sur  $j$  que  $\Psi_d(K, j) \leq \exp(-\gamma K)$ , puis  $j \rightarrow +\infty$ .



## Preuve du théorème de de Finetti

On montre par récurrence sur  $j$  que  $\Psi_d(K, j) \leq \exp(-\gamma K)$ , puis  $j \rightarrow +\infty$ .

C'est vrai pour  $j = 0$  car  $\Psi_d(K, 0) = 0$ .

Supposons l'inégalité vraie pour  $j - 1$ .

## Preuve du théorème de de Finetti

On montre par récurrence sur  $j$  que  $\Psi_d(K, j) \leq \exp(-\gamma K)$ , puis  $j \rightarrow +\infty$ .

C'est vrai pour  $j = 0$  car  $\Psi_d(K, 0) = 0$ .

Supposons l'inégalité vraie pour  $j - 1$ .

$$\begin{aligned}\Psi_d(K, j) &= P(R_1 < 0) + P(R_1 \geq 0 \text{ et } \exists i \in ]1, j]; R_i < 0) \\ &= P(S_1 > K + p) + \int_0^{K+p} \Psi_d(K + p - s_1, j - 1) dF_{S_1}(s_1)\end{aligned}$$

## Preuve du théorème de de Finetti

On montre par récurrence sur  $j$  que  $\Psi_d(K, j) \leq \exp(-\gamma K)$ , puis  $j \rightarrow +\infty$ .

C'est vrai pour  $j = 0$  car  $\Psi_d(K, 0) = 0$ .

Supposons l'inégalité vraie pour  $j - 1$ .

$$\begin{aligned}\Psi_d(K, j) &= P(R_1 < 0) + P(R_1 \geq 0 \text{ et } \exists i \in ]1, j]; R_i < 0) \\ &= P(S_1 > K + p) + \int_0^{K+p} \Psi_d(K + p - s_1, j - 1) dF_{S_1}(s_1)\end{aligned}$$

Or  $\Psi_d(K + p - s_1, j - 1) = 1$  pour  $K + p < s_1$ , donc

$$\int_{K+p}^{+\infty} \Psi_d(K + p - s_1, j - 1) dF_{S_1}(s_1) = \int_{K+p}^{+\infty} dF_{S_1}(s_1) = P(S_1 > K + p),$$

d'où en recollant les deux intégrales :

## Preuve du théorème de de Finetti

On montre par récurrence sur  $j$  que  $\Psi_d(K, j) \leq \exp(-\gamma K)$ , puis  $j \rightarrow +\infty$ .

C'est vrai pour  $j = 0$  car  $\Psi_d(K, 0) = 0$ .

Supposons l'inégalité vraie pour  $j - 1$ .

$$\begin{aligned}\Psi_d(K, j) &= P(R_1 < 0) + P(R_1 \geq 0 \text{ et } \exists i \in ]1, j]; R_i < 0) \\ &= P(S_1 > K + p) + \int_0^{K+p} \Psi_d(K + p - s_1, j - 1) dF_{S_1}(s_1)\end{aligned}$$

Or  $\Psi_d(K + p - s_1, j - 1) = 1$  pour  $K + p < s_1$ , donc

$$\int_{K+p}^{+\infty} \Psi_d(K + p - s_1, j - 1) dF_{S_1}(s_1) = \int_{K+p}^{+\infty} dF_{S_1}(s_1) = P(S_1 > K + p),$$

d'où en recollant les deux intégrales :

$$\Psi_d(K, j) = \int_0^{+\infty} \Psi_d(K + p - s_1, j - 1) dF_{S_1}(s_1)$$

## Preuve du théorème de de Finetti (fin)

En appliquant l'hypothèse de récurrence, on obtient :

$$\begin{aligned}\Psi_d(K, j) &\leq \int_0^{+\infty} \exp(-\gamma(K + p - s_1)) dF_{S_1}(s_1) \\ &= \exp(-\gamma K) \mathbf{E} \exp(\gamma(S_1 - p)) \\ &= \exp(-\gamma K),\end{aligned}$$

en utilisant la définition de  $\gamma$ .

# Modèle à temps continu - processus de Poisson

Dans le modèle à temps continu, on représente le nombre de sinistres au cours du temps par un processus de comptage  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$ , généralement un processus de Poisson. En voici deux définitions équivalentes.

## Modèle à temps continu - processus de Poisson

Dans le modèle à temps continu, on représente le nombre de sinistres au cours du temps par un processus de comptage  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$ , généralement un processus de Poisson. En voici deux définitions équivalentes.

### Définition

*Un processus de Poisson homogène sur  $\mathbb{R}_+$ , de paramètre  $\lambda > 0$  est un processus de comptage  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  qui saute de  $+1$  aux instants aléatoires  $T_i$ , les variables aléatoires  $T_{i+1} - T_i$  étant indépendantes de même loi exponentielle de paramètre  $\lambda$ .*

# Modèle à temps continu - processus de Poisson

Dans le modèle à temps continu, on représente le nombre de sinistres au cours du temps par un processus de comptage  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$ , généralement un processus de Poisson. En voici deux définitions équivalentes.

## Définition

*Un processus de Poisson homogène sur  $\mathbb{R}_+$ , de paramètre  $\lambda > 0$  est un processus de comptage  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  qui saute de +1 aux instants aléatoires  $T_i$ , les variables aléatoires  $T_{i+1} - T_i$  étant indépendantes de même loi exponentielle de paramètre  $\lambda$ .*

## Définition

*Un processus de Poisson homogène sur  $\mathbb{R}_+$ , de paramètre  $\lambda > 0$  est un processus de comptage  $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  à accroissements indépendants tels que pour tous  $t, s \geq 0$ ,  $N_{t+s} - N_t$  suit une loi  $\text{Pois}(\lambda s)$ .*



# Modèle à temps continu - processus de risque

L'évolution du résultat de la compagnie au cours du temps est représentée par le **processus de risque** :

$$R_t = K + ct - \sum_{i=1}^{N_t} X_i$$

où

# Modèle à temps continu - processus de risque

L'évolution du résultat de la compagnie au cours du temps est représentée par le processus de risque :

$$R_t = K + ct - \sum_{i=1}^{N_t} X_i$$

où

- $K$  est le capital initial.

## Modèle à temps continu - processus de risque

L'évolution du résultat de la compagnie au cours du temps est représentée par le processus de risque :

$$R_t = K + ct - \sum_{i=1}^{N_t} X_i$$

où

- $K$  est le capital initial.
- $c$  est le taux constant de rentrée des primes.

# Modèle à temps continu - processus de risque

L'évolution du résultat de la compagnie au cours du temps est représentée par le processus de risque :

$$R_t = K + ct - \sum_{i=1}^{N_t} X_i$$

où

- $K$  est le capital initial.
- $c$  est le taux constant de rentrée des primes.
- Les  $X_i$  montants de sinistres sont i.i.d. (cf. modèle collectif).

## Modèle à temps continu - processus de risque

L'évolution du résultat de la compagnie au cours du temps est représentée par le processus de risque :

$$R_t = K + ct - \sum_{i=1}^{N_t} X_i$$

où

- $K$  est le capital initial.
- $c$  est le taux constant de rentrée des primes.
- Les  $X_i$  montants de sinistres sont i.i.d. (cf. modèle collectif).
- $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  est un processus de Poisson homogène d'intensité  $\lambda$ .

## Modèle à temps continu - processus de risque

L'évolution du résultat de la compagnie au cours du temps est représentée par le processus de risque :

$$R_t = K + ct - \sum_{i=1}^{N_t} X_i$$

où

- $K$  est le capital initial.
- $c$  est le taux constant de rentrée des primes.
- Les  $X_i$  montants de sinistres sont i.i.d. (cf. modèle collectif).
- $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  est un processus de Poisson homogène d'intensité  $\lambda$ .
- $(N_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$  et  $(X_i)_{i \geq 1}$  sont indépendants.

## Modèle à temps continu - probabilité de ruine

Soit  $T$  l'instant de ruine de la compagnie défini par

$$T := \inf\{t \geq 0; R_t < 0\} = \inf\{t \geq 0; S_t > K + ct\}, \quad S_t := \sum_{i=1}^{N_t} X_i.$$

avec la convention habituelle  $\inf \emptyset = +\infty$ .

## Modèle à temps continu - probabilité de ruine

Soit  $T$  l'instant de ruine de la compagnie défini par

$$T := \inf\{t \geq 0; R_t < 0\} = \inf\{t \geq 0; S_t > K + ct\}, \quad S_t := \sum_{i=1}^{N_t} X_i.$$

avec la convention habituelle  $\inf \emptyset = +\infty$ .

La probabilité de ruine sur horizon infini est  $\Psi(K)$  définie par

$$\Psi(K) = P(T < +\infty \mid R_0 = K) = P\left(\inf_{s \geq 0} R_s < 0 \mid R_0 = K\right).$$



## Modèle à temps continu - probabilité de ruine

Soit  $T$  l'instant de ruine de la compagnie défini par

$$T := \inf\{t \geq 0; R_t < 0\} = \inf\{t \geq 0; S_t > K + ct\}, \quad S_t := \sum_{i=1}^{N_t} X_i.$$

avec la convention habituelle  $\inf \emptyset = +\infty$ .

La probabilité de ruine sur horizon infini est  $\Psi(K)$  définie par

$$\Psi(K) = P(T < +\infty \mid R_0 = K) = P\left(\inf_{s \geq 0} R_s < 0 \mid R_0 = K\right).$$

### Proposition

Notons  $\mu := \mathbf{E} X_j$ .

- Si  $c > \lambda\mu$ , alors pour tout  $K \geq 0$ ,  $\Psi(K) < 1$ .
- Si  $c \leq \lambda\mu$ , alors pour tout  $K \geq 0$ ,  $\Psi(K) = 1$ .

C'est une conséquence de la loi forte des grands nombres pour une somme d'un nombre aléatoire de v.a. ...

## Modèle à temps continu - inégalité de Lundberg

Dans le cas où les  $X_i$  sont de loi exponentielle de paramètre  $1/\mu$ , on a

$$\Psi(K) = \frac{\lambda\mu}{c} \exp\left(-\left(\frac{1}{\mu} - \frac{\lambda}{c}\right)K\right).$$

On considère maintenant des sinistres  $X_i$  dont la loi est du type de Cramér, c'est-à-dire :

$$\exists t > 0 \text{ tel que } M_{X_1}(t) := \mathbf{E} \exp(tX_1) < +\infty.$$

## Modèle à temps continu - inégalité de Lundberg

On considère maintenant des sinistres  $X_i$  dont la loi est du type de Cramér, c'est-à-dire :

$$\exists t > 0 \text{ tel que } M_{X_1}(t) := \mathbf{E} \exp(tX_1) < +\infty.$$

### Théorème (Lundberg)

*La probabilité de ruine sur horizon infini vérifie*

$$\Psi(K) \leq \exp(-\gamma K),$$

*où le coefficient d'ajustement  $\gamma$  est l'unique solution strictement positive de :*

$$\lambda + ct = \lambda M_{X_1}(t).$$