

Loi Binomiale négative :

$$N \sim \text{Bin}(n, p) \Rightarrow P(N=m) = \frac{P(n+m)}{m! P(n)} \cdot p^n (1-p)^m$$

Cas particulier, $n=1$ $P(N=m) = p(1-p)^m$

$\Rightarrow N$ suit une loi de type géométrique de paramètre p .

$N \in \mathbb{N}$.

Le nb de jets de pièce de monnaie jusqu'à obtenir le première pile avec la proba d'obtenir p et $(1-p)$ la proba d'obtenir face

Exo Soit $N \sim \text{Bin}(n, p)$

1) Calculer f.g.mf de N (fonction génératrice de moments factuelle)

$$g_N(t) = \mathbb{E}[t^N] = \sum_{m=0}^{\infty} t^m \cdot P(N=m)$$

$$= \sum_{m=0}^{+\infty} t^m \frac{P(n+m)}{m! P(n)} p^n (1-p)^m$$

$$= p^n \sum_{m=0}^{+\infty} \frac{(t(1-p))^m}{m! P(n)} \cdot P(n+m)$$

$$= p^n \times \left(\frac{1}{1-t(1-p)}\right)^n \Rightarrow g_N(t) = \left(\frac{p}{1-t(1-p)}\right)^n$$

Rappel:

$$f(x) = \frac{1}{(1-x)^2}$$

$$= \sum_{m=0}^{\infty} \frac{P(x+m)}{m! P(x)} x^m$$

$$2) g_N(t) = \left(\frac{p}{1-t(1-p)} \right)^n = p^n \cdot (1-t(1-p))^{-n}$$

$$\Rightarrow g_N'(t) = ((1-p)(-n)p^{n-1} \times (1-t(1-p))^{-n-1})$$

$$= \frac{n(1-p)p^n}{(1-t(1-p))^{n+1}}$$

moment factorial d'ordre 1

$$\mathbb{E}[N] = \mu_{[1]}(N) = g_N'(1) = \frac{(1-p)n \cdot p^n}{p^{n+1}} = \frac{(1-p)n}{p}$$

$$g_N''(t) = (1-p) \times n \times (n+1) \cdot p^n \cdot (1-t(1-p))^{-n-2}$$

$$\mu_{[2]}(N) = g_N''(1) = \frac{(1-p)^2 n(n+1)}{p^2}$$

$$\mathbb{E}[N(N-1)] = \frac{(1-p)^2 n(n+1)}{p^2} \quad \frac{(1-p)n}{p}$$

$$\rightarrow \mathbb{E}[N^2] = \frac{(1-p)^2 n(n+1)}{p^2} + \mathbb{E}[N]^2$$

$$\Rightarrow \text{Var}(N) = \mathbb{E}[N^2] - \mathbb{E}[N]^2 = \frac{(1-p)^2 n(n+1)}{p^2} - \frac{n^2(1-p)^2}{p^2} = \left(\frac{1-p}{p}\right)^2$$

$$3) g_{N_1+N_2}(t) = g_{N_1}(t) \times g_{N_2}(t) = \left(\frac{p}{1-t(1-p)} \right)^{n_1} \times \left(\frac{1-p}{1-(t(1-p))} \right)^{n_2}$$

Car $N_1 \perp\!\!\! \perp N_2$

$$g_{N_1+N_2}(t) = \left(\frac{p}{1-t(1-p)} \right)^{n_1+n_2}$$

On reconnait la f.g.m.f de

la loi $BN(n_1+n_2, p)$

On peut en déduire que $N_1 + N_2 \sim BN(n_1+n_2, p)$.

Remarque: $E[N] = \frac{(1-p)n}{p}$ $V(N) = \frac{(1-p)n}{p^2}$ $0 < p < 1$

$$E[N] < V(N)$$

\Rightarrow La BN présente la bonne caractéristique des distributions de séries qu'on observe en pratique.

Loi de Poisson mêlée

Exemple - On considère un portefeuille d'assurance auto sur une période d'un an. Étant donné un assuré pris au hasard dans le portefeuille, on note N son nombre d'accidents. On suppose par ailleurs qu'au sein de la population des automobilistes, il y a 2 catégories :

- une proportion p de bons conducteurs dont la probabilité d'accident dans l'année est $P(A_1)$
- une proportion $(1-p)$ de mauvais conducteurs dont la probabilité d'accident dans l'année est $P(A_2)$

Un conducteur dont on connaît rien se présente pour s'assurer.

Détermine sa prime pure.

$$P(N=m) = P(\{N=m \cap \text{bon conducteur}\}) + P(\{N=m \cap \text{mauvais}\})$$

Déf: $N \sim PM(\lambda)$ si et existe une variable discrète

$\lambda > 0$ telle que $\forall i > 0, N \mid \{N=i\} \sim P(i)$

La loi de N s'appelle la loi de Poisson.

$$\text{On a } \forall n \in \mathbb{N}, \quad P(N=m) = \mathbb{E}\left[P(N=m \mid \lambda)\right]$$
$$= \mathbb{E}\left[e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}\right]$$

Car $\int_c P(N=m) = \mathbb{E}\left[\mathbb{1}_{\{N=m\}}\right]$

, $\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\mathbb{E}[X \mid Y]\right]$

$$\rightarrow P(N=m) = \mathbb{E}\left[\mathbb{1}_{\{N=m\}}\right] = \mathbb{E}\left[\mathbb{E}\left[\mathbb{1}_{\{N=m\}} \mid \lambda\right]\right]$$
$$= \mathbb{E}\left[P(N=m \mid \lambda)\right]$$

Ainsi $P(N=m) = \mathbb{E}\left[\frac{e^{-\lambda} \lambda^m}{m!}\right] = \int_0^{+\infty} \frac{e^{-\lambda} \lambda^m}{m!} h(\lambda) d\lambda$

$$= \sum_{i=1}^k P(\lambda = \lambda_i) \cdot e^{-\lambda_i} \frac{\lambda_i^m}{m!}$$

λ	λ_1	λ_2	\dots	λ_h
Prob	$P(\lambda = \lambda_i)$	p_1	p_2	p_h

Discret et continu

$$P(N=m) = \mathbb{E} \left[e^{\frac{-\lambda}{m!} \sum_{i=1}^h \lambda_i^m} \right] = \begin{cases} \sum_{i=1}^h \frac{e^{-\lambda_i} \lambda_i^m}{m!} P(\lambda=\lambda_i) \\ \int_0^\infty e^{\frac{-\lambda}{m!} \sum_{i=1}^h \lambda_i^m} f(\lambda) d\lambda \end{cases}$$

mélange

Ex TD: La Poisson Gamma \equiv loi binomiale négative
 (cas particulier où λ suit une loi gamma)

λ variable de mélange qui représente l'hétérogénéité du risque λ associé à la loi de Poisson au sein du portefeuille.

Propriété : Soit N une v.a. $\sim \text{PN}(-\lambda)$

alors le moment factorial d'ordre k de N est donné par

$$\mu_{[k]}^{(N)} = \mathbb{E}[-\lambda^k]$$

Preuve : $\mu_{[k]}^{(N)}(N) = g_N^{(k)}(1)$

$$N \sim \text{PN}(-\lambda) \Rightarrow g_N(t) = \mathbb{E}[t^N] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[t^N | -\lambda]]$$

On fixe $-\lambda = \lambda$ on a $N | \{-\lambda = \lambda\} \sim \mathcal{P}(2)$

$$\mathbb{E}[t^N | -\lambda = \lambda] = g_{\mathcal{P}(2)}(t) = e^{-\lambda(1-t)}$$

$$\Rightarrow g_N(t) = \mathbb{E}\left[e^{-\lambda(1-t)}\right]$$

$$g_N'(t) = \mathbb{E}\left[-\lambda e^{-\lambda(1-t)}\right]$$

$$g_N''(t) = \mathbb{E}\left[-\lambda^2 e^{-\lambda(1-t)}\right]$$

$$g_N^{(k)}(t) = \mathbb{E}\left[-\lambda^k \cdot e^{-\lambda(1-t)}\right]$$

$$\Rightarrow g_N^{(k)}(1) = \mathbb{E}[-\lambda^k] \Rightarrow \mu_{[k]}^{(N)} = \mathbb{E}[-\lambda^k]$$

Donc $N \sim PNC(-\lambda)$

$$\mathbb{E}[N] = \mu_{[1]}(N) = \mathbb{E}[-\lambda] \Rightarrow \mathbb{E}[N] = \mathbb{E}[-\lambda]$$

$$\text{Var}(N) = \mathbb{E}[N^2] - \mathbb{E}[N]^2$$

$$\text{D'où } \mu_2(N) = \mathbb{E}[-\lambda^2] \Leftrightarrow \mathbb{E}[N(N-i)] = \mathbb{E}[-\lambda^2]$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}[N^2] = \mathbb{E}[-\lambda^2] + \mathbb{E}[-\lambda]$$

$$\text{Donc } \text{Var}(N) = \mathbb{E}[-\lambda^2] + \mathbb{E}[-\lambda] - \mathbb{E}[-\lambda]^2$$

$$\text{Var}(N) = \text{Var}(-\lambda) + \mathbb{E}(-\lambda)$$

$$\text{D'où } \mathbb{E}[N] = \mathbb{E}[-\lambda] < \text{Var}(N) = \text{Var}(-\lambda) + \mathbb{E}(-\lambda)$$

$$\text{car } \text{Var}(-\lambda) \geq 0$$

Elle vérifie la bonne propriété pour la modélisation des ministres en assurance.

Propriété: addition

Soit $N_1 \sim PNC(-\lambda_1)$ et $N_2 \sim PNC(-\lambda_2)$

Alors on suppose que:

- 1) Sachant $-\lambda_1$ et $-\lambda_2$: N_1 et N_2 sont indépendants
- 2) Sachant $-\lambda_1$: N_1 et $-\lambda_2$ sont indépendants
- 3) Sachant $-\lambda_2$: N_2 et $-\lambda_1$ sont indépendants.

Déterminer la loi de $N_1 + N_2$

- cherchons la f.g.m.f de $N_1 + N_2$.

$$\begin{aligned} g_{N_1+N_2}(t) &= \mathbb{E}[e^{t^{N_1+N_2}}] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[e^{t^{N_1+N_2}} | -\lambda_1, -\lambda_2]] \\ &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[e^{t^{N_1}} | -\lambda_1, -\lambda_2] \times \mathbb{E}[e^{t^{N_2}} | -\lambda_1, -\lambda_2]] \\ &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[e^{t^{N_1}} | -\lambda_1] \times \mathbb{E}[e^{t^{N_2}} | -\lambda_2]] \\ &= \mathbb{E}\left[e^{-\lambda_1(1-t)} \cdot e^{-\lambda_2(1-t)}\right] \\ &= \mathbb{E}\left[e^{-(\lambda_1+\lambda_2)(1-t)}\right] \end{aligned}$$

On reconnait la f.g.m. $f \propto P_N(\lambda_1 + \lambda_2)$

Car f.g.m d'une r.a. X $M_X(s) = \mathbb{E}[e^{sx}]$

Par identification on en déduit que $N_1 + N_2 \sim P_N(\lambda_1 + \lambda_2)$

grâce à cette propriété :

Soit $N \sim P_N(\lambda)$

on $g_N(t) = M_{\lambda}(-(1-t))$

Démonstration $g_N(t) = \mathbb{E}[t^N] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[t^N | \lambda = t]]$

or $\mathbb{E}[t^N | \lambda = t] = g_{P(t)}(t) = e^{-\lambda(1-t)}$ car $N | \lambda = t \sim P(t)$

$$\begin{aligned} \Rightarrow g_N(t) &= \mathbb{E}\left[e^{-\lambda(1-t)}\right] = \mathbb{E}\left(e^{-(1-t) \cdot -\lambda}\right) \\ &= \mathbb{E}\left(e^{(t-1) \cdot -\lambda}\right) = M_{-\lambda}(t-1) \end{aligned}$$

Car la fonction génératrice des moments de X est

$$M_X(s) = \mathbb{E}[e^{sx}]$$

Exemple de tarification d'expérience :

Example of experience rating (Bonus/Malus)

We consider successive one year periods.

Assumptions:

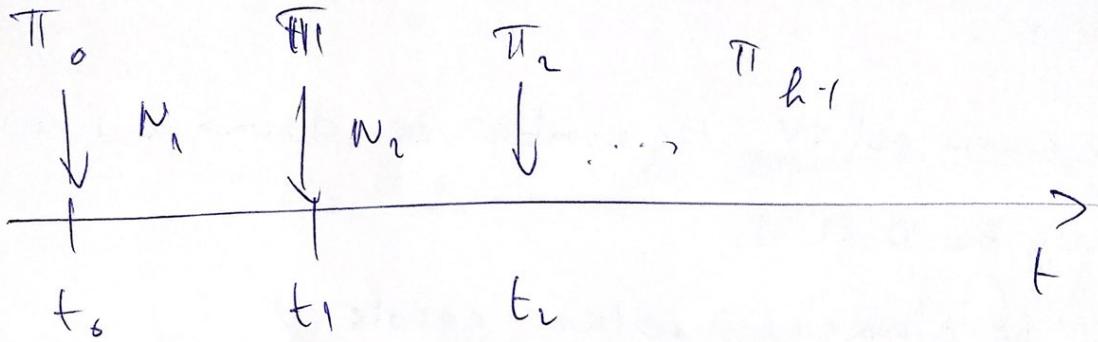
- 1) for a given policy, the number of claims in 2 years can only be 0 or 1.
- 2) Cost of claims is certain, equals v .
- 3) Population can be split in two categories 1 and 2, with the respective proportions α_1 et α_2 and $\alpha_1 + \alpha_2 = 1$.
 - a) Class 1 "good risk" probability of claim p_1
 - b) Class 2 "bad risk" probability of claim p_2 .
- 4) For a given policy, knowing the class to which it belongs, the number of claims which occur in the successive years are independent random variables.

Notation : Y_h : claim amount related to the considered policy during the period $[h-1, h]$ N_h : nombre d'années h

$$B_t = \begin{cases} 1 & \text{if the insured belongs to bad category} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$
$$N_h = \sum_{i=1}^h N_i$$

Question: A person from the population comes to get insured (at $t=0$) the insurer doesn't know anything about him.

1) What should be the pure prime at ($t=0$)



Pure prime:

$$\pi_0 = \mathbb{E}[c \cdot N_1] = \mathbb{E}[N_1] = \mathbb{E}[N_1 | E_1] P(E_1) + \mathbb{E}[N_1 | \bar{E}_1] P(\bar{E}_1)$$

$$N_1 | E_1 = \begin{cases} 1 \text{ avec proba } p_1 \\ 0 \text{ avec proba } 1-p_1 \end{cases}$$

$$\pi_0 = p_1 \times a_1 + p_2 \times a_2$$

$$N_1 | E_1 \sim \mathcal{B}(1, p_1) \quad \text{Bernoulli's parameter } \rightarrow (p_1)$$

$$N_1 | \bar{E}_1 \sim \mathcal{B}(1, p_2)$$

$$2) t=h, \quad \tilde{N}_h = N_1 + N_2 + \dots + N_h = m \text{ fixe'}$$

the number of claims of the insured until $t=h$

$$\Pi_h = \mathbb{E}[N_{h+1} \mid \tilde{N}_h = m] \quad \text{puise pure a posteriori}$$

$$\cdot \tilde{N}_h \mid E_1 \sim \mathcal{B}(h, p_1) \quad \text{car somme de Bernoulli}$$

sachant E_1 , $\underbrace{N_1, \dots, N_h}_{\text{ sont indépendante }} \text{ (II) (hypothèse)}$
 $\Rightarrow \mathcal{B}(1, p_1)$

$$\Rightarrow \text{La somme sent donc } \mathcal{B}(h, p_1)$$

$$\cdot N_h \mid E_2 \sim \mathcal{B}(h, p_2)$$

$$\begin{aligned} \Pi_h &= \mathbb{E}[N_{h+1} \mid \tilde{N}_h = m] = \mathbb{E}[N_{h+1} \mid \tilde{N}_h = m, E_1] P(E_1 \mid \tilde{N}_h = m) \\ &\quad + \mathbb{E}[N_{h+1} \mid \tilde{N}_h = m, E_2] P(E_2 \mid \tilde{N}_h = m) \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}[N_{h+1} \mid \tilde{N}_h = m, E_1] \text{ ou sachant } E_1 \text{ ora } N_{h+1} \stackrel{I(N_{h+1})}{\sim} \sum_{i=1}^h N_i$$

done en partvalia $N_h = \sum_{i=1}^h N_i$

$$\mathbb{E}[N_{h+1} | E_1] = p_1 \quad \text{car } N_{h+1} | E_1 \sim \mathcal{B}(2, p_1)$$

$$P(E_1 | \tilde{N}_h = m) = \frac{P(\tilde{N}_h = m | E_1) \cdot P(E_1)}{P(\tilde{N}_h = m)} \quad \begin{array}{l} \text{formule de} \\ \text{Bayes} \end{array}$$

$$= \frac{\cancel{(m)}}{\cancel{(h)}} \cdot \binom{h}{m} p_1^m (1-p_1)^{h-m} \times a_1}{\binom{h}{m} p_1^m (1-p_1)^m a_1 + \binom{h}{m} p_2^m (1-p_2)^{h-m} a_2} \quad \begin{array}{l} \text{formule des} \\ \text{probas totales.} \end{array}$$

même chose pour $P(E_2 | \tilde{N}_h = m) =$

Tableau des primes pure à posteriori:

Exemple numérique :

$$\left. \begin{array}{l} q_1 = 60\% \\ q_2 = 40\% \\ p_1 = 0,2 \\ p_2 = 0,3 \\ c = 1 \end{array} \right\}$$

h : date
 j : nb d'accidents
 Comme avant h .

j	0	1	2	3	4	5	6
h	0,93	2,30					
1	0,87	1,23	1,51				
2	0,82	1,16	1,47	1,61			
3	0,77	1,09	1,43	1,59	1,65		
4	0,73	1,03	1,38	1,57	1,64	1,66	
5	0,70	0,96	1,32	1,55	1,63	1,65	1,66
6							

Sur une base de prime à priori

Si l'assuré a eu 0 accident au bout de 5 ans.

Il va payer 30% moins que sa prime initiale