

TP1_IARD2

Ruffin Adja, Teffery Makondé

26 March 2022

Question 1

a) Calcul de $\hat{\lambda}$, l'estimateur du maximum de vraisemblance du paramètre d'une loi exponentielle

La densité d'une variable aléatoire X d'une loi exponentielle de paramètre λ est:

$$f_X(x, \lambda) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad \lambda > 0$$

En appliquant le logarithme de part et d'autre de l'égalité, on a:

$$\ln(f_X(x, \lambda)) = \ln(\lambda) - \lambda x$$

La dérivée par rapport à λ nous donne:

$$\frac{\partial \ln(f_X(x, \lambda))}{\partial \lambda} = \frac{1}{\lambda} - x$$

$$\frac{\sum_{i=1}^n \partial \ln(f_X(x_i, \lambda))}{\partial \lambda} = \frac{n}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\frac{\sum_{i=1}^n \partial \ln(f_X(x_i, \lambda))}{\partial \lambda} = 0$$

$$\Rightarrow \frac{n}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i = 0$$

$$\Rightarrow \hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i}$$

$$\hat{\lambda} = 0.0064725$$

b) Calcul de la valeur théorique et de la valeur empirique de la prime stop-loss pour les valeurs suivantes du déductible : 10, 15, 20, 25, 30

On sait que:

$$E(\max(X - d, 0)) = E(X) - E(\min(X, d))$$

$$E(\max(X - d, 0)) = \frac{1}{\lambda} - \int_0^d \lambda x e^{-\lambda x} dx - \int_d^\infty d \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$E(\max(X - d, 0)) = \frac{1}{\lambda} - \int_0^d \lambda x e^{-\lambda x} dx - \int_d^\infty d \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$E(\max(X - d, 0)) = \frac{1}{\lambda} - (-de^{-\lambda d} - \frac{1}{\lambda}e^{-\lambda d} + \frac{1}{\lambda}) - (de^{-\lambda d})$$

$$E(\max(X - d, 0)) = \frac{1}{\lambda}e^{-\lambda d}$$

En ce qui concerne la valeur empirique, $E_{emp}(\max(X - d, 0))$

$$E_{emp}(\max(X - d, 0)) = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} - \frac{\sum_{i=1}^n \min(x_i, d)}{n}$$

Les résultats sont présentés dans le tableau ci-dessous:

| déductible | Prime théorique | Prime Estimée |
|------------|-----------------|---------------|
| 10 | 144.8167539 | 144.5 |
| 15 | 140.2051515 | 139.5 |
| 20 | 135.7404027 | 134.5 |
| 25 | 131.4178312 | 129.5 |
| 30 | 127.2329094 | 124.5 |

Selon les résultats obtenus, on peut voir qu'il n'y a pas un gros écart entre la prime théorique et la prime estimée. De plus, on voit que plus grand est le déductible et moins la prime est élevée, donc il y a une plus grande prise en charge en cas de sinistre de la part de l'assuré.

c) Calcul de la valeur théorique et de la valeur empirique de la perte limitée pour les valeurs suivantes de la limite supérieure : 200, 210, 220, 230, 240

si PL est la perte limitée, alors

$$PL = E(\min(X, u))$$

On a déjà montré que la perte limitée théorique est :

$$E_{th}(\min(X, u)) = \int_0^u \lambda x e^{-\lambda x} dx + \int_u^\infty d\lambda e^{-\lambda x} dx$$

soit,

$$E_{th}(\min(X, u)) = (-ue^{-\lambda u} - \frac{1}{\lambda}e^{-\lambda u} + \frac{1}{\lambda}) + (ue^{-\lambda u})$$

d'où

$$E_{th}(\min(X, u)) = \frac{1}{\hat{\lambda}} - \frac{1}{\hat{\lambda}}e^{-\hat{\lambda}u}$$

La perte limitée calculée de façon empirique peut, quant à elle, s'écrire comme suit:

$$E_{em}(\min(X, u)) = \frac{\sum_{i=1}^n \min(x_i, u)}{n}$$

Les valeurs des pertes limitées sont présentées dans le tableau ci-dessous.

| Limite supérieure | Perte limitée théorique | Perte limitée empirique |
|-------------------|-------------------------|-------------------------|
| 200 | 112.1615476 | 138.05 |
| 210 | 114.8150987 | 139.55 |
| 220 | 117.3023392 | 141.05 |
| 230 | 119.6336927 | 142.2 |
| 240 | 121.8189291 | 142.7 |

On voit que les pertes limitées estimées sont nettement supérieures aux pertes théoriques.

d) Calcul de la prime stop-loss à partir de la simulation des observations d'une loi exponentielle de paramètre $\hat{\lambda}$

Les valeurs des primes stop-loss par déductible sont présentées dans le tableau ci-dessous. Les primes dans la dernière colonne sont calculées à partir de la simulation d'un échantillon de 100.000 observations.

| d | Prime théorique en a) | Prime Estimée en a) | Prime Estimée en d) |
|----|-----------------------|---------------------|---------------------|
| 10 | 144.8167539 | 144.5 | 145.1597818 |
| 15 | 140.2051515 | 139.5 | 140.5477548 |
| 20 | 135.7404027 | 134.5 | 136.0861756 |
| 25 | 131.4178312 | 129.5 | 131.7678112 |
| 30 | 127.2329094 | 124.5 | 127.5841198 |

Le tableau est construit à partir de la simulation d'un échantillon de 500.000 observations.

| d | Prime théorique en a) | Prime Estimée en a) | Prime Estimée en d) |
|----|-----------------------|---------------------|---------------------|
| 10 | 144.8167539 | 144.5 | 144.5426388 |
| 15 | 140.2051515 | 139.5 | 139.9293954 |
| 20 | 135.7404027 | 134.5 | 135.4616415 |
| 25 | 131.4178312 | 129.5 | 131.1360218 |
| 30 | 127.2329094 | 124.5 | 126.9469954 |

Le tableau est construit à partir de la simulation d'un échantillon de 1.000.000 observations.

| d | Prime théorique en a) | Prime Estimée en a) | Prime Estimée en d) |
|----|-----------------------|---------------------|---------------------|
| 10 | 144.8167539 | 144.5 | 144.8681906 |
| 15 | 140.2051515 | 139.5 | 140.2575965 |
| 20 | 135.7404027 | 134.5 | 135.7927095 |
| 25 | 131.4178312 | 129.5 | 131.4689592 |
| 30 | 127.2329094 | 124.5 | 127.2840679 |

On remarque la valeur de la prime stop-loss calculée de façon empirique se rapproche de sa valeur analytique lorsque le nombre de simulation augmente. Alors la précision d'une tarification est dépendante du nombre d'observations car elle permet un meilleur ajustement.

Question 2

a) Calcul de $\hat{\lambda}$, l'estimateur du maximum de vraisemblance du paramètre d'une loi exponentielle dans le cas où les données sont groupées.

On recherche ici la valeur du paramètre $\hat{\lambda}$ qui maximise la vraisemblance. Les données étant groupées, la vraisemblance est définie comme suit:

$$L(\hat{\lambda}) = \prod_{i=1}^n [F(c_j) - F(c_{j-1})]^{n_i}$$

On peut la réécrire en appliquant le logarithme à chaque membre de l'égalité:

$$l(\hat{\lambda}) = \sum_{i=1}^n n_i \log([F(c_j) - F(c_{j-1})])$$

En appliquant une méthode numérique, on obtient:

$$\hat{\lambda} = 0.0013924$$

b) Estimation de la prime stop-loss pour les données groupées et pour les valeurs suivantes du déductible: 25, 30, 35, 40, 45.

Connaissant la valeur du paramètre, on peut maintenant estimer la prime stop-loss comme suit:

$$E(\max(X - d, 0)) = \frac{1}{\hat{\lambda}} e^{-\hat{\lambda}d}$$

La prime stop-loss par déductible est présentée dans le tableau ci-dessous.

| d | Prime stop-loss |
|----|-----------------|
| 10 | 693.6221137 |
| 15 | 688.8099379 |
| 20 | 684.0311477 |
| 25 | 679.2855116 |
| 30 | 674.5727995 |

On peut faire la même observation que pour la question 1, c'est que la prime diminue si le déductible augmente car il y a une plus grande prise en charge du risque par l'assuré. Alors pour l'assureur, le déductible permet de lutter contre l'antisélection.

c) Estimation de la perte limitée pour les données sont groupées et pour les valeurs suivantes de la limite supérieure: 2000, 2500, 3000, 3500, 4000.

La perte limitée est obtenue par la formule ci-après:

$$E_{th}(\min(X, u)) = \frac{1}{\hat{\lambda}} - \frac{1}{\hat{\lambda}} e^{-\hat{\lambda}u}$$

La perte limitée par limite supérieure est présentée dans le tableau ci-dessous.

| Limite supérieure | Perte limitée théorique |
|-------------------|-------------------------|
| 2000 | 673.8484917 |
| 2500 | 696.0876661 |
| 3000 | 707.1734402 |
| 3500 | 712.6994722 |
| 4000 | 715.4540863 |

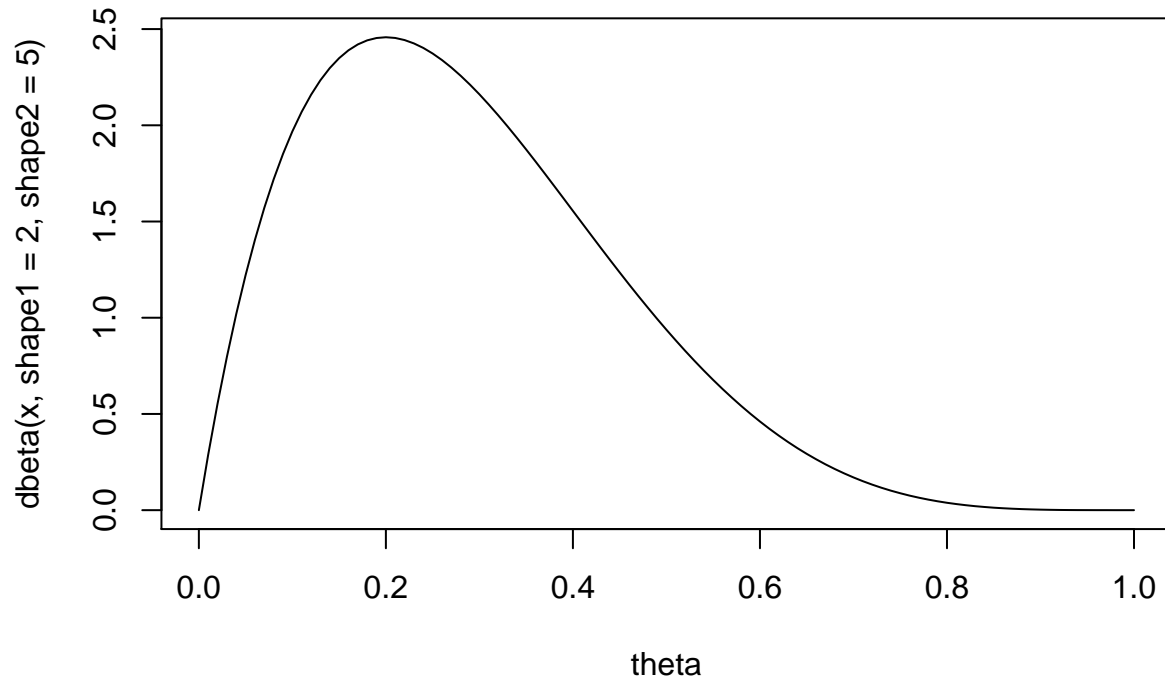
On voit que malgré des limites assez élevées, les pertes n'atteignent pas la moitié des limites fixées par les contrats.

Question 3

a) Distribution beta(a=2;b=5)

Le paramètre à estimer suit une loi beta(a=2; b=5) dont la courbe de densité est présentée ci-dessous.

Densité de la loi beta(2,5)



Le mode est la valeur M pour laquelle la densité est maximale. On le calcule comme suit:

Le mode est $M_1 = \frac{a-1}{a+b-2} = \frac{2-1}{2+5-2} = \frac{1}{5}$.

La moyenne est $E_1(X) = \frac{a}{a+b} = \frac{2}{7}$.

La moyenne et le mode sont relativement proches, bien que la moyenne soit légèrement plus élevée que le mode.

b) La distribution a posteriori

$$\pi_{(\Theta|X)}(\theta|x) = \frac{f_{X(x,\theta)}\pi(\theta)}{\int_0^1 f_{X(x,\theta)}\pi(\theta)d\theta}$$

où

$$\begin{aligned} f_{X(x,\theta)} &= \frac{(x+r-1)!}{(r-1)! * (x-r)!} * \theta^r * (1-\theta)^x \\ f_{X(x,\theta)} &= \frac{(5+2-1)!}{(2-1)! * (5-2)!} * \theta^2 * (1-\theta)^5 \\ f_{X(x,\theta)} &= 120 * \theta^2 * (1-\theta)^5 \end{aligned}$$

et

$$\begin{aligned}\pi(\theta) &= \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a) * \Gamma(b)} * \theta^{a-1} * (1-\theta)^{b-1} \\ \pi(\theta) &= \frac{\Gamma(7)}{\Gamma(2) * \Gamma(5)} * \theta^{2-1} * (1-\theta)^{5-1} \\ \pi(\theta) &= 30 * \theta * (1-\theta)^4\end{aligned}$$

Ainsi,

$$\pi_{(\Theta|X)}(\theta|x) = k * 120 * \theta^2 * (1-\theta)^5 * 30 * \theta * (1-\theta)^4$$

devient

$$\pi_{(\Theta|X)}(\theta|x) = 3600k * \theta^3 * (1-\theta)^9$$

Si $k = \frac{143}{180}$, alors

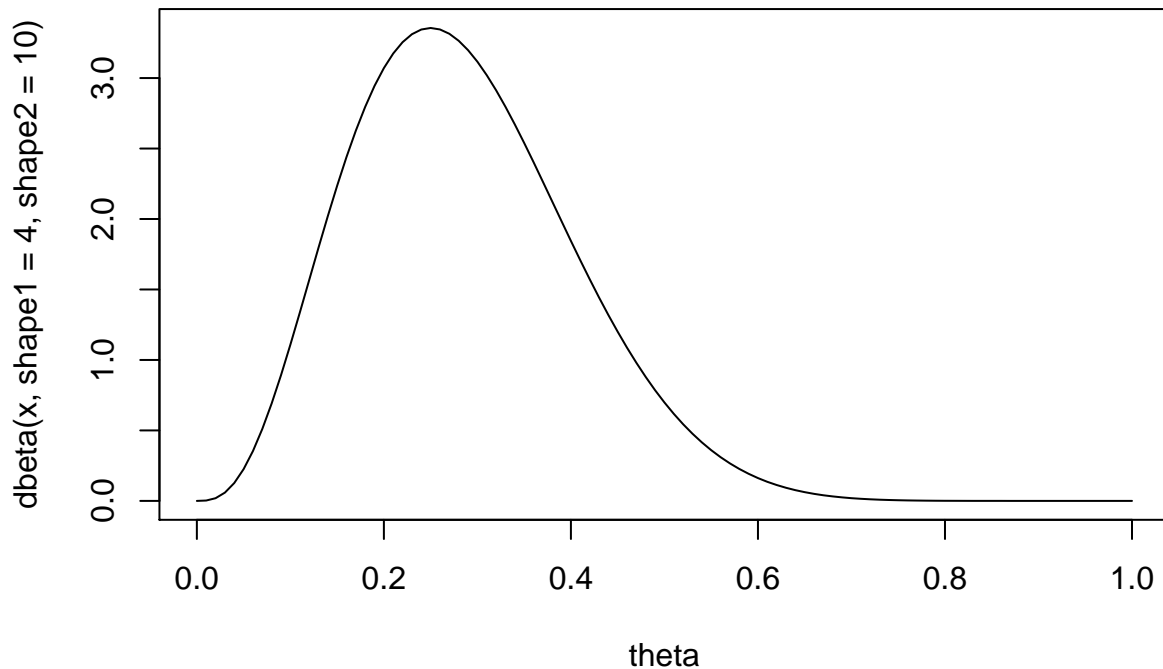
$$\pi_{(\Theta|X)}(\theta|x) = 2860 * \theta^3 * (1-\theta)^9$$

ou encore

$$\pi_{(\Theta|X)}(\theta|x) = \frac{\Gamma(14)}{\Gamma(4) * \Gamma(10)} * \theta^3 * (1-\theta)^9$$

Ce qui est la densité d'une loi beta(a=4,b=10) représentée ci-dessous:

Densité de la loi beta(4,10)



Le mode de la distribution a posteriori est $M_2 = \frac{1}{4}$ et sa moyenne est $E_2(X) = \frac{2}{7}$.

Le mode de la loi a posteriori est supérieur à celui de la loi a priori ($M_2 > M_1$).

La moyenne de la distribution a posteriori est identique à celle de la distribution a priori.

L'estimateur de Bayes de θ , est $\hat{\theta} = \frac{2}{7}$. C'est la moyenne de la distribution a posteriori.

c) Calcul de l'estimateur de Bayes par simulation

Selon la taille de l'échantillon simulé, m , la valeur de l'estimateur de Bayes présentée dans le tableau ci-après.

| m | Estimateur de Bayes |
|----------|---------------------|
| 10.000 | 0.2865199 |
| 500.00 | 0.2850659 |
| 500.000 | 0.2856144 |
| 1000.000 | 0.2857861 |

On peut noter que l'estimation s'affine avec l'augmentation de la taille de l'échantillon. En effet, lorsque la taille de l'échantillon augmente, la valeur de l'estimateur se rapproche de $\frac{2}{7}$, sa valeur théorique. De plus, l'effet de la distribution a priori s'estompe à mesure que les observations sont prises en compte.

Annexes

Programme sous R

```
data<- c(132,149,476,147,135,110,176,107,147,165,135,117,110,111,226,108,102,108,227,102)

n<-length(data)
lambda=20/sum(data)

##Calcul des primes théorique et empirique

prime_stop_loss_th<-numeric(5)
prime_stop_loss_em<-numeric(5)

deductible<- c(10,15,20,25,30)
for (i in 1:5)
{
  prime_stop_loss_th[i]<-(1/lambda)*exp(-lambda*deductible[i])
  prime_stop_loss_em[i] <- sum(data)/n - sum(pmin(data,deductible[i]))/n
}

##Calcul des pertes limitées théorique et empirique

perte_lim_th<-numeric(5)
perte_lim_em<-numeric(5)

limitesup<- c(200,210,220,230,240)
for (i in 1:5)
{
  perte_lim_th[i]<-(1/lambda)*(1-exp(-lambda*limitesup[i]))
  perte_lim_em[i] <- sum(pmin(data,limitesup[i]))/n
}

simul<-rexp(n=100000, rate=lambda)
taille<-length(simul)

simul2<-rexp(n=500000, rate=lambda)
taille2<-length(simul2)

simul3<-rexp(n=1000000, rate=lambda)
taille3<-length(simul3)

##Calcul des primes stop-loss empiriques
```

```

psl<-numeric(5) #le nom du vecteur est volontairement
##réduit afin de faciliter
##la construction du tableau récapitulatif

psl2<-numeric(5)
psl3<-numeric(5)

ded<- c(10,15,20,25,30) ##vecteur des déductibles

for (i in 1:5)
{
  psl[i]<-sum(simul)/taille - sum(pmin(simul,ded[i]))/taille
  psl2[i]<-sum(simul2)/taille2 - sum(pmin(simul2,ded[i]))/taille2
  psl3[i]<-sum(simul3)/taille3 - sum(pmin(simul3,ded[i]))/taille3
}

Fx<-function(x, rate) 1-exp(-x*rate)

LogVrg<-function(param)
{
  x<-c(0,25,50,75,100,125,150,200,250,350,500,750,1000,1500,2500,5000,10000,25000,1e+25)

  nobs<-c(5,37,28,31,23,9,22,17,15,17,13,12,3,5,5,3,3,2)

  res<-numeric(length(nobs))

  for(i in 1:18)
  {
    res[i]<-nobs[i]*log(Fx(x[i+1],param)-Fx(x[i],param))
  }
  sum(res)
}
value<-optimize(LogVrg, interval=c(0,0.0015), maximum = TRUE)$objective
lambda2<-optimize(LogVrg, interval=c(0,0.0015), maximum = TRUE)$maximum

##Estimation de la prime stop-loss à partir de la valeur de lambda2

primesl<-numeric(5)
ded2<-numeric(5)

ded2<-c(25,30,35,40,45)

for (i in 1:5)
{
  primesl[i]<-(1/lambda2)*(exp(-lambda2*ded2[i]))
}

```

```

##Estimation de la perte limitée à partir de la valeur de lambda2

pertel<-numeric(5)
limitesup2<-numeric(5)

limitesup2<-c(2000,2500,3000,3500,4000)

for (i in 1:5)
{
  pertel[i]<-(1/lambda2)*(1-exp(-lambda2*limitesup2[i]))
}

curve(dbeta(x,shape1=2,shape2=5), main="Densité de la loi beta(2,5)",xlab="theta")

curve(dbeta(x,shape1=4,shape2=10), main="Densité de la loi beta(4,10)", xlab="theta")

sim1<-rbeta(10000,4,10)
sim2<-rbeta(50000,4,10)
sim3<-rbeta(500000,4,10)
sim4<-rbeta(1000000,4,10)

```