Ajustement d'une V.A continue par adjustr

Abdessabour MOUTIK

2020-07-30

Table des matières

Ajustement par une distribution de loi gamma	3
Ajustement par une distribution de loi log-normale	4
Ajustement par une distribution de loi exponentielle Conclusion: La distribution la mieux ajustée est celle de la loi exponentielle	4
Table des figures	
1 \hat{F}_X Fonction de distribution cumulative empirique de \mathbf{X}	

La variable aléatoire \mathbf{X} a étudié est les montants de sinistre. D'abord, nous importons le fichier ~/Downloads/devoir20octobre2019/montantsisnitres/montantssinistre12.csv à notre session R on utilisons la fonction read.csv :

```
db.mntsin <- read.csv2(path)</pre>
```

On uttilisera la deuxième colonne.

J'appelle alors ma fonction getfitdistr qui retourne une liste contenant l'estimation, la p-value, et si l'hypothèse nulle n'est pas rejetée, l'AIC pour les distributions données dans la colonne distributions du résultat. Simultanément, cette fonction crée les courbes des fonctions de distribution cumulative de \mathbf{X} et des distributions ajustées.

```
result <- getfitdistr(db.mntsin[[2]], short=FALSE, plots.as.vars = TRUE)</pre>
```

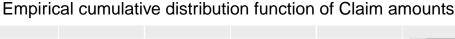
Les distributions utilisées sont :

result\$distributions

```
## [1] "gamma" "lognormal" "exponential"
```

On trace la courbe de la fonction de distribution cumulative empirique de X.

result\$plot



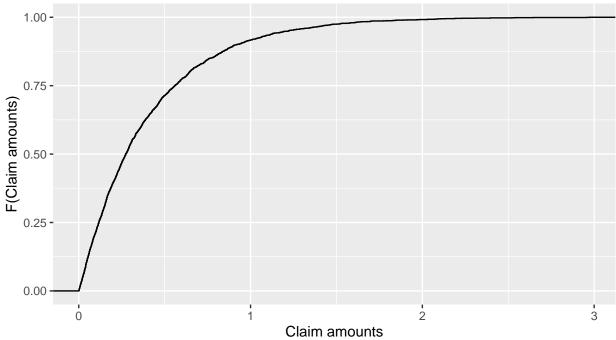


FIGURE 1 – \hat{F}_X Fonction de distribution cumulative empirique de ${\bf X}$

On trace la courbe de la fonction de distribution cumulative empirique de \mathbf{X} et des fonctions de distribution cumulative des distributions **exponentielle**, **log-normale**, **gamma**.

result\$combinedplot

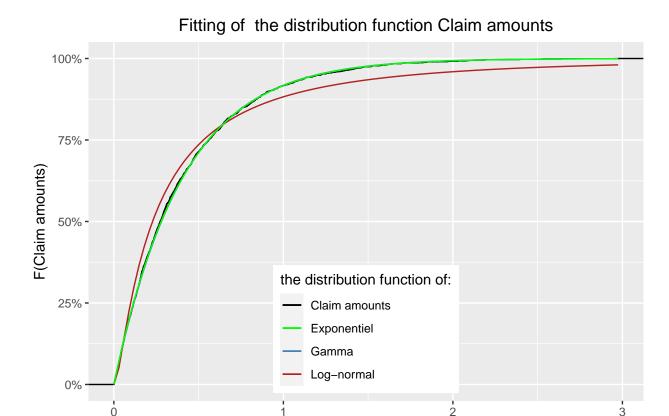


FIGURE 2 – \hat{F}_X et des F.D.Cs des distributions gamma, exponentielle et log – normale

Claim amounts

On remarque que la distribution de la loi **exponentielle** est la distribution la mieux ajustée à la distribution de X.

Ajustement par une distribution de loi gamma

Après avoir utilisé MASS::fitdistr(x, "gamma") pour obtenir la distribution gamma ajustée dans le corps de notre fonction getfitdistr. On retrouvera l'estimation suivantes:

```
result$gamma$estimate
```

```
## shape rate
## 1.016786 2.529258
```

En utilisant le test de Kolmogorov-Smirnov on retrouvera la

$$pvalue = 0.61412647229209$$

on a donc pvalue > 5%

On accepte l'hypothèse Nulle \mathcal{H}_0 . Donc la distribution de loi **gamma** permet de bien modéliser la distribution la valeur aléatoire \mathbf{X} . La fonction **getfitdistr** retourne la valeur de l'AIC

$$AIC = 207.852712601341$$

Ajustement par une distribution de loi log-normale

Après avoir utilisé MASS::fitdistr(x, "lognormal") pour obtenir la distribution log-normale ajustée dans le corps de notre fonction getfitdistr. On retrouvera l'estimation suivantes:

result\$lognormal\$estimate

```
## meanlog sdlog
## -1.477864 1.244806
```

En utilisant le test de Kolmogorov-Smirnov on retrouvera la

```
pvalue = 1.67986979882073e - 09
```

on a donc pvalue < 5%

On rejete l'hypthèse Nulle \mathcal{H}_0 . Donc la distribution de loi **log-normale** ne permet pas de modèlisé celle de \mathbf{X} .

Ajustement par une distribution de loi exponentielle

Après avoir utilisé MASS::fitdistr(x, "exponential") pour obtenir la distribution exponentielle ajustée dans le corps de notre fonction getfitdistr. On retrouvera l'estimation suivantes:

result\$exponential\$estimate

```
## rate
## 2.487504
```

En utilisant le test de Kolmogorov-Smirnov on retrouvera la

$$pvalue = 0.768252166387063$$

on a donc pvalue > 5%

On accepte l'hypothèse Nulle \mathcal{H}_0 . Donc la distribution de loi **exponentielle** permet de bien modéliser la distribution la valeur aléatoire \mathbf{X} . La fonction **getfitdistr** retourne la valeur de l'AIC

AIC = 206.056699681226

Conclusion : La distribution la mieux ajustée est celle de la loi exponentielle

On écrit :

$$\mathbf{X} \sim \mathcal{EXP}(2.49)$$