# Ajustement d'une V.A

### Abdessabour MOUTIK

### 2020-07-29

# 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 gamma	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/montantssinistre30.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.

10

result\$plot

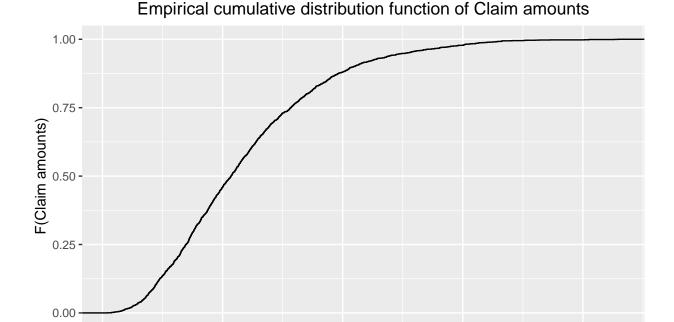


FIGURE  $1 - \hat{F}_X$  Fonction de distribution cumulative empirique de  ${\bf X}$ 

20

Claim amounts

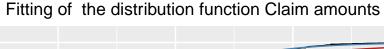
30

40

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

0



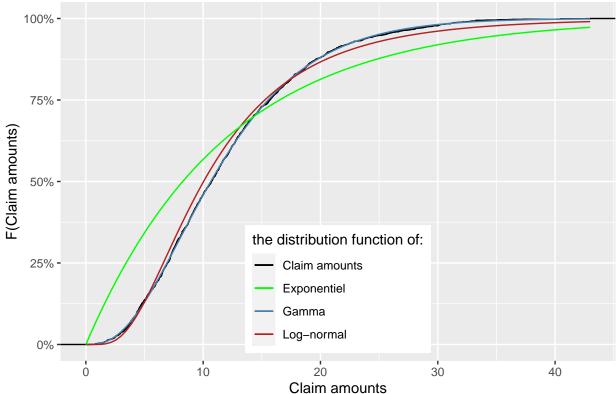


FIGURE 2 –  $\hat{F}_X$  et des F.D.Cs des distributions gamma, exponentielle et log-normale

On remarque que la distribution de la loi gamma 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 ## 3.0726095 0.2579546

En utilisant le test de Kolmogorov-Smirnov on retrouvera la

pvalue = 0.997864791782429

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 X. La fonction getfitdistr retourne la valeur de l'AIC

AIC = 7404.44447107816

#### 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
## 2.3060327 0.6204817
```

En utilisant le test de Kolmogorov-Smirnov on retrouvera la

pvalue = 0.000367258052348163

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
## 0.08395294
```

En utilisant le test de Kolmogorov-Smirnov on retrouvera la

$$pvalue = 0$$

on a donc pvalue < 5%

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

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

On écrit:

 $\mathbf{X} \sim \Gamma(3.07, 0.26)$