

## Modèles de durée / Examen / Janvier 2023

**Durée 2h – aucun document n'est autorisé**

La qualité de la rédaction, des justifications apportées et de la présentation de la copie seront prises en compte dans la notation. Chaque réponse doit être correctement justifiée : une réponse juste sans justification sera considérée comme fausse.

### Quelques propriétés du modèle de Weibull

On s'intéresse au modèle de Weibull ; dont la fonction de hasard est de la forme :

$$\mu(t) = \lambda \alpha t^{\alpha-1}, \alpha, \lambda > 0$$

**Question n°1 (1 point)** : Calculez la fonction de survie.

**Question n°2 (3 points)** : Calculez les moments non centrés d'ordre  $k$ ,  $E(X^k)$  à l'aide de la fonction  $\Gamma(x) = \int_0^{+\infty} u^{x-1} e^{-u} du$ . En déduire l'espérance, la variance et le coefficient de variation. Que peut-on dire de ce dernier ?

**Question n°2 (1 point)** : Démontrez que si la variable  $T$  est distribuée selon une loi exponentielle de paramètre  $\lambda > 0$  alors  $T^{\frac{1}{\alpha}}$  suit  $W(\alpha, \lambda)$ .

**Question n°3 (4 points)** : Prouver que, si  $(X_1, \dots, X_n)$  est un échantillon d'une loi de fonction de répartition  $G$  sur  $]0, +\infty[$  qui vérifie :

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{G(x)}{\lambda x^\alpha} = 1,$$

alors  $n^{\frac{1}{\alpha}} X_{(1)}$  converge en loi lorsque  $n$  tend vers l'infini vers une distribution  $W(\alpha, \lambda)$ . On rappelle que  $X_{(1)} = \min(X_i, 1 \leq i \leq n)$ .

On s'intéresse maintenant à l'estimation des paramètres  $(\alpha, \lambda)$ .

**Question n°4 (2 points)** : Trouver une relation entre  $(\alpha, \lambda)$  et  $\ln(-\ln S(t))$  et en déduire un estimateur graphique de  $(\alpha, \lambda)$ .

**Question n°5 (3 points)** : Rappelez la forme générale de la log-vraisemblance d'un modèle avec une censure aléatoire droite non informative et une troncature gauche. Vous redonnerez la définition de « censure aléatoire droite non informative » et « troncature gauche ».

**Question n°6 (4 points):** Écrire les conditions du premier ordre du programme de maximisation de la log-vraisemblance. Que peut-on en déduire dans le cas particulier  $\alpha = 1$  ? Dans le cas général ?

**Question n°7 (2 points):** Décrire un algorithme permettant de résoudre le système d'équations ci-dessus.

## Quelques propriétés du modèle de Weibull

© Théo Jalabert

$$\mu(t) = \lambda \alpha t^{\alpha-1} \quad \alpha, \lambda \in (\mathbb{R}_+^*)^2$$

$$\begin{aligned} \textcircled{1} \quad S(t) &= \exp\left(-\int_0^t \mu(s) ds\right) = \exp\left(-\int_0^t \lambda \alpha s^{\alpha-1} ds\right) \\ &= \exp(-\lambda t^\alpha) \end{aligned}$$

\textcircled{2}  $f: t \mapsto \mu(t)S(t)$  est la fonct° densité d'un Weibull

$$\Rightarrow \text{Ici } f(t) = \lambda \alpha t^{\alpha-1} e^{-\lambda t^\alpha}$$

$$\text{On a } \Gamma: x \mapsto \int_0^x u^{\alpha-1} e^{-u} du$$

Soit  $X \sim \text{Weibull}(\lambda, \alpha)$

$$\begin{aligned} \rightarrow \mathbb{E}[X^k] &= \int_0^\infty x^k f(x) dx = \int_0^\infty x^k \lambda \alpha x^{\alpha-1} e^{-\lambda x^\alpha} dx \\ &= \frac{1}{\lambda^{\frac{k}{\alpha}}} \int_0^\infty u^{\frac{k}{\alpha}} e^{-u} du \\ &= \lambda^{-\frac{k}{\alpha}} \int_0^\infty u^{\frac{k}{\alpha}-1} e^{-u} du = \lambda^{-\frac{k}{\alpha}} \Gamma\left(\frac{k}{\alpha} + 1\right) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}[X] = \lambda^{-\frac{1}{\alpha}} \Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})$$

$$\mathbb{E}[X^2] = \lambda^{-\frac{2}{\alpha}} \Gamma(1 + \frac{2}{\alpha})$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \mathbb{V}[X] &= \lambda^{-\frac{2}{\alpha}} \Gamma(1 + \frac{2}{\alpha}) - \lambda^{-\frac{2}{\alpha}} \Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})^2 \\ &= \lambda^{-\frac{2}{\alpha}} (\Gamma(1 + \frac{2}{\alpha}) - \Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})^2) \end{aligned}$$

Le coeff de variat° vaut  $\frac{\sqrt{\mathbb{V}[X]}}{\mathbb{E}[X]}$  qui est  $\perp\!\!\!\perp$  de  $\lambda$ .

\textcircled{2} Soit  $T \sim e^{-\lambda} \quad \lambda > 0$   
 $Mg T^{\frac{1}{\alpha}} \sim W(\alpha, \lambda)$

$$S_{T^{\frac{1}{\alpha}}}(x) = \mathbb{P}(T^{\frac{1}{\alpha}} > x) = \mathbb{P}(T > x^\alpha) = e^{-\lambda x^\alpha}$$

fonct° de survie d'une  $W(\alpha, \lambda)$

\textcircled{3} Soit  $(X_1, \dots, X_n)$  un échantillon de loi de f.d.r  $G$  sur  $\mathbb{R}_+^*$  tq

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{G(x)}{\lambda x^\alpha} = 1$$

$$\Rightarrow n^{\frac{1}{\alpha}} X_{(1)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\mathcal{L}} W(\alpha, \lambda) ? \quad \text{où } X_{(1)} = \min_{i \in \{1, \dots, n\}} (X_i)$$

$$\begin{aligned} \rightarrow \text{On a } P(m^{1/\alpha} X_{(1)} > x) &= P(X_{(1)} > x m^{-1/\alpha}) \\ &= P(\min_{i \in \{1, \dots, m\}} X_i > x m^{-1/\alpha}) \\ &\stackrel{X_i \text{ iid}}{=} P(X_1 > x m^{-1/\alpha})^m \\ &= [1 - G(x m^{-1/\alpha})]^m \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \ln(P(m^{1/\alpha} X_{(1)} > x)) &= m \ln(1 - G(x m^{-1/\alpha})) \\ &= m \ln(1 - 1/(x m^{1/\alpha})^\alpha + o(\frac{1}{m})) \\ &= m \left[ -\lambda x^\alpha m^{-1} + o(\frac{1}{m}) \right] \\ &= -\lambda x^\alpha + o(1) \end{aligned}$$

On se place dans le cas où  $m \in \mathbb{N}(+\infty)$

$$\text{D'où } \lim_{m \rightarrow \infty} P(m^{1/\alpha} X_{(1)} > x) = e^{-\lambda x^\alpha}$$

(4) On a mq S:  $t \mapsto e^{-\lambda t^\alpha}$

$$\begin{aligned} \Rightarrow h(-h(S(t))) &= h(\lambda t^\alpha) \\ &= h(\lambda) + \alpha h(t) \end{aligned}$$

$\Rightarrow$  Si  $\hat{S}(t)$  désigne un estimateur empirique de la fonction de survie, les points  $(h(t), h(-h(\hat{S}(t))))$  doivent être approximativement alignés sur une droite d'ordonnée à l'origine  $h(\lambda)$  et de pente  $\alpha$ .

$$(5) h(\mathcal{L}(\theta)) = \sum_{i=1}^m d_i h(\mu_\theta(t_i)) + h(S_\theta(t_i)) - h(S_\theta(e_i))$$

Censure aléatoire droite non informative:

Censure droite: Si  $X$  est la variable d'intérêt, l'observation de la censure  $C$  indique que  $X \geq C$

Censure aléatoire: Soit un échantillon de durées de vie  $(X_1, \dots, X_m)$  et un second échantillon indépendant composé de variables positives  $(C_1, \dots, C_m)$ , on dit qu'il y a Censure de type III / aléatoire si au lieu d'observer directement  $(X_1, \dots, X_m)$  on observe  $(T_1, D_1), \dots, (T_m, D_m)$  avec:

$$T_i = X_i \wedge C_i \text{ et } D_i = \begin{cases} 1 & \text{si } X_i \leq C_i \\ 0 & \text{si } X_i > C_i \end{cases}$$

Censure non informative: Ce cela signifie que la loi de censure est indépendante du paramètre  $\theta$ .  
 $\Leftrightarrow$  Les lois de  $X$  et  $C$  n'ont pas de paramètres communs.

Troncature gauche

On dit qu'il y a troncature gauche lorsque la variable d'intérêt n'est pas observable lorsqu'elle est inférieure à un seuil  $c > 0$

⑥ On trouve en notant  $(e_i, t_i, d_i)$  l'instant d'entrée dans l'observation (troncature gauche), le dernier instant observé et l'indicateur de mom censure:

$$\frac{\partial}{\partial \lambda} \ln(L) = \frac{d}{\lambda} - \sum_{i=1}^m (l_i^{\alpha} - e_i^{\alpha})$$

$$\frac{\partial}{\partial \alpha} \ln(L) = \frac{d}{\alpha} + \sum_{i=1}^m d_i \ln(l_i) - \lambda \alpha \sum_{i=1}^m (l_i^{\alpha-1} - e_i^{\alpha-1}) \quad \text{où } d = \sum_{i=1}^m d_i$$

Si  $\alpha = 1$ , on retrouve l'estimateur du paramètre d'une loi exponentielle

$$\hat{\lambda} = \frac{d}{\sum_{i=1}^m (l_i - e_i)}$$

Dans le cas général, les équat° de vraisemblance ne donnent pas de solut° explicite, il faut se tourner vers une approximation numérique.

⑦ La méthode la + simple est d'utiliser l'algorithme de Newton-Raphson, basé sur la récurrence:

$$\theta_{k+1} = \theta_k - \left[ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln(L(\theta_k)) \right]^{-1} \frac{\partial \ln(L(\theta_k))}{\partial \theta} \quad \text{où } \theta = (\alpha, \lambda)$$

Dans le cas de la distribut° de Weibull, on a

$$\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln(L(\theta_k)) = \begin{pmatrix} -\frac{d}{\alpha^2} - \lambda \sum_{i=1}^m (l_i^{\alpha-1} - e_i^{\alpha-1}) - \lambda \sum_{i=1}^m (l_i^{\alpha-1} h(l_i) - e_i^{\alpha-1} h(e_i)) & \alpha \sum_{i=1}^m (l_i^{\alpha-1} - e_i^{\alpha-1}) \\ \alpha \sum_{i=1}^m (l_i^{\alpha-1} - e_i^{\alpha-1}) & -\frac{d}{\lambda^2} \end{pmatrix}$$

Pour les valeurs init de l'algo, on peut par exemple prendre l'estimateur graphique de la Q4