Date: 20 octobre 2022

Modélisation des Courbes S-N en régime de fatigue LCF

Cyril THOMMERET

Safran Aircraft Engines

&

Laboratoire de Probabilités, de Statistiques et de Modélisation de la Sorbonne Univeristé

Encadrants:

Claire ROMAN - SAE YQS3

Jean-Patrick BAUDRY - LPSM

Directeur:

Michel BRONIATOWSKI - LPSM

Essai de fatigue

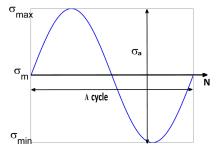


Figure - Application d'un effort sur un matériau

Données d'études : $(N_k, \sigma_k)_{1 \le k \le n}$



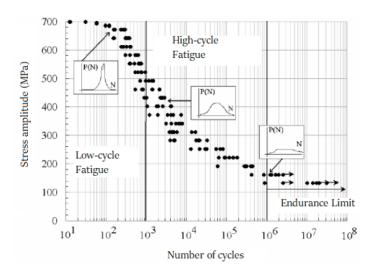


Figure - Schéma d'une courbe de Wöhler



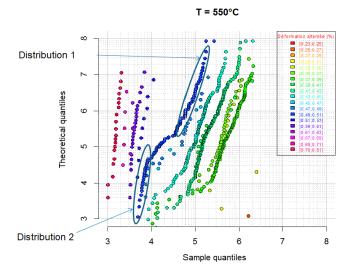


Figure – QQplot de la normalité du logarithme du nombre de cycles à rupture par niveau de déformation alternée (10-12 ASTM, $T=550^{\circ}C$)

Soit $\mathcal{F} = \{f_j\}$ une classe de densités de probabilités *paramétriques*.

Definition

$$g_{\pi,\theta}(x) = \sum_{j=1}^g \pi_j \cdot f_j(x|\theta_j)$$

avec $\theta = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_g) \in \Theta$ et pour tout $j, \pi_j \in [0, 1]$ avec $\sum_i \pi_j = 1$.

Test sur le nombre de composante d'un mélange :

$$\mathcal{H}_0$$
: $g=g_0$ contre \mathcal{H}_a : $g=g_0+1$

Mélange à deux composantes :

$$X \sim g_{\pi^\star, \theta^\star} \equiv (1 - \pi^\star) \cdot f_1(\circ | \theta_1^\star) + \pi^\star \cdot f_2(\circ | \theta_2^\star)$$

avec $\pi^\star \in [0, 1]$ et $\theta^\star = (\theta_1^\star, \theta_2^\star) \in \Theta_1 \times \Theta_2$

Test d'homogénéité :

$$\mathcal{H}_0$$
: $\pi^{\star} = 0$ contre \mathcal{H}_a : $\pi^{\star} \in (0,1]$

Problème **non-régulier**, car π_0 est au bord de l'espace des paramètres.

Statistique du Rapport de Vraisemblance (pour $\hat{\pi}_n$ estimateur de π^*) :

$$\Lambda(\hat{\pi}_n) \xrightarrow[n \to \infty]{\mathcal{L}} \frac{\chi^2(1) + \delta_0}{2}$$
 (sous H_0 , à param. connus)



Brève bibliographie :

- Ghosh & Sen (1985)
- Titterington (1981, 1985) & Hartigan (1985)
- Berdai & Garel (1996)
- Dacunha-Castelle & Gassiat (1997)

Definition

Soient $P,\ Q$ deux lois de probabilités, et φ une fonction convexe telle que : $\varphi(1)=0$.

$$D_{arphi}(Q||P) := \int arphi \Big(rac{\mathrm{d} Q}{\mathrm{d} P}\Big) \mathrm{d} P$$

est la divergence de Q par rapport à P pour la fonction génératrice φ .

Forme duale de la divergence

Sous réserve d'une condition d'intégrabilité,

$$D_{\varphi}(g||g_{\pi^{\star},\theta^{\star}}) = \sup_{\pi,\theta \in V} \left[\int (\varphi' \circ \frac{g}{g_{\pi,\theta}})(t) \cdot g(t) dt - \int (\varphi^{\#} \circ \frac{g}{g_{\pi,\theta}})(x) \cdot g_{\pi^{\star},\theta^{\star}}(x) dx \right]$$

 $X \sim P^{\star}$ de densité $g_{\pi^{\star},\theta^{\star}}$

g : densité de même support que $g_{\pi^\star, \theta^\star}$

 φ' : dérivée de φ

$$\varphi^{\#} \equiv \mathrm{id} \cdot \varphi' - \varphi$$

Écriture en tant que M-estimateur

Pour tout fonction g mesurable,

$$m_{\pi, heta}: imes \longmapsto \int (arphi' \circ rac{\mathcal{g}}{\mathcal{g}_{\pi, heta}})(t) \cdot \mathcal{g}(t) \, \mathrm{d}t - (arphi^\# \circ rac{\mathcal{g}}{\mathcal{g}_{\pi, heta}})(x)$$

 φ : fonction génératrice d'une divergence

De sorte que :

$$\left\{ \begin{array}{ll} D_{\varphi}(g \mid\mid g_{\pi^{\star},\theta^{\star}}) &= \sup_{\pi,\theta} \mathbb{P}^{*} \, m_{\pi,\theta} \\ (\pi^{*},\theta^{*}) &= \arg \sup_{\pi,\theta} \mathbb{P}^{*} \, m_{\pi,\theta} \end{array} \right.$$
 (Forme duale)

Nous regarderons :
$$(\hat{\pi}, \hat{\theta}_1) = \arg\max_{\pi, \theta_1 \in V} \mathbb{P}_n m_{\pi, \theta_1, \theta_2}$$
 avec θ_2 fixé.

V pouvant inclure des π négatifs.



Theorem

Fixons $\theta_2 \in \Theta_2$, sous certaines conditions (dont celle que $(\pi^*, \theta_1^*) \in \operatorname{Int}([a, b] \times \Theta_1)$,

Nous avons, si $\pi^* = 0$ ou si $\theta_2^* = \theta_2$, le résultat de convergence suivant,

$$\sqrt{n} \cdot \begin{bmatrix} \hat{\pi} - \pi^* \\ \hat{\theta}_1 - \theta_1^* \end{bmatrix} \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, H^{-1} \cdot \mathbb{P}^* \{ \Psi_{\pi^*, \theta_1^*}{}^t \Psi_{\pi^*, \theta_1^*} \} \cdot {}^t H^{-1})$$

où H est la Hessienne de l'application $(\pi, \theta) \longmapsto \mathbb{P} m_{\pi, \phi}$ évaluée en $(\pi^*, \theta_1^*, \theta_2)$,

et où
$$\Psi_{\pi^\star, \theta_1^\star} = egin{bmatrix} \partial_\pi \ m_{\pi, \theta_1} \ \partial_{\theta_1} \ m_{\pi, \theta_1} \end{bmatrix}_{egin{bmatrix} \pi^\star, \theta_1^\star \theta_2 \end{bmatrix}}.$$



Corollary

Sous certaines conditions (dont celle que $(\pi^*, \theta_1^*) \in \operatorname{Int}([a, b] \times \Theta_1)$, Nous avons, si $\pi^* = 0$ ou si $\theta_2^* = \theta_2$, le résultat de convergence suivant,

$$\sqrt{\frac{n}{a_n}}\cdot(\hat{\pi}-\pi^*)\stackrel{\mathcal{L}}{\longrightarrow}\mathcal{N}(0,1)$$

où a_n est le terme (1,1) de $H_n^{-1} \cdot \{\mathbb{P}_n \Psi_{\hat{\pi},\hat{\theta}_1}{}^t \Psi_{\hat{\pi},\hat{\theta}_1}\} \cdot {}^t H_n^{-1}$, avec H_n la Hessienne de l'application $(\pi,\phi) \longmapsto \mathbb{P}_n m_{\pi,\phi}$ évaluée en $(\hat{\pi},\hat{\theta}_1,\theta_2)$.

Definition

La statistique de test sur le nombre de composantes :

$$T_n := \sup_{\theta_2} \sqrt{\frac{n}{a_n}} \cdot \hat{\pi}$$

(Supremum d'un processus gaussien)

Exemple : Mélange de Lois Uniformes avec $\eta^* \in (0,1)$:

$$X \sim g_{\pi^\star, heta^\star} \equiv (1 - \pi^\star) \cdot \mathbb{1}_{\overline{(0,1)}} + rac{\pi^\star}{\eta^\star} \cdot \mathbb{1}_{\overline{(0,\eta^\star)}}$$

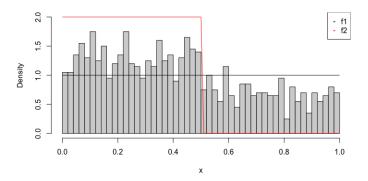


Figure – Histogramme pour $(\pi^*, \eta^*) = (0.5, 0.5)$ d'un échantillon de taille $n = 10^3$

ler cas d'application : Divergence de Kullback-Leiber modifiée.

$$\varphi(x) := x \cdot \log x - x + 1$$

$$m_{\pi,\eta}(x) := \log g_{\pi,\eta}(x) - \log g(x)$$
 & $\hat{\pi}(\mathbb{X},\eta) := \arg \max_{\pi} \mathbb{P}_n m_{\pi,\eta}$

$$\implies \left| \hat{\pi}(\mathbb{X}, \eta) = (1 + \frac{\eta}{1 - \eta}) \cdot \frac{n_{-}}{n} - \frac{\eta}{1 - \eta} \right|$$

 n_- : Nombre de données inférieures à η

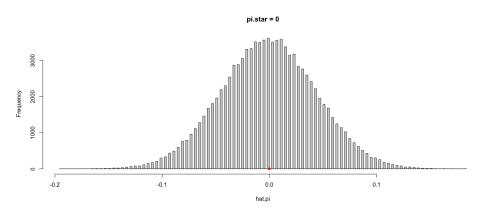


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n = 500, $k = 10^5$



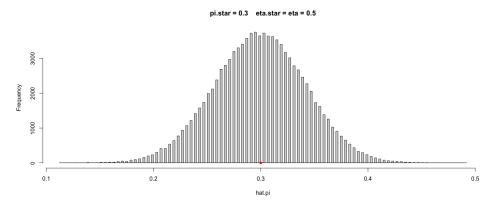


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n = 500, $k = 10^5$



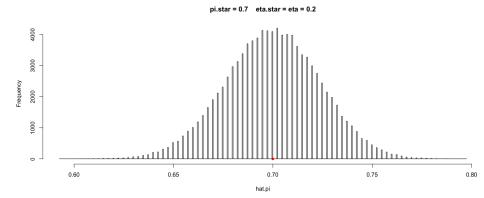


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n = 500, $k = 10^5$



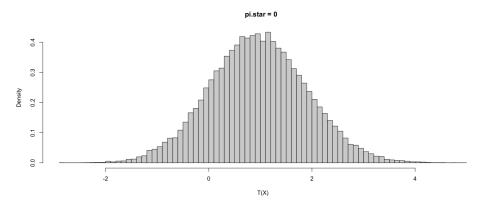


Figure – Histogramme de la statistique T_n pour n = 500, $k = 10^5$



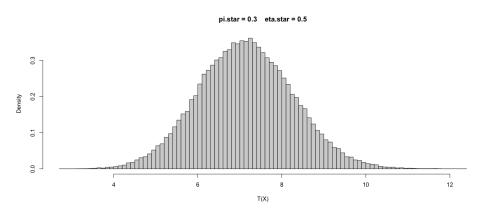


Figure – Histogramme de la statistique T_n pour n = 500, $k = 10^5$



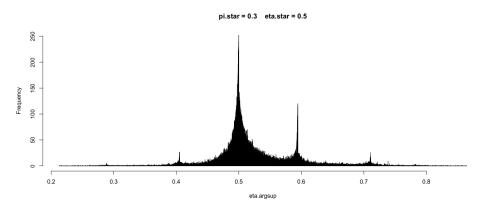


Figure – Histogramme des $\hat{\eta}_n$ pour n = 500, $k = 10^5$



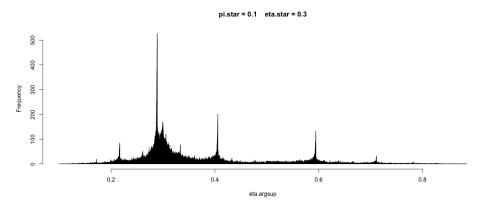


Figure – Histogramme des $\hat{\eta}_n$ pour n=500, $k=10^5$



Deuxième exemple : Divergence du χ^2 .

$$\varphi(x) := (x-1)^2/2$$

$$\mathbb{P}_n \, m_{\pi,\eta} = \frac{1}{ab} \cdot \left[b \cdot \eta + a \cdot (1 - \eta) \right] - \frac{1}{2} \cdot \left[1 + \frac{1}{n} \cdot \left\{ \frac{n_-}{a^2} + \frac{n_+}{b^2} \right\} \right]$$
où $a = 1 + \pi \cdot (\frac{1}{\eta} - 1)$ et $b = 1 - \pi$

$$\implies \hat{\pi}(\mathbb{X},\eta)$$
 racine d'un polynôme de degré 5

Différentes méthodes de recherches.

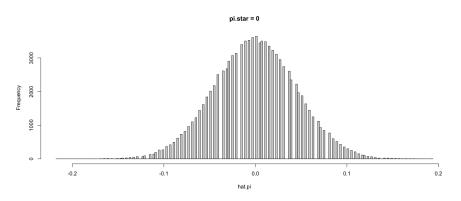


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n=500, $k=10^5$ dans le cadre χ^2



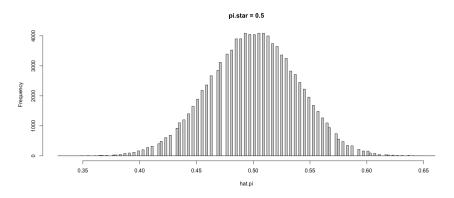


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n=500, $k=10^5$ dans le cadre χ^2



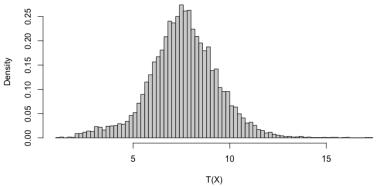


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n=500, $k=10^4$ dans le cadre χ^2



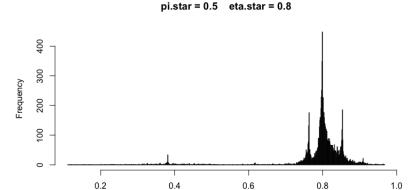


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n=500, $k=10^4$ dans le cadre χ^2

argsup.eta



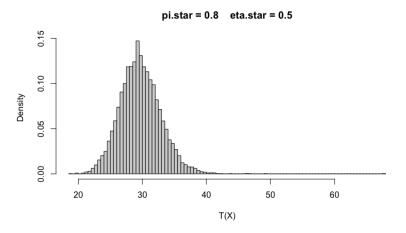


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n=500, $k=10^4$ dans le cadre χ^2



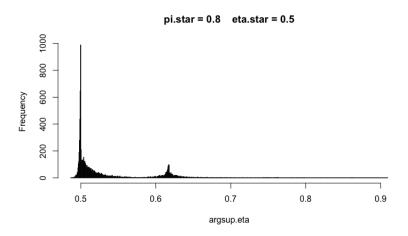


Figure – Histogramme des $\hat{\pi}_n$ pour n=500, $k=10^4$ dans le cadre χ^2



Merci 🜲

