

Exo 1: on sait que $E(ax+b) = aE(x)+b$
 et si les X_i sont indépendantes $Var(\sum X_i + b) = \sum Var(X_i)$ et $Var(ax) = a^2 Var(x)$
 $E(Z) = \frac{1}{\sqrt{n}\sigma} E(\sum_{k=1}^n X_k - nm) = \frac{1}{\sqrt{n}\sigma} (\sum_{k=1}^n E(X_k) - nm) = \frac{1}{\sqrt{n}\sigma} (nm - nm) = 0$
 $Var(Z) = \frac{1}{n\sigma^2} Var(\sum_{k=1}^n X_k - nm) = \frac{1}{n\sigma^2} \sum_{k=1}^n Var(X_k) = \frac{n\sigma^2}{n\sigma^2} = 1$
 Si de plus les X_k suivent une loi normale alors $Z \sim \mathcal{N}(0;1)$

Exo 2: $f_a(t) = a(1-t^2)$ si $t \in [-1;1]$ et $f_a(t) = 0$ sinon
 $\int_{-\infty}^{+\infty} f_a(t) dt = P(X \in \mathbb{R}) = 1$ donc $\int_{-1}^1 a(1-t^2) dt = 1$ or $\int_{-1}^1 (1-t^2) dt = 4/3$
 donc $a = \frac{3}{4}$. $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} t f_a(t) dt = \frac{3}{4} \int_{-1}^1 t - t^3 dt = 0$
 $Var(X) = E(X^2) - E(X)^2 = E(X^2) = \frac{3}{4} \int_{-1}^1 t^2 - t^4 dt = \frac{3}{4} (\frac{1}{3} - \frac{1}{5} - \frac{1}{3} + \frac{1}{5}) = \frac{3}{4} \cdot \frac{2}{15} = \frac{1}{10}$
 $F_x(t) = 0$ si $t \leq -1$ et $F_x(t) = 1$ si $t \geq 1$.
 F_x pour $x \in]-1;1[$ $F_x(x) = P(X \leq x) = \int_{-1}^x a(1-t^2) dt = \frac{3}{4} [t - \frac{t^3}{3}]_{-1}^x = \frac{3}{4} (x - \frac{x^3}{3} + 1 - \frac{1}{3}) = \frac{1}{4} (3x - x^3) + \frac{1}{2}$
 6) $P(-\alpha < X < \alpha) = F_x(\alpha) - F_x(-\alpha) = \frac{1}{2} (3\alpha - \alpha^3)$
 on cherche en tabouant un α tq $\frac{1}{2} (3\alpha - \alpha^3) = 0,95$
 $\frac{1}{2} (3 \times 0,81 - 0,81^3) \approx 0,9493$ donc $\alpha \approx 0,81$ convient.

Exo 3: $\hat{\sigma}^2(w) = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (d_i - m)^2 = \frac{12 \cdot 3^2}{11}$ $\hat{\sigma}(w) = \sqrt{\frac{12}{11}} \cdot 3$ est un estimateur de σ .
 $\approx 41,93$ $\approx 6,47$

3.2: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum X_i$ d'après un résultat du cours
 $Z = \frac{\bar{X} - m}{\hat{\sigma}} \cdot \sqrt{n}$ suit une loi de Student à $n-1$ degrés de liberté.
 $P(-2,2 \leq \frac{\bar{X} - m}{\hat{\sigma}} \sqrt{n} \leq 2,2) = 95\%$ donc $P(m \in [\bar{x} - \frac{2,2}{\sqrt{12}} \hat{\sigma}; \bar{x} + \frac{2,2}{\sqrt{12}} \hat{\sigma}]) = 95\%$
 $I_{95} = [63 - \frac{2,2}{\sqrt{12}} 6,47; 63 + \frac{2,2}{\sqrt{12}} 6,48] = [58,89; 67,11]$

3.3: Posons $H_0: m = 70$ $H_1: m < 70$ Forme du test:
 Si $\frac{\bar{x} - 70}{\hat{\sigma}} \sqrt{12} < \text{seuil}$ alors H_1
 Si $\frac{\bar{x} - 70}{\hat{\sigma}} \sqrt{12} > \text{seuil}$ alors H_0
Sous H_0 : $\frac{\bar{X} - 70}{\hat{\sigma}} \sqrt{12} \sim \mathcal{J}(11)$
 Pour un test au niveau 95% $P(\frac{\bar{X} - 70}{\hat{\sigma}} \sqrt{12} < \text{seuil}) = 5\%$ donc $\text{seuil} = -1,80$
 Calculons $\frac{\bar{x}(w) - 70}{\hat{\sigma}(w)} \sqrt{12} = -3,75 \ll -1,80$ on conclut H_1 .
 La différence est donc significative, au risque 5% on peut assurer que $\mu < 70$.

3.4: Si on fait l'hypothèse que la durée suit une loi $\mathcal{N}(m; \hat{\sigma}^2)$
 on veut que $P(X > d) = 10^{-8}$
 $P(\frac{x-m}{\hat{\sigma}} > \frac{d-m}{\hat{\sigma}})$ on a alors $d = m + 5,61 \cdot \hat{\sigma} \approx 99,3$
 une maille de l'ordre de 99 devrait convenir mais nous avons remplacé μ par m et σ^2 par $\hat{\sigma}^2$ le calcul est donc juste en admettant la grandeur, de plus nous étendons des cas très rares l'hypothèse de loi normale peut alors être primordiale, une loi même proche pourrait donner des résultats très éloignés.

Exercice 4:
 Lorsque l'on regarde la variance à la compression fonction de l'indice de rebondissant on remarque que ces résidus de sont pas répartis de façon homogène plutôt positif pour i petit et i grand et plutôt négatif pour i moyen.
 afin qu'ils soit plus homogène des le deuxième tableau log/log.

4.2: Si ils étaient indépendants dans le modèle $R = \beta_0 + \beta_1 \log i + \epsilon_i$ on aurait $\beta_1 = 0$.
 or si $\beta_1 = 0$ la valeur p vaut $6,63 \cdot 10^{-35}$ c'est à dire sans l'hypothèse $\beta_1 = 0$ la probabilité d'obtenir un résultat comme celui obtenu ou plus éloigné est égale à $6,63 \cdot 10^{-35}$, donc l'indépendance n'est pas envisageable.

4.3: $\log R = -4,48 + 2,16 \log i$ est la droite de régression du modèle log-log.

4.4: $I_{95} = [2,03; 2,29]$ $T_n = \sqrt{51} \frac{\hat{y}_{n+1} - y_{n+1}}{\hat{\sigma} \sqrt{1 + \frac{(x_{n+1} - \bar{x})^2}{\sum x^2}}} \sim \mathcal{J}(49)$ $\hat{\sigma}^2 = 0,012$
 4.5: $y = \ln R$ $x = \ln i$ $I_{95} = [\hat{y}_{n+1} - \frac{2,01}{\sqrt{51}} \hat{\sigma} \sqrt{1 + \frac{(R(60) - 3,65)^2}{0,054}}; \hat{y}_{n+1} + \frac{2,01}{\sqrt{51}} \hat{\sigma} \sqrt{\dots}] = [4,293; 4,426]$ $\frac{\hat{\sigma}^2}{\bar{x}} = 0,054$
 $\hat{y}_{n+1} \approx -4,48 + 2,16 \ln(60) \approx 4,36$

Pour revenir à un intervalle de confiance sur la résistance, on prend l'exponentielle $I_{95} = [e^{4,283}; e^{4,426}] = [73,21; 83,64]$

4.6: A la variabilité due à l'incertitude de la droite de régression (c'est à dire les écarts en $\hat{\beta}_0$ et β_0 et $\hat{\beta}_1$ et β_1) une estimation de la variance correspondante est $\frac{\hat{\sigma}^2}{51} (1 + \frac{(x_{n+1} - \bar{x})^2}{\sum x^2})$ s'ajoute la variabilité due à la nouvelle expérience dont la variance estimée est $\hat{\sigma}^2$. Ces deux variabilités étant indépendantes leur variance s'ajoute: variance totale = $\hat{\sigma}^2 (1 + \frac{1}{51} (1 + \frac{(x_{n+1} - \bar{x})^2}{\sum x^2}))$ les lois étant soient normale soit proche d'une loi normale ($\mathcal{J}(49)$) on obtient comme intervalle de confiance $I_{95} = [4,36 - 2\sqrt{V_{total}}; 4,36 + 2\sqrt{V_{total}}] = [4,131; 4,589]$
 Puis pour revenir à un intervalle de confiance on prend l'exponentiel.
 $I_{95} = [e^{4,131}; e^{4,589}] = [62,24; 98,40]$