

Exo 1.1: $Var(X) = E((X - E(X))^2)$ $Cov(X, Y) = E((X - E(X))(Y - E(Y)))$

1.2: $Var(aX) = E((aX - E(aX))^2) = E((aX - aE(X))^2) = E(a^2(X - E(X))^2) = a^2 E((X - E(X))^2) = a^2 Var(X)$

1.3: $Var(\bar{X}) = Var(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i) = \frac{1}{n^2} Var(\sum_{i=1}^n X_i) \stackrel{\text{independance}}{=} \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n Var(X_i) = \frac{1}{n^2} n \sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$

1.4: $Cov(X, Y) = E((X - E(X))(Y - E(Y))) = E((Y - E(Y))(X - E(X))) = Cov(Y, X)$
 $Cov(X, Y_1 + Y_2) = E((X - E(X))(Y_1 + Y_2 - E(Y_1 + Y_2))) = E((X - E(X))(Y_1 - E(Y_1)) + (X - E(X))(Y_2 - E(Y_2))) = Cov(X, Y_1) + Cov(X, Y_2)$
 $Cov(X - E(X), Y - E(Y)) = E(((X - E(X)) - E(X - E(X)))(Y - E(Y) - E(Y - E(Y)))) = E((X - E(X))(Y - E(Y))) = Cov(X, Y)$

1.5: $Var(\bar{X}) = \frac{1}{n^2} Var(\sum_{i=1}^n X_i) = \frac{1}{n^2} Cov(\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{j=1}^n X_j) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n Cov(X_i, X_j) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n (\sigma^2 + (n-1)\sigma) = \frac{\sigma^2}{n} + \frac{n-1}{n} \sigma$

1.6: $E(Z) = \frac{n}{n-1} E(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i Y_i - \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n X_i \sum_{j=1}^n Y_j) = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n E(X_i Y_i) - \frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n E(X_i Y_j)$
 $= \frac{1}{n-1} n \sigma - \frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n \sigma = \frac{n \sigma}{n-1} - \frac{n \sigma}{n(n-1)} = \frac{n \sigma}{n-1} - \frac{\sigma}{n-1} = \sigma$

Exercice 2:

2.1: $P(X \in \mathbb{R}) = 1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f_\lambda(t) dt = a I_2 = a \frac{2}{\lambda^3}$ donc $a = \frac{\lambda^3}{2}$

2.2: $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} t f_\lambda(t) dt = \int_0^{+\infty} a t^3 e^{-\lambda t} dt = a I_3 = \frac{\lambda^3}{2} \cdot \frac{6}{\lambda^4} = \frac{3}{\lambda}$

2.3: $E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f_\lambda(t) dt = a I_4 = \frac{\lambda^3}{2} \cdot \frac{24}{\lambda^5} = \frac{12}{\lambda^2}$ $Var(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{12}{\lambda^2} - \frac{9}{\lambda^2} = \frac{3}{\lambda^2}$

2.4: $E(\bar{X}) = E(X) = \frac{3}{\lambda}$ et $Var(\bar{X}) = \frac{1}{n} Var(X) = \frac{3}{n \lambda^2}$

2.5: $V(\lambda) = a^n x_1^2 x_2^2 \dots x_n^2 e^{-\lambda(x_1 + x_2 + \dots + x_n)} = (\frac{\lambda^3}{2})^n x_1^2 x_2^2 \dots x_n^2 e^{-\lambda(x_1 + \dots + x_n)}$ posons $K = 2^n x_1^2 x_2^2 \dots x_n^2$
 $V(\lambda) = K \lambda^{3n} e^{-\lambda s}$ $V'(\lambda) = K(3n \lambda^{3n-1} e^{-\lambda s} - \lambda^{3n} e^{-\lambda s}) = K \lambda^{3n-1} e^{-\lambda s} (3n - s \lambda)$

La vraisemblance est maximale pour $\lambda = \frac{3n}{s} = \frac{3}{\frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n}}$
 L'estimateur du max de vraisemblance est donc $\hat{\lambda} = \frac{3}{\bar{X}}$ Ce qui est coherent avec le fait que $E(X) = \frac{3}{\lambda}$

2.6: $\hat{\lambda}(w) = \frac{3 \times 6}{27} = \frac{2}{3}$

2.7: Appliquons l'approximation centrale à la suite de V.A. iid X_i
 $E(X_i) = \frac{3}{\lambda}$ $Var(X_i) = \frac{3}{\lambda^2}$ $\frac{\bar{X} - \frac{3}{\lambda}}{\frac{\sqrt{3}}{\lambda}} \sqrt{300}$ suit une loi proche d'une $\mathcal{N}(0, 1)$
 Donc $P(-1,96 \leq \frac{\lambda \bar{X} - 3}{\sqrt{3}} \leq 1,96) = 95\%$ d'où $P(\sqrt{3} - \frac{1,96}{\sqrt{300}} \leq \frac{\lambda \bar{X}}{\sqrt{3}} \leq \sqrt{3} + \frac{1,96}{\sqrt{300}}) = 95\%$
 on obtient alors $I_{95} = [\frac{\sqrt{3}}{\bar{X}} (\sqrt{3} - \frac{1,96}{\sqrt{300}}), \frac{\sqrt{3}}{\bar{X}} (\sqrt{3} + \frac{1,96}{\sqrt{300}})] = [\frac{3}{\bar{X}} - \frac{1,96 \sqrt{3}}{\bar{X} \sqrt{300}}, \frac{3}{\bar{X}} + \frac{1,96 \sqrt{3}}{\bar{X} \sqrt{300}}]$ $I_{95} = [5,60; 6,39]$

Exercice 3: On a 3 populations et un echantillon de taille n_i de chaque population.
 Le i eme individu de l'echantillon de la population i est modelise par 1 v.a. Y_{ij}
 $Y_{ij} = A_i + \epsilon_{ij}$ avec A_i constant et $\epsilon_{ij} \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ ϵ_{ij} iid en particulier σ^2 est le même pour toutes les populations.
 ici $I = 3$ $n_1 = n_2 = n_3 = 3$

$H_0: A_1 = A_2 = A_3$ et $H_1: A_1 \neq A_2$ ou $A_1 \neq A_3$ ou $A_2 \neq A_3$
 Sous H_0 : $F = \frac{SSE/2}{SSR/6}$ suit une loi de Fisher de parametre (2; 6).
 ici $SSE = \sum 3(\bar{x}_i - \bar{x})^2 \approx 9,28$ $SST = 9 \times 5^2$ $SSR = 3S_1^2 + 3S_2^2 + 3S_3^2 = 48,1$
 ici on a donc $F(w) \approx 0,58$ à comparer à la valeur de la loi de Fisher: 5,14
 donc $F(w) \leq 5,14$ on conclut H_0 , les differences observées ne sont pas significatives pour conclure à une difference de resistance entre C80, CCV33 et CCV43