

### Exercice #1

a)

#### LSD

$$LSD = t_{\alpha/2, N-a} \sqrt{\frac{2MSE}{n}}$$

$$MSE = \frac{SSE}{N-a} = \frac{144}{5 \times 5 - 5} = 7.2$$

$$LSD = 2.085963 \sqrt{\frac{2 \times 7.2}{5}} = 3.54$$

$$\bar{y}_{1.} = 16.1 \quad \bar{y}_{2.} = 17 \quad \bar{y}_{3.} = 20.7 \quad \bar{y}_{4.} = 21.1 \quad \bar{y}_{5.} = 26.5$$

$$\begin{array}{ll} \bar{y}_{1.} - \bar{y}_{2.} = -0.9 & \bar{y}_{2.} - \bar{y}_{4.} = -4.1 \\ \bar{y}_{1.} - \bar{y}_{3.} = -4.6 & \bar{y}_{2.} - \bar{y}_{5.} = -9.5 \\ \bar{y}_{1.} - \bar{y}_{4.} = -5 & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{4.} = -0.4 \\ \bar{y}_{1.} - \bar{y}_{5.} = -10.4 & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{5.} = -5.8 \\ \bar{y}_{2.} - \bar{y}_{3.} = -4.6 & \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{5.} = -5.4 \end{array}$$

Regroupements :  $\boxed{\begin{array}{ccccc} \bar{y}_{1.} & \bar{y}_{2.} & \bar{y}_{3.} & \bar{y}_{4.} & \bar{y}_{5.} \\ \hline & & & & \end{array}}$

#### Duncan

$$R_p = r_{\alpha}(p, f) \sqrt{\frac{MSE}{n}} \quad f = N - a = 20$$

$p$	2	3	4	5
$R_p$	3.54	3.72	3.816	3.9

$$\begin{array}{ll} \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{1.} = 10.4 > R_5 & \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{2.} = 4.1 > R_3 \\ \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{2.} = 9.5 > R_4 & \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{3.} = 0.4 < R_2 \\ \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{3.} = 5.8 > R_3 & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{1.} = 4.6 > R_3 \\ \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{4.} = 5.4 > R_2 & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{2.} = 3.7 > R_2 \\ \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{1.} = 5 > R_4 & \bar{y}_{2.} - \bar{y}_{1.} = 0.9 < R_2 \end{array}$$

Regroupements :  $\boxed{\begin{array}{ccccc} \bar{y}_{1.} & \bar{y}_{2.} & \bar{y}_{3.} & \bar{y}_{4.} & \bar{y}_{5.} \\ \hline & & & & \end{array}}$

#### Newman-Keuls

$$K_p = q_{\alpha}(p, f) \sqrt{\frac{MSE}{n}} \quad f = N - a = 20$$

$p$	2	3	4	5
$K_p$	3.54	4.296	4.752	5.088

$$\begin{array}{ll} \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{1.} = 10.4 > K_5 & \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{2.} = 4.1 < K_3 \\ \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{2.} = 9.5 > K_4 & \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{3.} = 0.4 < K_2 \\ \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{3.} = 5.8 > K_3 & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{1.} = 4.6 > K_3 \\ \bar{y}_{5.} - \bar{y}_{4.} = 5.4 > K_2 & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{2.} = 3.7 > K_2 \\ \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{1.} = 5 > K_4 & \bar{y}_{2.} - \bar{y}_{1.} = 0.9 < K_2 \end{array}$$

Regroupements :  $\boxed{\begin{array}{ccccc} \bar{y}_{1.} & \bar{y}_{2.} & \bar{y}_{3.} & \bar{y}_{4.} & \bar{y}_{5.} \\ \hline & & & & \end{array}}$

#### Tukey

$$T_{\alpha} = q_{\alpha}(a, N - a) \sqrt{\frac{MSE}{n}} = 4.24$$

$$\begin{array}{ll}
\bar{y}_{1.} - \bar{y}_{2.} = -0.9 & \bar{y}_{2.} - \bar{y}_{4.} = -4.1 \\
\bar{y}_{1.} - \bar{y}_{3.} = -4.6 & \bar{y}_{2.} - \bar{y}_{5.} = \boxed{-9.5} \\
\bar{y}_{1.} - \bar{y}_{4.} = -5 & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{4.} = -0.4 \\
\bar{y}_{1.} - \bar{y}_{5.} = \boxed{-10.4} & \bar{y}_{3.} - \bar{y}_{5.} = \boxed{-5.8} \\
\bar{y}_{2.} - \bar{y}_{3.} = -4.6 & \bar{y}_{4.} - \bar{y}_{5.} = \boxed{-5.4}
\end{array}$$

Regroupement : 

$\bar{y}_{1.}$	$\bar{y}_{2.}$	$\bar{y}_{3.}$	$\bar{y}_{4.}$	$\bar{y}_{5.}$
—————				

b)

	$\bar{y}_{1.}$	$\bar{y}_{2.}$	$\bar{y}_{3.}$	$\bar{y}_{4.}$	$\bar{y}_{5.}$
LSD	—————	—————			
Duncan	—————	—————			
Newman-Keuls	—————	—————			
Tukey	—————	—————	—————	—————	—————

Selon toutes les méthodes, la moyenne 5 diffère significativement de toutes les autres. La méthode la plus conservatrice est celle de Tukey. Selon Newman-Keuls, les moyennes 1, 4 et 5 diffèrent significativement. Enfin, selon Duncan et LSD, les moyennes 1 et 2 diffèrent de toutes les autres, de même que les moyennes 3 et 4.

c)

1)  $\Gamma_1 : C_1 = 1 \times 16.1 + 1 \times 17 - \frac{2}{3} \times (20.7 + 21.1 + 26.5) = -12.4333$

$$SSC_1 = \frac{C_1^2}{5(1^2 + 1^2 - (\frac{2}{3})^2 - (\frac{2}{3})^2 - (\frac{2}{3})^2)} = 9.27$$

$$F_0 = \frac{9.27/1}{144/20} = 1.2875$$

$$H_0 : \Gamma_1 = 0$$

$$H_1 : \Gamma_1 \neq 0$$

$$F_0 > F_{\alpha,1,N-a} = F_{0.05,1,20} = 4.35 \Rightarrow \text{On rejette } H_0$$

Donc au seuil de 5%,  $\Gamma_1 \neq 0$

On peut traduire ceci par une différence significative des moyennes 1 et 2 vis à vis toutes les autres moyennes. Plus précisément deux fois la moyenne des moyennes 1 et 2 vis à vis deux fois la moyenne de toutes les autres moyennes. Cette interprétation est similaire à celle des regroupements trouvés avec Duncan et LSD.

2)  $\Gamma_3 = a\mu_1 + b\mu_2 + c\mu_3 + d\mu_4 + e\mu_5$

On doit avoir que :

$$\begin{array}{rcl}
a + b + c + d + e & = & 0 \\
a + b - \frac{2}{3}c - \frac{2}{3}d - \frac{2}{3}e & = & 0 \\
a - b + c + c - 2e & = & 0
\end{array}$$

Les solutions de ce système de trois équations à cinq variables ont les contraintes suivantes :

$$2a = 3e \qquad 2b = -3e \qquad c + d = -e$$

Si on pose  $a = 1$ , un contraste possible est :

$$\Gamma_3 = \mu_1 - \mu_2 - \frac{1}{3}\mu_3 - \frac{1}{3}\mu_4 + \frac{2}{3}\mu_5$$

## Exercice #2

a) Dependent Variable: calcium

Source	DF	Sum of Squares	Mean Square
Model	4	0.08265600	0.02066400
Error	20	0.08080000	0.00404000
Corrected Total	24	0.16345600	

Source	F Value	Pr > F
Model	5.11	0.0053

Au seuil de 5%, il y a au moins deux moyennes qui diffèrent significativement.

b)  $\hat{\sigma}^2 = MSE = 0.00404$

$$\hat{\sigma}_\tau^2 = \frac{MSF - MSE}{n} = \frac{0.020664 - 0.00404}{5} = 0.0033248$$

### Type 1 Estimates

Variance Component	Estimate
Var(batch)	0.0033248
Var(Error)	0.0040400

$$c) \frac{L}{1+L} \leq \frac{\hat{\sigma}_\tau^2}{\hat{\sigma}^2 + \hat{\sigma}_\tau^2} \leq \frac{U}{1+U}$$

$$F_{\alpha/2, a-1, N-a} = F_{0.025, 4, 20} = 3.514695$$

$$F_{1-\alpha/2, a-1, N-a} = F_{0.975, 4, 20} = 0.1168232$$

$$L = \frac{1}{5} \left[ \frac{MSF}{MSE \times F_{\alpha/2, a-1, N-a}} - 1 \right] = \frac{1}{5} \left[ \frac{0.020664}{0.00404 \times 3.514695} - 1 \right] = 0.091055211$$

$$U = \frac{1}{5} \left[ \frac{MSF}{MSE \times F_{1-\alpha/2, a-1, N-a}} - 1 \right] = \frac{1}{5} \left[ \frac{0.020664}{0.00404 \times 0.1168232} - 1 \right] = 8.556568019$$

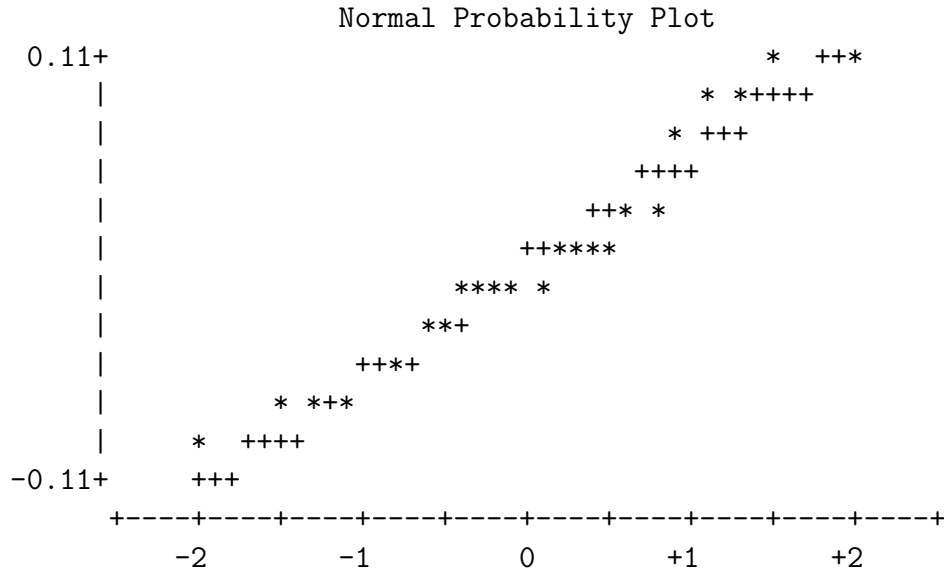
$$\frac{\hat{\sigma}_\tau^2}{\hat{\sigma}^2 + \hat{\sigma}_\tau^2} \in [0.08346, 0.89536]$$

d) Variable: eresid

Stem Leaf	#	Boxplot
10 26	2	0
8 08	2	
6 6	1	
4		
2 02	2	+-----+
0 2680	4	+
-0 440442	6	*-----*
-2 42	2	+-----+
-4 8	1	
-6 2844	4	
-8		
-10 0	1	

-----+

Multiply Stem.Leaf by 10\*\*-2



Pour le boxplot, la symétrie est acceptable. Le coefficient d'asymétrie : 0.47502588 est assez proche de zéro, de même que le coefficient d'aplatissement: -0.3366897. En ce qui concerne la droite d'Henri, on confirme la normalité. La normalité des résidus est vérifiée par le test de Shapiro-Wilk et celui de Kolmogorov-Smirnov.

#### Tests for Normality

Test	--Statistic--	-----p Value-----
Shapiro-Wilk	W    0.939536	Pr < W    0.1444
Kolmogorov-Smirnov	D    0.152284	Pr > D    0.1377

Sur le graphique des résidus studentisés en fonction des moyennes estimées (page 58 de la sortie SAS). On remarque qu'il n'existe aucune forme d'entonnoir donc on conclut à l'homogénéité des variances.

### Exercice #3

$$MSF = \frac{SSF}{a-1}$$

$$SSF = \sum_i n_i (\bar{y}_i - \bar{y}_{..})^2 = \sum_i n_i (\bar{y}_i^2 - 2\bar{y}_i \bar{y}_{..} + \bar{y}_{..}^2)$$

$$E(SSF) = \sum_i n_i E(\bar{y}_i^2) - 2 \sum_i n_i E(\bar{y}_i \bar{y}_{..}) + \sum_i n_i E(\bar{y}_{..}^2)$$

$$E(\bar{y}_i^2) = Var(\bar{y}_i) + (E(\bar{y}_i))^2$$

$$Var(\bar{y}_i) = Var\left(\mu + \tau_i + \frac{1}{n_i} \sum_j \varepsilon_{ij}\right) = \frac{1}{n_i^2} \sum_j Var(\varepsilon_{ij}) = \frac{1}{n_i} \sigma^2$$

$$E(\bar{y}_i^2) = \frac{1}{n_i} \sigma^2 + (\mu + \tau_i)^2 = \frac{1}{n_i} \sigma^2 + \mu^2 + 2\mu\tau_i + \tau_i^2$$

$$\sum_i n_i E(\bar{y}_i^2) = a\sigma^2 + N\mu^2 + \sum_i n_i \tau_i^2 \quad \text{car} \quad \sum_i n_i \tau_i = 0$$

$$\bar{y}_{..} = \mu + \frac{1}{N} \sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}$$

$$\bar{y}_i \bar{y}_{..} = \mu^2 + \frac{\mu}{N} \sum_i \sum_j \varepsilon_{ij} + \mu\tau_i + \frac{\mu}{n_i} \sum_i \sum_j \varepsilon_{ij} + \frac{\mu}{n_i N} \sum_j \varepsilon_{ij} \sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}$$

$$\begin{aligned}
E(\bar{y}_i \bar{y}_{..}) &= \mu^2 + \mu\tau_i + \frac{1}{n_i N} E\left(\sum_j \varepsilon_{ij} \sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}\right) \\
- 2 \sum_i n_i E(\bar{y}_i \bar{y}_{..}) &= -2N\mu^2 - \frac{2}{N} E\left(\sum_i \sum_j \varepsilon_{ij} \sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}\right) \\
\left(\sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}\right)^2 &= \sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}^2 + \sum_i \sum_j \sum_{i' \neq i} \sum_{j' \neq j} \varepsilon_{ij} \varepsilon_{i'j'} \\
E(\varepsilon_{ij}^2) &= \text{Var}(\varepsilon_{ij}) + (E(\varepsilon_{ij}))^2 = \sigma^2 + 0 \\
E(\varepsilon_{ij} \varepsilon_{i'j'}) &= E(\varepsilon_{ij}) E(\varepsilon_{i'j'}) = 0 \quad (\text{indépendance}) \\
E\left(\left(\sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}\right)^2\right) &= E\left(\sum_i \sum_j \varepsilon_{ij}^2\right) = \sum_i \sum_j E(\varepsilon_{ij}^2) = N\sigma^2 \\
- 2 \sum_i n_i E(\bar{y}_i \bar{y}_{..}) &= -2N\mu^2 - 2\sigma^2 \\
E(\bar{y}_{..}^2) &= \text{Var}(\bar{y}_{..}) + (E(\bar{y}_{..}))^2 = \frac{\sigma^2}{N} + \mu^2 \\
\sum_i n_i E(\bar{y}_{..}^2) &= \sigma^2 + N\mu^2 \\
E(SSF) &= a\sigma^2 + N\mu^2 + \sum_i n_i \tau_i^2 - 2N\mu^2 - 2\sigma^2 + \sigma^2 + N\mu^2 = (a-1)\sigma^2 + \sum_i n_i \tau_i^2 \\
E(MSF) &= \frac{1}{a-1} E(SSF) = \sigma^2 + \frac{1}{a-1} \sum_i n_i \tau_i^2
\end{aligned}$$