

| | |
|--------------|-----------------|
| Nom : | Prénom : |
|--------------|-----------------|

Exercice 1.

Considérons le modèle gaussien

$$Y_{ij} = \mu_i + \varepsilon_{ij} \quad \text{avec } i = 1, \dots, 4 \quad \text{et } j = 1, \dots, 7,$$

où $\mathbb{E}(\varepsilon_{ij}) = 0$, $V(\varepsilon_{ij}) = \sigma^2$, $\forall (i, j)$ et les ε_{ij} sont indépendants.

On a lancé les codes suivants :

```
Y = c(23.4, 24.4, 24.6, 24.9, 25.0, 26.2, 26.3, 22.5, 22.9, 23.7, 24.0, 24.4, 24.5,
25.3, 26.0, 26.2, 26.4, 26.7, 26.9, 27.4, 28.5, 22.1, 22.5, 23.5, 24.5, 24.6, 26.2, 26.7)
I = c(rep(1,7), rep(2,7), rep(3,7), rep(4,7)); I = as.factor(I)
summary(lm(Y~I)); anova(lm(Y~I))
```

Voici les résultats :

Coefficients:

| | Estimate | Std. Error | t value | Pr(> t) |
|-------------|----------|------------|---------|-------------|
| (Intercept) | 24.9714 | 0.4526 | 55.178 | < 2e-16 *** |
| I2 | -1.0714 | 0.6400 | -1.674 | 0.10710 |
| I3 | 1.9000 | 0.6400 | 2.969 | 0.00668 ** |
| I4 | -0.6714 | 0.6400 | -1.049 | 0.30459 |

Response: Y

| | Df | Sum Sq | Mean Sq | F value | Pr(>F) |
|-----------|----|--------|---------|---------|--------------|
| I | 3 | 36.418 | 12.1394 | 8.4672 | 0.000517 *** |
| Residuals | 24 | 34.409 | 1.4337 | | |

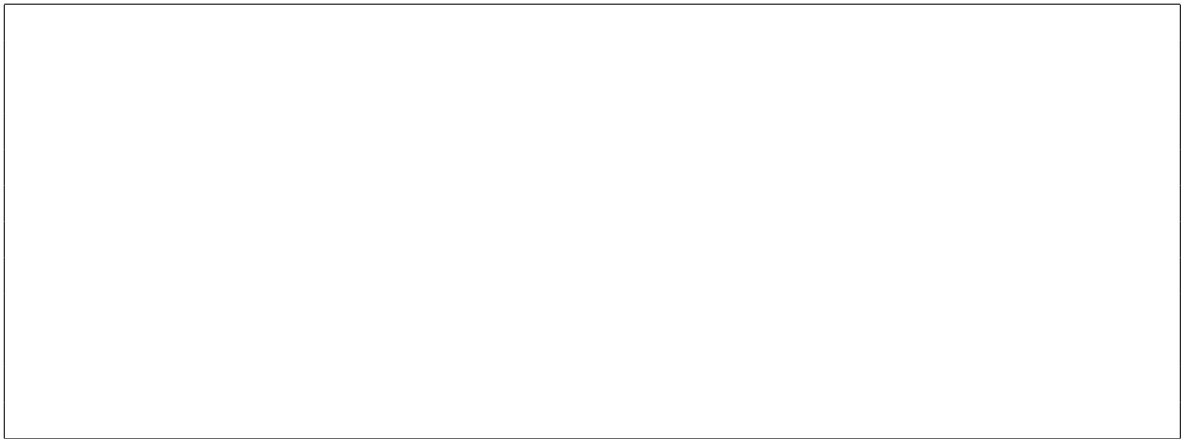
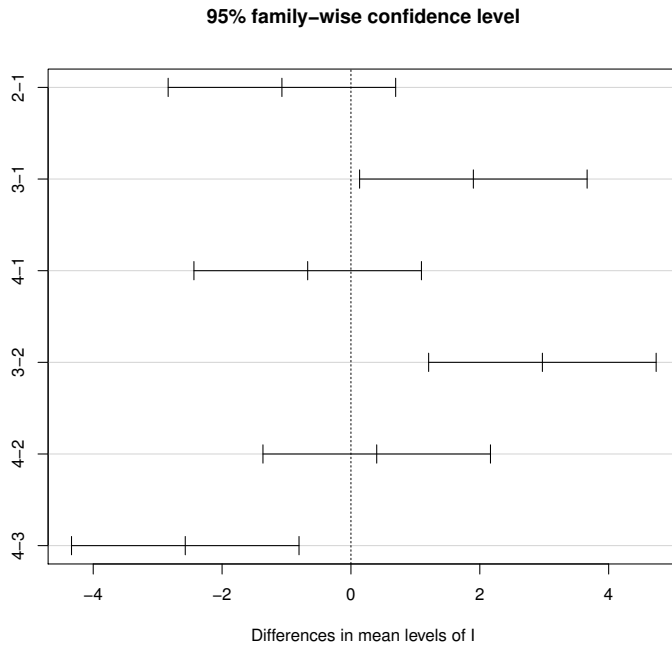
1. Pouvez vous remplir le tableau suivant?

| | |
|------------------------|--|
| 1) $\widehat{\mu}_1 =$ | |
| 2) $\widehat{\mu}_2 =$ | |
| 3) $\widehat{\mu}_3 =$ | |
| 4) $\widehat{\mu}_4 =$ | |

2. Que signifient elles les sorties numériques $< 2e - 16$, 0.00668, 0.000517 et 36.418 ?

| | |
|----------------|--|
| 1) $< 2e - 16$ | |
| 2) 0.00668 | |
| 3) 0.000517 | |
| 4) 36.418 | |

3. On a tapé la commande `plot(TukeyHSD(aov(Y~I)))`. La sortie est présentée ci dessous. Pouvez vous commenter ce graphique ? Est il cohérent avec les sorties numériques ?



Exercice 2.

On considère un échantillon $X = (X_1, \dots, X_n)$ de variables aléatoires réelles indépendantes dans lequel X_i suit une loi $\mathcal{N}(\mu + \beta p_i, \sigma^2)$ avec μ , β et σ^2 des paramètres inconnus et (p_1, \dots, p_n) des nombres réels supposés connus. On cherche à construire des estimateurs de μ , β et σ^2

1. On note $\vec{p} = (p_1, \dots, p_n)$, $\vec{1} = (1, \dots, 1)$ et $E = [\vec{1}, \vec{p}]$ le sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^n engendré par les vecteurs $\vec{1}$ et \vec{p} . Donner une base orthonormale de E , (e_1, e_2) .

2. Rappelons que $P_E X = \langle X, e_1 \rangle \cdot e_1 + \langle X, e_2 \rangle \cdot e_2$ et $P_{E^\perp} X = X - P_E X$. Calculer $P_E X$ et $P_{E^\perp} X$.

3. En faisant la factorisation, réécrire $P_E X$ sous forme de $a \cdot \vec{1} + b \cdot \vec{p}$. En déduire les estimateurs de μ et β . Donner ces estimateurs en fonction de X_i et p_i .

4. Quelle est la loi de $\|P_{E^\perp}(X - \mu - \beta \vec{p})\|^2$? Proposer un estimateur sans biais de σ^2 , $\widehat{\sigma^2}$. Calculer la variance de cet estimateur.

5. Comment s'écrit l'estimateur $\widehat{\sigma^2}$ lorsque $p_1 = \dots = p_n = p$? Quelle est sa loi dans ce cas ?