

<b>Nom :</b>	<b>Prénom :</b>
--------------	-----------------

**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  $\varepsilon_{ij}$  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		

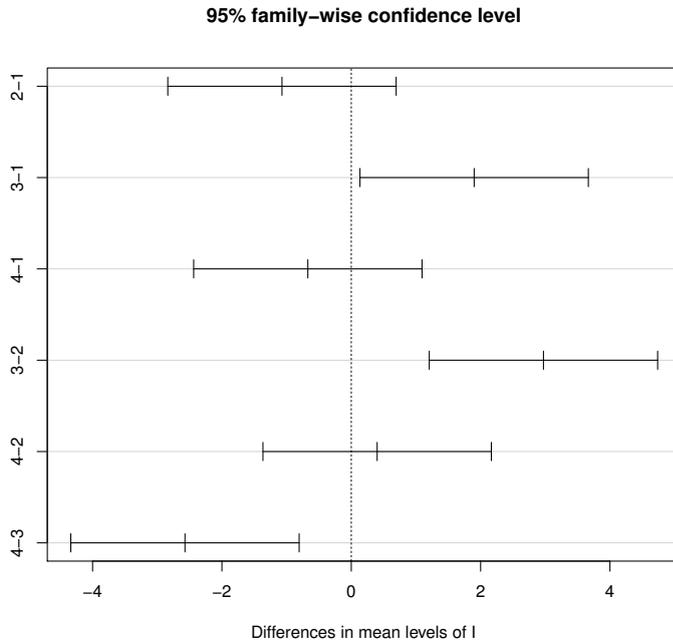
1. Pouvez vous remplir le tableau suivant?

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  $\mu$ ,  $\beta$  et  $\sigma^2$  des paramètres inconnus et  $(p_1, \dots, p_n)$  des nombres réels supposés connus. On cherche à construire des estimateurs de  $\mu$ ,  $\beta$  et  $\sigma^2$

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  $\mu$  et  $\beta$ . 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  $\sigma^2$ ,  $\widehat{\sigma^2}$ . 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 ?