

NOM :

Groupe de TD N°

Prénom :

Etudiant N°

Ni calculatrice, ni téléphone, ni document.

Les fractions doivent être simplifiées.

Rappels :  $\hat{b} = \frac{c_{xy}}{s_x^2}$ ,  $\hat{a} = \bar{y} - \hat{b}\bar{x}$ ,  $R^2 = \frac{s_{\hat{y}}^2}{s_y^2} = r_{xy}^2$ .**Exercice 1** [2 pt] Soit l'histogramme normalisé suivant, basé sur des classes de 6 minutes chacune :

Le nombre total de données étant de 200, quel est le nombre de données dont la valeur est comprise entre 48 et 54 mn ?

**Réponse :**  $n = 6 \times 0,02 \times 200 = 24$ .**Exercice 2** [4pt] Soit  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ . On note  $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ .1. Donner les deux formules du cours pour  $s_x^2$ .**Réponse :**  $s_x^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2$ .2. Soit  $y = (x_1, x_2, \dots, x_n, x_1, x_2, \dots, x_n)$ . Exprimer  $s_y^2$  en fonction de  $s_x^2$ .**Réponse :**

$$\bar{y} = \frac{1}{2n} \left( \sum_{i=1}^n x_i + \sum_{i=1}^n x_i \right) = \bar{x}.$$

$$s_y^2 = \frac{1}{2n} \left( \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{y})^2 + \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{y})^2 \right) = \frac{1}{2n} \left( \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right) = s_x^2.$$

**Exercice 3** [4pt] Pour convertir en degrés Celsius une température donnée en degrés Fahrenheit, il suffit de soustraire 32 et de multiplier par  $5/9$ .

La température moyenne à Rennes au mois de janvier 2019 à été de 5,5 degrés Celsius avec une variance de 16. Donner la moyenne et l'écart-type de ces températures en degrés Fahrenheit. On demande les valeurs numériques exactes.

**Réponse :** On note  $t_c$  la température en Celsius et  $t_f$  la température en Fahrenheit. On a  $t_c = \frac{5}{9}(t_f - 32)$  donc

$$\bar{t}_f = \frac{9}{5}\bar{t}_c + 32 = 9.9 + 32 = 41.9$$

$$s_{t_f} = \frac{9}{5}s_{t_c} = 7.2$$

**Exercice 4** [2pt] Calculer la médiane et le troisième quartile des données suivantes :

2 4 7 9 12 15 17 40 707 880 881 882 883 1024 2048

**Réponse :**  $\lceil N/2 \rceil = 8$  donc  $Q_2 = 40$  et  $\lceil 3N/4 \rceil = 12$  donc  $Q_3 = 882$ .

**Exercice 5** [4pt] On cherche à expliquer le prix d'une ampoule en fonction de sa longévité. On se propose d'utiliser une régression linéaire. On dispose d'un lot d'ampoules pour lesquelles on a mesuré un prix moyen de 5 €, une longévité moyenne de 500 heures, une corrélation entre ces deux variables de 0.98, une variance de prix de 4, un écart-type de longévité de 200 heures.

1. Donner l'équation de la droite de régression. On demande les valeurs numériques exactes.

**Réponse :** On considère  $y$  le prix de l'ampoule en fonction de sa longévité  $x$ . On a  $c_{x,y} = r_{x,y} \times s_x \times s_y$  donc

$$\hat{b} = \frac{r_{x,y} s_y}{s_x} = \frac{0.98 \times 2}{200} = 0.0098,$$

$$\hat{a} = \bar{y} - \hat{b} \bar{x} = 5 - \hat{b} \times 500 = 5(1 - 100 \times \hat{b}) = 0.1.$$

Donc  $y = 0.0098x + 0.1$ .

2. Qualifier la qualité de l'ajustement.

**Réponse :**  $R^2 = r_{x,y}^2 = 0.96$  : Bon (très bon) ajustement.

**Exercice 6** [4pt] On cherche à prédire la prise de poids  $y$  de souris de laboratoire en fonction des doses  $g$  de matière grasse et  $s$  de sucre qu'on leur donne à manger. On a donné à quatre souris les doses  $(0, 0)$ ,  $(0, 1)$ ,  $(1, 0)$ , et  $(1, 1)$ . On a observé les prises de poids respectives de 15g, 15g, 25g, 45g. On cherche à expliquer  $y$  par  $g$  et  $s$  à l'aide d'une régression linéaire multiple. La prise de poids en absence de sucre et de matière grasse n'est pas supposée nulle. Avec les conventions habituelles, le calcul donne  $\hat{\beta} = \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \\ 10 \end{pmatrix}$ .

1. On donne à une nouvelle souris les doses 4 et 3 en matière grasse et en sucre. Quelle est la prise de poids attendue.

**Réponse :**  $y = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 g + \hat{\beta}_3 s = 10 + 20 \times 4 + 10 \times 3 = 120g$ .

2. Donner la matrice  $X$ . Calculer le produit  $X^T X$ .

**Réponse :** On a

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \beta_3 \end{pmatrix},$$

donc  $X = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  et  $X^T X = \begin{pmatrix} 4 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ .