## Série 10

**Solution 41.** On note  $X_i$  le nombre de requêtes par seconde sur la ligne i et  $Z = \sum_{i=1}^{8} X_i$  le nombre total de requêtes par seconde. On sait que  $E(X_i) = 20$ . En l'absence d'informations supplémentaires dans l'énoncé, il est naturel de supposer que les  $X_i$  suivent une loi de Poisson de paramètre  $\lambda = 20$ . Sous cette hypothèse, on a alors  $Var(X_i) = 20$ .

a) La somme Z des requêtes par seconde est une variable aléatoire de moyenne

$$E(Z) = \sum_{i=1}^{8} E(X_i) = 20 \times 8 = 160,$$

donc l'inégalité de Markov donne  $\Pr(Z \ge 500) \le 160/500 = 0.32$ .

b) Puisque les  $X_i$  sont indépendants, on a

$$Var(Z) = \sum_{i=1}^{8} Var(X_i) = 8 \times 20 + 0 = 160$$

donc, utilisant le fait que E(Z) = 160,

$$\Pr(Z \ge 500) = \Pr\{Z - \mathcal{E}(Z) \ge 500 - \mathcal{E}(Z)\} \le \Pr(|Z - \mathcal{E}(Z)| \ge 340) \le \frac{160}{340^2} = 0.0013,$$

on l'on a mis X = Z - E(Z) et a = 340 dans l'inégalité énoncé dans les notes de cours et noté que  $E(X^2) = var(Z) = 160$ .

**Solution 42.** On note A, B, C les variables aléatoires des temps de calcul pour chacune des trois sections du programme.

- a) On a  $cov(A, C) = corr(A, C)\sigma_A\sigma_C = 0.2 \times 2.5 \times 1.3 = 0.65$ .
- b) On a

$$E(T) = E(A + B + C) = E(A) + E(B) + E(C) = 5.5 + 3.4 + 4.5 = 13.4,$$

$$var(T) = var(A + B + C)$$

$$= var(A + C) + var(B)$$

$$= var(A) + var(C) + 2cov(A, C) + var(B)$$

$$= 2.5^{2} + 1.3^{2} + 2 \times 0.65 + 2.6^{2}$$

$$= 16.$$

- c) Le temps de calcul de la section B est la somme de 100 temps de calculs identiquement distribués et indépendants. D'après le théorème central limite, la distribution de B est approximativement normale. Ses paramètres sont ceux obtenus empiriquement,  $B \sim \mathcal{N}(3.4, 6.76)$ .
- d) La loi de T est approximativement normale comme somme de lois normales avec  $T \simeq \mathcal{N}(13.4, 16)$ . On a alors

$$\Pr(T \le 10) = \Pr\left(\frac{T - 13.4}{\sqrt{16}} \le \frac{10 - 13.4}{\sqrt{16}}\right) = \Phi(-0.85) \approx 0.20,$$

et

$$\Pr(T \ge 20) = \Pr\left(\frac{T - 13.4}{\sqrt{16}} \ge \frac{20 - 13.4}{\sqrt{16}}\right) = 1 - \Phi(1.65) \approx 0.05.$$

**Solution 43.** Pour i allant de 1 à 50, notons  $X_i$  la variable aléatoire représentant le différence entre le  $i^{\grave{e}me}$  nombre réel et sa valeur arrondie. Les variables aléatoires  $X_i$  sont indépendantes et identiquement distribuées et suivent chacune une loi uniforme sur (-0,5,0,5), ainsi  $\mathrm{E}(X_i)=0$  et  $\mathrm{var}(X_i)=1/12$  pour tout i. Alors la moyenne des n=50 erreurs satisfait

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \sim \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{n \times 12}\right)$$

par le théorème de la limite centrale. Ainsi, il nous faut calculer (par symétrie de la loi de  $\overline{X}$  autour de zéro)

$$\Pr(|\overline{X}| > 0.1) = 2\Pr(\overline{X} \le -0.1) = 2\Pr\left\{\sqrt{50 \times 12}(\overline{X} - 0) \le \sqrt{50 \times 12}(-0.1 - 0)\right\}$$

c'est à dire

$$\Pr(|\overline{X}| > 0.1) \approx 2\Phi(-\sqrt{6}) = 2\{1 - \Phi(\sqrt{6})\} \approx 0.0143.$$

Pour la seconde partie, on veut trouver n tel que

$$\varepsilon \ge \Pr(|\overline{X}| > 0.1) \approx 2\Phi\left(-\sqrt{12n/100}\right) \quad \Leftrightarrow \quad n \ge 100z_{1-\varepsilon/2}^2/12,$$

où 
$$z_{\alpha} = \Phi^{-1}(\alpha) = -z_{1-\alpha}$$
 pour  $\alpha \in (0,1)$ .

Solution 44. a) La démonstration de ce résultat est assez simple sous l'hypothèse que g(x) est derivable et  $g'(\mu) \neq 0$ . D'après le théorème central limite, la distribution de  $\overline{X}$  est approximativement normale  $\overline{X} \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2/n)$  c'est à dire

$$Z_n = (\overline{X} - \mu) / \sqrt{\sigma^2 / n} \quad \dot{\sim} \quad \mathcal{N}(0, 1).$$

Ensuite, le théorème de la valeur moyenne (c'est à dire l'approximation du premier ordre d'une série de Taylor) donne

$$g(\overline{X}) \doteq g(\mu) + g'(\mu)(\overline{X} - \mu).$$

Réarranger les termes donne

$$\sqrt{n} \frac{g(\overline{X}) - g(\mu)}{g'(\mu)\sigma} \doteq \sqrt{n} \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma}.$$

Étant donné que

$$\sqrt{n} \frac{\overline{X} - \mu}{\sigma} \xrightarrow{D} \mathcal{N}(0, 1)$$

par hypothèse, il en résulte immédiatement que

$$\sqrt{n} \frac{g(X) - g(\mu)}{g'(\mu)\sigma} \xrightarrow{D} \mathcal{N}(0,1),$$

et ainsi que

$$\Pr\left\{\sqrt{n}\frac{g(\overline{X}) - g(\mu)}{g'(\mu)\sigma} \le x\right\} \doteq \Phi(x),$$

ou, autrement dit,

$$g(\overline{X}) = g(\mu + \sigma Z_n/n^{1/2}) \stackrel{\cdot}{\sim} \mathcal{N}\{g(\mu), \sigma^2 g'(\mu)^2/n\}$$

pour n grand.

b) Quand  $X_i$  suivent la loi de Poisson de paramètre  $\lambda > 0$ ,  $E(X_i) = \lambda$  et  $var(X_i) = \lambda$ . Alors,  $\overline{X} \sim \mathcal{N}(\lambda, \lambda/n)$  En utilisant a) pour  $g(x) = 2x^{1/2}$  qui est une fonction derivable et  $g'(\mu) = \lambda^{1/2} \neq 0$ , on obtient

$$2\sqrt{n}\{\overline{X}^{1/2} - \mu^{1/2}\} \xrightarrow{D} \mathcal{N}(0,1)$$

c) Quand  $X_i$  suivent une loi gaussiènne alors  $\overline{X} \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2/n)$  et pour g(x) = 1/x qui est une fonction derivable et  $g'(\mu) = -1/\mu^2 \neq 0$  pour  $\mu \neq 0$ , on obtient

$$\sqrt{n}\{1/\overline{X}-1/\mu\} \xrightarrow{D} \mathcal{N}(0,\sigma^2/\mu^4).$$

Si  $\mu = 0$ , la loi asymptotique met probabilité 0.5 sur  $\pm \infty$ , car, pour tout y < 0,

$$\begin{split} \Pr(1/\overline{X} < y) &= \Pr(1/\overline{X} < y \mid \overline{X} > 0) \Pr(\overline{X} > 0) + \Pr(1/\overline{X} < y \mid \overline{X} \le 0) \Pr(\overline{X} \le 0) \\ &= \frac{1}{2} \Pr(1/\overline{X} < y \mid \overline{X} \le 0) \\ &= \frac{1}{2} \Pr(\overline{X} > 1/y \mid \overline{X} \le 0) \\ &= \frac{1}{2} \Pr(1/y < \overline{X} \le 0) / \Pr(\overline{X} \le 0) \\ &= \frac{1}{2} \times 2 \left[ 1/2 - \Phi\{\sqrt{n}/(y\sigma)\} \right] \to \frac{1}{2}, \quad n \to \infty. \end{split}$$

Puisque la loi de  $1/\overline{X}$  est symétrique autour de zéro,  $\Pr(1/\overline{X}>y)\to 1/2$  pour tout y>0.