

Soit  $X$  une variable aléatoire suivant une loi normale quelconque  $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$  avec  $\mu \in \mathbb{R}$  et  $\sigma > 0$ .

1. On pose  $Y = e^X$ . Calculer l'espérance et la variance de  $Y$ .



On a  $Y = e^X = e^{\mu + \sigma Z} = e^\mu e^{\sigma Z}$ . D'après le théorème de transfert,

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(e^{\sigma Z}) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\sigma z} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{z^2 - 2\sigma z + \sigma^2 - \sigma^2}{2}} dz \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(z-\sigma)^2}{2}} e^{\frac{\sigma^2}{2}} dz \\ &= e^{\frac{\sigma^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(z-\sigma)^2}{2}} dz \\ &= e^{\frac{\sigma^2}{2}}\end{aligned}$$

Donc par linéarité,  $\mathbb{E}(Y) = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}}$ .

De même, on s'intéresse à  $\mathbb{E}(Y^2) = \mathbb{E}(e^{2X}) = \mathbb{E}(e^{2\mu + 2\sigma Z}) = e^{2\mu} \mathbb{E}(e^{2\sigma Z})$ . D'après le calcul précédent,  $\mathbb{E}(e^{2\sigma Z}) = e^{2\sigma^2}$ . Donc  $\mathbb{E}(Y^2) = e^{2\mu + 2\sigma^2}$  et par théorème de Koenig-Huygens,

$$\begin{aligned}V(Y) &= \mathbb{E}(Y^2) - \mathbb{E}(Y)^2 \\ &= e^{2\mu + 2\sigma^2} - e^{2\mu + \sigma^2} \\ &= e^{2\mu + \sigma^2} (e^{\sigma^2} - 1)\end{aligned}$$

2. On suppose que  $m = 0$  et  $\sigma = 1$ . Déterminer une fonction densité de la variable  $Y$ .



On a  $Y = e^X = e^{\sigma Z} = e^Z$ . Donc  $Y$  est une variable aléatoire positive. Si  $t > 0$ , on a :

$$\begin{aligned}P(Y \leq t) &= P(e^Z \leq t) \\ &= P(Z \leq \ln(t)) \\ &= F_Z(\ln(t))\end{aligned}$$

Donc la fonction de répartition de  $Y$  est  $F_Y(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \leq 0 \\ F_Z(\ln(t)) & \text{si } t > 0 \end{cases}$ . Par dérivation, on obtient la densité de  $Y$  :

$$f_Y(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{1}{x\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\ln(x))^2}{2}} & \text{si } x > 0 \end{cases}$$