

Confection TD 28/01:

Exercice 22:

1) Pour calculer la loi de X^2 , on va utiliser les fonctions tests, c'est-à-dire calculer $E(h(X^2))$ pour h continue bornée:

soit $h \in \mathcal{C}_b(\mathbb{R})$:

$$E(h(X^2)) = \int_{\mathbb{R}} h(x^2) \underbrace{f_X(x)}_{\text{densité de } X} dx$$

Puisque $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$.

$$E(h(X^2)) = \int_{\mathbb{R}} h(x^2) \frac{e^{-x^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

On veut faire le changement de variable $y = x^2$. Pour qu'il soit bijectif, on utilise d'abord la parité de l'intégrande:

$$E(h(X^2)) = 2 \int_0^{+\infty} h(x^2) \frac{e^{-x^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= 2 \int_0^{+\infty} h(y) \frac{e^{-y/2}}{\sqrt{2\pi}} \frac{dy}{2\sqrt{y}}$$

$$= \int_0^{+\infty} h(y) \frac{e^{-y/2}}{\sqrt{2\pi y}} dy$$

On peut donc identifier : la loi de X^2
est la loi sur \mathbb{R}_+ de densité

$$y \mapsto \frac{e^{-y/2}}{\sqrt{2\pi y}}$$

Exercice 25:

Loi zêta de paramètre s :

$$P(X=n) = \frac{1}{\zeta(s)} n^{-s}$$

$$\text{ou } \zeta(s) = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{n^s}.$$

Soit $p \geq 1$:

$$E(X^p) = \sum_{n=1}^{+\infty} P(X=n) n^p$$

$$= \frac{1}{\zeta(s)} \sum_{n=1}^{+\infty} n^{p-s}.$$

La série converge si et seulement si

$$p-s < -1, \text{ ie } p < s-1.$$

Pour le cas continu, soit donc X de densité

$$f_{\alpha}: x \mapsto (-1-\alpha) x^{\alpha} \mathbb{1}_{x>1}, \quad (\alpha < -1).$$

On a bien

$$\begin{aligned} \int_1^{+\infty} f_{\alpha}(x) dx &= (-1-\alpha) \left[\frac{1}{1+\alpha} x^{\alpha+1} \right]_1^{+\infty} \\ &= 1. \end{aligned}$$

Soit $p \geq 1$.

$$\mathbb{E}(X^p) = \int_1^{+\infty} x^p f_{\alpha}(x) dx$$

$$= (-1-\alpha) \int_1^{+\infty} x^{p+\alpha} dx.$$

Donc $\mathbb{E}(X^p) < +\infty$ si et seulement si

$$p + \alpha < -1, \text{ i.e. } p < -1 - \alpha.$$

À RETENIR:

$$X \in \mathbb{N}: E(h(X)) = \sum_{n=0}^{+\infty} h(n) P(X=n)$$

$$X \text{ de densité } f: E(h(X)) = \int_{\mathbb{R}} h(x) f(x) dx.$$

Si c'est défini!! Pour montrer que c'est défini, on regarde d'abord

$$\sum_{n=0}^{+\infty} |h(n)| P(X=n)$$

$$\text{ou } \int_{\mathbb{R}} |h(x)| f(x) dx,$$

qui sont toujours définies dans $[0, +\infty[$.

Exercice 26:

1) Soit $X \sim P(\lambda)$, soit $t \in (0, 1)$:

$$G_X(t) = E(t^X) = \sum_{n=0}^{+\infty} t^n P(X=n)$$

$= e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}$ car $X \sim P(\lambda)$

$$= e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(\lambda t)^n}{n!} = e^{-\lambda} e^{\lambda t}$$

série
exponentielle

$$= e^{\lambda(t-1)}$$

2) Soit $X \sim P(\lambda)$, $Y \sim P(\mu)$, $X \perp Y$.

Pour déterminer la loi de $X+Y$ on utilise la série génératrice : soit $t \in (0, 1)$

$$G_{X+Y}(t) = G_X(t) G_Y(t) \quad \text{car } X \perp Y$$

$$= e^{-\lambda(t-1)} e^{\mu(t-1)}$$

$$= e^{\lambda\mu(t-1)}$$

On reconnaît $G_{\mathcal{P}(\lambda+\mu)}(t)$. Puisque la

série génératrice caractérise la loi, on a :

$$X+Y \sim \mathcal{P}(\lambda+\mu).$$

À RETENIR : Série génératrice pratique pour caractériser une loi dans \mathbb{N} , surtout quand on a des lois de Poisson.

Exercice 27:

1) Pour caractériser la loi que l'on cherche, on va utiliser la fonction caractéristique.

Soit $X \sim \mathcal{N}(m_1, \sigma_1^2)$ et $Y \sim \mathcal{N}(m_2, \sigma_2^2)$, $t \in \mathbb{R}$:
 $X \perp Y$

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t) \varphi_Y(t) \quad \text{par indépendance}$$

$$= e^{im_1 t - \frac{1}{2}\sigma_1^2 t^2} e^{im_2 t - \frac{1}{2}\sigma_2^2 t^2}$$

$$= e^{i(m_1+m_2)t - \frac{1}{2}(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)t^2}$$

$$= \varphi_{\mathcal{N}(m_1+m_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)}(t).$$

Puisque la fonction caractéristique caractérise la loi:

$$X+Y \sim \mathcal{N}(m_1+m_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2).$$

2) Procédons de la même manière qu'en 1).

Soit $X \sim \mathcal{N}(m, \sigma^2)$, $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$, $t \in \mathbb{R}$:

$$\varphi_{\alpha X + \beta}(t) = \mathbb{E}(e^{it(\alpha X + \beta)})$$

$$= e^{it\beta} \mathbb{E}(e^{it\alpha X})$$

$$= e^{it\beta} \varphi_X(t\alpha)$$

$$= e^{it\beta} e^{imt\alpha - \frac{1}{2}\alpha^2\sigma^2 t^2}$$

$$= e^{i(\alpha m + \beta)t - \frac{1}{2}\alpha^2\sigma^2 t^2}$$

$$= \varphi_{\mathcal{N}(\alpha m + \beta, \alpha^2\sigma^2)}(t).$$

Ainsi, on a $\alpha X + \beta \sim \mathcal{N}(\alpha m + \beta, \alpha^2\sigma^2)$.

3) Soit $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, $\varepsilon \perp\!\!\!\perp X$ telle que

$$\mathbb{P}(\varepsilon = 1) = \mathbb{P}(\varepsilon = -1) = \frac{1}{2}.$$

Soit $Y = \varepsilon X$. Soit $y \in \mathbb{R}$

$$P(Y > y) = P(\varepsilon X > y)$$

$$= \frac{1}{2} P(\varepsilon X > y | \varepsilon = 1)$$

$$+ \frac{1}{2} P(\varepsilon X > y | \varepsilon = -1)$$

$$= \frac{1}{2} P(X > y) + \frac{1}{2} P(-X > y)$$

Or $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ donc $X \stackrel{\text{loi}}{=} -X$:

$$P(Y > y) = \frac{1}{2} P(X > y) + \frac{1}{2} P(X > y).$$

$$= P(X > y).$$

Par caractérisation de la loi par les fonctions de répartition :

$$Y \sim X \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

Donc X et Y sont des gaussiennes $\mathcal{N}(0, 1)$.

Pour conclure, montrons que $X + Y$ n'est pas

pas.

$$P(X + Y = 0) = P((1 + \varepsilon)X = 0)$$

$$= \frac{1}{2} P((1+1)X = 0 \mid \varepsilon = 1)$$

$$+ \frac{1}{2} P((1-1)X = 0 \mid \varepsilon = -1)$$

$$= \frac{1}{2} \underbrace{P(X = 0)}_{= 0 \text{ car } X \text{ à densité}} + \frac{1}{2}$$

$$= \frac{1}{2}$$

Ainsi, $X + Y$ ne peut être ni gaussienne, ni constante.

À RETENIR: quand on n'a plus indépendance, on peut souvent bricoler des contre-exemples.