

Soit $S) \text{ Ex 1)$

I) faut trouver $IP(S_n = k)$, il faut remarquer que :

$$(S_n = k) = (X_1 = 1) \cap \dots \cap (X_k = 1) \cap (X_{k+1} = 0) \cap \dots \cap (X_n = 0) \\ \cup (X_1 = 0) \cap (X_1 = 1) \cap \dots \cap (X_{1+k} = 1) \cap (X_{k+2} = 0) \\ \cap \dots \cap (X_n = 0) \cup \dots$$

Au total, il y a $\binom{n}{k}$ unions à écrire, pour finalement donner $(S_n = k)$.

Mais ces unions d'intersections sont disjointes, en effet \forall classe, $\exists i \in \{0, \dots, n\}$ t.q. la classe suivante aie l'élément $(X_{i+1} = 0)$ et $(X_i = 1)$, donc l'intersection sera vide.

Ainsi, via le deuxième axiome de Kolmogorov et le fait que les X_i sont mutuellement indépendants.

Et ainsi, chaque classe prendra la valeur $p^k \cdot (1-p)^{n-k}$

$$IP(S_n = k) = IP(X_1 = 1) \cdot IP(X_2 = 1) \dots IP(X_k = 1) \cdot IP(X_{k+1} = 0) \dots IP(X_n = 0) \\ + IP(X_1 = 0) \cdot IP(X_1 = 1) \dots IP(X_{1+k} = 1) \cdot IP(X_{k+2} = 0) \\ + \dots \\ = \binom{n}{k} p^k \cdot (1-p)^{n-k}.$$

II

Ex 2) M.g. $\lim_{n \rightarrow \infty} B(n, p_n)(k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$ (2)

$$\binom{n}{k} p^k q^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \cdot p^k q^{n-k}$$

$$= \frac{n^k \cdot n!}{k! \cdot (n-k)!} \cdot p^k q^{n-k} = \frac{(np)^k q^{n-k} n(n-1) \dots (n-k+1)}{n^k \cdot k! \cdot (n-k)!}$$

$$= \frac{(np)^k}{k!} \cdot \frac{n(n-1) \dots (n-k+1)}{n^k} \cdot q^{n-k}$$

$$= \left(1 - \frac{np}{n}\right)^{n-k}$$

Ainsi, $B(n, p) = \frac{n(n-1) \dots (n-k+1)}{n^k} \cdot \frac{(np)^k}{k!} \cdot \left(1 - \frac{np}{n}\right)^{n-k}$

Supposons que p_n est une suite qui tend vers 0.

Considérons $\sum_{k=0}^n \frac{\lambda^k}{k!} = e^\lambda$ et $\lim_{n \rightarrow \infty} np_n = \lambda$.

Considérons

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B(n, p_n)(k) = \lim_{n \rightarrow \infty} \underbrace{\frac{n(n-1) \dots (n-k+1)}{n^k}}_{\rightarrow 1} \cdot \underbrace{\frac{(np_n)^k}{k!}}_{\rightarrow \frac{\lambda^k}{k!}} \cdot \underbrace{\left(1 - \frac{np_n}{n}\right)^{n-k}}_{\rightarrow e^{-\lambda}}$$

Mais on sait que $\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{x}{n}\right)^n = e^x$!

Donc, tous les membres du produit convergent et on a (provenant) (cf. p. 7-8)

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B(n, p_n)(k) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\frac{n(n-1) \cdots (n-k+1) \cdot k}{n^k} \cdot \frac{(n \cdot p_n)^k}{k!} \cdot \left(1 - \frac{n \cdot p_n}{n}\right)^{n-k} \right]$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\frac{O(n^k)}{n^k}}{k!} \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(n \cdot p_n)^k}{k!} \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{n \cdot p_n}{n}\right)^{n-k}$$

$$= 1 \cdot \frac{2^k}{k!} \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{(-2)}{n}\right)^{n-k}$$

$$= \frac{2^k}{k!} \cdot e^{-2}$$

Ex 3) $P(\bar{D}) = \frac{4}{100}$, $P(\bar{F}) = 1 - P(D) = \frac{96}{100}$

P_k ("35 objets comprennent k objets defectueux")

Definons la variable aléatoire $X_i: \{0, 1\} \rightarrow \{0, 1\}$

$S_n = X_1 + \cdots + X_n$. Par ex 1) on voit que

S_n suit une loi binomiale de paramètre p , donc

$$P(S_n = k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k} \quad \text{Avec } p = \frac{4}{100}$$

$$P(S_n = 0) = \binom{35}{0} \cdot p^0 \cdot (1-p)^{35} = 24 \% \text{ de chances d'aucune pièce defectueuse.}$$

$$P(S_n = 1) = \binom{35}{1} \cdot p^1 \cdot (1-p)^{34} = 34 \%$$

$$P(S_n = 2) = \binom{35}{2} \cdot 0,04^2 \cdot (1-0,04)^{33} = 24 \%, \quad P(S_n = 3) = 11 \%$$

$$P(S_n = 4) = 2,78 \% \text{ de}$$

Avec loi de poisson,

$$\begin{aligned} B(35, p)(0) &= e^{-35 \cdot 0,04} \cdot \frac{(35 \cdot 0,04)^0}{0!} = 24\% & B(35, p)(3) &= 11\% \\ B(35, p)(1) &= e^{-35 \cdot 0,04} \cdot \frac{(35 \cdot 0,04)^1}{1!} = 34\% & B(35, p)(4) &= 3,95\% \\ B(35, p)(2) &= 0,247 \cdot \frac{49}{50} \\ &= 24\% \end{aligned}$$

C'est remarquablement similaire !

Pas exactement les mêmes valeurs plus la proba devient petite, car il faut que $p \rightarrow 0$ pour que ce soit exact, mais c'est quand même une bonne approximation.

Ex 4) Nous effectuons le changement de variable

$$\begin{aligned} y &= \frac{x - \mu}{\sigma}, \text{ aussi } \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2} \cdot \left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)^2} dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2} y^2} dy, \text{ calculons } \left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2} y^2} dy \right)^2 \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2} (x^2 + y^2)} dx dy \end{aligned}$$

$$x < a,$$

$$IP(X \leq a) = \int_{-\infty}^a f(t) dt = \int_{-\infty}^a 0 \cdot dt = 0.$$

$$\text{So } x > b, \quad IP(X \leq x) = \int_{-\infty}^x \frac{t}{t-a} dt = \frac{1}{b-a} \cdot \int_{-\infty}^x t dt$$

$$= \frac{1}{b-a} \left[\underbrace{\int_{-\infty}^b t dt}_{=0} + \underbrace{\int_b^x t dt}_{=0} \right] = \frac{1}{b-a} \int_a^b t dt$$

$$= \underbrace{\int_{-\infty}^a t dt}_{=0} + \int_a^b t dt = \frac{b^2 - a^2}{2(b-a)} = \frac{b+a}{2}$$

Mais si $a+b \neq 2$, $\int_{-\infty}^{\infty} f(t) dt = \frac{b+a}{2} \neq 1$, donc $f(t)$ ne sera it pas densité de probabilité?

Ex 7) Soit (Ω, \mathcal{A}, P) , $X, Y: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ v.a.

Si X et Y sont indépendantes, alors $E[X \cdot Y] = E[X] \cdot E[Y]$

Cas discret : Soit $x, y \in \mathbb{R}$ X, Y indépendantes.

$$IP(X=x) \cdot IP(Y=y) \stackrel{!}{=} IP((X=x) \cap (Y=y))$$

$$\text{Donc, } E[X] \cdot E[Y] = \sum_i IP(X=x_i) \cdot x_i \cdot \sum_j IP(Y=y_j) \cdot y_j$$

$$= \sum_i \sum_j IP(X=x_i) \cdot IP(Y=y_j) \cdot x_i \cdot y_j = \sum_i \sum_j IP((X=x_i) \cap (Y=y_j)) \cdot x_i \cdot y_j$$

$$= E[X \cdot Y] \quad \square$$

Ex 5) Soit X var. al. de loi (exp, λ) exprimez ①

$P(X \leq x)$, si X est loi exponentielle, alors

$$f(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} & \text{si } t \geq 0 \\ 0 & \text{si } t < 0 \end{cases} \quad \text{ou } f(t) \text{ est fct densité de probabilité.}$$

On écrit

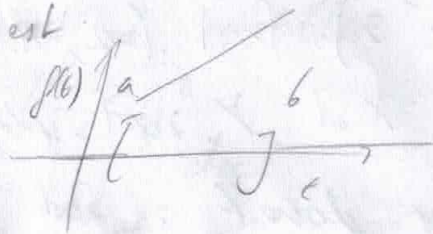
$$\begin{aligned} P(X \leq x) &= \int_{-\infty}^x f(t) \cdot dt = \int_{-\infty}^0 f(t) dt + \int_0^x f(t) dt \\ &= \int_0^x f(t) dt = \int_0^x \lambda \cdot e^{-\lambda t} \cdot dt = -e^{-\lambda t} \Big|_0^x \\ &= (-e^{-\lambda x} - (-e^0)) = 1 - e^{-\lambda x} \end{aligned}$$

On remarque que si $x \rightarrow \infty$, $P(X \leq x) \rightarrow 1$.

Ex 6) Soit X var. al. loi uniforme sur $[a, b]$

c.à.d. la densité de proba de X est

$$f(t) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } t \in [a, b] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$



$$\begin{aligned} P(X \leq x) &= \int_{-\infty}^x f(t) dt = \frac{1}{b-a} \int_{-\infty}^x t dt \\ &\stackrel{\text{si } x \in [a, b]}{=} \frac{1}{b-a} \left[\int_{-\infty}^a t dt + \int_a^x t \cdot dt \right] = \frac{1}{b-a} \int_a^x t \cdot dt = \\ &= \frac{1}{b-a} \cdot \frac{x^2 - a^2}{2} = \frac{x^2 - a^2}{2(b-a)}. \end{aligned}$$

(7)

$$\left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}y^2} \cdot dy \right)^2 = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(x^2+y^2)} \cdot dx \cdot dy$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(x^2+y^2)} \cdot dy \right) \cdot dx$$

Évaluons : $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}(x^2+y^2)} dy$ let $x=0$

$$= 2 \cdot \int_0^{\infty} e^{-\frac{1}{2}x^2(1+t^2)} \cdot x \cdot dt$$

avec $\int_{e(a)}^{e(b)} f(e(t)) \cdot e'(t) \cdot dt = \int_a^b f(x) \cdot dx$

Donc,

$$e(t) = x \cdot t \\ e'(t) = x$$

$$\left(\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}y^2} \cdot dy \right)^2 = 2 \cdot \int_0^{\infty} \left(2 \cdot \int_0^{\infty} e^{-\frac{1}{2}x^2(1+t^2)} \cdot x \cdot dt \right) \cdot dx$$

$$= 4 \cdot \int_0^{\infty} \left(\int_0^{\infty} e^{-\frac{1}{2}x^2(1+t^2)} \cdot x \cdot dx \right) \cdot dt$$

$\int x e^{ax^2} dx = \frac{1}{2a} \cdot e^x$

$$= 4 \cdot \int_0^{\infty} \left[\frac{1}{-\frac{2}{2}(1+t^2)} \cdot e^{-\frac{1}{2}x^2(1+t^2)} \right]_0^{\infty} dt$$

$$= 4 \cdot \int_0^{\infty} \left[0 + \frac{1}{1+t^2} \right] \cdot dt = 4 \cdot \arctan(t) \Big|_0^{\infty}$$

$$= 4 \cdot \frac{\pi}{2} = 2\pi, \text{ donc } \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}y^2} \cdot dy = \sqrt{2\pi} \quad \square$$

Ans, $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}y^2} dy = \sqrt{2\pi}$

(8)

$$1 = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}y^2} dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} \cdot \left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)' dx$$

$$= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} dx$$