

# I GENERALITÉS SUR LES LOIS BÊTA DE PREMIÈRE ESPÈCE

Q1) doit  $(\alpha, \beta) \in \mathbb{R}^2$ . Pour  $\forall t \in ]0, 1[$ ,  $u_{\alpha, \beta}(t) = t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1}$   $u_{\alpha, \beta}$  est continue sur  $]0, 1[$ .

•  $u_{\alpha, \beta}(t) \underset{0}{\sim} t^{\alpha-1} = \frac{1}{t^{1-\alpha}}$ .

•  $\forall t \in ]0, 1[, u_{\alpha, \beta}(t) \geq 0$

•  $\int_0^{1/2} \frac{dt}{t^{1-\alpha}}$  converge si et seulement si  $1-\alpha < 1$  ou si et seulement si  $\alpha > 0$ .

Les règles de comparaison sur les intégrales généralisées de fonctions positives montrent que  $\int_0^{1/2} u_{\alpha, \beta}(t) dt$  est de même nature que  $\int_0^{1/2} \frac{dt}{t^{1-\alpha}}$ . Donc  $\int_0^{1/2} u_{\alpha, \beta}(t) dt$  converge si et seulement si  $\alpha > 0$ .

•  $u_{\alpha, \beta}(t) \underset{1}{\sim} (1-t)^{\beta-1} = \frac{1}{(1-t)^{1-\beta}}$

•  $\forall t \in ]0, 1[, u_{\alpha, \beta}(t) \geq 0$ .

Les règles de comparaison sur les intégrales généralisées de fonctions positives montrent que  $\int_{1/2}^1 u_{\alpha, \beta}(t) dt$  est de même nature que  $\int_{1/2}^1 \frac{1}{(1-t)^{1-\beta}} dt$ .

•  $\int_{1/2}^1 \frac{dt}{(1-t)^{1-\beta}}$  converge si et seulement si  $1-\beta < 1$  ou si et seulement si  $\beta > 0$ .

Donc  $\int_{1/2}^1 u_{\alpha, \beta}(t) dt$  converge si et seulement si  $\beta > 0$ .

Alors  $B(\alpha, \beta) = \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} dt$  converge si et seulement si  $\alpha > 0$  et  $\beta > 0$ .

Q2) a)  $t \mapsto 1-t$  est dans  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}$ . Ceci entraîne le changement de variable  $v = 1-t$  donc ce qui suit.

doit  $(a, b) \in ]0, 1[ \times ]0, 1[$ .  $\int_a^b u_{\alpha, \beta}(t) dt = \int_{1-b}^{1-a} (1-v)^{\alpha-1} v^{\beta-1} (-dv) = \int_{1-b}^{1-a} (1-v)^{\alpha-1} v^{\beta-1} dv$ .

sin  $(1-a) = 1$  et  $(1-b) = 0$  donc  $\int_0^1 u_{\alpha, \beta}(t) dt = \int_0^1 u_{\beta, \alpha}(v) dv$  (les deux intégrales existent).

Donc  $B(\alpha, \beta) = B(\beta, \alpha)$ .

b) doit  $(a, b) \in ]0, 1[ \times ]0, 1[$ . Une intégration par parties, mi de même que

$\int_a^b t^\alpha (1-t)^{\beta-1} dt = \left[ t^\alpha \left[ -\frac{(1-t)^\beta}{\beta} \right] \right]_a^b - \int_a^b \alpha t^{\alpha-1} \left[ -\frac{(1-t)^\beta}{\beta} \right] dt$

$$\int_a^b t^\alpha (1-t)^{\beta-1} dt = -\frac{1}{\beta} b^\alpha (1-b)^\beta + \frac{1}{\beta} a^\alpha (1-a)^\beta + \frac{\alpha}{\beta} \int_a^b t^{\alpha-1} (1-t)^\beta dt.$$

$$\lim_{b \rightarrow 1} \left(-\frac{1}{\beta} b^\alpha (1-b)^\beta\right) = \lim_{a \rightarrow 0} \left(\frac{1}{\beta} a^\alpha (1-a)^\beta\right) = 0. \text{ En faisant tendre } a \text{ vers } 0 \text{ et } b \text{ vers } 1 \text{ il}$$

$$\text{vient alors } B(\alpha+1, \beta) = \int_0^1 t^{\alpha+1} (1-t)^{\beta-1} dt = \frac{\alpha}{\beta} \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^\beta dt = \frac{\alpha}{\beta} B(\alpha, \beta+1).$$

$$\text{d'où } \underline{\underline{B(\alpha+1, \beta) = \frac{\alpha}{\beta} B(\alpha, \beta+1)}} \text{ et } \underline{\underline{B(\alpha, \beta+1) = \frac{\beta}{\alpha} B(\alpha+1, \beta)}}.$$

$$\text{c) } B(\alpha+1, \beta) + B(\alpha, \beta+1) = \int_0^1 t^{\alpha+1} (1-t)^{\beta-1} dt + \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^\beta dt = \int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} [t + (1-t)] dt = B(\alpha, \beta).$$

$$\underline{\underline{B(\alpha+1, \beta) + B(\alpha, \beta+1) = B(\alpha, \beta)}}.$$

$$\text{d) } B(\alpha, \beta) = B(\alpha+1, \beta) + B(\alpha, \beta+1) = \overset{b}{B(\alpha+1, \beta)} + \frac{\beta}{\alpha} B(\alpha+1, \beta) = \frac{\alpha+\beta}{\alpha} B(\alpha+1, \beta).$$

$$\text{Ainsi } \underline{\underline{B(\alpha+1, \beta) = \frac{\alpha}{\alpha+\beta} B(\alpha, \beta)}}.$$

Q3 Soit  $q \in \mathbb{N}$ .

$$\forall p \in \mathbb{N}, B(p+2, q+1) = \frac{p+1}{p+q+2} B(p+1, q+1); \forall r \in \mathbb{N}, (p+q+2) B(p+2, q+1) = (p+1) B(p+1, q+1).$$

$$\forall p \in \mathbb{N}, (p+q+2) \times \frac{(p+q+1)!}{(p+1)!} \times B(p+2, q+1) = \frac{(p+q+1)!}{(p+1)!} (p+1) B(p+1, q+1).$$

$$\forall p \in \mathbb{N}, \frac{(p+q+2)!}{(p+1)!} B(p+2, q+1) = \frac{(p+q+1)!}{p!} B(p+1, q+1).$$

Ainsi la suite  $\left(\frac{(p+q+1)!}{p!} B(p+1, q+1)\right)_{p \geq 0}$  est constante.

$$\forall p \in \mathbb{N}, \frac{(p+q+1)!}{p!} B(p+1, q+1) = \frac{(q+1)!}{0!} B(1, q+1); B(p+1, q+1) = \frac{p!(q+1)!}{(p+q+1)!} B(1, q+1).$$

$$B(1, q+1) = \int_0^1 (1-t)^q dt = \left[-\frac{1}{q+1} (1-t)^{q+1}\right]_0^1 = \frac{1}{q+1}.$$

$$\text{Ainsi } B(p+1, q+1) = \frac{p!(q+1)!}{(p+q+1)!} \frac{1}{q+1} = \frac{p! q!}{(p+q+1)!}.$$

$$\underline{\underline{\forall p \in \mathbb{N}, \forall q \in \mathbb{N}, B(p+1, q+1) = \int_0^1 t^p (1-t)^q dt = \frac{p! q!}{(p+q+1)!}}}.$$

Q4 a) \*  $\forall t \in ]0, 1[$ ,  $t^{\alpha-1}(1-t)^{\beta-1} > 0$  donc  $B(\alpha, \beta) = \int_0^1 t^{\alpha-1}(1-t)^{\beta-1} dt > 0$  car  $0 < 1$

$$\text{Ainsi } \forall t \in ]0, 1[, f_{\alpha, \beta}(t) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} t^{\alpha-1}(1-t)^{\beta-1} \geq 0.$$

$$\text{De plus } \forall t \in ]-\infty, 0] \cup [1, +\infty[, f_{\alpha, \beta}(t) = 0.$$

Finalement  $\forall t \in \mathbb{R}$ ,  $f_{\alpha, \beta}(t) \geq 0$ .

\*  $t \mapsto \frac{1}{B(\alpha, \beta)} t^{\alpha-1}(1-t)^{\beta-1}$  est continue sur  $]0, 1[$  donc  $f_{\alpha, \beta}$  est continue sur  $]0, 1[$ .

$f_{\alpha, \beta}$  est nulle sur  $]-\infty, 0]$  et sur  $[1, +\infty[$ ,  $f_{\alpha, \beta}$  est continue sur ces deux intervalles.

Ainsi  $f$  est une vraie densité sur  $\mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$  donc sur  $\mathbb{R}$  puisqu'il s'agit d'un ensemble fini de points.

\*  $\forall t \in ]-\infty, 0] \cup [1, +\infty[, f_{\alpha, \beta}(t) = 0$ .

donc  $\int_{-\infty}^0 f_{\alpha, \beta}(t) dt$  et  $\int_1^{+\infty} f_{\alpha, \beta}(t) dt$  existent et valent 0.

$\int_0^1 t^{\alpha-1}(1-t)^{\beta-1} dt$  existe et vaut  $B(\alpha, \beta)$  donc  $\int_0^1 f_{\alpha, \beta}(t) dt$  existe et vaut 1.

Ainsi  $\int_{-\infty}^{+\infty} f_{\alpha, \beta}(t) dt$  existe et vaut 1.

Ceci achève de montrer que  $f_{\alpha, \beta}$  est une densité de probabilité.

$$b) \text{ Soit } r \in \mathbb{N}^*. \forall t \in ]0, 1[, t^r f_{\alpha, \beta}(t) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} t^{\alpha+r-1} (1-t)^{\beta-1} = \frac{B(\alpha+r, \beta)}{B(\alpha, \beta)} f_{\alpha+r, \beta}(t).$$

Pour  $\forall t \in \mathbb{R}$ ,  $t^r f_{\alpha, \beta}(t) = \frac{B(\alpha+r, \beta)}{B(\alpha, \beta)} f_{\alpha+r, \beta}(t)$  ( $f_{\alpha, \beta}$  et  $f_{\alpha+r, \beta}$  sont nulles sur  $]-\infty, 0]$  et  $[1, +\infty[$ ).

Or  $\int_{-\infty}^{+\infty} f_{\alpha+r, \beta}(t) dt$  existe et vaut 1 donc  $\int_{-\infty}^{+\infty} t^r f_{\alpha, \beta}(t) dt$  existe et vaut  $\frac{B(\alpha+r, \beta)}{B(\alpha, \beta)}$ .

Pour tout  $r$  dans  $\mathbb{N}^*$ ,  $X$  possède un moment d'ordre  $r$  qui vaut  $\frac{B(\alpha+r, \beta)}{B(\alpha, \beta)}$ .

$$" B(\alpha+r, \beta) = \frac{\alpha+r-1}{\alpha+\beta+r-1} B(\alpha+r-1, \beta) = \frac{(\alpha+r-1)(\alpha+r-2) \dots (\alpha)}{(\alpha+\beta+r-1)(\alpha+\beta+r-2) \dots (\alpha+\beta)} B(\alpha, \beta) "$$

$$" B(\alpha+r, \beta) = \prod_{k=1}^r \frac{\alpha+r-k}{\alpha+\beta+r-k} \times B(\alpha, \beta) "$$

une réécriture très simple montre alors que pour tout  $r$  dans  $\mathbb{N}^*$  le moment d'ordre  $r$

de  $X$  est : 
$$\prod_{k=1}^r \frac{\alpha+r-k}{\alpha+\beta+r-k} = \prod_{i=0}^{r-1} \frac{\alpha+i}{\alpha+\beta+i}$$

Ainsi  $E(X)$  et  $E(X^2)$  existent et valent :  $\frac{\alpha}{\alpha+\beta}$  et  $\frac{\alpha(\alpha+1)}{(\alpha+\beta)(\alpha+\beta+1)}$

Alors  $V(X)$  existe et vaut :  $E(X^2) - (E(X))^2 = \frac{\alpha(\alpha+1)}{(\alpha+\beta)(\alpha+\beta+1)} - \left(\frac{\alpha}{\alpha+\beta}\right)^2 = \frac{\alpha[(\alpha+1)(\alpha+\beta) - \alpha(\alpha+\beta+1)]}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)}$

$$V(X) = \frac{\alpha(\alpha^2 + \alpha\beta + \alpha + \beta - \alpha^2 - \alpha\beta - \alpha)}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)} = \frac{\alpha\beta}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)}$$

$X$  possède une espérance et une variance. 
$$E(X) = \frac{\alpha}{\alpha+\beta} \text{ et } V(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)}$$

(Q5) a)  $\forall t \in \mathbb{R}, f_x(t) = \begin{cases} \frac{t^{\alpha-1} e^{-t}}{\Gamma(\alpha)} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$  et  $f_y(t) = \begin{cases} \frac{t^{\beta-1} e^{-t}}{\Gamma(\beta)} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

doit  $x \in ]-\infty, 0]$ .  $\forall t \in ]-\infty, 0], f_x(t) = 0$  et  $\forall t \in ]0, +\infty[, f_y(x-t) = 0$   
 $\uparrow$   
 $x-t \in ]-\infty, 0]$

donc  $\forall t \in \mathbb{R}, f_x(t) f_y(x-t) = 0$ .

donc  $h(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(t) f_y(x-t) dt$  existe et vaut 0, pour tout  $x$  dans  $]-\infty, 0]$ .

b) doit  $x \in ]0, +\infty[$ .  $u \rightarrow \frac{u}{x}$  et de donner  $\mathcal{B}$  sur  $\mathbb{R}$  et qui contienne le changement de variable  $t = \frac{u}{x}$  dans ce qui suit.

soit  $(a, b) \in ]0, x[$ .  

$$\int_a^b u^{\alpha-1} (x-u)^{\beta-1} du = \int_{a/x}^{b/x} (xt)^{\alpha-1} (x-xt)^{\beta-1} x dt = x^{\alpha+\beta-1} \int_{a/x}^{b/x} t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} dt$$

lim  $\frac{a}{x} = 0$ , lim  $\frac{b}{x} = 1$  et  $\int_0^1 t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} dt$  existe et vaut  $B(\alpha, \beta)$ .

Alors  $\int_0^x u^{\alpha-1} (x-u)^{\beta-1} du$  existe et vaut  $x^{\alpha+\beta-1} B(\alpha, \beta)$  pour tout  $x$  dans  $]0, +\infty[$ .

doit  $x \in ]0, +\infty[$ .

$\forall t \in [x, +\infty[$ ,  $x-t \leq 0$ ;  $\forall t \in [x, +\infty[$ ,  $f_y(x-t) = 0$ .

$\forall t \in [x, +\infty[$ ,  $\int_x(t) f_y(x-t) = 0$ .  $\int_x^{+\infty} f_x(t) f_y(x-t) dt$  existe et vaut 0.

$\forall t \in ]-\infty, 0]$ ,  $f_x(t) f_y(x-t) = 0 \times f_y(x-t) = 0$ .  $\int_{-\infty}^0 f_x(t) f_y(x-t) dt$  existe et vaut 0.

$\forall t \in ]0, x[$ ,  $\int_x(t) f_y(x-t) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} t^{\alpha-1} e^{-t} \frac{1}{\Gamma(\beta)} (x-t)^{\beta-1} e^{-(x-t)}$ .

$\forall t \in ]0, x[$ ,  $\int_x(t) f_y(x-t) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} e^{-x} t^{\alpha-1} (x-t)^{\beta-1}$ .

à  $\int_0^x t^{\alpha-1} (x-t)^{\beta-1} dt$  existe et vaut  $x^{\alpha+\beta-1} B(\alpha, \beta)$

Alors  $\int_0^x f_x(t) f_y(x-t) dt$  existe et vaut  $\frac{B(\alpha, \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha+\beta-1} e^{-x}$ .

donc  $h$  est définie à  $x$  et  $h(x) = \frac{B(\alpha, \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha+\beta-1} e^{-x}$  pour tout  $x$  dans  $]0, +\infty[$

Enfinement  $h$  est définie sur  $\mathbb{R}$  et  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $h(x) = \begin{cases} \frac{B(\alpha, \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha+\beta-1} e^{-x} & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$

c) \*  $x$  et  $y$  sont deux variables à densité de densités respectives  $f_x$  et  $f_y$ .

\*  $x$  et  $y$  sont à densités

\*  $h: x \mapsto \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(t) f_y(x-t) dt$  est définie sur  $\mathbb{R}$  et une mesure continue sur  $\mathbb{R}^n$  donc sur  $\mathbb{R}$  puisé d'un ensemble fini de points.

Le théorème de convolution nous assure que  $x+y$  est une variable aléatoire à densité

et  $h: x \mapsto \int_{-\infty}^{+\infty} f_x(t) f_y(x-t) dt$  en est une densité... définie sur  $\mathbb{R}$ .

d) Pour  $\forall t \in \mathbb{R}$ ,  $g(t) = \begin{cases} \frac{e^{t(\alpha+\beta)} e^{-t}}{\Gamma(\alpha+\beta)} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

$g$  est une densité d'une variable aléatoire qui suit la loi gamma de paramètre  $\alpha+\beta$ .

$$\forall x \in ]0, +\infty[ , f(x) = \frac{B(\alpha, \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \Gamma(\alpha+\beta) f(x).$$

$$\text{rien sur } \forall x \in \mathbb{R}, h(x) = \frac{B(\alpha, \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \Gamma(\alpha+\beta) f(x) \text{ car } \forall x \in ]-\infty, 0], h(x) = f(x) = 0.$$

$$\text{Alors } 1 = \int_{-\infty}^{+\infty} h(x) dx = \frac{B(\alpha, \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \Gamma(\alpha+\beta) \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = \frac{B(\alpha, \beta) \Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \times 1.$$

$$\text{Ainsi } \frac{B(\alpha, \beta) \Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} = 1 \text{ et donc } h = f.$$

$$\text{Alors } \underline{\underline{B(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}}} \text{ et } \underline{\underline{x+y < \delta(\alpha+\beta)}}.$$

$$\underline{\underline{\text{Remarque..}}}$$
 Soit  $(p, q) \in \mathbb{N}^2$ .  $B(p+1, q+1) = \frac{\Gamma(p+1)\Gamma(q+1)}{\Gamma(p+q+1)} = \frac{p! q!}{(p+q+1)!}.$

Ainsi nous retrouvons le résultat de Q3.

(Q1) a) soit  $t \in [0, 1]$ . Notons  $Z_t$  la variable aléatoire égale au nombre de clients arrivés dans l'intervalle de temps  $[t_0, t_0 + t]$ .

$X_1, X_2, \dots, X_n$  suivent toutes la loi uniforme sur  $[0, 1]$  donc la probabilité pour qu'un client donné arrive dans l'intervalle de temps  $[t_0, t_0 + t]$  est  $t$ .

Des lors les clients arrivent de manière indépendante,  $Z_t$  suit la loi binomiale de paramètres  $n$  et  $t$ .

$F_r(t) = P(Y_r \leq t)$ . De plus  $\{Y_r \leq t\}$  se réalise si et seulement si au moins  $r$  clients arrivent dans l'intervalle de temps  $[t_0, t_0 + t]$  donc  $\{Y_r \leq t\} = \{Z_t \geq r\}$ .

$$F_r(t) = P(Y_r \leq t) = P(Z_t \geq r) = \sum_{k=r}^n P(Z_t = k) = \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} t^k (1-t)^{n-k}$$

$$\forall t \in [0, 1], \quad F_r(t) = \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} t^k (1-t)^{n-k}$$

$X_1, X_2, \dots, X_r$  prenant leurs valeurs dans  $[0, 1]$  :  $\forall t \in ]-0, 0[, F_r(t) = 0$  et

$\forall t \in ]1, +\infty[, F_r(t) = 1$ .

b)  $t \mapsto 0, t \mapsto 1$  et  $t \mapsto \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} t^k (1-t)^{n-k}$  sont de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$  donc  $F_r$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $] -\infty, 0[, [0, 1]$  et  $]1, +\infty[$ . Alors :

\*  $F_r$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R} - \{0, 1\}$  donc sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble fini de points.

\*  $F_r$  est continue à tout point de  $\mathbb{R} - \{0, 1\}$ , continue à droite en 0 et à gauche en 0.

\*  $\lim_{t \rightarrow 0^-} F_r(t) = 0 = F_r(0)$  ( $t \mapsto \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} t^k (1-t)^{n-k}$  prend la valeur 0 en 0 car  $r \geq 1$ ).

$F_r$  est donc continue à gauche en 0. Rien sur  $F_r$  et continue en 0.

En \$F\_r(t) = 1 = F\_r(1)\$ (\$t \mapsto \sum\_{k=r}^n \binom{n}{k} t^k (1-t)^{n-k}\$ prend la valeur 1 à 1).

Fret donc continue à droite à 1. Mais \$F\_r\$ est continue.

Ainsi \$F\_r\$ est continue sur \$\mathbb{R}\$.

Ceci a déjà de montrer que \$Y\_r\$ est une variable aléatoire à densité.

\$\forall t \in ]-\infty, 0[ , F\_r(t) = 0\$ donc \$\forall t \in ]-\infty, 0[ , F'\_r(t) = 0\$.

\$\forall t \in ]0, 1[ , F\_r(t) = \sum\_{k=r}^n \binom{n}{k} t^k (1-t)^{n-k}\$ donc \$\forall t \in ]0, 1[ , F'\_r(t) = \sum\_{k=r}^n \binom{n}{k} [k t^{k-1} (1-t)^{n-k} - (n-k)t^k (1-t)^{n-k-1}]\$.

\$\forall t \in ]1, +\infty[ , F\_r(t) = 1\$ donc \$\forall t \in ]1, +\infty[ , F'\_r(t) = 0\$.

Posez \$\forall t \in \mathbb{R}, f\_r(t) = \begin{cases} \sum\_{k=r}^n \binom{n}{k} [k t^{k-1} (1-t)^{n-k} - (n-k)t^k (1-t)^{n-k-1}] & \text{si } t \in ]0, 1[ \\ 0 & \text{ailleurs} \end{cases}\$

\$f\_r\$ est positive sur \$\mathbb{R}\$ et coïncide avec \$F\_r\$ sur \$\mathbb{R} - \{0, 1\}\$ donc \$f\_r\$ est une densité de \$Y\_r\$.

Soit \$t \in ]0, 1[ \$.

\$f\_r(t) = \sum\_{k=r}^n k \binom{n}{k} t^{k-1} (1-t)^{n-k} - \sum\_{k=r}^n \binom{n}{k} (n-k) t^k (1-t)^{n-k-1}\$

\$f\_r(t) = \sum\_{k=r}^n k \binom{n}{k} t^{k-1} (1-t)^{n-k} - \sum\_{k=r+1}^n \binom{n}{k-1} (n-k+1) t^{k-1} (1-t)^{n-k}\$

\$f\_r(t) = r \binom{n}{r} t^{r-1} (1-t)^{n-r} + \sum\_{k=r+1}^n [k \binom{n}{k} - (n-k+1) \binom{n}{k-1}] t^{k-1} (1-t)^{n-k}\$

Notons que si \$k \in \{r+1, \dots, n\}\$ : \$k \binom{n}{k} - (n-k+1) \binom{n}{k-1} = k \frac{n!}{k!(n-k)!} - (n-k+1) \frac{n!}{(k-1)!(n-k+1)!} = 0\$ !!

Ainsi \$f\_r(t) = r \binom{n}{r} t^{r-1} (1-t)^{n-r+1} = r \frac{n!}{r!(n-r)!} t^{r-1} (1-t)^{n-r+1} = \frac{n!}{(r-1)!(n-r)!} t^{r-1} (1-t)^{n-r+1}\$

Notons que \$B(r, n-r+1) = \frac{(r-1)!(n-r)!}{(r-1+n-r+1)!} = \frac{(r-1)!(n-r)!}{n!}\$.

Ainsi \$\forall t \in \mathbb{R}, f\_r(t) = \begin{cases} \frac{1}{B(r, n-r+1)} t^{r-1} (1-t)^{n-r+1} & \text{si } t \in ]0, 1[ \\ 0 & \text{ailleurs} \end{cases}\$

\$f\_r = f\_{r, n-r+1}\$



Ainsi  $Y_r$  suit la loi bêta de première espèce de paramètres  $r$  et  $n-r+1$ .

$$E(Y_r) = \frac{r}{r+(n-r+1)} \quad , \quad \underline{\underline{E(Y_r) = \frac{r}{n+1}}}$$

Q2) a) soit  $t \in ]1, +\infty[$ .  $P(X_i + a \leq t) = P(X_i \leq t-a) = \frac{(t-a) - (-a)}{0 - (-a)} = \frac{t}{a}$ .  
 $X_i \in U([-a, 0])$  et  $t-a \in [-a, 0]$

Ainsi la probabilité pour qu'une voiture occupant un poste de stationnement se libère avant l'arrivée  $t$  est  $\frac{t}{a}$ .

L'indépendance des variables aléatoires  $X_1, X_2, \dots, X_n$  est bien sûr à dire que  $Z_\epsilon$  suit la loi binomiale de paramètres  $n$  et  $\frac{\epsilon}{a}$ .  $Z_\epsilon \in \mathcal{B}(n, \frac{\epsilon}{a})$ .

Notons  $\{T \leq t\}$  se réalise si au moins  $r+1$  postes se libèrent dans l'intervalle de temps  $[0, t]$  car  $r$  voitures attendent avant la voiture A.

Ainsi  $F_T(t) = P(T \leq t) = P(Z_\epsilon \geq r+1) = \sum_{k=r+1}^n \binom{n}{k} \left(\frac{t}{a}\right)^k \left(1 - \frac{t}{a}\right)^{n-k}$ .

$\forall t \in [0, a[$ ,  $F_T(t) = \sum_{k=r+1}^n \binom{n}{k} \left(\frac{t}{a}\right)^k \left(1 - \frac{t}{a}\right)^{n-k}$ .

Le temps de stationnement d'une voiture est  $a$  et  $r$  est strictement inférieur à  $n$ ,  $T$  prend ses valeurs dans  $[0, a]$ .

Alors  $\forall t \in ]-\infty, 0[$ ,  $F_T(t) = 0$  et  $\forall t \in [a, +\infty[$ ,  $F_T(t) = 1$ .

b)  $t \mapsto 0, t \mapsto 1, t \mapsto \sum_{k=r+1}^n \binom{n}{k} \left(\frac{t}{a}\right)^k \left(1 - \frac{t}{a}\right)^{n-k}$  sont de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}$ .

Alors  $F_T$  est de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $]-\infty, 0[, [0, a[$  et  $[a, +\infty[$ .

$F_T$  est donc - au moins - de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R} - \{0, a\}$   
 - continue à droite en 0 et a.

En  $t=0$ ,  $F_T(t) = 0 = F_T(0)$  et en  $t=a$ ,  $F_T(t) = \lim_{t \rightarrow a^-} \sum_{k=r+1}^n \binom{n}{k} \left(\frac{t}{a}\right)^k \left(1 - \frac{t}{a}\right)^{n-k} = \binom{n}{n} \left(\frac{a}{a}\right)^n \times 1 = 1 = F_T(a)$ .

$F_T$  est continue à gauche en 0 et a.

En fait  $F_T$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de densité  $B'$  sur  $\mathbb{R} - \{0, a\}$  donc sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble fini de points.

T est donc une variable aléatoire à densité.

$$\forall t \in ]-a, 0[, F_T(t) = 0 \text{ et } \forall t \in ]a, +\infty[, F_T(t) = 1.$$

$$\text{Rien } \forall t \in ]-a, 0[ \cup ]a, +\infty[, F_T'(t) = 0.$$

$$\forall t \in ]0, a[, F_T(t) = \sum_{k=r+1}^n \binom{n}{k} \frac{t^k}{a^k} \frac{(a-t)^{n-k}}{a^{n-k}}.$$

$$\forall t \in ]0, a[, F_T'(t) = \sum_{k=r+1}^n \frac{1}{a^n} \binom{n}{k} k t^{k-1} (a-t)^{n-k} + \sum_{k=r+1}^n \frac{1}{a^n} \binom{n}{k} t^k (-1)(n-k)(a-t)^{n-k-1}$$

$$\forall t \in ]0, a[, F_T'(t) = \frac{1}{a^n} \sum_{k=r+1}^n \binom{n}{k} k t^{k-1} (a-t)^{n-k} - \sum_{k=r+2}^n \frac{1}{a^n} \binom{n}{k-1} t^{k-1} (n-k+1)(a-t)^{n-k}$$

$$\forall t \in ]0, a[, F_T'(t) = \frac{1}{a^n} \binom{n}{r+1} (r+1) t^r (a-t)^{n-r-1} + \frac{1}{a^n} \sum_{k=r+2}^n \left[ k \binom{n}{k} - (n-k+1) \binom{n}{k-1} \right] t^{k-1} (a-t)^{n-k}$$

$$\forall t \in ]0, a[, F_T'(t) = \frac{r+1}{a^n} \binom{n}{r+1} t^r (a-t)^{n-r-1} \quad \frac{k! n!}{k! (n-k)!} - \frac{(n-k+1) n!}{(n-k)! (n-k+1)!} = 0!$$

$$\text{Donc } \forall t \in \mathbb{R}, f_T(t) = \begin{cases} \frac{r+1}{a^n} \binom{n}{r+1} t^r (a-t)^{n-r-1} & \text{si } t \in ]0, a[ \\ 0 & \text{ailleurs} \end{cases} \quad \leftarrow \text{voir les besoins de la course...}$$

$f_T$  est positive sur  $\mathbb{R}$  et coïncide avec  $F_T'$  sur  $\mathbb{R} - \{0, a\}$  donc sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble fini de points.  $f_T$  est donc une densité de  $T$ .

Pour  $\hat{T} = \frac{1}{a} T$ .  $\hat{T}$  est une variable aléatoire à densité admettant pour

$$\text{densité } f_{\hat{T}} : t \mapsto a f_T(at)$$

Soit  $t \in ]0, 1[$ .  $a t \in ]0, a[$ .

$$f_T(t) = a f_T(at) = a \frac{r+1}{a^n} \binom{n}{r+1} (at)^r (a-at)^{n-r-1} = (r+1) \binom{n}{r+1} t^r (1-t)^{n-r-1}$$

$$f_T(t) = \frac{n!}{r!(n-r-1)!} t^r (1-t)^{n-r-1} = \frac{1}{B(r+1, n-r)} t^r (1-t)^{n-r-1} = f_{r+1, n-r}(t)$$

$$\forall t \in ]0, 1[, f_T(t) = f_{r+1, n-r}(t)$$

Soit  $t \in \mathbb{R} - ]0, 1[$ .  $at \notin ]0, a[$  d'où  $f_T(t) = 0 = f_{r+1, n-r}(t)$ .

$$\text{Finalement } \forall t \in \mathbb{R}, f_T(t) = f_{r+1, n-r}(t)$$

Ainsi  $\hat{T}$  suit la loi Bêta de première espèce de paramètres  $r+1$  et  $n-r$ .

Alors  $\hat{T}$  possède une espérance qui vaut :  $\frac{r+1}{n-r+r+1}$ .

$$E(\hat{T}) \text{ existe et vaut } \frac{r+1}{n+1}$$

$$\text{Or } T = a\hat{T} \text{ d'où } \underline{\underline{E(T) \text{ existe et vaut } a \frac{r+1}{n+1}}}$$

(Q3)

Soit  $t \in \mathbb{R}$ . Notons  $Z_t$  le nombre de variables aléatoires de la suite

$X_1, X_2, \dots, X_n$  qui prennent une valeur dans  $] -\infty, t ]$

$$\forall i \in \{1, \dots, n\}, P(X_i \leq t) = P(X_i \leq t) = F(t)$$

$X_1, X_2, \dots, X_n$  étant indépendantes,  $Z_t$  suit la loi binomiale de paramètres  $n$  et  $F(t)$ .

$$\{Y_r \leq t\} = \{Z_t \geq r\}$$

$$\text{d'où } F_r(t) = P(Y_r \leq t) = P(Z_t \geq r) = \sum_{k=r}^n P(Z_t = k) = \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} (F(t))^k (1-F(t))^{n-k}$$

$$\forall t \in \mathbb{R}, F_r(t) = \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} (F(t))^k (1-F(t))^{n-k}$$

$f$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et  $D$  est une partie finie de  $\mathbb{R}$ .

Alors  $F$  est continue sur  $\mathbb{R}$ , de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R} \setminus D$  et  $\forall t \in \mathbb{R} \setminus D, F'(t) = f(t)$ .

Ainsi  $F_r$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R} \setminus D$ .

$\gamma_r$  est une variable aléatoire à densité.

$$\text{Soit } t \in \mathbb{R} \setminus D. F'_r(t) = \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} k F(t)^{k-1} (1-F(t))^{n-k} + \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} F(t)^k (-1)(n-k) F'(t) (1-F(t))^{n-k-1}$$

$$F'_r(t) = \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} k f(t) F(t)^{k-1} (1-F(t))^{n-k} - \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} f(t) F(t)^k (n-k) (1-F(t))^{n-k-1}$$

$$F'_r(t) = \sum_{k=r}^n \binom{n}{k} k f(t) F(t)^{k-1} (1-F(t))^{n-k} - \sum_{k=r+1}^n (n-k+1) \binom{n}{k-1} f(t) F(t)^{k-1} (1-F(t))^{n-k}$$

$$F'_r(t) = \binom{n}{r} r f(t) F(t)^{r-1} (1-F(t))^{n-r} + \sum_{k=r+1}^n \left[ k \binom{n}{k} - (n-k+1) \binom{n}{k-1} \right] f(t) F(t)^{k-1} (1-F(t))^{n-k}$$

$$k \frac{n!}{k!(n-k)!} - (n-k+1) \frac{n!}{(k-1)!(n-k+1)!} = 0$$

Ainsi  $\forall t \in \mathbb{R} \setminus D, F'_r(t) = r \binom{n}{r} f(t) F(t)^{r-1} (1-F(t))^{n-r}$ .

Pour  $\forall t \in \mathbb{R}, f_r(t) = r \binom{n}{r} f(t) F(t)^{r-1} (1-F(t))^{n-r}$ .

$f_r$  est positive sur  $\mathbb{R}$  et coïncide avec  $F'_r$  sur  $\mathbb{R} \setminus D$  donc sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble

fini de points.  $f_r$  est une densité de  $\gamma_r$ .

$\mathcal{C} \times \mathcal{C} \subset \mathcal{U}([0,1])$ . On peut donc parler pour l'actua  $f$  et l'actua définie par

$$\forall t \in \mathbb{R}, f(t) = \begin{cases} 1 & \text{si } t \in ]0,1[ \dots \text{ par les besoins de la course} \\ 0 & \text{si } t \in \mathbb{R} \setminus ]0,1[ \end{cases}$$

$$\forall t \in \mathbb{R}, F(t) = \begin{cases} 0 & \text{si } t \in ]-\infty, 0[ \\ t & \text{si } t \in [0,1] \\ 1 & \text{si } t \in [1, +\infty[ \end{cases}$$

$\forall t \in ]-\infty, 0] \cup [1, +\infty[$ ,  $f_r(t) = 0$  car  $f(t) = 0$ .

$$\forall t \in ]0, 1[, f_r(t) = r \binom{n}{r} t^{r-1} (1-t)^{n-r} = \frac{n!}{(r-1)! (n-r)!} t^{r-1} (1-t)^{n-r}.$$

$$B(r, n-r+1) = \frac{(r-1)! (n-r)!}{(r-1+n-r+1)!} = \frac{(r-1)! (n-r)!}{n!}$$

$$\text{Alors } \forall t \in ]0, 1[, f_r(t) = \frac{1}{B(r, n-r+1)} t^{r-1} (1-t)^{n-r} = f_{r, n-r+1}(t).$$

Donc  $\forall t \in ]0, 1[, f_r(t) = f_{r, n-r+1}(t)$ .

Ainsi  $Y_r$  suit la bêta de paramètres  $r$  et  $n-r+1$ .

$$E(Y_r) \text{ existe et vaut } \frac{r}{r+n-r+1}. \quad E(Y_r) \text{ existe et vaut } \frac{r}{n+1}.$$

### III GÉNÉRALITÉS SUR LES LOI BÊTA DE DEUXIÈME ESPÈCE

ⓐ)  $T$  prend ses valeurs dans  $\mathbb{R}_+^p$

$$\forall x \in ]-\infty, 0], T^{-1}(]-\infty, x]) = \{\omega \in \mathbb{R}^p \mid e^{S(\omega)} \leq x\} = \emptyset \in \mathcal{E}.$$

$$\forall x \in ]0, +\infty[, T^{-1}(]-\infty, x]) = \{\omega \in \mathbb{R}^p \mid e^{S(\omega)} \leq x\} = \{\omega \in \mathbb{R}^p \mid S(\omega) \leq h(x)\};$$

$$\forall x \in ]0, +\infty[, T^{-1}(]-\infty, x]) = S^{-1}(]-\infty, h(x)]) \in \mathcal{E}.$$

Ainsi  $T$  est une variable aléatoire sur  $(\mathcal{E}, \mathcal{E}, P)$ . Notons  $F_T$  sa fonction de répartition. Notons en cas  $S$  la fonction de répartition de  $S$ .

$$\forall x \in ]-\infty, 0], F_T(x) = 0. \quad \forall x \in ]0, +\infty[, F_T(x) = P(T \leq x) = P(S \leq h(x)) = F_S(h(x)).$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_T(x) = \begin{cases} F_S(h(x)) & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

$f_S$  est continue sur  $\mathbb{R}$  donc  $D$  est un sous-ensemble fini de  $\mathbb{R}$ .

Alors  $F_S$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  au moins sur  $\mathbb{R} \setminus D$  et  $\forall x \in \mathbb{R} \setminus D, F_S'(x) = f_S(x)$ .

$x \mapsto h(x)$  est continue sur  $\mathbb{R}_+^p$  et  $F_S$  est continue sur  $\mathbb{R}$ ; par composition  $F_T$  est continue sur  $\mathbb{R}_+^p$ .

$F_T$  est nulle sur  $]-\infty, 0]$ ,  $F_T$  est continue sur  $]-\infty, 0]$ .

Il nous reste à montrer que  $F_T$  est continue sur  $\mathbb{R}$  il ne reste plus qu'à montrer que  $F_T$  est continue à droite en 0.

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} h(x) = -\infty \text{ et } \lim_{x \rightarrow -\infty} F_S(x) = 0. \quad \text{Alors } \lim_{x \rightarrow 0^+} F_T(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} F_S(h(x)) = 0 = F_T(0).$$

Finalement  $F_T$  est continue à droite en 0 ce qui achève de montrer que  $F_T$  est continue sur  $\mathbb{R}$ .

Posons  $\Delta = \{e^d; d \in D\}$ .

-  $F_T$  est nulle sur  $]-\infty, 0]$  donc  $F_T$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $]-\infty, 0]$

-  $x \mapsto h(x)$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}_+^p$

$$\forall x \in \mathbb{R}_+^p \setminus \Delta, h(x) \in \mathbb{R} \setminus D$$

-  $F_S$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R} \setminus D$ .

Par composition  $F_T$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}_+^p \setminus \Delta$ .

donc  $F_T$  est de classe  $\mathcal{B}'$  au moins sur  $\mathbb{R} - (\{0\} \cup \Delta)$  et  $\{0\} \cup \Delta$  est fini.

Ceci achève alors de montrer que  $T$  est une variable aléatoire à densité.

$$\forall x \in ]-\infty, 0[ , F_T(x) = 0 ; \forall x \in ]-\infty, 0[ , F_T'(x) = 0.$$

$$\forall x \in ]0, +\infty[ , F_T(x) = F_S(h(x)) ; \forall x \in ]0, +\infty[ \cap \Delta, F_T'(x) = \frac{1}{x} F_S'(h(x)) = \frac{1}{x} f_S(h(x)).$$

$\uparrow$   $x \in \mathbb{R} \setminus \Delta$   $\uparrow$

$$\text{pour } \forall x \in \mathbb{R}, f_T(x) = \begin{cases} \frac{1}{x} f_S(h(x)) & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$f_T$  est positive sur son domaine de définition qui est  $\mathbb{R}$  et coïncide avec  $F_T'$  sur  $\mathbb{R} - (\{0\} \cup \Delta)$  donc sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble fini de points.

$f_T$  est une densité de  $T$ .

b)  $\forall x \in \mathbb{R}, S^{-1}(]-\infty, x]) = \{\omega \in \Omega \mid S(\omega) \leq x\} = \{\omega \in \Omega \mid T(\omega) \leq e^x\} = T^{-1}(]-\infty, e^x])$  est un événement. Soit une variable aléatoire. Notons  $F_S$  et  $F_T$  les fonctions de répartition de  $S$  et  $T$ .

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_S(x) = P(S \leq x) = P(T \leq e^x) = F_T(e^x).$$

$x \mapsto e^x$  et  $F_T$  sont continues sur  $\mathbb{R}$  donc  $F_S$  est continue sur  $\mathbb{R}$ .

$f_T$  est continue sur  $\mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}$  où  $\hat{\Delta}$  est un sous-ensemble fini de  $\mathbb{R}$ .

Donc  $F_T$  est au moins de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}$  et  $\forall x \in \mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}, F_T'(x) = f_T(x)$ .

Pour  $\hat{\Delta} = \{d\}$  ;  $d \in \hat{\Delta} \cap \mathbb{R}_+^*$  ;  $\hat{\Delta}$  est fini donc  $\hat{\Delta}$  est fini.

$x \mapsto e^x$  est de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}$ ,  $\forall x \in \mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}, e^x \in \mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}$  et  $F_T$  est de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}$ . Par composition  $F_S$  est de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}$ .

Donc  $F_S$  est de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble fini de points.

Ceci achève de montrer que  $S$  est une variable aléatoire à densité.

$$\forall x \in \mathbb{R} \setminus \hat{\Delta}, F_S'(x) = e^x F_T'(e^x) = e^x f_T(e^x)$$

Pour tout  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $\int_S(x) = e^x f_T(e^x)$ .

$\int_S$  est positive sur son domaine de définition qui est  $\mathbb{R}$  et coïncide avec  $F_S$  sur  $\mathbb{R} \setminus \mathbb{Z}$  donc sur  $\mathbb{R}$  puisque d'un ensemble fini de points.

Ainsi  $\int_S$  est une densité de  $S$ .

Q2

$X$  prend ses valeurs dans  $]0, 1[$ . (...  $\int_{x,p}$  est nulle en dehors de  $]0, 1[$ )

Pour  $\forall t \in ]0, 1[$ ,  $\varphi(t) = \frac{t}{1-t}$ .  $\varphi$  est dérivable sur  $]0, 1[$  et  $\forall t \in ]0, 1[$ ,  $\varphi'(t) = \frac{1}{(1-t)^2} > 0$

de  $\varphi(t) = 0$  et  $\lim_{t \rightarrow 1^-} \varphi(t) = +\infty$ . Ainsi  $\varphi(]0, 1[) = ]0, +\infty[$  ...  $\varphi$  réalise même une bijection de  $]0, 1[$  sur  $]0, +\infty[$  ( $\forall t \in ]0, 1[$ ,  $\varphi^{-1}(t) = \frac{t}{1+t}$ )

donc  $Y$  prend ses valeurs dans  $]0, +\infty[$ . Soit  $F_Y$  la fonction de répartition de  $Y$  et  $F_X$  celle de  $X$ .

$\forall x \in ]-\infty, 0]$ ,  $F_Y(x) = 0$ . Soit  $x \in ]0, +\infty[$ .

$$F_Y(x) = P\left(\frac{X}{1-X} \leq x\right) = \underset{\substack{\uparrow \\ \text{prend ses valeurs dans } ]0, 1[}}{P(X \leq x(1-X))} = P((1+x)X \leq x) = \underset{\substack{\uparrow \\ 1+x > 0}}{P\left(X \leq \frac{x}{1+x}\right)}$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_Y(x) = \begin{cases} F_X\left(\frac{x}{1+x}\right) & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{si } x \leq 0 \end{cases}$$

$\int_{x,p}$  qui est une densité de  $X$  définie sur  $\mathbb{R}$  et au moins continue sur  $\mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$ .

Ainsi  $F_X$  est au moins de classe  $C^1$  sur  $\mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$  et  $\forall x \in \mathbb{R} \setminus \{0, 1\}$ ,  $F_X'(x) = \int_{x,p}(x)$ .

$x \mapsto \frac{x}{1+x}$  est continue sur  $]0, +\infty[$  et  $F_X$  est continue sur  $\mathbb{R}$  donc, par composition,  $F_Y$  est continue sur  $]0, +\infty[$ .

$F_Y$  est continue sur  $]0, +\infty[$ .

$F_Y$  est nulle sur  $]-\infty, 0]$  donc  $F_Y$  est continue sur  $]-\infty, 0]$ .

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} F_Y(x) = \lim_{x \rightarrow 0^+} F_X\left(\frac{x}{1+x}\right) = F_X(0) = \int_{-\infty}^0 \int_{x,p}(t) dt = 0 = F_Y(0); \underline{F_Y}$$

est continue à droite en 0 et ceci achève de montrer que  $F_Y$  est continue sur  $\mathbb{R}$ .



$F_Y$  est nulle sur  $]0,0[$  d'ac  $F_Y$  est de classe  $B'$  sur  $] -\infty, 0 ]$ .

$\forall x \in ]0, +\infty[$ ,  $\frac{x}{1+x} \in ]0, 1[$  ( $\frac{x}{1+x} > 0$  et  $1 - \frac{x}{1+x} = \frac{1}{1+x} > 0 \dots$ ).

d'ac  $x \mapsto \frac{x}{1+x}$  est  $B'$  sur  $]0, +\infty[$ ,  $\forall x \in ]0, +\infty[$ ,  $\frac{x}{1+x} \in ]0, 1[$  et  $F_X$  est de

classe  $B'$  sur  $]0, 1[$  d'ac par composition  $F_Y$  est de classe  $B'$  sur  $]0, +\infty[$ .

$F_X$  est  $F_Y$  et au moins de classe  $B'$  sur  $\mathbb{R}^0$  d'ac sur  $\mathbb{R}$  privé d'un

ensemble fini de points. C'est chose de montrer que  $\gamma$  est une variable aléatoire à

densité.

$\forall x \in ]-\infty, 0[$ ,  $F_Y(x) = 0$  d'ac  $\forall x \in ]-\infty, 0[$ ,  $F'_Y(x) = 0$

$\forall x \in ]0, +\infty[$ ,  $F_Y(x) = F_X(\frac{x}{1+x})$  et  $\frac{x}{1+x} \in ]0, 1[ \subset \mathbb{R} - \{0, 1\}$  d'ac

$\forall x \in ]0, +\infty[$ ,  $F'_Y(x) = \frac{1}{(1+x)^2} F'_X(\frac{x}{1+x}) = \frac{1}{(1+x)^2} \rho_{\alpha, \beta}(\frac{x}{1+x})$ .

Posons  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $f_Y(x) = \begin{cases} \frac{1}{(1+x)^2} \rho_{\alpha, \beta}(\frac{x}{1+x}) & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

$f_Y$  est positive sur son domaine de définition qui est  $\mathbb{R}$  et coïncide avec  $F'_Y$  sur  $\mathbb{R}^0$  d'ac sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble fini de points.  $f_Y$  est une densité de  $\gamma$ .

$\forall t \in ]0, +\infty[$ ,  $f_Y(t) = \frac{1}{(1+t)^2} \rho_{\alpha, \beta}(\frac{t}{1+t}) = \frac{1}{(1+t)^2} \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \left(\frac{t}{1+t}\right)^{\alpha-1} \left(1 - \frac{t}{1+t}\right)^{\beta-1}$ .

$\forall t \in ]0, +\infty[$ ,  $f_Y(t) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{1}{(1+t)^2} t^{\alpha-1} (1+t)^{-\beta} = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{t^{\alpha-1}}{(1+t)^{\alpha+\beta}} = g_{\alpha, \beta}(t)$ .

$\forall t \in ]-\infty, 0[$ ,  $f_Y(t) = 0 = g_{\alpha, \beta}(t)$ .

Ainsi  $g_{\alpha, \beta}$  est une densité de  $\gamma = \frac{X}{1+X}$ .

b)  $X$  prend ses valeurs dans  $]0, 1[$  et  $t \mapsto \left(\frac{t}{1-t}\right)^r$  est continue sur  $]0, 1[$ .

Ainsi  $E\left(\left(\frac{X}{1-X}\right)^r\right)$  existe si et seulement si  $\int_0^1 \left(\frac{t}{1-t}\right)^r f_{\alpha, \beta}(t) dt$  est

absolument convergent. Noter que  $\forall t \in ]0, 1[, \left(\frac{t}{1-t}\right)^r f_{\alpha, \beta}(t) \geq 0$ .

Ainsi  $E(Y^r)$  existe si et seulement si  $\int_0^1 \left(\frac{t}{1-t}\right)^r f_{\alpha, \beta}(t) dt$  converge.

$$\forall t \in ]0, 1[, \left(\frac{t}{1-t}\right)^r f_{\alpha, \beta}(t) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{t^r}{(1-t)^r} t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1} = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} t^{\alpha+r-1} (1-t)^{\beta-r-1}$$

Ainsi  $E(Y^r)$  existe si et seulement si  $\int_0^1 t^{\alpha+r-1} (1-t)^{\beta-r-1} dt$  existe et est

si et seulement si  $\alpha+r > 0$  et  $\beta-r > 0$  d'après I 9. Noter que :  $\alpha+r > 0$ .

Finalement  $E(Y^r)$  existe si et seulement si  $\beta > r$ .

Supposons que  $E(Y^r)$  existe c'est à dire que  $\beta > r$ .

$$E(Y^r) = \int_0^1 \left(\frac{t}{1-t}\right)^r f_{\alpha, \beta}(t) dt = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 t^{\alpha+r-1} (1-t)^{\beta-r-1} dt.$$

$$E(Y^r) = \frac{B(\alpha+r, \beta-r)}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 f_{\alpha+r, \beta-r}(t) dt = \frac{B(\alpha+r, \beta-r)}{B(\alpha, \beta)}$$

$$\underline{\underline{E(Y^r) = \frac{B(\alpha+r, \beta-r)}{B(\alpha, \beta)}}}$$

$$B(\alpha+1, \beta) = \frac{\alpha}{\beta} B(\alpha, \beta+1)$$

Récapitulons... d'après I 9 b :

$$B(\alpha+r, \beta-r) = \frac{\alpha+r-1}{\beta-r} B(\alpha+r-1, \beta-r+1) = \frac{\alpha+r-1}{\beta-r} \times \frac{\alpha+r-2}{\beta-r+1} \times \dots \times \frac{\alpha}{\beta-1} B(\alpha, \beta)$$

$$\text{donc } \underline{\underline{E(Y^r) = \prod_{k=1}^r \frac{\alpha+k-1}{\beta-k}}} \dots \text{ ce que confirme un u'usage simple.}$$

c)  $E(Y)$  existe si et seulement si  $\beta > 1$ . (93b)

Si  $\beta > 1$   $E(Y)$  existe et vaut  $\frac{B(\alpha+1, \beta-1)}{B(\alpha, \beta)} = \frac{\alpha}{\beta-1} B(\alpha, \beta) \times \frac{1}{B(\alpha, \beta)} = \frac{\alpha}{\beta-1}$ .

$E(Y^2)$  existe si et seulement si  $\beta > 2$ . De ce  $V(Y)$  existe si et seulement si  $\beta > 2$ .

Supposons  $\beta > 2$ .  $E(Y^2) = \frac{B(\alpha+2, \beta-2)}{B(\alpha, \beta)} = \frac{\alpha+1}{\beta-2} B(\alpha+1, \beta-1) \frac{1}{B(\alpha, \beta)} = \frac{\alpha+1}{\beta-2} \times \frac{\alpha}{\beta-1} \frac{B(\alpha, \beta)}{B(\alpha, \beta)}$ .

$E(Y^2) = \frac{(\alpha+1)\alpha}{(\beta-2)(\beta-1)}$ .  $V(Y) = \frac{(\alpha+1)\alpha}{(\beta-2)(\beta-1)} - \left(\frac{\alpha}{\beta-1}\right)^2 = \frac{\alpha}{(\beta-2)(\beta-1)^2} \underbrace{[(\alpha+1)(\beta-1) - \alpha(\beta-2)]}_{\alpha+\beta-1}$

$V(Y) = \frac{\alpha(\alpha+\beta-1)}{(\beta-2)(\beta-1)^2}$ .

$E(Y)$  existe si et seulement si  $\beta > 1$ . Si  $\beta > 1$ ,  $E(Y) = \frac{\alpha}{\beta-1}$ .

$V(Y)$  existe si et seulement si  $\beta > 2$ . Si  $\beta > 2$ ,  $V(Y) = \frac{\alpha(\alpha+\beta-1)}{(\beta-2)(\beta-1)^2}$ .

Q3\*\* Ici  $X \sim \delta(\lambda), Y \sim \delta(\beta)$ .

Il pour  $\forall t \in \mathbb{R}, f_X(t) = \begin{cases} \frac{t^{\lambda-1} e^{-t}}{\Gamma(\lambda)} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$  et  $f_Y(t) = \begin{cases} \frac{t^{\beta-1} e^{-t}}{\Gamma(\beta)} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$ .

$f_X$  (resp.  $f_Y$ ) est une densité de  $X$  (resp.  $Y$ ).  $X$  (resp.  $Y$ ) prend presque sûrement ses valeurs dans  $\mathbb{R}_+^*$ .

D'après Q 1 a)  $h_X$  (resp.  $h_Y$ ) est une variable aléatoire à densité

admettant pour densité la fonction  $f_{h_X}$  (resp.  $f_{h_Y}$ ) définie par :

$\forall t \in \mathbb{R}, f_{h_X}(t) = e^t f_X(e^t)$  (resp.  $\forall t \in \mathbb{R}, f_{h_Y}(t) = e^t f_Y(e^t)$ ).

$\forall t \in \mathbb{R}, f_{h_X}(t) = e^t \frac{1}{\Gamma(\lambda)} (e^t)^{\lambda-1} e^{-e^t} = \frac{1}{\Gamma(\lambda)} e^{\lambda t} e^{-e^t}$ . De même

$\forall t \in \mathbb{R}, f_{h_Y}(t) = \frac{1}{\Gamma(\beta)} e^{\beta t} e^{-e^t}$ .

\*\* Dans le type c'est  $u$  et  $v$  à la place de  $X$  et  $Y$ .

notons que  $- \ln Y$  est également une variable aléatoire à densité admettant pour densité la fonction  $f_{- \ln Y}$  définie par  $\forall t \in \mathbb{R}, f_{- \ln Y}(t) = f_{\ln Y}(-t)$ .

$$\forall t \in \mathbb{R}, f_{- \ln Y}(t) = \frac{1}{\Gamma(\beta)} e^{-\beta t} e^{-e^{-t}}.$$

Notons que  $f_{\ln X}$  est bornée sur  $\mathbb{R}$ . Il suffit de montrer que  $t \mapsto e^{\alpha t} e^{-e^t}$  est bornée sur  $\mathbb{R}$  ou que  $\psi: u \mapsto u^\alpha e^{-u}$  est bornée sur  $]0, +\infty[$ .

$\psi$  est dérivable sur  $]0, +\infty[$  et  $\forall u \in ]0, +\infty[, \psi'(u) = \alpha u^{\alpha-1} e^{-u} - u^\alpha e^{-u} = u^{\alpha-1} e^{-u} (\alpha - u)$ .

$\psi$  est donc croissante sur  $]0, \alpha]$ , décroissante sur  $[\alpha, +\infty[$ .  $\psi$  possède donc un maximum sur  $]0, +\infty[$  à  $\alpha$ . Alors  $\forall u \in ]0, +\infty[, 0 \leq \psi(u) \leq \psi(\alpha)$ .

$\psi$  est bornée sur  $]0, +\infty[$ . Ainsi  $f_{\ln X}$  est bornée sur  $\mathbb{R}$ .

- $X$  et  $- \ln Y$  sont deux variables aléatoires à densité de densités respectives  $f_{\ln X}$  et  $f_{- \ln Y}$ .
- $X$  et  $- \ln Y$  sont à dépendance
- $f_{\ln X}$  est bornée.

Alors  $Z = X - \ln Y$  est une variable aléatoire à densité.

La densité  $f_Z$  est définie par  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{\ln X}(x-t) f_{- \ln Y}(t) dt$  et est une densité définie sur  $\mathbb{R}$ .

$$\text{Soit } z \in \mathbb{R}. f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{\ln X}(z-t) f_{- \ln Y}(t) dt = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} e^{\alpha(z-t)} e^{-e^{z-t}} \frac{1}{\Gamma(\beta)} e^{-\beta t} e^{-e^{-t}} dt$$

$$f_Z(z) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \frac{1}{\Gamma(\beta)} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\alpha z} e^{-(\alpha+\beta)t} e^{-(1+e^z)e^{-t}} dt = \frac{e^{\alpha z}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\alpha+\beta)t} e^{-(1+e^z)e^{-t}} dt.$$

$t \mapsto e^{-t}$  est de dans  $B'$  sur  $\mathbb{R}$  ce qui autorise le changement de variable  $u = e^{-t}$  dans ce qui suit. Soit  $(A, B) \in \mathbb{R}^2$ .

$$\int_A^B e^{-(\alpha+\beta)t} e^{-(1+e^z)e^{-t}} dt = \int_{e^{-A}}^{e^{-B}} u^{\alpha+\beta} e^{-(1+e^z)u} \frac{1}{u} du = \int_{e^{-A}}^{e^{-B}} u^{\alpha+\beta-1} e^{-(1+e^z)u} du$$

$\begin{matrix} \uparrow \\ u = e^{-t} \\ du = -e^{-t} dt \end{matrix}$

Si  $e^{-A} = +\infty$ , si  $e^{-B} = 0$  et  $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\alpha+\beta)t} e^{-(1+e^x)t} e^{-t}$  dt existe et vaut

$$\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta) e^{-\alpha x} f_S(x) !$$

Ainsi  $\int_0^{+\infty} u^{\alpha+\beta-1} e^{-(1+e^x)u} du$  existe et vaut  $\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta) e^{-\alpha x} f(x)$ .

Si donc  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $f_S(x) = \frac{e^{\alpha x}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \int_0^{+\infty} u^{\alpha+\beta-1} e^{-(1+e^x)u} du$ .

Soit  $x \in \mathbb{R}$ .

Pour  $\forall x \in \mathbb{R}$ ,  $\tilde{f}(u) = \begin{cases} \frac{(1+e^x)^{\alpha+\beta}}{\Gamma(\alpha+\beta)} u^{\alpha+\beta-1} e^{-(1+e^x)u} & \text{si } u \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

$\tilde{f}$  est une densité d'une variable aléatoire qui suit la loi gamma de paramètres  $\frac{1}{1+e^x}$  et  $\alpha+\beta$ .

Alors  $1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \tilde{f}(u) du = \int_0^{+\infty} \tilde{f}(u) du = \frac{(1+e^x)^{\alpha+\beta}}{\Gamma(\alpha+\beta)} \int_0^{+\infty} u^{\alpha+\beta-1} e^{-(1+e^x)u} du$ .

Donc  $\int_0^{+\infty} u^{\alpha+\beta-1} e^{-(1+e^x)u} du = \frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{(1+e^x)^{\alpha+\beta}}$ .

Donc  $f_S(x) = \frac{e^{\alpha x}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \times \frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{(1+e^x)^{\alpha+\beta}}$ . Or  $\frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)} = B(\alpha, \beta)$  d'après [QS d]

Donc  $f_S(x) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{e^{\alpha x}}{(1+e^x)^{\alpha+\beta}}$  et ceci pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ .

b)  $\frac{X}{Y} = e^{\ln \frac{X}{Y}} = e^{\ln X - \ln Y} = e^S$ . D'après QS a)  $\frac{X}{Y}$  est une variable

aléatoire à densité admettant pour densité la fonction  $f_{\frac{X}{Y}}$  définie

par  $\forall t \in \mathbb{R}$ ,  $f_{\frac{X}{Y}}(t) = \begin{cases} \frac{1}{t} f_S(\ln t) & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$ .

$\forall t \in ]0, +\infty[$ ,  $f_{\frac{X}{Y}}(t) = \frac{1}{t} f_S(\ln t) = \frac{1}{t} \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{e^{\alpha \ln t}}{(1+e^{\ln t})^{\alpha+\beta}} = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{t^{\alpha-1}}{(1+t)^{\alpha+\beta}} = f_{\frac{X}{Y}}(t)$ .

$\forall t \in ]0, +\infty[$ ,  $\int_{\frac{t}{b}}^{\infty} f_X(t) = g_{\alpha, \beta}(t)$  et  $\forall t \in ]-\infty, 0]$ ,  $\int_{\frac{t}{b}}^{\infty} f_X(t) = 0 = g_{\alpha, \beta}(t)$ .

Donc  $\int_{\frac{t}{b}}^{\infty} f_X = g_{\alpha, \beta}$ .  $\frac{X}{b}$  suit la loi bêta de seconde espèce de paramètres  $\alpha$  et  $\beta$ .

□  $\frac{1}{a} X' \in \mathcal{D}(\alpha)$ ,  $\frac{1}{b} Y' \in \mathcal{D}(\beta)$  et  $\frac{1}{a} X'$  et  $\frac{1}{b} Y'$  sont indépendantes car  $X'$  et  $Y'$  le sont.

Alors  $\frac{b}{a} \frac{X'}{Y'}$  suit la loi bêta de seconde espèce de paramètres  $\alpha$  et  $\beta$ .

Alors  $\frac{X'}{Y'}$  est une variable aléatoire à densité admettant pour densité la

fonction  $h: t \mapsto \frac{1}{(a/b)} g_{\alpha, \beta}\left(\frac{t-0}{a/b}\right)$  car  $\frac{X'}{Y'} = \frac{a}{b} \left(\frac{b}{a} \frac{X'}{Y'}\right)$ .

$\forall t \in \mathbb{R}$ ,  $h(t) = \frac{b}{a} g_{\alpha, \beta}\left(\frac{bt}{a}\right)$ .  $\forall t \in ]-\infty, 0]$ ,  $h(t) = 0$ .

$\forall t \in ]0, +\infty[$ ,  $h(t) = \frac{b}{a} \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{\left(\frac{bt}{a}\right)^{\alpha-1}}{\left(1 + \frac{bt}{a}\right)^{\alpha+\beta}} = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \frac{b}{a} \left(\frac{b}{a}\right)^{\alpha-1} a^{\alpha+\beta} \frac{t^{\alpha-1}}{(a+bt)^{\alpha+\beta}}$

$\forall t \in ]0, +\infty[$ ,  $h(t) = \frac{a^\beta b^\alpha}{B(\alpha, \beta)} \frac{t^{\alpha-1}}{(a+bt)^{\alpha+\beta}}$ .

$\frac{X'}{Y'}$  est une variable aléatoire à densité admettant pour densité la fonction  $h$

sur  $]-\infty, 0]$  et telle que  $\forall t \in ]0, +\infty[$ ,  $h(t) = \frac{a^\beta b^\alpha}{B(\alpha, \beta)} \frac{t^{\alpha-1}}{(a+bt)^{\alpha+\beta}}$

$E\left(\frac{X'}{Y'}\right)$  existe  $\Leftrightarrow E\left(\frac{b}{a} \frac{X'}{Y'}\right)$  existe  $\Leftrightarrow \beta > 1$ .

$\uparrow$   
 $\frac{b}{a} \frac{X'}{Y'}$  suit la loi bêta de seconde espèce de paramètres  $\alpha$  et  $\beta$ .

Supposons que  $\beta > 1$ .  $E\left(\frac{X'}{Y'}\right)$  existe et  $E\left(\frac{X'}{Y'}\right) = \frac{a}{b} E\left(\frac{b}{a} \frac{X'}{Y'}\right) = \frac{a}{b} \times \frac{\alpha}{\beta-1}$ .

$E\left(\frac{X'}{Y'}\right)$  existe si et seulement si  $\beta > 1$ . En ce cas d'existence  $E\left(\frac{X'}{Y'}\right) = \frac{a}{b} \times \frac{\alpha}{\beta-1}$ .

## IV LOI DU $\chi^2$ ET LOI DE STUDENT

Q1) Notons  $F_{X_1^2}$  la fonction de répartition de  $X_1^2$ .

$$\forall x \in ]-\infty, 0[ , F_{X_1^2}(x) = P(X_1^2 \leq x) = 0.$$

$$\forall x \in ]0, +\infty[ , F_{X_1^2}(x) = P(X_1^2 \leq x) = P(-\sqrt{x} \leq X_1 \leq \sqrt{x}) = \Phi(\sqrt{x}) - \Phi(-\sqrt{x}) = 2\Phi(\sqrt{x}) - 1.$$

$F_{X_1^2}$  est nulle sur  $]-\infty, 0[$  d'ac  $F_{X_1^2}$  et de dom  $\mathcal{B}'$  sur  $]-\infty, 0[$ .

$x \mapsto \sqrt{x}$  est continue sur  $\mathbb{R}^+$  et  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}^{++}$  et  $\Phi$  et de dom  $\mathcal{C}$  sur  $\mathbb{R}$ .

Pour composition  $F_{X_1^2}$  est continue sur  $]0, +\infty[$  et de dom  $\mathcal{B}'$  sur  $]0, +\infty[$ .

$$\lim_{x \rightarrow 0^+} F_{X_1^2}(x) = 0 = 2x^{\frac{1}{2}} - 1 = 2\Phi(0) - 1 = F_{X_1^2}(0); F_{X_1^2} \text{ est continue à gauche en } 0.$$

ce qui prouve aussi que  $F_{X_1^2}$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de dom  $\mathcal{B}'$  au moins sur  $\mathbb{R}^+$ .

cela suffit pour dire que  $X_1^2$  est une variable aléatoire à densité.

$$\forall x \in ]0, +\infty[ , F_{X_1^2}(x) = 2\Phi(\sqrt{x}) - 1 \text{ d'ac } \forall x \in ]0, +\infty[ , F_{X_1^2}'(x) = \frac{2}{2\sqrt{x}} \Phi'(\sqrt{x}) = \frac{1}{\sqrt{x}} \phi'(\sqrt{x}).$$

$$\forall x \in ]-\infty, 0[ , F_{X_1^2}(x) = 0 \text{ d'ac } \forall x \in ]-\infty, 0[ , F_{X_1^2}'(x) = 0$$

$$\text{Pour } \forall x \in \mathbb{R}, f_{X_1^2}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{x}} \phi'(\sqrt{x}) & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$f_{X_1^2}$  est positive sur  $\mathbb{R}$  et coïncide avec  $F_{X_1^2}'$  sur  $\mathbb{R}^+$  d'ac  $f_{X_1^2}$  est une densité de  $X_1^2$ .

$$\forall x \in ]0, +\infty[ , f_{X_1^2}(x) = \frac{1}{\sqrt{x}} \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-\frac{(\sqrt{x})^2}{2}} = \frac{x^{\frac{1}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}}{2^{\frac{1}{2}} \sqrt{\pi}} = \frac{x^{\frac{1}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}}{2^{\frac{1}{2}} \Gamma(\frac{1}{2})}$$

$$\forall x \in \mathbb{R}, f_{X_1^2}(x) = \begin{cases} \frac{x^{\frac{1}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}}{2^{\frac{1}{2}} \Gamma(\frac{1}{2})} & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Ainsi  $X_1^2$  suit la loi gamma de paramètres  $\Gamma(2, \frac{1}{2})$ .

Remarque ... Pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $X_n^2 \subset \Gamma(2, \frac{1}{2})$ .

b) Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .  $X_1, X_2, \dots, X_n$  sont indépendantes, il en est de même pour  $X_1^2, X_2^2, \dots, X_n^2$ . Comme  $\forall \varepsilon \in (0, 1/2]$ ,  $X_k^2 \in \Gamma(\varepsilon, \frac{1}{2})$  le cas usuel indique que  $\sum_{k=1}^n X_k^2$  suit la loi gamma de paramètres  $\varepsilon$  et  $\frac{n}{2}$ .

$$\sum_{k=1}^n X_k^2 \in \Gamma(\varepsilon, \frac{n}{2}) \text{ d'oc } \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2 \in \Gamma(\frac{\varepsilon}{n}, \frac{n}{2})$$

$$\Pi_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2 \text{ suit la loi gamma de paramètres } \frac{\varepsilon}{n} \text{ et } \frac{n}{2}.$$

(Q2) a)  $X_0^2 \in \Gamma(\varepsilon, \frac{1}{2})$  et  $\Pi_n \in \Gamma(\frac{\varepsilon}{n}, \frac{n}{2})$ . Or plus  $X_0^2$  et  $\Pi_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2$  sont indépendantes car  $X_0, X_1, \dots, X_n$  sont indépendantes.

Alors III Q4 c) montre que  $Q_n^2$  est une variable aléatoire à densité admettant pour densité la fonction  $f_{Q_n^2}$  définie par :

$$\forall t \in ]0, +\infty[ \quad f_{Q_n^2}(t) = \frac{2^{\frac{n}{2}} \left(\frac{\varepsilon}{n}\right)^{\frac{n}{2}}}{B(\frac{\varepsilon}{2}, \frac{n}{2})} \frac{t^{\frac{n}{2}-1}}{\left(\varepsilon + \frac{\varepsilon}{n} t\right)^{\frac{n}{2} + \frac{n}{2}}} \text{ et } \forall t \in ]-\infty, 0], f_{Q_n^2}(t) = 0.$$

$$\forall t \in ]0, +\infty[ \quad f_{Q_n^2}(t) = \frac{2^{\frac{n+1}{2}}}{\sqrt{n}} \frac{1}{B(\frac{\varepsilon}{2}, \frac{n}{2})} \times \frac{1}{2^{\frac{n+1}{2}}} \frac{1}{\sqrt{t}} \frac{1}{\left(1 + \frac{t}{n}\right)^{\frac{n+1}{2}}}$$

$$\forall t \in ]0, +\infty[ \quad f_{Q_n^2}(t) = \frac{1}{\sqrt{n}} \frac{1}{B(\frac{\varepsilon}{2}, \frac{n}{2})} \frac{1}{\sqrt{t}} \frac{1}{\left(1 + \frac{t}{n}\right)^{\frac{n+1}{2}}}$$

$$\underline{\underline{\forall t \in \mathbb{R}, f_{Q_n^2}(t) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{n}} \frac{1}{B(\frac{\varepsilon}{2}, \frac{n}{2})} \frac{1}{\sqrt{t}} \frac{1}{\left(1 + \frac{t}{n}\right)^{\frac{n+1}{2}}} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}}}$$

Notons Fig. 1 la fonction de répartition de la variable aléatoire  $|Q_n|$ .



$\forall x \in ]-\infty, 0[$ ,  $F_{|Q_n|}(x) = 0$ .  $\forall x \in [0, +\infty[$ ,  $F_{|Q_n|}(x) = P(|Q| \leq x) = P(Q^2 \leq x^2) = F_{Q^2}(x^2)$ .

$$\forall x \in \mathbb{R}, F_{|Q_n|}(x) = \begin{cases} F_{Q^2}(x^2) & \text{si } x \in [0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$\int_{Q^2}$  est continue sur  $\mathbb{R}^n$  d'ac  $F_{Q^2}$  et de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}^n$  et  $\forall x \in \mathbb{R}^n$ ,  $F_{Q^2}(x) = \int_{Q^2}(x)$ .

$x \mapsto x^2$  est de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}$ ,  $F_{Q^2}$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}^n$ .

La composition  $F_{|Q_n|}$  est continue sur  $[0, +\infty[$  et de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $]0, +\infty[$ .

$F_{|Q_n|}$  est nulle sur  $] -\infty, 0[$  d'ac  $F_{|Q_n|}$  et de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $] -\infty, 0[$ .

$\lim_{x \rightarrow 0^-} F_{|Q_n|}(x) = 0 = \int_{-\infty}^0 \int_{Q^2}(t) dt = F_{Q^2}(0) = F_{|Q_n|}(0)$ ;  $F_{|Q_n|}$  est continue à gauche en 0.

Ceci achève de montrer que  $F_{|Q_n|}$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de classe  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}^n$  d'ac que  $|Q_n|$  est une variable aléatoire à densité'.

$$\forall x \in ]-\infty, 0[$$
,  $F'_{|Q_n|}(x) = 0$  et  $\forall x \in ]0, +\infty[$ ,  $F'_{|Q_n|}(x) = 2x F'_{Q^2}(x^2) = 2x \int_{Q^2}(x^2)$

$$\text{Par conséquent } \forall x \in \mathbb{R}, f_{|Q_n|}(x) = \begin{cases} 2x \int_{Q^2}(x^2) & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$\int_{|Q_n|}$  est positive sur  $\mathbb{R}$  et coïncide avec  $F'_{|Q_n|}$  sur  $\mathbb{R}^n$ ;  $\int_{|Q_n|}$  est une densité de  $|Q_n|$

$$\forall x \in ]0, +\infty[$$
,  $\int_{|Q_n|}(x) = 2x \int_{Q^2}(x^2) = 2x \frac{1}{\sqrt{\pi} B(\frac{1}{2}, \frac{n}{2})} \frac{1}{\sqrt{x^2}} \frac{1}{(1 + \frac{x^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}}$

$$\underline{\underline{\forall x \in \mathbb{R}, \int_{|Q_n|}(x) = \begin{cases} \frac{2}{\sqrt{\pi} B(\frac{1}{2}, \frac{n}{2})} \frac{1}{(1 + \frac{x^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}} & \text{si } x \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}}}$$

Rappel que...  $B(\frac{1}{2}, \frac{n}{2}) = \frac{\Gamma(\frac{1}{2}) \Gamma(\frac{n}{2})}{\Gamma(\frac{n+1}{2})} = \frac{\sqrt{\pi} \Gamma(\frac{n}{2})}{\Gamma(\frac{n+1}{2})}$ .

$$\underline{\underline{\forall x \in \mathbb{R}, f_{|Q_n|}(t) = \begin{cases} \frac{2}{\sqrt{\pi}} \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})} \frac{1}{(1 + \frac{t^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}}}$$

$|Q_n|$  est une v.a. ad.

incompatibilité car  $x \geq 0$ .

b)  $\forall x \in ]0, +\infty[, 0 = P(|Q_n| = x) = P(\{Q_n = x\} \cup \{Q_n = -x\}) = P(Q_n = x) + P(Q_n = -x)$ .

Or,  $P(Q_n = x) \geq 0$  et  $P(Q_n = -x) \geq 0$ . Donc  $P(Q_n = x) = P(Q_n = -x) = 0$ .

$\forall x \in ]0, +\infty[, P(Q_n = x) = P(Q_n = -x) = 0$ . Donc  $\forall x \in \mathbb{R}^*, P(Q_n = x) = 0$ .

De plus  $P(Q_n = 0) = P(|Q_n| = 0) = 0$  ( $|Q_n|$  est une v.a. ad).

Ainsi  $\forall x \in \mathbb{R}, P(Q_n = x) = 0$ .

Soit  $x \in \mathbb{R}^+$ .  $P(|Q_n| \leq x) = P(-x \leq Q_n \leq x) = P(Q_n \leq x) - P(Q_n < -x)$

$P(|Q_n| \leq x) = P(Q_n \leq x) - P(-Q_n > x) = P(Q_n \leq x) - P(Q_n > x) = P(Q_n \leq x) - (1 - P(Q_n \leq x))$   
 $\uparrow$   $Q_n$  et  $-Q_n$  ont même loi

$P(|Q_n| \leq x) = 2P(Q_n \leq x) - 1$ . Notons  $F_{Q_n}$  la fonction de répartition de  $Q_n$ .

$\forall x \in \mathbb{R}^+, F_{Q_n}(x) = P(Q_n \leq x) = \frac{1}{2} [P(|Q_n| \leq x) + 1] = \frac{1}{2} [F_{|Q_n|}(x) + 1]$ .

Soit  $x \in ]-\infty, 0[$ .

$F_{Q_n}(x) = P(Q_n \leq x) = P(-Q_n \geq -x) = P(Q_n \geq -x) = 1 - P(Q_n < -x) \stackrel{P(Q_n = -x) = 0}{=} 1 - P(Q_n \leq -x)$

$F_{Q_n}(x) = 1 - F_{Q_n}(-x) \stackrel{-x > 0}{=} 1 - \frac{1}{2} [F_{|Q_n|}(-x) + 1] = \frac{1}{2} [1 - F_{|Q_n|}(-x)]$

$$\underline{\underline{\forall x \in \mathbb{R}, F_{Q_n}(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} [1 + F_{|Q_n|}(x)] & \text{si } x \in [0, +\infty[ \\ \frac{1}{2} [1 - F_{|Q_n|}(-x)] & \text{sinon} \end{cases}}}$$

$f_{|Q_n|}$  est continue sur  $\mathbb{R}^*$  donc  $F_{|Q_n|}$  est continue sur  $\mathbb{R}$ , de sorte qu'on

peut sur  $\mathbb{R}^*$  et  $\forall x \in \mathbb{R}^*, F_{|Q_n|}'(x) = f_{|Q_n|}(x)$ .

à  $x \mapsto x$  et  $x \mapsto -x$  sat de dom  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}$ .  $F_{|Q_n|}$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de dom  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}^p$ .

Alors par composition  $F_{Q_n}$  est continue sur  $]-\infty, 0[$  (et sur  $]0, +\infty[$ , etc) et sur  $]-\infty, 0[$  et  $]0, +\infty[$ .

$F_{Q_n}$  est donc continue de dom  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}^p$  et continue à droite en 0.

$$\lim_{x \rightarrow 0^-} F_{Q_n}(x) = \lim_{x \rightarrow 0^-} \frac{1}{2} [1 - F_{|Q_n|}(-x)] = \frac{1}{2} [1 - F_{|Q_n|}(0)] = \frac{1}{2} = \frac{1}{2} [1 + F_{|Q_n|}(0)] = F_{Q_n}(0).$$

$F_{|Q_n|}(0) = \int_{-\infty}^0 f_{|Q_n|}(t) dt = 0.$

$F_{Q_n}$  est donc continue à gauche en 0.

Finalement  $F_{Q_n}$  est continue sur  $\mathbb{R}$  et de dom  $\mathcal{B}'$  sur  $\mathbb{R}^p$ .

cela suffit pour dire que  $Q_n$  est une variable aléatoire à densité.

$$\forall x \in ]-\infty, 0[, F'_{Q_n}(x) = \frac{1}{2} [0 - (-F'_{|Q_n|}(-x))] = \frac{1}{2} F'_{|Q_n|}(-x) = \frac{1}{2} f_{|Q_n|}(-x)$$

$$\forall x \in ]0, +\infty[, F'_{Q_n}(x) = \frac{1}{2} [0 + F'_{|Q_n|}(x)] = \frac{1}{2} f_{|Q_n|}(x)$$

$$\text{donc } \forall x \in \mathbb{R}^p, F'_{Q_n}(x) = \frac{1}{2} f_{|Q_n|}(|x|).$$

$$\text{Pour } \forall x \in \mathbb{R}^p, F'_{Q_n}(x) = \frac{1}{2} \frac{2}{\sqrt{n\pi}} \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})} \frac{1}{(1 + \frac{|x|^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}} = \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})} \frac{1}{(1 + \frac{|x|^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}}$$

$$\text{Pour } \forall t \in \mathbb{R}, \varphi_n(t) = \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})} \frac{1}{(1 + \frac{t^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}}.$$

$\varphi_n$  est positive sur  $\mathbb{R}$  et coïncide sur  $\mathbb{R}$  (et donc sur  $\mathbb{R}$  privé d'un ensemble fini de points) avec  $F'_{Q_n}$ . Ainsi  $\varphi_n$  est une densité de  $Q_n$ .

c) Soit  $r \in \mathbb{N}$ .

$$\rightarrow t \mapsto t^r \varphi_n(t) \text{ est continue sur } \mathbb{R}$$

$$\rightarrow \lim_{t \rightarrow +\infty} t^r \varphi_n(t) \sim \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})} \frac{t^r}{\frac{t^{n+1}}{n^{\frac{n+1}{2}}}} = \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})} \frac{n^{\frac{n+1}{2}}}{t^{n+1-r}}$$

$$\rightarrow \forall t \in [0, +\infty[, t^r \varphi_n(t) \geq 0.$$

Ainsi  $\int_{\mathbb{R}} t^r \varphi_n(t) dt$  est de même nature que  $\int_1^{+\infty} \frac{dt}{t^{n+1-r}}$

donc  $\int_0^{+\infty} t^r \varphi_n(t) dt$  est de même nature que  $\int_1^{+\infty} \frac{dt}{t^{n+1-r}}$ .

Donc  $\int_0^{+\infty} t^r \varphi_n(t) dt$  converge si et seulement si  $n+1-r > 1$  ou si et seulement si  $n > r$ .

$t \mapsto t^r \varphi_n(t)$  a la parité de  $r$  donc  $\int_0^{+\infty} t^r \varphi_n(t) dt$  a même nature que  $\int_0^{+\infty} t^r \varphi_n(t) dt$ .

Donc ces conditions  $\int_0^{+\infty} t^r \varphi_n(t) dt$  converge si et seulement si  $n > r$ .

$E(Q_n^r)$  existe si et seulement si  $n > r$ .

Remarque... Si  $n > r$  et si  $n$  est impair  $E(Q_n^r)$  existe et vaut 0 car  $t \mapsto t^r \varphi_n(t)$  est impaire sur  $\mathbb{R}$ .

d)  $E(Q_n)$  existe si et seulement si  $n > 1$  et vaut 0 le cas d'existence

d'après la remarque.

$V(Q_n)$  existe  $\Leftrightarrow E(Q_n^2)$  existe  $\Leftrightarrow n > 2$ . Supposons  $n > 2$ .

$$Q_n^2 = \frac{X_n^2}{n_n}, \quad X_n^2 \in \mathcal{P}(2, \frac{1}{2}) \text{ et } n_n \in \mathcal{P}(\frac{2}{n}, \frac{n}{2}).$$

III)  $\varphi_3 \subset \mathcal{C}$  donc alors  $E(Q_n^2) = \frac{2}{\frac{2}{n}} \times \frac{1/2}{\frac{n}{2} - 1}$  car  $\frac{n}{2} > 1$

avec  $E(Q_n^2) = \frac{n}{n-2}$ . Or  $E(Q_n) = 0$  donc  $V(Q_n) = \frac{n}{n-2}$ .

Exercice... Retrouver directement  $E(Q_n^2)$  (en clair calculer  $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 \varphi_n(t) dt$ ).

(Q3) a) Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .  $\pi_n \sim P(\frac{z}{n}, \frac{n}{z})$  donc  $E(\pi_n) = \frac{z}{n} \wedge \frac{n}{z} = 1$  et  $V(\pi_n) = (\frac{z}{n})^2 \wedge \frac{n}{z} = \frac{z}{n}$ .

L'inégalité de Bienaymé-Tchebychev donne alors  $P(|\pi_n - E(\pi_n)| \geq n^{-1/3}) \leq \frac{V(\pi_n)}{(n^{-1/3})^2}$ .

$$\text{Alors } P(|\pi_n - 1| \geq n^{-1/3}) \leq \frac{z}{n \times n^{-2/3}} = \frac{z}{n^{1/3}} = 2 n^{-1/3}.$$

$$\underline{\underline{P(|\pi_n - 1| \geq n^{-1/3}) \leq 2 n^{-1/3}}}$$

b)  $x \in \mathbb{R}_+^*$  et  $\forall \varepsilon \in ]0, 1[$ . Soit  $\omega \in \{Q_n \leq x\} \cap \bar{A}$ .

$$\frac{\chi_0(\omega)}{\sqrt{\pi_n(\omega)}} \leq x \text{ et } \chi_0(\omega) > x \sqrt{1+n^{-1/3}}$$

$$\text{donc } x \sqrt{1+n^{-1/3}} < \chi_0(\omega) \leq x \sqrt{\pi_n(\omega)} ; x \sqrt{1+n^{-1/3}} \leq x \sqrt{\pi_n(\omega)}$$

En divisant par  $x$  ( $x > 0$ ) et en élevant au carré (toutes les quantités sont positives)

$$\text{il vient : } 1+n^{-1/3} < \pi_n(\omega) ; 1+n^{-1/3} \leq \pi_n(\omega) ; 0 < n^{-1/3} \leq \pi_n(\omega) - 1.$$

$$\text{Alors } |\pi_n(\omega) - 1| = \pi_n(\omega) - 1 \geq n^{-1/3} ; \omega \in \{|\pi_n - 1| \geq n^{-1/3}\}.$$

$$\text{Par conséquent } \underline{\underline{\{Q_n \leq x\} \cap \bar{A} \subset \{|\pi_n - 1| \geq n^{-1/3}\}}}.$$

$(A, \bar{A})$  est un système complet d'événements donc.

$$P(\{Q_n \leq x\}) = P(\{Q_n \leq x\} \cap A) + P(\{Q_n \leq x\} \cap \bar{A}) \leq P(\{Q_n \leq x\} \cap A) + P(|\pi_n - 1| \geq n^{-1/3})$$

$$P(\{Q_n \leq x\}) \leq P(\{Q_n \leq x\} \cap A) + P(|\pi_n - 1| \geq n^{-1/3}) \leq P(\{Q_n \leq x\} \cap A) + 2 n^{-1/3}.$$

$$\{Q_n \leq x\} \cap A \subset A \text{ donc } P(\{Q_n \leq x\} \cap A) \leq P(A) = P(\chi_0 \leq x \sqrt{1+n^{-1/3}}) = \Phi(x \sqrt{1+n^{-1/3}}).$$

$$\text{Avec } \underline{\underline{P(\{Q_n \leq x\}) \leq \Phi(x \sqrt{1+n^{-1/3}}) + 2 n^{-1/3}}}$$

$$P(|\pi_n - 1| \geq n^{-1/3}) \leq 2 n^{-1/3} \text{ donc } 1 - P(|\pi_n - 1| < n^{-1/3}) \leq 2 n^{-1/3}.$$

$$\text{On a alors } P(|\pi_n - 1| < n^{-1/3}) \geq 1 - 2 n^{-1/3} \text{ et } \Phi(x \sqrt{1-n^{-1/3}}) = P(\chi_0 \leq x \sqrt{1-n^{-1/3}}) \geq 1 - 2 n^{-1/3}.$$

$$\text{Alors } (1 - 2 n^{-1/3}) \Phi(x \sqrt{1-n^{-1/3}}) \leq P(|\pi_n - 1| < n^{-1/3}) P(\chi_0 \leq x \sqrt{1-n^{-1/3}}).$$

$X_0, X_1, \dots, X_n$  sont indépendantes d.a.c.  $X_0$  et  $\pi_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2$  sont indépendantes

$$\text{Alors } (1 - 2n^{-1/3}) \phi(x\sqrt{1-n^{-1/3}}) \leq P(|\pi_n - 1| < n^{-1/3}) P(X_0 \leq \kappa\sqrt{1-n^{-1/3}}) = \\ P(\{|\pi_n - 1| < n^{-1/3}\} \cap \{X_0 \leq \kappa\sqrt{1-n^{-1/3}}\}).$$

Notons alors que  $\{|\pi_n - 1| < n^{-1/3}\} \cap \{X_0 \leq \kappa\sqrt{1-n^{-1/3}}\} \subset \{Q_n \leq \kappa\}$ .

Nous aurons alors  $(1 - 2n^{-1/3}) \phi(x\sqrt{1-n^{-1/3}}) \leq P(Q_n \leq \kappa)$ .

Soit  $\omega \in \{|\pi_n - 1| < n^{-1/3}\} \cap \{X_0 \leq \kappa\sqrt{1-n^{-1/3}}\}$

$$-n^{-1/3} \leq \pi_n(\omega) - 1 \leq n^{-1/3} \text{ et } X_0(\omega) \leq \kappa\sqrt{1-n^{-1/3}}.$$

Donc  $0 < 1 - n^{-1/3} \leq \pi_n(\omega)$  et  $X_0(\omega) \leq \kappa\sqrt{1-n^{-1/3}}$ .

$$\text{I}^{\text{a}} \text{ cas } X_0(\omega) \leq 0. \text{ Alors } Q_n(\omega) = \frac{X_0(\omega)}{\sqrt{\pi_n(\omega)}} \leq 0 \leq \kappa; \omega \in \{Q_n \leq \kappa\}.$$

$$\text{I}^{\text{b}} \text{ cas } X_0(\omega) \geq 0, \quad 0 \leq \frac{1}{\pi_n(\omega)} \leq \frac{1}{1-n^{-1/3}} \text{ car } 0 < 1 - n^{-1/3} \leq \pi_n(\omega) \text{ d.a.c.}$$

$$0 \leq \frac{1}{\sqrt{\pi_n(\omega)}} \leq \frac{1}{\sqrt{1-n^{-1/3}}}. \text{ De plus } 0 \leq X_0(\omega) \leq \kappa\sqrt{1-n^{-1/3}}.$$

$$\text{Par produit } Q_n(\omega) = \frac{X_0(\omega)}{\sqrt{\pi_n(\omega)}} \leq \kappa; \omega \in \{Q_n \leq \kappa\}.$$

$$\text{Ceci a ch\^e} \text{ de montrer que : } \underline{\underline{P(Q_n \leq \kappa) \geq (1 - 2n^{-1/3}) \phi(x\sqrt{1-n^{-1/3}})}}.$$

c) soit  $\kappa \in \mathbb{R}_+^*$ .

$$\forall n \in \mathbb{N}, n > 0, (1 - 2n^{-1/3}) \phi(x\sqrt{1-n^{-1/3}}) \leq P(Q_n \leq \kappa) \leq \phi(x\sqrt{1+n^{-1/3}}) + 2n^{-1/3}$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} (x\sqrt{1-n^{-1/3}}) = x, \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} (x\sqrt{1+n^{-1/3}}) = x \text{ et } \phi \text{ est continue en } x.$$

$$\text{Par conséquent } \lim_{n \rightarrow +\infty} [(1 - 2n^{-1/3}) \phi(x\sqrt{1-n^{-1/3}})] = 1 \cdot x \phi(x) = \phi(x) \text{ et}$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} (\phi(x\sqrt{1+n^{-1/3}}) + 2n^{-1/3}) = \phi(x) + 0 = \phi(x).$$

Il vient alors par écartement  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(Q_n \leq x) = \phi(x)$  et ceci pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}_+^*$ .

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, P(Q_n \leq 0) = P\left(\frac{X_0}{\sqrt{n}} \leq 0\right) = P(X_0 \leq 0) = \phi(0).$$

$$\text{Ainsi } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(Q_n \leq 0) = \phi(0).$$

doit  $x \in ]-\infty, 0[$ . Rappelons que  $Q_n$  et  $-Q_n$  ont même loi et que

$$\forall z \in \mathbb{R}, P(Q_n = z) = 0.$$

$$\text{Ainsi } P(Q_n \leq x) = P(-Q_n \leq x) = P(Q_n \geq -x) = 1 - P(Q_n < -x) = 1 - P(Q_n \leq -x).$$

$$\text{Comme } -x \in ]0, +\infty[, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(Q_n \leq -x) = \phi(-x) = 1 - \phi(x).$$

$$\text{Ainsi } \lim_{n \rightarrow +\infty} P(Q_n \leq x) = 1 - (1 - \phi(x)) = \phi(x).$$

Finalement  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(Q_n \leq x)$  pour tout réel  $x$ .

Soit  $(Q_n)_{n \geq 1}$  converge en loi vers une variable aléatoire qui suit la loi normale centrée réduite.

## II INTERVALLE DE CONFIANCE POUR L'ESPÉRANCE ET LA VARIANCE D'UNE LOI NORMALE

 $n \in \mathbb{N}, n \geq 1$ 

(Q1) u] un calcul simple montre que  $J^2 = nJ$ . Ainsi  $X^2 - nX$  est un polynôme annulateur de  $J$  dont les racines sont 0 et  $n$ . Ainsi les seules valeurs propres possibles de  $J$  sont 0 et  $n$ .

car  $\text{rg } J = 1$  car toutes les colonnes de  $J$  sont égales à  $\begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$ . Alors  $\text{rg } J < n$ ,  $J_n$  est donc inversible d'ac 0 et donc valeur propre de  $J$ .

Notons que  $\dim \text{SEP}(J, 0) = n - \text{rg } J = n - 1$ . Soit  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ .

$$JX = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_n = 0 \\ x_1 + x_2 + \dots + x_n = 0 \\ \dots \\ x_1 + x_2 + \dots + x_n = 0 \end{cases} \Leftrightarrow x_1 + x_2 + \dots + x_n = 0.$$

$\text{SEP}(J, 0)$  est l'hyperplan de  $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$  d'équation  $x_1 + x_2 + \dots + x_n = 0$  dans la base

canonique  $\mathcal{B}_0 = (e_1, e_2, \dots, e_n)$  de  $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$  (notons aussi ainsi que  $\dim \text{SEP}(J, 0) = n - 1$ )

$J$  est une matrice répétitive à coefficients réels donc  $J$  est diagonalisable.

Alors nécessairement  $J$  possède une seule valeur propre qui est nécessairement  $n$  car  $\text{Sp } J \subset \{0, n\}$ .

On a  $\Pi_{n,1}(\mathbb{R}) = \text{SEP}(J, 0) \oplus \text{SEP}(J, n)$  et,  $\text{SEP}(J, 0)$  et  $\text{SEP}(J, n)$  sont orthogonaux. Ainsi  $\text{SEP}(J, n)$  est l'orthogonal de  $\text{SEP}(J, 0)$ .

$\text{SEP}(J, 0)$  est l'hyperplan d'équation  $x_1 + \dots + x_n = 0$  dans la base canonique

$\mathcal{B}_0$  de  $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$  qui est orthogonale,  $\text{SEP}(J, n)$  est la droite vectorielle de

$\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$  engendrée par  $\text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \right)$ . Posons  $U_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$ .  $(U_n)$  est une base

orthogonale de  $\text{SEP}(J, n)$ . Soit  $(U_1, \dots, U_{n-1})$  une base orthogonale de  $\text{SEP}(J, 0)$ .



Comme  $SEP(J, 0)$  et  $SEP(J, n)$  sont orthogonaux et supplémentaires,  $B_3 = (v_1, v_2, \dots, v_n)$  est une base orthogonale de  $\mathbb{R}^n$ , (la) continue de vecteurs propres de  $J$  associés aux valeurs propres  $0, 0, \dots, 0, n$ . Soit  $P = (p_{ij})$  la matrice de passage de la base  $B_0$  à la base  $B_3$ .

Est orthogonale car  $B_0$  et  $B_3$  sont deux bases orthogonales et  $P^{-1}JP = \text{Diag}(0, 0, \dots, 0, n)$ .

Soit  $j \in \{1, n-1\}$ ,  $v_j = \begin{pmatrix} p_{1j} \\ p_{2j} \\ \vdots \\ p_{nj} \end{pmatrix}$  et  $v_j \in SEP(J, 0)$  donc  $\sum_{i=1}^n p_{ij} = 0$

$\begin{pmatrix} p_{1n} \\ p_{2n} \\ \vdots \\ p_{nn} \end{pmatrix} = v_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$  donc  $\forall i \in \{1, n\}, p_{in} = \frac{1}{\sqrt{n}}$ .

\*  $P = (q_{ij})$ . Alors  $\forall (i, j) \in \{1, n\}^2, q_{ij} = p_{ji}$ .

$\forall i \in \{1, n-1\}, \sum_{j=1}^n q_{ij} = \sum_{j=1}^n p_{ji} = 0$ .  $\forall i \in \{1, n-1\}, \sum_{j=1}^n q_{ij} = 0$ .

\*  $PP^T = I_n$  donc  $\forall (i, j) \in \{1, n\}^2, \sum_{k=1}^n q_{ik} p_{kj} = \begin{cases} 1 & \text{si } i=j \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

Alors  $\forall i \in \{1, n\}, 1 = \sum_{k=1}^n q_{ik} p_{ki} = \sum_{k=1}^n q_{ik} q_{ki}$

Pour conclure est  $\forall i \in \{1, n\}, \sum_{k=1}^n q_{ik}^2 = 1$ .  $\forall j \in \{1, n\}, q_{nj} = p_{jn} = \frac{1}{\sqrt{n}}$ .

\*  $PAP = P^{-1}AP = P^{-1}(I_n - \frac{1}{n}J)P = P^{-1}I_n P - \frac{1}{n}P^{-1}JP = I_n - \frac{1}{n}P^{-1}JP$ .

\*  $PAP = P^{-1}AP = \text{Diag}(1, 1, \dots, 1, 1) - \frac{1}{n} \text{Diag}(0, 0, \dots, 0, n) = \text{Diag}(1, 1, \dots, 1, 0)$ .

\*  $PAP = P^{-1}AP = 0$  avec  $D = \text{Diag}(1, 1, \dots, 1, 0)$ .

$$b) \sum_{i=1}^n v_i^2 = {}^t V V = {}^t (P U) P U = {}^t U {}^t P P U = {}^t U I_n U = {}^t U U = \sum_{i=1}^n u_i^2. \quad \underline{\underline{\sum_{i=1}^n v_i^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2}}$$

$$\sum_{i=1}^{n-1} v_i^2 = \sum_{i=1}^n v_i^2 - v_n^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - v_n^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - \left( \sum_{j=1}^n q_{n,j} u_j \right)^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - \left( \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{j=1}^n u_j \right)^2$$

$$\sum_{i=1}^{n-1} v_i^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - \frac{1}{n} \left( \sum_{j=1}^n u_j \right)^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - \frac{1}{n} (n\mu)^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - n\mu^2.$$

$$\text{Réciproquement } \sum_{i=1}^n (u_i - \mu)^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - 2\mu \sum_{i=1}^n u_i + \sum_{i=1}^n \mu^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - 2\mu(n\mu) + n\mu^2$$

$$\text{D'où } \sum_{i=1}^n (u_i - \mu)^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - n\mu^2.$$

$$\text{Finalement } \underline{\underline{\sum_{i=1}^{n-1} v_i^2 = \sum_{i=1}^n u_i^2 - n\mu^2 = \sum_{i=1}^n (u_i - \mu)^2}}$$

Q2) a) Soit  $i$  un élément de  $\{1, n\}$ .

•  $\forall k \in \{1, n\}, \kappa_k \in \mathcal{N}(m, \sigma^2)$  donc  $\forall k \in \{1, n\}, z_k = \frac{\kappa_k - m}{\sigma} \in \mathcal{N}(0, 1)$ .

•  $\kappa_1, \kappa_2, \dots, \kappa_n$  sont indépendantes donc  $z_1, z_2, \dots, z_n$  le sont également.

•  $(q_{i,1}, q_{i,2}, \dots, q_{i,n}) \neq 0_{1 \times n}$  (dans le cas contraire la  $i$ -ième ligne

de  $\epsilon_P$  serait nulle et ainsi  $\epsilon_P$  ne serait pas inversible).

soit ces conditions  $\underline{\underline{Y_i = \sum_{j=1}^n q_{i,j} Z_j}} \underline{\underline{\text{ suit une loi normale.}}}$

De plus  $E(Y_i) = \sum_{j=1}^n q_{i,j} E(Z_j) = 0$ ;  $\underline{\underline{E(Y_i) = 0}}$ .

Pour l'indépendance  $V(Y_i) = \sum_{j=1}^n V(q_{i,j} Z_j) = \sum_{j=1}^n q_{i,j}^2 V(Z_j) = \sum_{j=1}^n q_{i,j}^2 = 1$ .  $\underline{\underline{V(Y_i) = 1}}$ .

Alors, pour tout  $i$  dans  $\{1, n\}$ ,  $\underline{\underline{Y_i = \sum_{j=1}^n q_{i,j} Z_j}} \underline{\underline{\text{ suit la loi normale centrée}}}$

réduite.

$$b) \chi_n = \sum_{j=1}^n q_{n,j} Z_j = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{j=1}^n \frac{X_j - \mu}{\sigma} = \frac{1}{\sigma \sqrt{n}} \left( \sum_{j=1}^n X_j - n\mu \right) = \frac{1}{\sigma \sqrt{n}} (n\bar{X}_n - n\mu)$$

$$\chi_n = \frac{n}{\sigma \sqrt{n}} (\bar{X}_n - \mu); \quad \underline{\underline{\chi_n = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma / \sqrt{n}}}}$$

soit  $\omega \in \mathcal{R}$ . Posons  $U = \begin{pmatrix} Z_1(\omega) \\ Z_2(\omega) \\ \vdots \\ Z_n(\omega) \end{pmatrix}$  et  $V = {}^t P U$ . Alors  $V = \begin{pmatrix} \gamma_1(\omega) \\ \gamma_2(\omega) \\ \vdots \\ \gamma_n(\omega) \end{pmatrix}$  car

$$\text{pour tout } i \in \overline{1, n-1}, \gamma_i = \sum_{j=1}^n q_{i,j} Z_j.$$

$$\text{Or donc dans } \sum_{i=1}^{n-1} (\gamma_i(\omega))^2 = \sum_{i=1}^n \left( Z_i(\omega) - \frac{Z_1(\omega) + Z_2(\omega) + \dots + Z_n(\omega)}{n} \right)^2.$$

$$\forall i \in \overline{1, n-1}, Z_i - \frac{Z_1 + Z_2 + \dots + Z_n}{n} = \frac{X_i - \mu}{\sigma} - \frac{1}{n} \left[ \sum_{j=1}^n \frac{X_j - \mu}{\sigma} \right]$$

$$\forall i \in \overline{1, n-1}, Z_i - \frac{Z_1 + Z_2 + \dots + Z_n}{n} = \frac{1}{\sigma} \left[ X_i - \mu - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j + \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \mu \right] = \frac{1}{\sigma} (X_i - \bar{X}) = \frac{X_i - \bar{X}}{\sigma}.$$

Alors  $\sum_{i=1}^{n-1} (\gamma_i(\omega))^2 = \sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i(\omega) - \bar{X}(\omega)}{\sigma} \right)^2$  et ceci pour tout  $\omega$  dans  $\mathcal{R}$ .

$$\text{Alors } \sum_{i=1}^{n-1} \gamma_i^2 = \sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \bar{X}}{\sigma} \right)^2; \quad \sum_{i=1}^{n-1} \gamma_i^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2; \quad \underline{\underline{\sum_{i=1}^{n-1} \gamma_i^2 = T_n}}$$

$$\sum_{i=1}^{n-1} \gamma_i^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{n-1}{\sigma^2} \times \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{n-1}{\sigma^2} S_n^2.$$

$$\underline{\underline{\sum_{i=1}^{n-1} \gamma_i^2 = \frac{n-1}{\sigma^2} S_n^2}}$$

c) d'après ce qui est admis  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_{n-1}$  sont indépendantes et pour tout  $i$  dans  $\overline{1, n-1}$ ,  $\gamma_i$  suit la loi normale centrée réduite.

Alors  $T_n = \sum_{i=1}^{n-1} \gamma_i^2$  suit la loi du chi-deux à  $n-1$  degrés de liberté.

$Y_1, Y_2, Y_3, \dots, Y_n$  sont indépendantes et suivent toute la loi normale centrée et réduite alors IV nous dit que  $\frac{Y_n}{\sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n-1} Y_i^2}}$  suit la loi de Student à  $n-1$  degrés de liberté.

$$h \quad \frac{Y_n}{\sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n-1} Y_i^2}} = \frac{\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}}{\sqrt{\frac{S_n^2}{\sigma^2}}} = \frac{1}{\sigma/\sqrt{n}} (\bar{X}_n - \mu) \frac{\sigma}{\sqrt{S_n^2}} = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sqrt{S_n^2/n}}$$

donc  $\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sqrt{S_n^2/n}}$  suit la loi de Student à  $n-1$  degré de liberté.

(Q3) a)  $p_n$  est paire sur  $\mathbb{R}$ .

$$\text{Ainsi } \forall t \in \mathbb{R}, F_n(-t) = \int_{-\infty}^{-t} p_n(x) dx = \int_t^{+\infty} p_n(x) dx = 1 - \int_{-\infty}^t p_n(x) dx = 1 - F_n(t).$$

$$\underline{\underline{\forall t \in \mathbb{R}, F_n(-t) = 1 - F_n(t).}}$$

$p_n$  est continue et strictement positive sur  $\mathbb{R}$ . Ainsi  $F_n$  est de classe  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbb{R}$  et  $\forall t \in \mathbb{R}, F_n'(t) = p_n(t) > 0$

Ainsi  $F_n$  est continue et strictement croissante sur  $\mathbb{R}$ . De plus on a  $F_n(t) = 0$  et  $F_n(t) = 1$  en  $t = -\infty$  et  $t = +\infty$ .

On a  $F_n(t) = 1$ .  $F_n$  définit une bijection de  $\mathbb{R}$  sur  $]0, 1[$ .

$\alpha \in ]0, 1[$  donc  $1 - \frac{\alpha}{2} \in ]\frac{1}{2}, 1[ \subset ]0, 1[$ .

$$\text{Ainsi } \exists! t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n) \in \mathbb{R}, \quad \underline{\underline{F_n(t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)) = 1 - \frac{\alpha}{2}}}$$

Notons que  $t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)$  est strictement positif.

$$F_n(0) = 1 - F_n(-0) \text{ donc } F_n(0) = \frac{1}{2}. \quad F_n(0) = \frac{1}{2} < 1 - \frac{\alpha}{2} = F_n(t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)).$$

$F_n$  est strictement croissante sur  $\mathbb{R}$  donc  $\underline{\underline{0 < t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)}}$ .

Ainsi il existe un réel strictement positif et un seul  $t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)$  tel que  $F_n(t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)) = 1 - \frac{\alpha}{2}$ .

b) Ici  $n \in \mathbb{N}, n > 1$ . Rappelons que  $\frac{\bar{X}_n - m}{\sqrt{S_n^2/n}}$  suit la loi de Student à  $n-1$  degré de liberté donc a pour fonction de répartition  $F_{n-1}$ .

$$\forall \varepsilon \in \mathbb{R}_+^*, P\left(\left|\frac{\bar{X}_n - m}{\sqrt{S_n^2/n}}\right| \leq \varepsilon\right) = F_{n-1}(\varepsilon) - F_{n-1}(-\varepsilon) = 2F_{n-1}(\varepsilon) - 1$$

Posez  $\beta = t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)$ .  $F_{n-1}(\beta) = 1 - \frac{\alpha}{2}$  ou  $2F_{n-1}(\beta) - 1 = 1 - \alpha$ .

Alors  $P\left(\left|\frac{\bar{X}_n - m}{\sqrt{S_n^2/n}}\right| \leq \beta\right) = 1 - \alpha$ .

$$1 - \alpha = P\left(-\beta \leq \frac{\bar{X}_n - m}{S_n/\sqrt{n}} \leq \beta\right) = P\left(-\beta \frac{S_n}{\sqrt{n}} \leq \bar{X}_n - m \leq \beta \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right)$$

$$1 - \alpha = P\left(\bar{X}_n - \beta \frac{S_n}{\sqrt{n}} \leq m \leq \bar{X}_n + \beta \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right) = P\left(m \in \left[\bar{X}_n - \beta \frac{S_n}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + \beta \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right]\right)$$

Rappelons que  $\beta = t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)$ .

Alors  $P\left(m \in \left[\bar{X}_n - t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S_n}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right]\right) = 1 - \alpha$ .

$\left[\bar{X}_n - t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S_n}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right]$  est un intervalle de confiance de  $m$

à la confiance  $1 - \alpha$  ou au risque  $\alpha$ .

(Q4) o1 Posons  $\forall t \in \mathbb{R}, \hat{f}_n(t) = \begin{cases} \frac{e^{-t/2} t^{\frac{n}{2}-1}}{2^{n/2} \Gamma(n/2)} & \text{si } t \in ]0, +\infty[ \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

$\hat{f}_n$  est une densité d'une variable aléatoire qui suit la loi du chi-deux à  $n$

degré de liberté.  $\hat{f}_n$  est continue sur  $\mathbb{R}^*$  donc  $G_n$  est de classe  $B^1$  sur  $\mathbb{R}^*$  et

$\forall x \in \mathbb{R}^*, G_n'(x) = \hat{f}_n(x)$ . Notons que  $G_n$  est nulle sur  $] -\infty, 0[$ .

$G_n$  est de classe  $B^1$  sur  $]0, +\infty[$  (et  $\forall x \in ]0, +\infty[, G_n'(x) = \hat{f}_n(x) > 0$ ).

$G_n$  est continue sur  $]0, +\infty[$  de plus strictement croissante.

De plus  $\lim_{x \rightarrow 0} G_n(x) = G_n(0) = 0$  ( $G_n$  est continue sur  $\mathbb{R}$ ) et  $\lim_{x \rightarrow +\infty} G_n(x) = 1$ .

Ainsi l'application  $v$  de  $G_n$  de  $]0, +\infty[$  définit une bijection de  $]0, +\infty[$  sur  $]0, 1[$ .

Comme  $\varepsilon \in ]0, 1[$ , il existe un réel strictement positif et un seul  $\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)$  tel que

$$\underline{G_n(\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)) = \varepsilon.}$$

b)  $n \in \mathbb{N}, +\infty[$ ,  $1 - \frac{\alpha}{2} \in ]0, 1[$  (et même à  $] \frac{1}{2}, 1[$ ) et  $\frac{\alpha}{2} \in ]0, 1[$  (et même à  $]0, \frac{1}{2}[$ ).

Ainsi  $\chi_{1 - \frac{\alpha}{2}}^2(n-1)$  (resp.  $\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)$ ) est l'unique réel strictement positif tel que :

$$G_{n-1}(\chi_{1 - \frac{\alpha}{2}}^2(n-1)) = 1 - \frac{\alpha}{2} \quad (\text{resp. } G_{n-1}(\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)) = \frac{\alpha}{2}).$$

Pour plus simplifier  $u = \chi_{1 - \frac{\alpha}{2}}^2(n-1)$  et  $v = \chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)$ .

Rappelons que  $T_n = \frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2}$  suit la loi du  $\chi^2$  à  $n-1$  de degrés de liberté.

$$\begin{aligned} P(\sigma^2 \in \left[ \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{1 - \frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} \right]) &= P\left(\sigma^2 \in \left[ \frac{T_n \sigma^2}{u}, \frac{T_n \sigma^2}{v} \right]\right) \\ &= P\left(\frac{T_n \sigma^2}{u} \leq \sigma^2 \leq \frac{T_n \sigma^2}{v}\right) \\ &= P(v \leq T_n \leq u) = G_n(u) - G_n(v) = 1 - \frac{\alpha}{2} - \frac{\alpha}{2} = 1 - \alpha. \end{aligned}$$

$$\underline{\text{avec } P\left(\sigma^2 \in \left[ \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{1 - \frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} \right]\right) = 1 - \alpha}$$

$\left[ \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{1 - \frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} \right]$  est un intervalle de confiance de  $\sigma^2$  à la confiance  $1 - \alpha$

ou au risque  $\alpha$ .