

Méthode

Ex 2

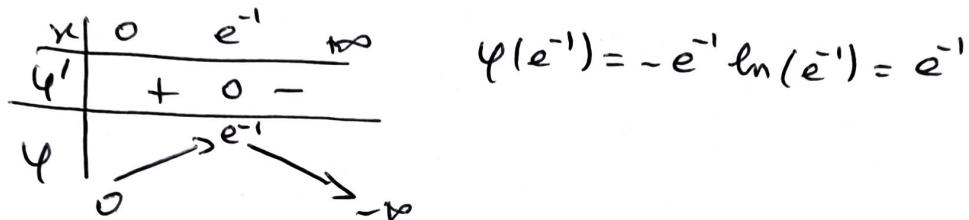
$$X(\Omega) = \mathbb{N}^* \quad \forall n \in \mathbb{N}^* \quad p_n = P(X=n)$$

$$\varphi:]0, 1[\rightarrow \mathbb{R}$$

$$x \mapsto -x \ln x$$

$$1) \varphi(x) = -x \ln x \quad \varphi'(x) = -1 - \ln x$$

$$\varphi'(x) \geq 0 \Leftrightarrow -1 - \ln x \geq 0 \Leftrightarrow \ln x \leq -1 \Leftrightarrow x \leq e^{-1}$$



$$2) X \hookrightarrow \mathcal{C}(P) \quad p_n = p(1-p)^{n-1} \quad (n \geq 1)$$

$$H(X) = \sum_{n=1}^{\infty} -p(1-p)^{n-1} \ln[p(1-p)^{n-1}] = -\sum_{n=0}^{\infty} p(1-p)^n [\ln p + \ln(1-p)^n]$$

$$= -p \ln p \underbrace{\sum_{n=0}^{\infty} (1-p)^n}_{\text{converge (série géom)}} - p \ln(1-p) \underbrace{\sum_{n=0}^{\infty} n(1-p)^n}_{\text{conv (d'Alembert)}}$$

Pour $f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x}$ $f'(x) = \sum_{n=1}^{\infty} n x^{n-1} = \frac{1}{(1-x)^2}$

$$\sum_{n=1}^{\infty} n x^n = \frac{x}{(1-x)^2} \quad x \in]-1, 1[$$

$$H(X) = -p \ln p \frac{1}{1-(1-p)} - p \ln(1-p) \frac{1-p}{(1-(1-p))^2}$$

$$H(X) = -\ln p - p \frac{(1-p) \ln(1-p)}{p^2} = -\ln p - \frac{1-p}{p} \ln(1-p)$$

3) Supposons que $E(X)$ existe

a) $p_n = P(X=n) \quad \sum p_n$ converge donc $p_n \rightarrow 0$ ($n \rightarrow \infty$)

$$\varphi(p_n) = -p_n \ln p_n \quad f_n \in]0, 1[$$

$$0 \leq \frac{\varphi(p_n)}{\sqrt{p_n}} = -\sqrt{p_n} \ln p_n$$

$-\sqrt{p_n} \ln p_n \rightarrow 0$ ($n \rightarrow \infty$) par croissances comparées

$$\text{et } -\sqrt{p_n} \ln p_n \geq 0$$

donc à partir d'un certain rang $-\sqrt{p_n} \ln p_n \leq 1$

$$\exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0 \quad 0 \leq \varphi(p_n) \leq \sqrt{p_n}.$$

b) si $p_n \leq \frac{1}{n^3}$ alors $\sqrt{p_n} \leq \frac{1}{n^{3/2}} \Rightarrow \varphi(p_n) \leq \frac{1}{n^{3/2}}$

et $\sum \frac{1}{n^{3/2}}$ converge

si $p_n \geq \frac{1}{n^3}$ $\ln p_n \geq -3 \ln n \rightarrow -\ln p_n \leq 3 \ln n$

$$\varphi(p_n) \leq 3 p_n \ln n \leq 3 n p_n \quad (\text{car } \ln n \leq n)$$

$\sum n p_n$ converge car X admet une espérance

donc dans tous les cas

$$0 \leq \varphi(p_n) \leq \underbrace{\min\left(\frac{1}{n^{3/2}}, 3 n p_n\right)}_{\text{series convergentes.}}$$

c) donc $\sum \varphi(p_n)$ converge donc X admet une entropie.

mobas

en 6

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ -b & 0 \end{pmatrix} \quad M = \begin{pmatrix} x-y \\ y \\ 0 \end{pmatrix} \quad x \perp\!\!\!\perp y$$

$x \sim \mathcal{U}\left(\frac{1}{2}\right)$
 $y \sim \mathcal{U}\left(\frac{1}{2}\right)$

1) $\chi_A(x) = x^2 - ax + b^2$

$$\Delta = a^2 - 4b^2$$

si $\Delta > 0$ A possède 2 valeurs propres réelles \neq donc A est diagonalisable sur \mathbb{R}

si $\Delta = 0$ A possède une valeur propre double $\lambda = \frac{a}{2}$

Si A est diagonalisable alors A est semblable à $\frac{a}{2} I_2$

donc $A = \frac{a}{2} I_2 = \begin{pmatrix} a_{12} & 0 \\ 0 & a_{12} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ -b & 0 \end{pmatrix}$

$$A = \frac{a}{2} I_2 \Leftrightarrow a=0 \text{ et } b=0$$

donc dans le cas $\Delta = 0$, A est diagonalisable si $a=b=0$

si $\Delta < 0$ A possède 2 valeurs propres complexes, elle est diagonalisable sur \mathbb{C} mais pas sur \mathbb{R}

en résumé: A diagonalisable sur \mathbb{R} $\Leftrightarrow \begin{cases} a^2 - 4b^2 > 0 \\ \text{ou} \\ (a, b) = (0, 0) \end{cases}$

2) M est diagonalisable $\Leftrightarrow X^2 - 4Y^2 > 0$ ou $(X, Y) = (0, 0)$
 or $X(x) = Y(y) = N^*$ donc $X=0$ n'est pas possible, $Y=0$
 de plus $X^2 - 4Y^2 > 0 \Leftrightarrow X^2 > 4Y^2 \Leftrightarrow X > 2Y$ non plus.

donc M est diagonalisable $\Leftrightarrow X > 2Y$ car X et Y sont 2 valeurs > 0

$$P(M \text{ est diagonalisable}) = P(X > 2Y) = \sum_{k=1}^{+\infty} P(X > 2k \wedge Y = k)$$

(car $(Y=k)$ $k \in \mathbb{N}_{1, 2, \dots}$ est un S.C.E.)

$$P(Y=k) = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1} = \underbrace{\frac{1}{2}}_{k-1} 1^k$$

$$P(X > 2k) = \sum_{i=2k+1}^{+\infty} P(X = i) = \sum_{i=2k+1}^{+\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^i = \frac{1}{2^{2k+1}} \cdot \frac{1}{1 - \frac{1}{2}} = \frac{1}{2^{2k}}$$

donc $P(X > 2Y) = \sum_{k=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(\frac{1}{2}\right)^{2k} = \sum_{k=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^{3k}$

$$P(X \geq 2) = \sum_{k=1}^{\infty} \left(\frac{1}{8}\right)^k = \frac{1}{8} \cdot \frac{1}{1-\frac{1}{8}} = \frac{1}{7}$$

La probabilité que M soit diagonalisable est $\frac{1}{7}$

$$3) A = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \quad N \sim P(A)$$

$$\chi_A(x) = x^2 - 3x + 1 \quad \Delta = 9 - 4 = 5 > 0$$

A est diagonalisable de valeurs propres $\lambda_1 = \frac{3-\sqrt{5}}{2}$

$$\forall n \in \mathbb{N}^* \quad \text{tr}(A^n) = \lambda_1^n + \lambda_2^n \quad \lambda_2 = \frac{3+\sqrt{5}}{2}$$

Sans réserve d'existence

$$\begin{aligned} E(\text{tr}(A^N)) &= \sum_{n=0}^{\infty} \text{tr}(A^n) P(N=n) \quad (\text{formule de transfert}) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} (\lambda_1^n + \lambda_2^n) e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} \quad \text{converge} \\ &= e^{-\lambda} (e^{\lambda \lambda_1} + e^{\lambda \lambda_2}) = e^{\lambda(\lambda_1-1)} + e^{\lambda(\lambda_2-1)} \end{aligned}$$

moins enfin

$$X_n \sim \mathcal{G}_f(p)$$

1) si $\alpha > 1$, $\forall \omega \in \Omega$ $\frac{1}{n^\alpha X_n(\omega)} \leq \frac{1}{n^\alpha}$ (car $X_n(\omega) \geq 1$)

donc $\sum \frac{1}{n^\alpha X_n(\omega)}$ converge donc $\Omega \subset A$ donc $A = \Omega$

donc $P(A) = 1$

2) $\alpha \in]0, 1[$ $\beta = 1 - \alpha$

$$P(X_n > n^\beta) = \sum_{k > n^\beta}^{\infty} P(X_n = k) = \sum_{k > n^\beta}^{\infty} p q^{k-1} = p \sum_{k=[n^\beta]+1}^{\infty} q^{k-1} = p \frac{q^{[n^\beta]}}{1-q}$$

$$P(X_n > n^\beta) = q^{[n^\beta]} \leq q^{n^\beta-1} \quad \text{car } q < 1 \quad (n^\beta-1 \leq [n^\beta])$$

donc $P\left(\bigcup_{m=n}^{\infty} X_m > m^\beta\right) \leq \sum_{m=n}^{\infty} P(X_m > m^\beta) \leq \sum_{m=n}^{\infty} q^{m^\beta-1}$

3) $\beta < 1$

$$q^{m^\beta-1} = e^{(m^\beta-1) \ln q}$$

$$n^\gamma q^{m^\beta-1} = e^{\gamma \ln n + (m^\beta-1) \ln q}$$

$$\gamma \ln n + (m^\beta-1) \ln q \sim (m^\beta-1) \ln q \quad \text{car } |\gamma \ln n| \ll |(m^\beta-1) \ln q|$$

donc $n^\gamma q^{m^\beta-1} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\sim} 0$

$$q^{m^\beta-1} = o\left(\frac{1}{n^\gamma}\right) \quad \text{avec } \gamma > 1$$

donc $\sum q^{m^\beta-1}$ converge

donc $\sum_{m=n}^{\infty} q^{m^\beta-1} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad (\text{suite d'une suite convergente})$

donc $P\left(\bigcup_{m=n}^{\infty} X_m > m^\beta\right) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$

4) preuve $B_n = \bigcup_{m=n}^{\infty} (X_m > m^\beta)$

$B_{n+1} \subset B_n$ donc par continuité décroissante

$$P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} B_k\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) = 0$$

$$P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{m=k}^{\infty} (X_m > m^\beta)\right) = 0$$

$$5) A_\beta = \{ \omega \in \Omega, \exists k \in \mathbb{N}, \forall n \geq k X_n(\omega) \leq m^\beta \}.$$

$$= \bigcup_{m=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} (X_n \leq m^\beta)$$

$$P(\bar{A}_\beta) = P\left(\bigcap_{m=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} (X_n > m^\beta)\right) = 0$$

$$\text{dmc } P(A_\beta) = 1$$

$$6) \forall \omega \in A_\beta \text{ alas } \exists k \in \mathbb{N}, \forall n \geq k X_n(\omega) \leq m^\beta$$

$$\frac{1}{m^\alpha X_n(\omega)} \geq \frac{1}{m^\alpha m^\beta} = \frac{1}{m^{\alpha+\beta}} = \frac{1}{m}$$

$$\text{dmc } \sum \frac{1}{n^\alpha X_n(\omega)} \text{ diverge.}$$

$$7) (A_\beta, \bar{A}_\beta) \text{ extrem SCE}$$

$$P(A) = P(A_\beta) \underset{A_\beta}{P(A)} + P(\bar{A}_\beta) \underset{\bar{A}_\beta}{P(A)}$$

$$P(A) = 0 \text{ can } \forall \omega \in A_\beta, \text{ lantau } \sum \frac{1}{n^\alpha X_n(\omega)} \text{ diverge}$$

$$P(\bar{A}_\beta) = 0 \text{ dmc } \underline{P(A) = 0}$$

probas en 8

$$1) N_m(x) = \{1, m\}$$

P_h = faire pile au n ème lancer

F_h = — face —

$$P(N_{n-1}=1) = P(P_1 \cap \dots \cap P_n) + P(F_1 \cap \dots \cap F_n) = \frac{1}{2^n} + \frac{1}{2^n} = \frac{1}{2^{n-1}}$$

$$P(N_{n-1}=m) = P(P_1 \cap F_2 \cap P_3 \cap \dots) + P(F_1 \cap P_2 \cap F_3 \cap \dots) = \frac{1}{2^n} + \frac{1}{2^n} = \frac{1}{2^{n-1}}$$

$$2) (N_{n-1}=i)_{i \in \{1, m-1\}} \text{ est un SCE}$$

$$P(N_n=k) = \sum_{i=1}^{n-1} P(N_{n-1}=i) \cdot P(N_n=k | N_{n-1}=i)$$

$$\text{pan } i > k \quad P(N_n=k) = 0$$

$$P(N_n=k) = \frac{1}{2} \quad (\text{on obtient le même résultat au rang } n \text{ et au rang } n-1)$$

$$P(N_n=k) = \frac{1}{2} \quad (\text{on obtient un résultat } \neq \text{ au rang } n \text{ et au rang } n-1)$$

$$P(N_n=k) = 0 \quad \text{pan } i \neq k \text{ et } i \neq k-1$$

$$N_{n-1}=i$$

$$P(N_n=k) = P(N_{n-1}=k-1) \times \frac{1}{2} + P(N_{n-1}=k) \times \frac{1}{2}$$

$$\text{on pose } a_m(k) = P(N_n=k)$$

$$\text{on a donc } a_m(k) = a_{m-1}(k-1) \times \frac{1}{2} + a_{m-1}(k) \times \frac{1}{2} \quad \begin{matrix} m \geq 2 \\ k \geq 2 \end{matrix}$$

$$3) G_{N_m}(t) = \sum_{k=1}^m P(N_n=k) t^k = \sum_{k=1}^m a_m(k) t^k \quad (H \in \mathbb{R})$$

$$\stackrel{P_m \neq 3}{=} P(N_n=1) t + P(N_n=m) t^m + \sum_{k=2}^{m-1} a_m(k) t^k$$

$$= \frac{1}{2^{m-1}} t + \frac{1}{2^{m-1}} t^m + \sum_{k=2}^{m-1} a_{m-1}(k-1) \times \frac{1}{2} t^k + a_{m-1}(k) \frac{1}{2} t^k$$

$$= \frac{1}{2^{m-1}} t + \frac{1}{2^{m-1}} t^m + \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{m-2} a_{m-1}(k) t^{k+1} + \sum_{k=2}^{m-1} a_{m-1}(k) t^k \times \frac{1}{2}$$

$$= \frac{1}{2^{m-1}} t + \frac{1}{2^{m-1}} t^m + \frac{1}{2} (t G_{N_{m-1}}(t) - P(N_{m-1}=m-1) t^m)$$

$$+ \frac{1}{2} (G_{N_{m-1}}(t) - P(N_{m-1}=1) t)$$

$$G_{N_m}(t) = \frac{1}{2} (t+1) G_{N_{m-1}}(t) + \frac{1}{2^{m-1}} t + \frac{1}{2^{m-1}} t^m - \frac{1}{2^{m-1}} t^m - \frac{1}{2^{m-1}} t$$

$$\underline{G_{N_m}(t)} = \frac{1}{2} (t+1) G_{N_{m-1}}(t)$$

donc par récurrence $G_{N_m}(t) = \left[\frac{1}{2} (t+1) \right]^{m-1} G_{N_1}(t)$

$$N_1(s) = 1$$

$$P(N_1=1)=1 \quad G_{N_1}(t)=t$$

$$\underline{G_{N_m}(t)} = \frac{1}{2^{m-1}} (t+1)^{m-1} t \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

G_{N_m} dérivable sur \mathbb{R}

$$G'_{N_m}(t) = \frac{1}{2^{m-1}} \left[(m-1)(t+1)^{m-2} t + (t+1)^{m-1} \right]$$

$$E(N_m) = G'_{N_m}(1) = \frac{1}{2^{m-1}} \left[(m-1) 2^{m-2} + 2^{m-1} \right]$$

$$= \frac{m-1}{2} + 1 = \underline{\frac{m+1}{2}}$$

probas (en 10)

1) $k \leq m-1$ $S_m - S_k = X_{k+1} + \dots + X_m$ fonction de X_{k+1}, \dots, X_m

$S_k I_{A_k}$ est fonction de X_1, \dots, X_k

donc d'après le lemme des coalitions $S_m - S_k \perp\!\!\!\perp S_k I_{A_k}$

[Rappel $\forall w \in A_k, I_{A_k} = 1$
 $\forall w \notin A_k, I_{A_k} = 0$]

2) remarquons que les A_k sont 2 à 2 disjoints
 en effet nient $k, k' \text{ tq } k < k'$

Si A_k est réalisée $|S_k| \geq \varepsilon$

Si A_k est réalisée $|S_k| < \varepsilon$ car $k < k'$ donc $A_k \cap A_{k'} = \emptyset$

(autrement dit, $\forall w \in A_k \cap A_{k'}, |S_k(w)| \geq \varepsilon$ et $|S_{k'}(w)| < \varepsilon$
 par conséquent impossible)

$$\text{par conséquent } Y_m = \sum_{k=1}^m I_{A_k}$$

au plus l'un des A_k est réalisé pour $k \in \{1, m\}$

$$\text{donc } Y_m = 0 \text{ ou } 1 \quad Y_m \in \{0, 1\}.$$

en particulier $0 \leq Y_m \leq 1$

$$\sum_{k=1}^m E(S_m^2 I_{A_k}) = E(S_m^2 Y_m) \quad \text{par linéarité de l'espérance}$$

$$0 \leq Y_m \leq 1 \text{ donc } 0 \leq S_m^2 Y_m \leq S_m^2$$

donc $E(S_m^2 Y_m) \leq E(S_m^2)$ par croissance de l'espérance

$$\text{donc } \underbrace{\sum_{k=1}^m E(S_m^2 I_{A_k})}_{E(S_m^2)} \leq E(S_m^2)$$

3) $E((S_m - S_k) S_k I_{A_k}) = E(S_m - S_k) E(S_k I_{A_k}) \quad (k \leq m-1)$

et $E(S_m) = 0$ donc $\text{car } S_m - S_k \perp\!\!\!\perp S_k I_{A_k}$

$$E(S_m - S_k) = 0$$

donc $E(S_m S_k I_{A_k}) = E(S_m^2 I_{A_k}) \quad (k \leq m-1)$

mais aussi pour $k=m$

d'après Cauchy-Schwarz :

$$E(S_m S_n I_{A_m}^2) \leq E(S_m^2 I_{A_m}) E(S_n^2 I_{A_m})$$

$$E(S_m S_n I_{A_n})^2 \leq E(S_m^2 I_{A_n}) E(S_n^2 I_{A_n})$$

$$\text{car } I_{A_m}^2 = I_{A_m}$$

donc $E(S_n^2 I_{A_n})^2 \leq E(S_m^2 I_{A_n}) E(S_n^2 I_{A_n})$

si $E(S_n^2 I_{A_n}) \neq 0$, comme elle est ≥ 0 ,

$$\text{on a } E(S_n^2 I_{A_n}) \leq E(S_m^2 I_{A_n})$$

si $E(S_n^2 I_{A_n}) = 0$, on a bien aussi $E(S_n^2 I_{A_n}) \leq E(S_m^2 I_{A_n})$

d'où $\sum_{k=1}^m E(S_k^2 I_{A_k}) \leq \sum_{k=1}^n E(S_k^2 I_{A_k}) \leq E(S_m^2)$

4) Montreons que $(\max_{k \in \{1, n\}} |S_k| \geq \varepsilon) = \bigcup_{k=1}^n A_k$

Si l'un des A_k est réalisé alors $|S_k| \geq \varepsilon$

donc $\max_{k \in \{1, n\}} |S_k| \geq \varepsilon$ donc $\bigcup_{k=1}^n A_k \subset (\max_{k \in \{1, n\}} |S_k| \geq \varepsilon)$

réciproquement, si $\max_{k \in \{1, n\}} |S_k| \geq \varepsilon$

alors $\exists k \in \{1, n\}, |S_k| \geq \varepsilon$

Sur k_0 le plus petit entier tel que $|S_{k_0}| \geq \varepsilon$

si $k_0 = 1$ alors $|S_1| \geq \varepsilon$ donc A_1 est réalisé donc $\bigcup_{k=1}^n A_k$ est réalisé

si $k_0 > 2$ $|S_{k_0}| \geq \varepsilon$ et $\forall j \leq k_0 - 1, |S_j| < \varepsilon$

donc A_{k_0} est réalisé donc $\bigcup_{k=1}^n A_k$ est réalisé

donc

$$(\max_{k \in \{1, n\}} |S_k| \geq \varepsilon) = \bigcup_{k=1}^n A_k$$

$$P(\max_{k \in \{1, n\}} |S_k| \geq \varepsilon) = P\left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right) = \sum_{k=1}^n P(A_k)$$

(union disjointed)

$$\text{or } A_k \subset \{|S_k| \geq \varepsilon\} \text{ donc } A_k \subset (S_k^2 I_{A_k} \geq \varepsilon^2)$$

$$\text{donc } P(A_k) \leq P(S_k^2 I_{A_k} \geq \varepsilon^2) \leq \frac{E(S_k^2 I_{A_k})}{\varepsilon^2}$$

(Markov)

$$\sum_{k=1}^n P(A_k) \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \sum_{k=1}^n E(S_k^2 I_{A_k}) \leq \frac{E(S_n^2)}{\varepsilon^2} = \frac{V(S_n)}{\varepsilon^2} = \frac{\sum_{i=1}^n V(X_i)}{\varepsilon^2}$$

d'où

$$P(\max_{k \in \{1, n\}} |S_k| \geq \varepsilon) \leq \frac{\sum_{i=1}^n V(X_i)}{\varepsilon^2}$$

(les X_i sont \perp)

nobas en 13

$X \perp\!\!\! \perp Y$ à valoir dans

$$\text{Alors } P(X=k) = P(Y=k) = \frac{1+a^k}{4^k k!}$$

determiner a , calculer $E(X)$, loi de $X+Y$

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{1+a^k}{4^k k!} = 1$$

$$\frac{1}{4} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} + \frac{1}{4} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{a^k}{k!} = 1$$

$$\frac{1}{4} e + \frac{1}{4} e^a = 1$$

$$e + e^a = 4$$

$$e^a = 4 - e$$

$$a = \ln(4-e)$$

$$\begin{aligned} G_X(t) &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1+a^k}{4^k k!} t^k = \frac{1}{4} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k}{k!} + \frac{1}{4} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{a^k t^k}{k!} \\ &= \frac{1}{4} e^t + \frac{1}{4} e^{at} \end{aligned}$$

$$G'_X(t) = \frac{1}{4} e^t + \frac{1}{4} a e^{at}$$

$$G'_X(t) = E(X) = \frac{1}{4} e^t + \frac{1}{4} a e^{at} = \frac{1}{4} e^t + \frac{1}{4} \ln(4-e) (4-e)$$

$$G_{X+Y}(t) = G_X(t) G_Y(t) = (G_X(t))^2 = (\frac{1}{4} e^t + \frac{1}{4} e^{at})^2$$

$$\begin{aligned} &= \frac{1}{16} e^{2t} + \frac{1}{16} e^{2at} + \frac{1}{8} e^{t+at} \\ &= \frac{1}{16} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{2^k t^k}{k!} + \frac{1}{16} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{2^k a^k t^k}{k!} + \frac{1}{8} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(a+t)^k t^k}{k!} \end{aligned}$$

$$P(X+Y=k) = \frac{1}{16} \frac{2^k}{k!} + \frac{1}{16} \frac{2^k a^k}{k!} + \frac{1}{8} \frac{(a+t)^k}{k!}$$

Mobers (en 14)

$$1) R=1 \text{ et } \sum_{m=a}^{+\infty} \binom{m}{k} x^{m-k} = \frac{1}{(1-x)^{k+1}}$$

(formule du binôme inversé : dériver le fait $\sum_{n=0}^{+\infty} x^n$)

$$2) T(R) = \mathbb{N}^*$$

$R_k = \text{tirer une balle rouge au k-ième tirage}$

$$P(T=k) = P(R_1, \dots, R_{k-1}, R_k) = \underbrace{\frac{n-1}{n} \times \dots \times \frac{n-1}{n}}_{k-1 \text{ fois}} \times \frac{1}{n} = \frac{(n-1)^{k-1}}{n^k}$$

$$P(X=i) = \binom{k-1}{i} \left(\frac{b}{n-1}\right)^i \left(\frac{n-b-1}{n-1}\right)^{k-i-1}$$

en effet, si on sait que $T=k$, le k-ième tirage comporte la balle rouge. Sur les $k-1$ premiers tirages, on doit placer i balles blanches et $k-i-1$ balles noires

$\binom{k-1}{i}$ est le placement des i balles blanches.

$\left(\frac{b}{n-1}\right)^i$ = proba d'avoir i balles blanches

$\left(\frac{n-b-1}{n-1}\right)^{k-i-1}$ = proba d'avoir $k-i-1$ balles noires.

et si $i > k$ alors $P(X=i) = 0$

$$3) \text{ donc pour } i \in \mathbb{N} \quad P = \frac{b}{n-1}$$

$$P(X=i) = \sum_{k=i+1}^{+\infty} P(X=i) P(T=k) = \sum_{k=i+1}^{+\infty} \binom{k-1}{i} p^i (1-p)^{k-i-1} \frac{(n-1)^{k-1}}{n^k}$$

$$P(X=i) = \sum_{k=i}^{+\infty} \binom{k}{i} p^i (1-p)^{k-i} \left(\frac{n-1}{n}\right)^k \cdot \frac{1}{n}$$

$$P(X=i) = \frac{p^i}{n} \left(\frac{n-1}{n}\right)^i \sum_{k=i}^{+\infty} \binom{k}{i} (1-p)^{k-i} \left(\frac{n-1}{n}\right)^{k-i}$$

$$= \frac{p^i}{n} \left(\frac{n-1}{n}\right)^i \frac{1}{\left[1 - \frac{(1-p)(n-1)}{n}\right]^{i+1}} \quad (\text{d'après 1})$$

$$P(X=i) = \frac{p^i (m-p)^{m-i}}{[m - (1-p)(m-1)]^{m+1}} = \frac{p^i (m-1)^{m-i}}{[1 + p(m-1)]^{m+1}}$$

paramètres $k = \frac{p(m-1)}{1+p(m-1)} \in]0, 1[$ $1-k = \frac{1}{1+p(m-1)}$

$P(X=i) = k^i (1-k)^{m-i}$ $i \in \mathbb{N}$ ($X(\Omega) = \mathbb{N}$)

paramètre $Y = X+1$ $P(Y=j) = P(X=j-1) = k^{j-1} (1-k)$

$Y \sim \text{lg}(1-k)$

pour $j \in \mathbb{N}^*$

$E(X) = E(Y)$ et $V(X) = V(Y)$

espérance et variance d'une loi géométrique
de paramètre $\frac{1}{1+p(m-1)}$