



Série N° 01

Exercice 01

Soit $X_t, t \in \mathbb{N}$ un processus aléatoire, avec $X_t = mt + b + \xi_t$, où $\xi_t, t \in \mathbb{N}$ sont des variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées

$$E[\xi_t] = 0, \text{ et } Var[\xi_t] = \sigma^2, \forall t \in \mathbb{N}.$$

1) Est-ce que le processus $X_t, t \in \mathbb{N}$ est stationnaire?

2) On considère un nouveau processus $Y_t, t \in \mathbb{N}$, par $Y_t = X_t - X_{t-1}$. Montrer que $Y_t, t \in \mathbb{N}$ est stationnaire.

Exercice 02

Soit $X_t, t \in \mathfrak{S}$ un processus aléatoire, tel que

$$P(X_t = 1) = P(X_t = -1) = 0.5, \forall t \in \mathfrak{S}.$$

Est-ce que ce processus est stationnaire?

Exercice 03

Soit $X_t, t \in \mathfrak{S}$ un processus aléatoire, tel que

$$P(X_t = 0) = 1 - \frac{1}{t}, P(X_t = \sqrt{t}) = \frac{1}{2t}, P(X_t = -\sqrt{t}) = \frac{1}{2t}.$$

Ce processus est stationnaire?

Exercice 04

Soit $Y_t, t \in \mathbb{N}$ un processus aléatoire, $Y_t = (-1)^t X_t, t \in \mathbb{N}$, où $X_t, t \in \mathbb{N}$ est un processus stationnaire

$$E[X_t] = 0, E[X_t X_s] = 0, \forall t \neq s, \text{ et } Var[X_t] = \sigma^2, \forall t \in \mathbb{N}.$$

Considérons le processus $Z_t = X_t + Y_t, t \in \mathbb{N}$. Est-ce que ce processus est stationnaire?

Exercice 05

Soit $X_n, n \in \mathbb{N}$ un processus aléatoire à temps discret tel que $E[X_n] = 0, \forall n \in \mathbb{N}$

$$Var[X_n] = \begin{cases} \frac{\sigma^2}{1-\mu^2}, & \text{si } n=0, \\ \sigma^2, & \text{si } n \geq 1, \end{cases}$$

avec $0 < \mu^2 < 1$, et $E[X_i X_j] = 0, \forall i \neq j$. Maintenant on construit un nouveau processus à temps discret

$$Z_n = \begin{cases} X_0, & \text{si } n=0, \\ \mu Z_{n-1} + X_n, & \text{si } n \geq 1, \end{cases}$$

connu comme le processus de autorégression du premier ordre. Montrer que Z_n est stationnaire.

Exercice 06

Montrer que si le processus $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$ est strictement stationnaire, tel que pour tout $t \in \mathbb{R} E[X(t)] < \infty$, alors $\forall (t, s) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} R(s, t) &= Cov(X_t, X_s), \\ &= r(t-s). \end{aligned}$$

Exercice 07

1) Soit $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$ un processus stationnaire dont la fonction de corrélation est $r(t) = e^{-\beta|t|}$, $\beta > 0$. Calculer sa densité spectrale.

2) Soit

$$X(t) = \theta X(t-1) + \epsilon(t), |\theta| < 1,$$

ou $\{\epsilon(t)\}$ suit une loi $N(0, \sigma^2)$. Montrer que

$$r(t) = \frac{\sigma^2}{1-\theta^2} \theta^{|t|} \text{ et } f(\lambda) = \frac{\sigma^2}{2\pi} |1 - \theta e^{i\lambda}|^{-2}.$$

Exercice 08

Soit $\{X(t), t \in \mathbb{R}\}$ un processus aléatoire vérifie les conditions suivantes:

- 1) $E|X(t)| < \infty, \forall t \in \mathbb{R}$,
- 2) $\forall \omega \in \Omega$ il existe

$$X'(t) = X'(t; \omega) = \frac{d}{dt} X(t, \omega).$$

- 3) $|X'(t, \omega)| \leq Y(\omega), \omega \in \Omega$, où Y est une variable aléatoire telle que $E|Y| < \infty$.

Montrer que $E[X(t)]$ est différentiable par rapport à t et on a

$$\frac{d}{dt} E[X(t)] = EX'(t).$$

Exercice 9

Soit $\{X(t), t \in [a, b]\}$ un processus aléatoire tel que

- 1) $|X(t, \omega)| \leq Y(\omega), \omega \in \Omega, \forall t \in [a, b]$, où Y est une variable aléatoire intégrable.
- 2) pour tout $\omega \in \Omega$ les trajectoires $X(t, \omega)$ sont intégrables sur $[a, b]$.
- 3) $EX(t)$ est intégrable au sens de Riemann sur $[a, b]$.

Montrer que

$$\int_a^b E[X(t)] dt = E \left[\int_a^b X(t) dt \right].$$

Exercice 1.

On suppose que la durée de vie X d'un produit est une variable aléatoire continue de fonction de répartition F et de densité f . On suppose qu'après défaillance le produit est réparé et la durée de vie après la réparation a la même répartition. On observe donc une suite de variables aléatoires i.i.d. $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$

Désignons par

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k,$$

le moment de la n -ème défaillance et par $N(t)$ le nombre de défaillances dans l'intervalle $[0, t]$; F_n et f_n sont respectivement la fonction de répartition et la densité de S_n .

Montrer que

(a)

$$P\{N(l) = n\} = F_n(l) - F_{n+1}(l), \quad (n = 0, 1, \dots; F_0 \equiv 0)$$

(b)

$$H(t) = EN(t) = \sum_{n=1}^{+\infty} F_n(t)$$

(c) notons $W_t = S_{N(t)+1} - t$ le temps entre le moment t et le moment de la première défaillance après

t. Montrer que si les fonctions $f_n(l)$ et la somme $\sum_{n=1}^{\infty} f_n(l)$ sont continues sur $[0, +\infty)$, alors la fonction de répartition de W_t est donnée par la formule

$$F_{W_t}(s) = F(t+s) - \int_0^t \{1 - F(t+s-x)\} h(x) dx, \quad s \geq 0,$$

où $h(x) = H'(x)$.

(d) Montrer que lorsque les X_i sont distribuées exponentiellement avec le paramètre $\lambda > 0$, alors

$$N(t) \sim P(\lambda t), h(t) = \lambda, W_t \sim 1 - e^{-\lambda t}, t \geq 0$$

Exercice 2.

Soient $(X(t))_{t \geq 0}$ un processus de Poisson de paramètre λt , et Z une variable aléatoire de Bernoulli indépendante du processus $X(\cdot)$, avec

$$P(Z = 1) = P(Z = -1) = 0.5.$$

1) Trouver $Cov(X(t), X(t+\tau))$, $t > 0, \tau > 0$.

2) Considérons le processus de signal télégraphique $Y(t) = Z(-1)^{X(t)}$, pour $t \geq 0$. Montrer que $Y(t)$ est un processus stationnaire.

Exercice 3.

Soit N^i , $i = 1, 2$ deux processus de Poisson indépendants de même intensité. Montrer que $N^1 - N^2$ est une martingale.

Exercice 4. Soit N un processus de Poisson.

1. Calculer $\psi(z, t) = \sum_n z^n P(N_t = n)$.

2. Soit X un processus à accroissements indépendants, à valeurs dans l'ensemble \mathbb{N} , tel que $X_{t+h} - X_t \stackrel{loi}{=} X_h$ et $\psi(z, t) = \sum_n z^n P(X_t = n)$. Montrer que $\psi(z, t+h) = \psi(z, t)\psi(z, h)$. On suppose qu'il existe ν tel que

$$\frac{1}{h} P(X_h \geq 2) \rightarrow 0; \quad \frac{1}{h} P(X_h = 1) \rightarrow \nu; \quad \frac{1}{h} (1 - P(X_h = 0)) \rightarrow \nu.$$

quand h tend vers 0. Montrer que $\frac{d}{dt} \psi(z, t) = \nu(z-1) \psi(z, t)$. Quel est le processus X ?

Exercice 5.

Notons T_k le moment du k -ème saut du processus de Poisson $X(t)$, $k = 1, 2, \dots$

Soit $\{\tau_k\}$ la suite de variables aléatoires: $\tau_k = T_k - T_{k-1}$, $T_0 = 0$.

Montrer que, pour tout n fini les variables aléatoires $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_n$ sont indépendantes et suivent la même loi exponentielle de paramètre λ .

Série N°3

Exercice 01.

Soit $\{X(t), t \in \mathbb{N}\}$ un processus à accroissements indépendants à espace de valeurs E discret. Montrer que $\{X(t), t \in \mathbb{N}\}$ est une chaîne de Markov.

Exercice 02.

Supposons qu'un point fait une promenade aléatoire sur la droite et qu'il ne peut s'arrêter qu'aux points de coordonnées $1, 2, 3, \dots, m$.

En plus on suppose que de l'état i ne peut se déplacer qu'à l'état $i+1$ ou à l'état $i-1$ avec les probabilités

$$\begin{aligned} p_{i,i+1} &= P(X_{k+1} = i+1 | X_k = i) = p, \\ p_{i,i-1} &= P(X_{k+1} = i-1 | X_k = i) = q = 1 - p. \end{aligned}$$

si $i \neq 1$ et $i \neq m$.

Pour $i = 1$ ou $i = m$ on a les états absorbants

$$\begin{aligned} p_{1,1} &= P(X_{k+1} = 1 | X_k = 1) = 1, \\ p_{m,m} &= P(X_{k+1} = m | X_k = m) = 1. \end{aligned}$$

Dans ce cas déterminer l'espace des états ainsi que la matrice de transition de cette chaîne de Markov.

Exercice 03.

Soit $\{X(t), t \in \mathbb{N}\}$ une chaîne homogène de Markov dont la matrice stochastique et le vecteur de probabilités initiales

$$P = \begin{vmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{vmatrix}, \text{ et } \pi = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Notons $A(t) = \{X(t) = 1\}, t \in \mathbb{N}$. Trouver $P(A)$, où $A = \bigcap_{t \geq 1} A(t)$.

Exercice 04.

1) Soit $p_{ij}^{(k)}$ la probabilité de transition d'un système de l'état i à l'état j pour k pas. Dans ce cas nous pouvons écrire

$$\begin{aligned} \pi_j^{(k)} &= \sum_{i=1}^m P(X_k = j | X_0 = i) P(X_0 = i), \\ &= \sum_{i=1}^m p_{ij}^{(k)} \pi_i = \sum_{i=1}^m \pi_i p_{ij}^{(k)}. \end{aligned}$$

Montrer que

$$\begin{aligned} P^{(k)} &= \left\| p_{ij}^{(k)} \right\|, \\ &= P^k \end{aligned}$$

2) La loi de répartition d'un processus de Markov discret homogène $\{X(t), t \in \mathbb{N}\}$ est déterminée par le vecteur π des probabilités initiales et par la matrice stochastique P .

Est-ce que ce processus est déterminé par π et $P^{(2)}$.

Exercice 05.

Soit $\{X(t), t \in \mathbb{N}\}$ une chaîne homogène de Markov à 2 états, dont la matrice stochastique est

$$\mathbf{P} = \begin{vmatrix} p_{11} & p_{12} \\ p_{21} & p_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1-a & a \\ b & 1-b \end{vmatrix}.$$

$0 \leq a \leq 1$ et $0 \leq b \leq 1$.

1) Montrer que si $0 \leq a+b < 2$, alors

$$\mathbf{P}^n = \frac{1}{a+b} \left\{ \begin{vmatrix} b & a \\ b & a \end{vmatrix} + (1-a-b)^n \begin{vmatrix} a & -a \\ -b & b \end{vmatrix} \right\}.$$

2) Trouver

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}^n.$$

3) Supposons que le vecteur des probabilités initiales

$$\pi = (\pi_1, \pi_2)^T = (0.7, 0.3)^T,$$

et que la matrice stochastique

$$\mathbf{P} = \begin{vmatrix} 0.2 & 0.8 \\ 0.3 & 0.7 \end{vmatrix}$$

Trouver $P(X_0 = 1, X_1 = 2, X_2 = 1)$ et $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}^n$.

Exercice 06.

La durée de vie d'un produit a une fonction de répartition $F(t) = 1 - e^{-\alpha t}$, $t \geq 0$. La durée de réparation a une fonction de répartition $G(t) = 1 - e^{-\beta t}$, $t \geq 0$.

Notons 0 l'état de fonctionnement, 1 l'état de réparation. Au moment $t = 0$ le produit est dans l'état 0. Soit $X(t)$, $t \geq 0$, l'état du produit au moment t .

1) Ecrire les équations directes de Kolmogorov.

2) Trouver les probabilités

$$p_i = P(X(t) = i) \text{ pour } i = 0, 1.$$

3) Montrer que

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} p_0(t) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta},$$

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} p_1(t) = \frac{\beta}{\alpha + \beta}.$$

Exercice 07.

Soit $\{X(t), t \geq 0\}$ un processus de naissance, c'est un processus de Markov avec l'espace d'états $E = \{0, 1, 2, \dots\}$, tel que $X(0) = 0$ et les intensités $\lambda_{kj} = 0$ ($j < k$ ou $j > k+1$).

1) Ecrire les équations de Kolmogorov.

2) Trouver la relation de recurrence entre $p_n(t) = P(X(t) = n)$ et $p_{n-1}(t)$.

Série N° 2

Pro

stock

Ex 2 :-

1)

$$\begin{aligned}\text{cov}(x(t), x(t+\tau)) &= \text{cov}(x(t), x(t+\tau) - x(t) + x(t)) \\ &= \text{cov}(x(t), x(t+\tau) - x(t)) + \text{var}(x(t)) \\ &= \text{Var}(x(t)) \quad (\text{car. } x(t+\tau) - x(t) \perp\!\!\!\perp x(t)) \\ &= \lambda t\end{aligned}$$

2) $y(t) = z(-1)^{x(t)} \quad t \geq 0$

$$= E(z) E[-1^{x(t)}] = 0$$

$$E(z) = 1 \cdot \overbrace{P(z=1)}^{\alpha_1} + (-1) \overbrace{P(z=-1)}^{\alpha_{-1}} = 0$$

sait $\alpha_1 > 0$

$$r(h) = \text{cov}(y(t), y(t+h))$$

$$= E[y(t)y(t+h)] - E[y(t)]E[y(t+h)]$$

$$= E[z^2(-1)^{x(t)}(-1)^{x(t+h)}]$$

$$= E(z^2) E[(-1)^{x(t+h)-x(t)+2x(t)}]$$

$$= E(z^2) E[(-1)^{x(t+h)-x(t)}] E[(-1)^{2x(t)}]$$

$$\circ E(z^2) = 1^2 \cdot P(z=1) + (-1)^2 P(z=-1) = 1$$

$$\begin{aligned}
 & \bullet E[(-1)^{x(t)}] = E[x(t)] = 1 \\
 & \bullet E[(-1)^{x(t+h)-x(t)}] = e^{-\lambda h} \sum (-1)^k \frac{(\lambda h)^k}{k!} \\
 & \bullet E[(-1)^{x(t+h)-x(t)}] = e^{-\lambda h} \sum (-1)^k \frac{(\lambda h)^k}{k!} = e^{-2\lambda h} \frac{h!}{(2h)!} = e^{-\lambda h} e^{-\lambda h} \\
 Y &= x(t+h) - x(t) \sim p(\lambda h) \\
 E[f(y)] &= e^{-\lambda h} \sum_{k \geq 0} f(k) \frac{(\lambda h)^k}{k!}
 \end{aligned}$$

Ex 3:-

$\{N^i(t)\}_{t \geq 0}$; $i = 1, 2$ sur $(\Omega, \mathcal{F}, \{\mathcal{F}_t\}_t, P)$
un espace probabilisé filtré

$$E[N^i(t)] = E[N^2(t)] = \lambda t$$

Soit $t \geq s$ $E(N(t) | \mathcal{F}_s) = E[N(t) - N(s) + N(s) | \mathcal{F}(s)]$

$$\begin{aligned}
 E(N(t) | \mathcal{F}_s) &= E(N(t) - N(s) | \mathcal{F}_s) + E(N(s) | \mathcal{F}_s) \\
 &= E(N(t) - N(s)) + N(s) \\
 &= \lambda(t-s) + N(s)
 \end{aligned}$$

$\{N(t)\}$ n'est pas une martingale.

$$\{N'(t) - N^2(t)\}_{t \geq 0} \text{ ist eine martingale?}$$

$$E(|N'(t) - N^2(t)|) \leq E|N'(t)| + E|N^2(t)|$$

$$t \geq s \quad E(|N'(t)|) = e^{-\lambda t} \sum_{k \geq 0} |k| \frac{(\lambda t)^k}{k!} = \lambda t < \infty$$

$$E[N'(t) - N^2(t) | F_s] = E[N'(t) - N^2(t)] - (N'(s) - N^2(s)) \\ + \cdot N'(s) - N^2(s) \{ \} | F_s$$

$$X \perp \bar{F}, E[X | \bar{F}] = E[X]$$

$$x \text{ est } \bar{F} \text{ mesurage} = E[N'(t) - N^2(t) - N'(s) - N^2(s) | \bar{F}_s] \\ E(X | \bar{F}) = X \rightarrow E[N'(s) - N^2(s) | \bar{F}_s] \\ = E(N'(s) - N^2(s)) - E[N^2(t) - N^2(s)] \\ + N'(s) + N^2(s) = \lambda(t, s) - \lambda(t, s) \\ + N'(s) - N^2(s) \\ = N'(s) + N^2(s)$$

Ex 4

$$\Delta) \quad \Psi(z, t) = \sum_n z^n p(N(t) = n) \\ = \sum_n z^n e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} = e^{-\lambda t} \sum_n \frac{(z \lambda t)^n}{n!} \\ = \sum_n e^{-\lambda t} e^{\lambda t} z^n = e^{\lambda t} (z - \Delta)$$

$$E(f(x)] = \sum_{n=0}^{\infty} f_n P(X=n)$$

- 1) x est accroissement ind $x(t) - x(s) \sim X(s)$
- 2) $x(t+s) - x(t) \underset{\text{Si}}{=} x(s)$

$$\underline{2)} x(z,t) = \sum_n z^n \cdot \overbrace{P(X|t)}^x = n$$

$$x(z, t+h) = \sum_n z^n \cdot \overbrace{P(X(t+h) = n)}^x$$

$$\begin{aligned} &= E(z^{X(t+h)}) = E(z^{X(t+h)-X(t)+X(t)}) \\ &= E(z^{X(h)}) E(z^{X(t)}) \\ &= E(z^{X(h)}) = \sum_n z^n P(X(h)=n) \leq z^n P(X(t)=n) \\ &= \psi(z, h) \psi(z, t) \end{aligned}$$

$$x(z, t) = \sum_n z^n P(X(t)=n)$$

$$x(z, t+h) = \psi(z, h) \psi(z, t)$$

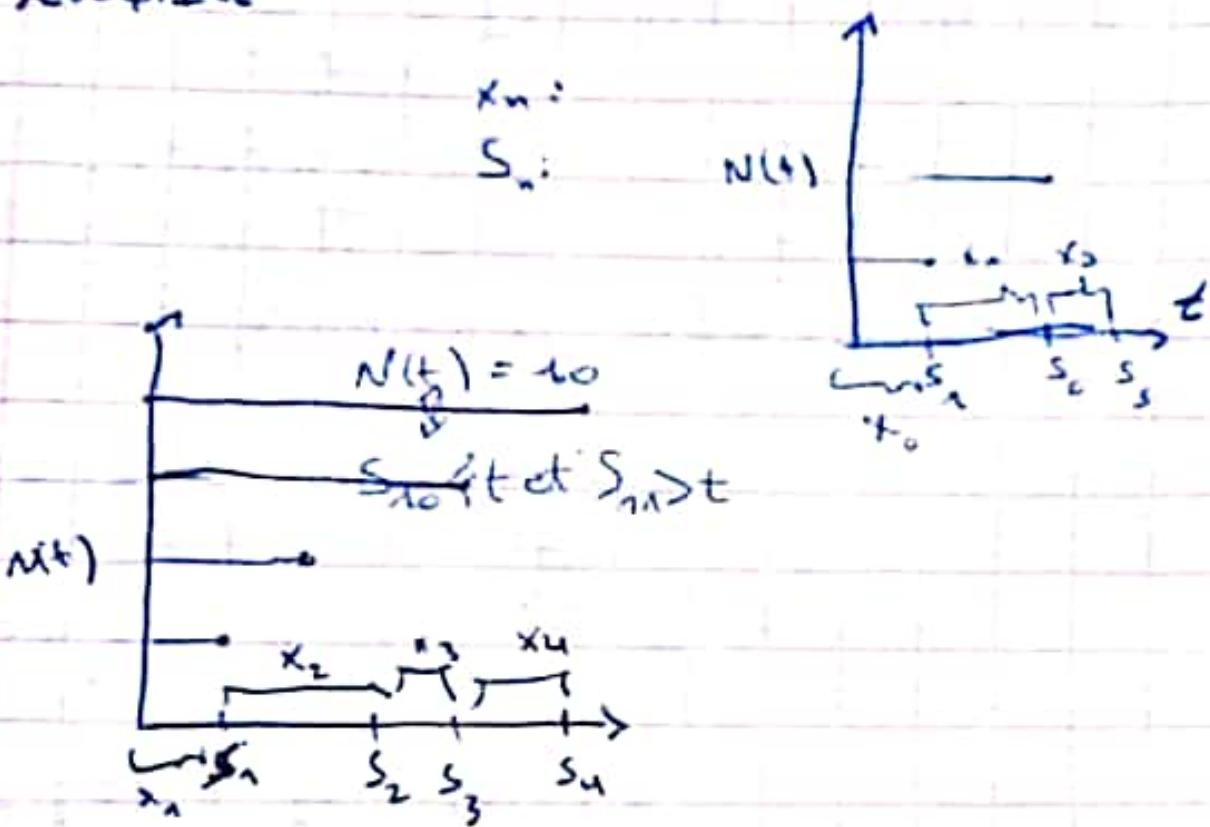
$$\frac{\psi(z, t+h) - \psi(z, t)}{h} = \frac{\psi(z, h) - 1}{h} \psi(z, t)$$

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{\psi(z, t+h) - \psi(z, t)}{h} \approx \psi(z, t) \lim_{h \rightarrow 0} \left(\frac{\psi(z, h) - 1}{h} \right)$$

$$\frac{d}{dt} \psi(z, t)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial t} \psi(g, t) &\simeq \varphi(g, t) \left[-\sum_{n=1}^N P(X(t)=n) + 3P(X(t)=1) \right. \\ &\quad \left. + \sum_{n=2}^N 3^n P(X(t)=n) \right] \\ \psi(g, t) &= \sum_n 3^n \cdot P(X(t)=n) = P(X(t)=0) + 3P(X(t)=1) \\ &\quad + \sum_{n=2}^N 3^n P(X(t)=n) \end{aligned}$$

Réponse ..



Notons que l'événement

$\{S_n \leq t\} = \{\text{le nbr. de la } n\text{-ème défaillance} \leq t\}$

est équivalent avec

$\{N(t) \geq n\} = \{\text{le nbr des défaillances est} \geq n\}$

$$1) P(N(t)=n) = P(N(t) \geq n) - P(N(t) \geq n+1)$$

$$\text{car } P(N(t) \geq n) = P(N(t) = n) + P(N(t) \geq n+1)$$

$$= P(S_n \leq t) - P(S_{n+1} \leq t)$$

$$P(X+y) = n \left[-P(\bigcup_{i=1}^n \{T_i = k\}) \mid Y = n-k \right] \\ = F_n(t) - F_{n-k}(t)$$

b)

$$H(t) = E[N(t)] = \sum_{n \geq 1} P(N(t) = n) \\ = \sum_{n \geq 1} n F_n(t) - \sum_{n \geq 1} n F_{n+1}(t)$$

poisson $k = n+1 \rightarrow n = k-1$

$$\Rightarrow \sum_{k \geq 1} n F_n(t) - \sum_{k \geq 2} (k-1) F_k(t)$$

$$= \sum_{n \geq 1} n F_n(t) - \sum_{n \geq 2} n F_n(t) + \sum_{n \geq 2} F_n(t)$$

$$= F_1(t) + \sum_{n \geq 2} F_n(t) = \sum_{n \geq 1} F_n(t)$$

c)

$$F_{W_t \leq s} = P(W_t \leq s) = 1 - P(W_t > t)$$

$$= 1 - \sum_{n=1}^{\infty} P(N(t) = n, S_{n+1} > s+t)$$

$$= 1 - P(N(t) = 0, S_{n+1} > s+t)$$

$$- \sum_{n \geq 1} \left(P(N(t) = n, S_{n+1} > s+t) \right)$$

$$\begin{aligned}
 &= 1 - P(S_n > S+t) - \sum_{n \geq 1} P(S_n \leq t, S_{n+1} > t, S_{n+2} > t) \\
 &= 1 - P(S_t > S+t) - \sum_{n \geq 1} P(S_n \leq t, S_{n+1} > S+t) \\
 &= F(S+t) - \sum_{n \geq 1} P(S_n \leq t, X_{n+1} > S+t - S_n)
 \end{aligned}$$

$$\int_R f(x) dP = \int_R f(x) dP_{\mu}(x)$$

la formule de la prob
totale. (R, \mathcal{F}, P) espace probabilisé
 $P(A \cap B) = \int_B P(A|G_x) dP$

$$B = \{S_n \leq t\}, G_t = \mathcal{F}$$

$$= F(S+t) - \sum_{n \geq 1} \int_{S_n \leq t} P(X_{n+1} > S+t - S_n) dP$$

$$= F(S+t) - \sum_{n \geq 1} \int_0^t P(X_{n+1} > S+t - x) dP_{S_n}(x)$$

$$= F(S+t) - \sum_{n \geq 1} \int_0^t (1 - \overbrace{F(S+t-x)}^F) f_n(x) dx$$

$$= F(S+t) - \int_0^t (1 - F(S+t-x)) \sum_{n \geq 1} f_n(x) dx$$

$$= F(S+t) - \int_0^t (1 - F(S+t-x)) \rho_n(n)$$

$\hookrightarrow X_i \sim \mathcal{E}(\lambda), \lambda \geq 0$

alors $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n \sim \mathcal{N}$

$$S_2 = X_1 + X_2$$

$$f_{S_2}(t) = \int_R f_{X_1}(x) \cdot f_{X_2}(t-x) dx$$

$$= \int_{\mathbb{R}} \lambda e^{-\lambda x} N_{[0, \infty)}(x) \lambda e^{-\lambda(t-x)} N_{[0, \infty)}(t-x) dx$$

$$= \lambda^2 e^{-\lambda t} \int_0^t dx N_{[0, \infty)}(t) dx$$

$$= \lambda^2 \cdot e^{-\lambda t} \cdot t N_{[0, \infty)}(t)$$

on suppose que $f_{S_n}(x) = \frac{\lambda^n}{(n-1)!} e^{-\lambda x} x^{n-1} N_{[0, \infty)}(x)$
et montrons que $f_{S_{n+1}}(t) = \frac{\lambda^{n+1}}{(n+1)!}$.

et montrons que

$$f_{S_{n+1}}(t) = \frac{\lambda^{n+1}}{(n+1)!} e^{-\lambda t} x^{n+1} N_{[0, \infty)}(x)$$

Notations continue

$$f_{S_{n+1}}(t) = f_{S_n + X_{n+1}}(t)$$
$$= \int_{\mathbb{R}} f_{S_n}(x) f_{X_{n+1}}(t-x) dx$$

$$= \int_{\mathbb{R}} \frac{\lambda^n}{n!(n-1)!} e^{-\lambda x} x^{n-1} \nu(x) \sum_{x \in \mathbb{Z}}$$
$$\lambda e^{-\lambda(t-x)} \nu(t-x) \sum_{x \in \mathbb{Z}}$$

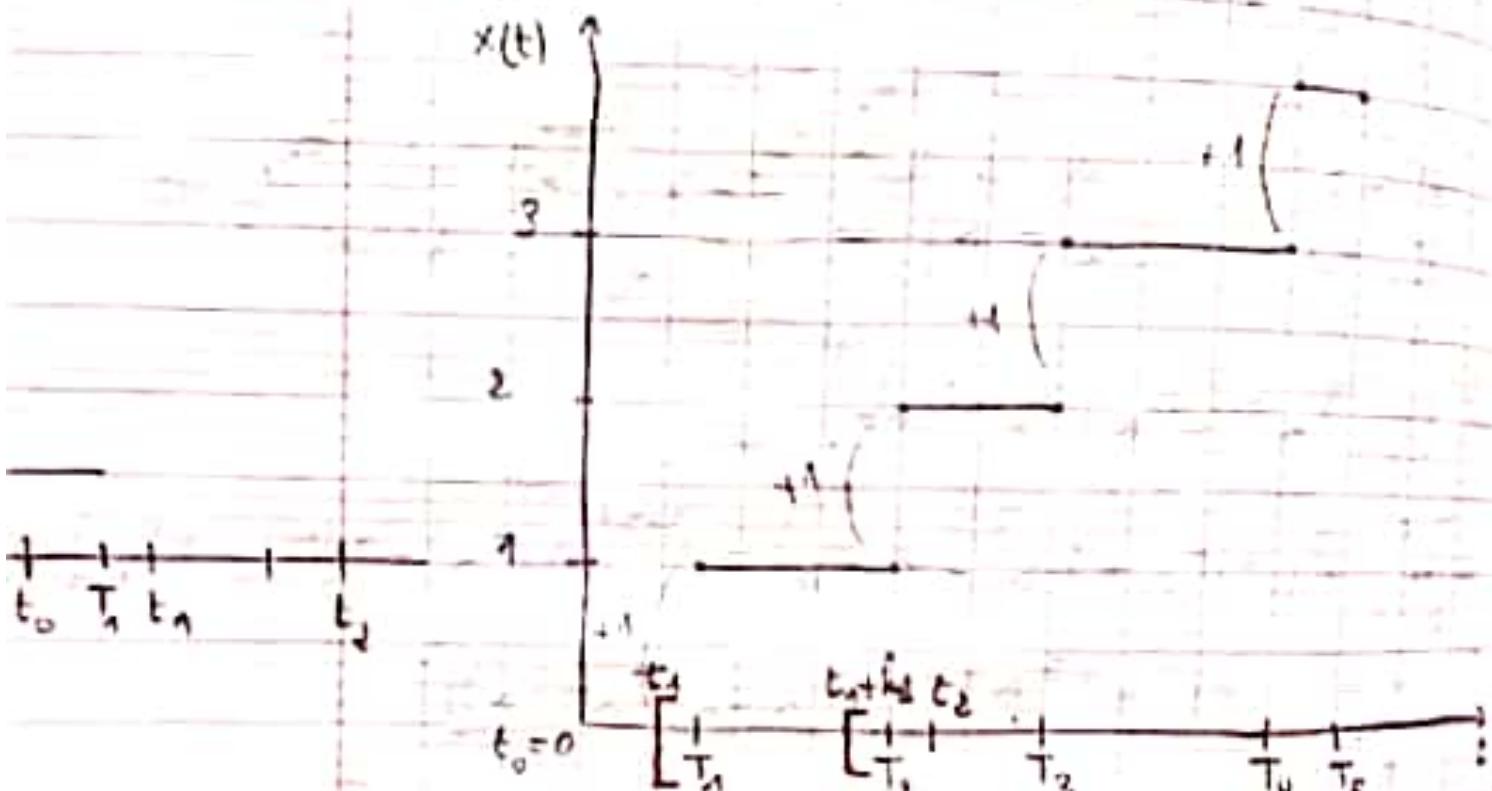
$$P(N(t) = n) = f_n(t) - f_{n+1}(t)$$

$$= \int_0^t \frac{\lambda^n}{(n-1)!} e^{-\lambda u} u^{n-1} \nu_{[0,u]}(u) du$$
$$- \underbrace{\int_u^t \frac{\lambda^{n+1}}{n!} e^{-\lambda x} x^n \nu_{[0,x]}(x) dx}_{I.P.P}$$

$$U' = e^{-\lambda x} \rightarrow U = -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x}$$

$$V = x^n \rightarrow V' = nx^{n-1}$$

٢٩

Exercise 05.

$$P(X(t) = k) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^k}{k!}, k > 0$$

soient $\Delta_k = [t_k, t_k + h_k]$ où $t_k \in D_i$ et $t_0 = 0$

$(T_1 \in [t_1, t_1 + h_1], T_2 \in [t_2, t_2 + h_2], \dots, T_n \in [t_n, t_n + h_n])$

$$(X(t_1 + h_1) - X(t_1) = 1 \text{ et } X(t_2) - X(t_1 + h_1) = 0)$$

$$\text{et } (X(t_2 + h_2) - X(t_2) = 1 \text{ et } X(t_3) - X(t_2 + h_2) = 0)$$

$$(X(t_n + h_{n-1}) - X(t_n) = 1 \text{ et } X(t_n) - X(t_{n-1} + h_{n-1}) = 0)$$

3)

$$X(t_1 + h_n) - X(t_1) = 1$$

$$X(t_1) - X(t_0 + h_0) = 0$$

$$\forall t > s \quad X(t) - X(s) \sim \mathcal{P}(\lambda(t-s))$$

$$P(X(t) - X(s) = k) = \frac{e^{-\lambda(t-s)}}{k!} (\lambda(t-s))^k$$

$$P\left(\bigcap_{K=1}^n T_K \in [t_K, t_K + h_K]\right)$$

$$= \prod_{K=1}^n P(X(t_K + h_K) - X(t_K) = 1) P(X(t_K) - X(t_{K-1} + h_{K-1}) = 0)$$

$$= \prod_{K=1}^n e^{-\lambda(t_K + h_K - t_K)} \frac{(\lambda(t_K + h_K - t_K))^1}{0!}$$

$$\cdot e^{-\lambda(t_K - t_{K-1} - h_{K-1})} \frac{(\lambda(t_K - t_{K-1} - h_{K-1}))^0}{0!}$$

$$= \prod_{K=1}^n e^{-\lambda h_K} \lambda h_K e^{-\lambda(t_K - t_{K-1} - h_{K-1})}$$

$$= \left(\frac{e^{-\lambda h_1}}{\lambda h_1} e^{-\lambda(t_1 - t_0 - h_0)} \right) \left(\frac{e^{-\lambda h_2}}{\lambda h_2} e^{-\lambda(t_2 - t_1 - h_1)} \right)$$

$$\left(\frac{e^{-\lambda h_3}}{\lambda h_3} e^{-\lambda(t_3 - t_2 - h_2)} \right) \cdots \left(\frac{e^{-\lambda h_n}}{\lambda h_n} e^{-\lambda(t_n - t_{n-1} - h_{n-1})} \right)$$

$$= \frac{e^{-\lambda h_1}}{\lambda h_1} e^{-\lambda(t_1 - h_0)} \frac{e^{-\lambda h_2}}{\lambda h_2} e^{-\lambda(t_2 - h_1)} \cdots \frac{e^{-\lambda h_n}}{\lambda h_n} e^{-\lambda(t_n - h_{n-1})}$$

$$= \frac{e^{-\lambda h_1}}{\lambda h_1} \frac{e^{-\lambda h_2}}{\lambda h_2} \cdots \frac{e^{-\lambda h_n}}{\lambda h_n} e^{-\lambda(t_1 + t_2 + \cdots + t_n)}$$

$$= e^{-\lambda t_n} \lambda^n e^{-\lambda h_n} h_1 h_2 \dots h_n$$

$$\begin{aligned} f_{(t_1, \dots, t_n)}(t_1, \dots, t_n) &= \lim_{\substack{\max h_i \rightarrow 0 \\ n \in \mathbb{N}}} \frac{P\left(\bigcap_{k=1}^n T_k \in [t_k, t_k + h_k]\right)}{h_1 h_2 \dots h_n} \\ &= \lim_{\substack{\max h_i \rightarrow 0 \\ n \in \mathbb{N}}} \frac{e^{-\lambda t_n} \lambda^n e^{-\lambda h_n} h_1 h_2 \dots h_n}{h_1 h_2 \dots h_n} \\ &= \lim_{\substack{\max h_i \rightarrow 0 \\ n \in \mathbb{N}}} e^{-\lambda t_n} \lambda^n e^{-\lambda h_n} = \lambda^n e^{-\lambda t_n} \end{aligned}$$

si $c = t_0 < t_1 < \dots < t_n$

Pour trouver la densité $f_{(s_1, \dots, s_n)}(s_1, \dots, s_n)$

du vecteur $\tau = (\tau_1, \dots, \tau_n)^T$
on remarque la transformation

$$\tau_1 = T_1 - T_0 = T_1$$

$$\tau_2 = T_2 - T_1$$

$$\tau_3 = T_3 - T_2$$

⋮

$$\tau_n = T_n - T_{n-1}$$

$$T_1 = \tau_1$$

$$T_2 = \tau_1 + \tau_2$$

$$T_3 = \tau_1 + \tau_2 + \tau_3$$

$$T_n = \tau_1 + \tau_2 + \dots + \tau_n$$

est une bijection dont le jacobien

β^n est égale à 1.

et comme $T_n = \zeta_1 + \dots + \zeta_n$

$$\lambda^n e^{\lambda(s_1 + \dots + s_n)}$$

$$(s_1, \dots, s_n) = \begin{cases} \zeta_1, \dots, \zeta_n \\ 0 \quad \text{sinon} \end{cases}$$

$$= \prod_{k=1}^n \lambda e^{-\lambda s_k} \quad \text{si } s_k > 0$$

sinon.

Série 38

EXO 18

$X : \Omega \times N \rightarrow E \subseteq N$

X est accroissement indép

$t_0 < t_1 < \dots < t_m$

$X(t_m) - X(t_{m-1}), \dots, X(t_1) - X(t_0)$ sont indép

$$P(X(t_m) = i_m | X(t_{m-1}) = i_{m-1}, \dots, X(t_0) = i_0) =$$

$$P(X(t_m) = i_m | X(t_{m-1}) = i_{m-1}) =$$

$$P(X(t_m) = i_m | X(t_{m-1}) = i_{m-1}, \dots, X(t_0) = i_0)$$

$$= P[X(t_m) = i_m, X(t_{m-1}) = i_{m-1}, \dots, X(t_0) = i_0]$$

$$P[X(t_{m-1}) = i_{m-1}, X(t_{m-2}) = i_{m-2}, \dots, X(t_0) = i_0]$$

$$P[X(t_m) - X(t_{m-1}) = i_m - i_{m-1}, \dots, X(t_1) - X(t_0) = i_1 - i_0, X(t_0) = i_0]$$

$$P[X(t_{m-1}) - X(t_{m-2}) = i_{m-1} - i_{m-2}, \dots, X(t_1) - X(t_0) = i_1 - i_0, X(t_0) = i_0]$$

$$= P[X(t_m) - X(t_{m-1}) = i_m - i_{m-1}, \dots, P(X(t_1) - X(t_0) = i_1 - i_0) P(X(t_0) = i_0)]$$

$$P[X(t_{m-1}) - X(t_{m-2}) = i_{m-1} - i_{m-2}, \dots, P(X(t_1) - X(t_0) = i_1 - i_0) P(X(t_0) = i_0)]$$

$$= P[X(t_m) - X(t_{m-1}) = i_m - i_{m-1}] \frac{P[X(t_{m-1}) = i_{m-1}]}{P[X(t_{m-1}) = i_{m-1}]}$$

$$P[X(t_m) = i_m | X(t_{m-1})]$$

$$P(X(t_n) = i | X(t_{n-1}) = i_{n-1})$$

$$P(X(t_{n-1}) = i_{n-1})$$

- EX 03.8

$$E = \{1, 2, \dots, m\}$$

so: $i = 1, 2, \dots, m$

$$P(X(k_n) = i | X(k) = i)$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_{11} & P_{12} & \cdots & P_{1m} \\ P_{21} & P_{22} & \cdots & P_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ P_{m1} & P_{m2} & \cdots & P_{mm} \end{pmatrix}$$

EX 03.8

$$P(A) = P(\bigcap_{t \geq 1} A(t)) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(\bigcap_{t \leq n} A(t))$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} P(\bigcap_{t \leq n} \{X(t) = 1\})$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} P((X(1) = 1) \cap (X(2) = 1) \cap \dots \cap (X(n) = 1))$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} P(X(1) = 1, X(2) = 1, \dots, X(n) = 1)$$

$$\star = \lim_{n \rightarrow \infty} P(X(m) = 1, X(m+1) = 1, \dots, X(n) = 1)$$

$$P(X(n)=i_{n+1}, X(m), \dots, X(k) = i_0) =$$

$$= P_{i_{m-1} \dots i_m} P_{i_{m-2} \dots i_{m-1}} \dots P_{i_2 \dots i_1} \pi_{i_0}$$

~~et limite~~

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_{i_n \dots i_0} = \pi_{i_0} \circ \pi_{i_1} \dots \pi_{i_{m-1}}$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} P_{i_n}^m \cdot \pi_{i_0} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{3} \right)^m \circ \pi_{i_0}$$

$$P(X(0)=3, X(1)=1, X(2)=3, X(3)=2)$$

$$= P_{1 \rightarrow 3} \circ P_{3 \rightarrow 1} \circ P_{2 \rightarrow 3} \circ \pi_{i_0}$$

EXO 4

$E = \{1, \dots, m\}$; $\{Y_t, t \in N\}$ est une chaîne de marques

Montrons que

$$P^{(k)} = P^k = \underbrace{P \circ P \circ \dots \circ P}_{k \text{ fois}}$$

$$P^{(k)} = (P_{ij}^{(k)}) \stackrel{k \text{ fois}}{=} P^k$$

$$P_{ij}^{(k)} = P \underbrace{\left| \begin{array}{l} X_k = j \\ X_0 = i \end{array} \right.}$$

Par récurrence

$$x(n) = mu + b + \xi(n)$$

Exo 1

1) $E(x(t)) = mt + b$, $E(\xi(t))$ dépend de t .

dans $\xi x(t)$, $E \in \mathbb{N}$ est un stat

$$2) \xi(t) = x(t) - \dots - x(t-1)$$

$$\underline{E(\xi(t))} = E(x(t)) - E(x(t-1)) = mt - m(t-1) \\ = m.$$

$$r(h) = \text{cov}(x(t), \xi(t+h)) = E(\xi(t) \cdot \xi(t+h)) - E(\xi(t)) \cdot E(\xi(t+h)).$$

$$\begin{aligned} E(\xi(t) \cdot \xi(t+h)) &= E((x(t) - x(t-1)) / (x(t+h) - x(t+h-1))) \\ &= E[(m(t+b+\xi(t)-m(t-1)-b-\xi(t-1)) / (m(t+h)+b-\xi(t+h))) \\ &\quad - m(t+h-1)-b-\xi(t+h-1))] \\ &= E[(\xi(t) - \xi(t-1)) + m] (\xi(t+h) - \xi(t+h-1) / m) \\ &= E(\xi(t) \xi(t+h)) - E(\xi(t) \xi(t+h-1)) - E(\xi(t-1) \xi(t+h)) \\ &\quad + E(\xi(t-1) \xi(t+h-1) / m^2). \end{aligned}$$

$$r(h) \approx \sqrt{28^2 / 3} \text{ si } h = 0.3 \text{ et } \dots$$

$$8 \text{ si } h = 0$$

ξ standard normal

Exo 2

$$P(x(t-1)) = P(x(t) - \dots - 1) = 0.5, \forall t \in \mathbb{N}$$

$$E(x(t)) = 0$$

$$r(h) = \text{cov}(x(t), x(t+h)) = E(x(t) \cdot x(t+h))$$

	1	-1
1	1	-1
-1	1	-1

$$\xi = 1 \rightarrow \text{Vec } p(\xi=1) = \frac{1}{2}$$

$$\xi = -1 \rightarrow \text{Vec } p(\xi=-1) = \frac{1}{2}$$

لذلك ينطبق (٤.٣) على متغير ξ حيث $\xi = \begin{cases} 1 & \text{إذا كان } x_t = 1 \\ -1 & \text{إذا كان } x_t = -1 \end{cases}$

$$(x_t)_{t \in J} \sim \begin{cases} (+, +) & x_t = 1 \\ (-, -) & x_t = -1 \end{cases} \quad \forall t \in J$$

$$E(x_t) = \sum_{k \in X_t(\omega)} k P(x_t = k)$$

$$X_t(\omega) = \{1, -1\}$$

$$\text{Var}(x_t) = E(x_t^2) = \sum_{k \in X_t(\omega)} k^2 P(x_t = k) = 1$$

$$\text{cov}(x_t, x_{t+h}) = \text{Var}(x_t) = 1 \quad \text{حيث } h=0$$

$$\text{Since } h \neq 0$$

$$\text{cov}(x_t, x_{t+h}) = E(x_t x_{t+h}) - E(x_t) E(x_{t+h})$$

$$Y_t = x_t x_{t+h}$$

$$y : \omega \rightarrow \{1, -1\}$$

$$P(Y_t = 1) = P(\{x_t = 1, x_{t+h} = 1\} \cup \{x_t = -1, x_{t+h} = -1\})$$

$$= P(\{x_t = 1\} \cap \{x_{t+h} = 1\}) + P(\{x_t = -1\} \cap \{x_{t+h} = -1\}) = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 1$$

$$\text{cov}(x_t, x_{t+h}) = E(x_t x_{t+h}) - E(x_t) E(x_{t+h})$$

$$E(x_t) = 1 P(x_t = 1) + (-1) P(x_t = -1) = 0$$

$$\text{cov}(x_t, x_{t+h}) = 0$$

Si $h \neq 0$

Alors le processus $(x_t)_{t \in J}$ est stationnaire.

$$E(x_0)$$

$$(x_t)_{t \in J}$$

- يساوي

$$P(x_t=0) = 1 - \frac{1}{t}, P(x_t=V_t) = \frac{1}{2t}, P(x_t=-V_t) = \frac{1}{2t}$$

$$E(x_t) = \sqrt{t} \times \frac{1}{2t} - \sqrt{t} \times \frac{1}{2t} = 0 = \frac{1}{2t}$$

$$\text{Var}(x_t) = E(x_t^2) - E(x_t)^2 = t \times \frac{1}{2t} + t \times \frac{1}{2t} = 1$$

$$\text{cov}(x_t, x_{t+h}) = \text{Var}(x_t) = 1 \text{ si } h=0$$

Si $h \neq 0$

$$\text{cov}(x_t, x_{t+h}) = E(x_t x_{t+h}) - E(x_t) E(x_{t+h}) \\ = E(x_t x_{t+h})$$

$$y_t(n) = \{0, \sqrt{t} \sqrt{t+h} - V_t \sqrt{t+h}\}$$

~~n~~ $\neq t$

$t+h$

$$0 \quad 0 \quad 0 \quad 0$$

$$\sqrt{t+h} \quad 0 \quad \sqrt{t} \sqrt{t+h} - \sqrt{t} \sqrt{t+h}$$

$$-\sqrt{t+h} \quad 0 \quad -\sqrt{t} \sqrt{t+h} \quad \sqrt{t} \sqrt{t+h}$$

$$E(x_t) = 0 \cdot P(y_t=0) + \sqrt{t} \sqrt{t+h} \cdot P(y_t=\sqrt{t} \sqrt{t+h})$$

$$- \sqrt{t} \sqrt{t+h} \cdot P(y_t=-\sqrt{t} \sqrt{t+h})$$

$$= \sqrt{t} \sqrt{t+h} \times \frac{2}{3} - \sqrt{t} \sqrt{t+h} \times \frac{2}{3}$$

Alors le processus est stationnaire.

Exo 4

$x_t = (-1)^t x_t$, x_t stationaire

$$E(x_t) = 0, E(x_t, x_{t+j}) = 0 \forall t \neq j$$

$$\text{Var}(x_t) = \sigma^2, \forall t \in \mathbb{N}$$

$$z_t = x_t + y_t$$

y_t est stationaire

z_t est il stationaire?

$$E(z_t) = E(x_t) + E(y_t) = 0 + (-1)^t E(x_t) = 0$$

$$z_t = x_t (1 + (-1)^t)$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(z_t) &= \text{Var}(1 + (-1)^t)x_t) = (1 + (-1)^t)^2 \text{Var}(x_t) \\ &= (1 + (-1)^t)^2 \sigma^2 \end{aligned}$$

$E(g) = \text{constant}$

(z_t) n'est pas statio -

Exo 5

$\cdot (x_n)_{n \in \mathbb{N}}$

$\cdot E(x_n) = 0 \quad \forall n \in \mathbb{N}$

$$\cdot \text{Var}(x_n) = \begin{cases} \frac{\sigma^2}{1-n^2} & \text{Si } n=0 \\ \sigma^2 & \text{Si } n \geq 1 \end{cases}$$

$$\cdot -1 < n^2 < 1 \cdot E[x_i x_j] = 0 \quad \forall i \neq j$$

$$z_n = \begin{cases} x_0 & \text{Si } n=0 \\ M z_{n-1} + x_n & \text{Si } n \geq 1 \end{cases}$$

$n \neq 0$

$$Z_n = N Z_{n-1} + X_n = N(N Z_{n-2} + X_{n-1}) + X_n$$

$$= N^2 Z_{n-2} + N X_{n-1} + X_n$$

$$Z_n = N^n X_0 + \dots + N^{n-1} X_n + \dots + N^0 X_n$$

$$= \sum_{i=0}^n N^{n-i} X_i$$

$$E(Z_n) = \sum_{i=0}^n N^{n-i} E(X_i) = 0$$

$$\text{Var}(Z_n) = \text{Var}\left(\sum_{i=0}^n N^{n-i} X_i\right) = \sum_{i=0}^n n^{2(n-i)} \text{Var}(X_i)$$

$$= \sum_{\substack{i+j \\ i < j}} n^{n-i} n^{n-j} \text{Cov}(X_i, X_j)$$

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = E[X_i X_j] - E[X_i] E[X_j]$$

$$= E[X_i] E[X_j] + E[(X_i - E[X_i])(X_j - E[X_j])]$$

$$= E[X_i] E[X_j] + E[X_i^2] - E[X_i]^2 + E[X_j^2] - E[X_j]^2$$

Ex of

$\{X(t)\}_{t \in \mathbb{R}}$ strictly stationary $E(|X(t)|) < \infty$
 Montre que $\forall (t_1, s) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}$
 $R(s|t) = \text{cov}(X_t, X_s) \neq V(t-s)$
 Dma $\forall h \in \mathbb{R}$

$$\text{cov}(X_t, X_s) = \text{cov}(X_{t+h}, X_{s+h})$$

$$= \text{cov}(X_{t-s}, X_s) = \text{cov}(X_0, X_{t-s})$$

$$V(h) = \text{cov}(X_t, X_{t+h}) \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

$$V(h) = \text{cov}(X_0, X_{0+h})$$

Ex of

$\{X(t)\}_{t \in \mathbb{R}}$ stait.

$$V(t) = e^{-\beta|t|}$$

$$f(\lambda) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} V(h) e^{-i\lambda h} dh$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\beta|h|} e^{-i\lambda h} dh$$

$$f(\lambda) = \frac{1}{2\pi} \left[\int_{-\infty}^0 e^{(\beta-i\lambda)h} dh + \int_0^{+\infty} e^{-(\beta+i\lambda)h} dh \right]$$

$$= \frac{1}{2\pi} \left(\sum_{-\infty}^0 \frac{e^{(\beta-i\lambda)h}}{(\beta-i\lambda)} \Big|_0^\infty + \sum_0^{+\infty} \frac{e^{-(\beta+i\lambda)h}}{\beta+i\lambda} \Big|_0^\infty \right)$$

$$= \frac{1}{2\pi} \left(\frac{1}{\beta-i\lambda} + \frac{1}{\beta+i\lambda} \right) = \frac{1}{2\pi} \frac{2\beta}{\beta^2 + \lambda^2}$$

$$= \frac{\beta}{\pi(\beta^2 + \lambda^2)}$$

$$2) |z| < 1$$

$$x(t) = \theta x(t-1) + \xi_t$$

$$\Leftrightarrow x(t) - \theta x(t-1) = \xi_t$$

$$\Leftrightarrow x(t) - \theta L x_t = \xi_t$$

$$\Rightarrow (1 - \theta L) x_t = \xi_t$$

$$\Phi(L) x_t = \phi(L) \xi_t$$

$z \in \mathbb{C}$

$$\Phi(z) = 1 - \theta z$$

$$\Phi(z) = 0 \Leftrightarrow z = \frac{1}{\theta} \quad |z| = \frac{1}{\theta} > 1.$$

notre système est stable si $\theta < 1$

$$f(z) = \frac{s^2}{2\pi} \frac{|1 + (\bar{e}^{iz})^\theta|^2}{|\Phi(\bar{e}^{-iz})|^2} = \frac{s^2}{2\pi} \frac{1}{(1 - \theta e^{iz})^2}$$

$$= \frac{G^2}{2\pi} (1 - \theta e^{iz})^{-2}$$

$$V(h) = \text{cov}(x_t, x_{t+h})$$

$$= \text{cov}\left(\sum_{i=0}^{+\infty} \theta^k \xi_{t-k}, \sum_{i=0}^{+\infty} \theta^k \xi_{t+k}\right)$$

$$x(t) = \frac{1}{1 - \theta L} \xi_t = \sum_{k=0}^{+\infty} (\theta L)^k \xi_{t+k}$$

$$= \sum_{k=0}^{+\infty} \theta^k L^k \sum_{i=0}^{+\infty} \xi_i$$

$$= \sum_{k=0}^{+\infty} \theta^k \sum_{i=k}^{+\infty} \xi_i$$

$$x_t = \theta x_{t-1} = \theta (\theta x_{t-2} + \xi_{t-1}) + \xi_t$$

$$= \theta^2 x_{t-2} + \theta \xi_{t-1} + \xi_t$$

$$= \theta^3 x_{t-3} + \theta^2 \xi_{t-2} + \theta \xi_{t-1} + \xi_t$$

$$= \theta^3 x_{t-3} + \theta^2 \xi_{t-2} + \theta \xi_{t-1} + \xi_t$$

$$V(\omega) = \text{cov}(X_{t-\tau}, X_{t+\omega}) - \text{cov}\left(\sum_{k=1}^K \theta_k \xi_k, \sum_{j=0}^{K-1} \theta_j \xi_j\right)$$

$$V(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) e^{ix + \omega} dx = \frac{\sum_{k=0}^{K-1} \theta_k \omega_k}{1 - e^{-i\omega}}$$

Ex08

$$f(t) = E(X_t)$$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{f(t + \frac{1}{n}) - f(t)}{\frac{1}{n}} = \lim_{n \rightarrow +\infty} E\left(\frac{X_{t+\frac{1}{n}} - X_t}{\frac{1}{n}}\right)$$

① $\forall w \in \mathbb{R}$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} v_n(t, w) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{X_{t+\frac{1}{n}}(w) - X_t(w)}{1/n}$$

$$X_E(w) = v^e(t, w).$$

1 $\Rightarrow \forall \varepsilon > 0 \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n > n_0$

$$|v_n(t, w) - v^e(t, w)| < \varepsilon.$$

$$v_n(t, w) < \varepsilon + v^e(t, w)$$

$$\forall n > n_0, |v_n(t, w)| \leq \varepsilon + |X(t, w)|$$

$$\begin{aligned} t_1(t, w) &= \max \{v_1(t, n), \dots, v_n(t, n)\} \\ \forall n \in \mathbb{N}: |t_n(t, w)| &\leq \max \{t_1(t, w), t_n(t, w)\} \end{aligned}$$

par le théorème de la convergence

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} f(t + \frac{1}{n}) - f(t) = \lim_{n \rightarrow +\infty} t_n(t, w)$$

$$= E(\lim_{n \rightarrow +\infty} V_n) = E(X')$$

$$\text{ذاء } f'(t) = \frac{d}{dt} E(X_t) = E\left(\frac{d}{dt} X_t\right).$$

$$(f) E(X(T)) = (1+1)(1) + ((1+1)(T-1)) \cdot (1+1) =$$

$$= 1 + (1+1) + (1+1)(T-1) + (1+1)(T-1)$$

$$= 1 + 2 + (1+1)(T-1) + (1+1)(T-1)$$

$$= 1 + 2 + (1+1)(T-1) + (1+1)(T-1) = 2(1+1)(T-1) = 2(2)(T-1)$$

$$E(X(T)) = 2(1+1)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$

$$= 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$

$$= 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$

$$= 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$

$$= 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$

$$= 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$

$$= 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$

$$= 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1 = 2(2)(T-1) + 1$$