

Chap I

La notion de stationnarité

I) Définition:

Pour étudier la stationnarité d'une série chronologique, il faut tout d'abord, étudier ses caractéristiques stochastiques c'est ses moments d'ordre 1 et 2, E , Var , et cov . Si ces caractéristiques ne sont pas modifiées dans le temps alors la série est considérée comme stationnaire. En revanche, lorsque le processus stochastique est invariant dans le temps alors la série chronologique est qualifiée de stationnaire. Par définition, un processus $\{y_t\}$ est stationnaire lorsque ses moments d'ordre 1 et 2 sont indépendants du temps.

- $\{y_t\}$ est stationnaire si

* $E(y_t) = \text{constante} = \mu \neq E(y_{t-k}) \quad \forall t$

* $Var(y_t) = \text{constante} = \gamma_0 = Var(y_{t-k})$

* $cov(y_t, y_{t-k}) = cov(y_t, y_{t+k}) = \gamma_k$ dépend du décalage temporel k

Exemple de processus stationnaire : terme d'erreur $\{u_t\}$:

* $E(u_t) = 0 \quad \forall t$

* $V(u_t) = \sigma^2 \quad \forall t$ (constante)

* $cov(u_t, u_{t-k}) = 0 \quad \forall t \neq k$

$\Rightarrow \{u_t\}$ est ^s processus stationnaire il s'agit d'un bruit blanc (white noise) (gaussien) $\Rightarrow u_t \sim N(0, \sigma^2)$

- si les 3 conditions précédentes sont vérifiées alors le processus stationnaire est qualifié ^{de stationnaire} au sens faible.

- si de plus la loi de proba jointe de la série est invariée dans le temps : $f(y_1, y_2, \dots, y_T) = f(y_{1+k}, y_{2+k}, \dots, y_{T+k})$ alors la série est qualifiée de stationnaire au sens strict/fort avec f : densité de proba.

à partir de ces propriétés on peut conclure les coeff d'auto-corrélation notés ρ_k et calculés comme suit:

$$\rho_k = \frac{cov(y_t, y_{t-k})}{\sqrt{Var(y_t) Var(y_{t-k})}} = \frac{\gamma_k}{\gamma_0}$$

Exercice:

on considère le modèle suivant $Z_t = \beta_0 + \beta_1 t + a_t \quad \forall t=1 \dots T$ avec $\{a_t\}$ une séquence de variables aléatoires non corrélées,

$$E(a_t) = 0 \text{ et } V(a_t) = \sigma^2$$

le processus $\{Z_t\}$ est-il stationnaire ? justifie la réponse

Réponse,

$$E(Z_t) = E(\beta_0 + \beta_1 t + a_t) = \beta_0 + \beta_1 t \cdot \underbrace{E(a_t)}_0$$

$$E(Z_t) = \beta_0 + \beta_1 t \text{ dépend du temps}$$

$\Rightarrow \{Z_t\}$ est un processus non stationnaire.

II) Estimation des caractéristiques statistiques d'un processus stationnaire.

Généralement les moments d'ordre 1 et 2 d'une série temporelle sont inconnus, on les estime par les moments empiriques calculés à partir de l'échantillon $\{y_1, y_2, \dots, y_T\}$:

$$* \underbrace{E(y_t)}_{\text{de pop}} = \mu \Rightarrow \underbrace{\hat{\mu}}_{\text{d'ech : empirique}} = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T y_t = \bar{y}$$

$$* V(y_t) = \sigma_0 \Rightarrow \hat{\sigma}_0 = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T (y_t - \bar{y})^2$$

$$* \text{cov}(y_t, y_{t+k}) = \sigma_k \Rightarrow \hat{\sigma}_k = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^{T-k} (y_t - \bar{y})(y_{t+k} - \bar{y})$$

$$* \hat{\rho}_k = \frac{\hat{\sigma}_k}{\hat{\sigma}_0} = \frac{\sum (y_t - \bar{y})(y_{t+k} - \bar{y})}{\sum (y_t - \bar{y})^2}$$

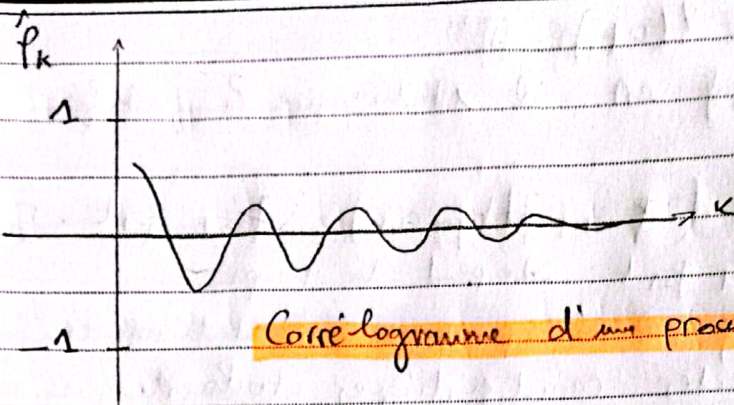
empirique calculé de l'ech : estimé.

\rightarrow si $\hat{\rho}_k = 0 \Rightarrow$ cela veut dire qu'il y a absence d'autocorrélation entre y_t et y_{t+k} .

\rightarrow La représentation des auto-corrélations empiriques en fait de plusieurs décalages k permet de définir d'une manière graphique la nature des processus en question (étudié). cette représentation graphique est appelée : Corrélogramme.

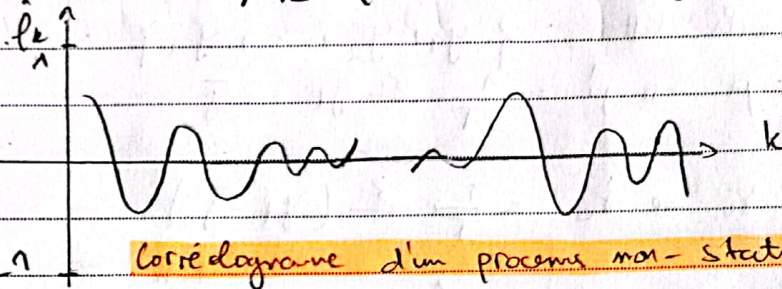
Généralement, le corrélogramme n'inclut qu'un nombre limité d'autocorrélation empirique de décalage k qui ne dépasse pas $\frac{T}{4}$ ($k \leq \frac{T}{4}$)

— Si un processus est stationnaire alors son évolution subit un amortissement au cours du temps, ceci se traduit par une décroissance rapide des coeffs de corrélation $\hat{\rho}_k$.



Corrélogramme d'un processus stationnaire

→ En revanche un processus non-stationnaire peut avoir une saisonnalité (réapparition) à une période plus éloignée de sorte que des pics élevés de \hat{p}_k peuvent exister pour des délais assez éloignés.



Corrélogramme d'un processus non-stationnaire

→ Les processus non-stationnaires ne sont pas intéressants sur le plan prévisionnel par conséquent lorsqu'on étudie une série chronologique la 1^{ère} opération à effectuer consiste à bien étudier la stationnarité de la série c'est la détermination rapide des autocorrélations empiriques.