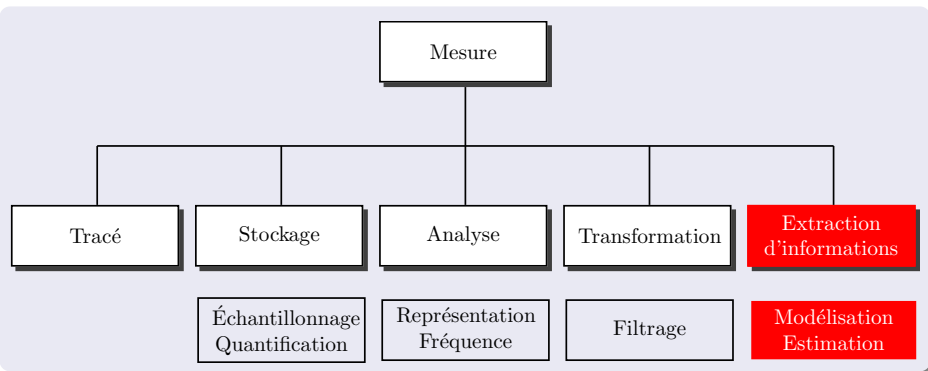


Signal aléatoire

Yves Goussard

GBM6103A

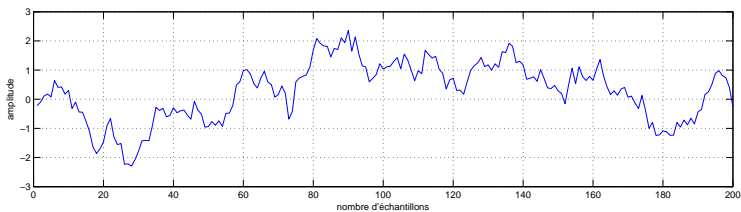
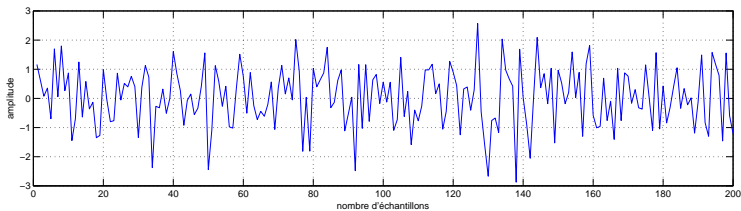
17 septembre 2014



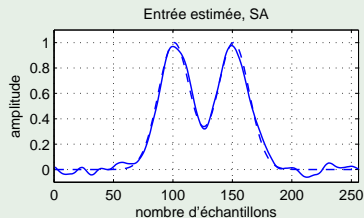
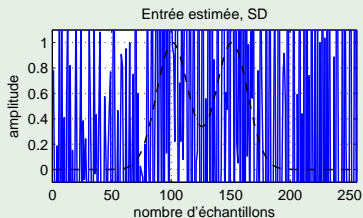
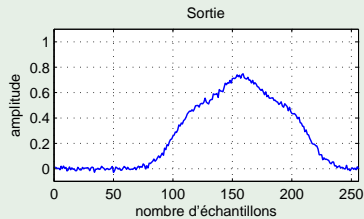
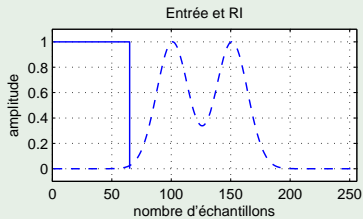
Signal aléatoire

Exemple

Notion de « bruit »



Approches possibles



Pourquoi étudier les signaux aléatoires ?

- Utilité de pouvoir tenir compte des incertitudes
- Nécessité disposer des mêmes outils que pour les signaux déterministes :
 - représentation fréquentielle
 - filtrage

Objectif

Introduction des techniques de base pour la manipulation de signaux aléatoires

- 1 Cadre
- 2 Variables aléatoires
 - Interprétation
 - Définitions et propriétés
 - Distributions particulières
- 3 Vecteurs aléatoires
 - Définition et propriétés
 - Conditionnement
 - Distributions particulières
- 4 Signaux aléatoires à temps discret
- 5 Représentation fréquentielle et filtrage des signaux aléatoires
 - Représentation fréquentielle
 - Filtrage
 - Modélisation

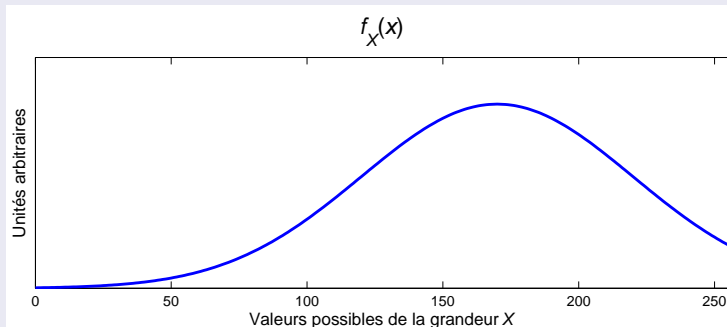
Hypothèses générales

- Grandeurs réelles
- Grandeurs discrètes
- Dimensions possiblement infinies
- Nombre fini de composantes : manipulation de vecteurs

$$x_n ; 0 \leq n \leq N - 1 \longrightarrow \mathbf{x}$$

Les signaux sont entachés d'incertitudes

Une grandeur scalaire X



Interprétation

$f_X(x)$: *confiance* que la grandeur X prendra la valeur x

Densité de probabilité

- X : variable aléatoire
- $f_X(x)$: densité de probabilité

$$f_X(x) dx = \Pr \{x \leq X < x + dx\}$$

Propriétés

- $f_X(x) \geq 0$; $\int f_X(x) dx = 1$
- Espérance ou moyenne : $E[X] = \int x f_X(x) dx$
- Espérance d'une fonction $E[\Phi(X)] = \int \Phi(x) f_X(x) dx$
- Moments d'ordre p : $m_p[X] = E[X^p] = \int x^p f_X(x) dx$

Définition

- Le moment d'ordre 2 existe
- Conséquence : le moment d'ordre 1 (la moyenne) existe

Variance

$$\text{Var}[X] = m_2[X] - m_1[X]^2 = E[X^2] - E[X]^2 = E[(X - E[X])^2]$$

Définition

$$\mathcal{N}(m, \sigma^2) : f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}$$

Importance

- Représente adéquatement de nombreux phénomènes incertains (théorème de la limite centrale)
- Choix raisonnable si on ne connaît que la moyenne et la variance d'une variable aléatoire
- Permet souvent de mener les calculs à leur terme

Variable aléatoire : *un échantillon pris indépendamment de tous les autres*

Position du problème

- Deux échantillons X et Y
- Comment exprimer leur *comportement d'ensemble*?

Formalisation : extension du cas scalaire

- Densité de probabilité du couple

$$f_{XY}(x, y) dx dy = \Pr \{x \leq X < x + dx ; y \leq Y < y + dy\}$$

$$f_{XY}(x, y) \geq 0 \quad ; \quad \int \int f_{XY}(x, y) dx dy = 1$$

Couples de variables aléatoires

Propriétés importantes

Loi de chaque élément du couple

$$f_X(x) = \int f_{XY}(x, y) dy ; f_Y(y) = \int f_{XY}(x, y) dx$$

Indépendance

$$X \text{ et } Y \text{ indépendantes} \iff f_{XY}(x, y) = f_X(x) f_Y(y)$$

Covariance et corrélation (lien statistique entre X et Y)

- $\text{Cov}[X, Y] = E[(X - E[X])(Y - E[Y])]$
- X et Y indépendantes $\implies \text{Cov}[X, Y] = 0$
- Coefficient de corrélation : $\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}[X, Y]}{\sqrt{\text{Var}[X]\text{Var}[Y]}}$; $-1 \leq \rho_{XY} \leq 1$

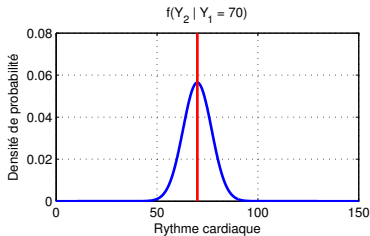
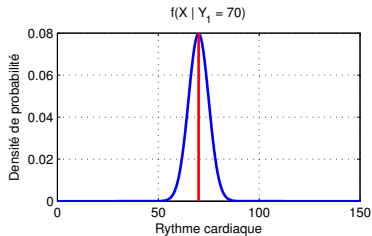
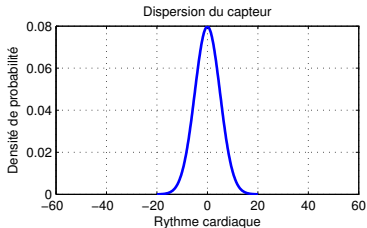
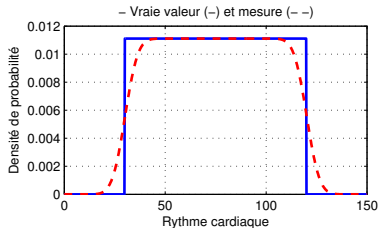
- Matrice de covariance :

$$\mathbf{R}_{XY} = E \left[\begin{pmatrix} X - E[X] \\ Y - E[Y] \end{pmatrix} (X - E[X] , Y - E[Y]) \right]$$

Conditionnement

Illustration pratique

La connaissance de Y renseigne-t-elle sur les valeurs plausibles de X ?



Formalisation

- (X, Y) de loi $f_{XY}(x, y)$
- Règle de Bayes

$$f_{X|Y=y}(x) = \frac{f_{XY}(x, y)}{f_Y(y)}$$

- $f_{X|Y=y}(x)$: loi conditionnelle de X sachant que Y vaut y

Définition

$$\mathcal{N}(\mathbf{m}_{XY}, \mathbf{R}_{XY}) : f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi |\mathbf{R}_{XY}|^{1/2}} e^{-\frac{1}{2}(x-m_X, y-m_Y) \mathbf{R}_{XY}^{-1} \begin{pmatrix} x-m_X \\ y-m_Y \end{pmatrix}}$$

Propriétés

Si le couple (X, Y) suit une loi gaussienne

- Chacune des variables est gaussienne
- Les lois conditionnelles sont gaussiennes

Importance pratique

- Choix raisonnable si (X, Y) n'est connu que par sa moyenne et sa matrice de covariance
- Représente une large gamme de phénomènes

Définition et propriétés

◀ Couples de VA

Extension directe des propriétés des couples de variables aléatoires

Est-ce suffisant ?

- Représentations d'incertitudes dans des signaux de taille finie : OK
- Signaux de taille infinie ???
- Opérations usuelles (convolution, représentation fréquentielle...) ???

Définition

- $X = \{X_n ; n \in \mathbb{Z}\}$ signal aléatoire (ensemble de variables aléatoires)
- $f_{X_n}(x_n) ; n \in \mathbb{Z}$ **impossible à définir**
- Comportement de X défini à partir de la loi conjointe de tout sous-ensemble **fini** de ses composantes
- Indépendance de deux signaux définie de manière analogue

Caractéristiques importantes

- Caractéristiques *instantanées* : caractéristiques de tout échantillon (pris indépendamment des autres)
 $f_{X_n}(x_n) ; m_n = E[X_n] ; \sigma_n^2 = \text{Var}[X_n] \dots$
- Caractéristiques du *deuxième ordre* : caractéristiques de tout couple d'échantillons
Covariance : $r_X(n, p) = \text{Cov}[X_n, X_p]$
- Signal *décorrélé* : $\forall (n, p) \in \mathbb{Z}^2, n \neq p \Rightarrow r_X(n, p) = 0$

Stationnarité

- Stationnarité forte : loi temporelle invariante par translation
- Stationnarité faible (du 2^e ordre) : moments d'ordre 1 et deux invariants par translation

$$m_n = E[X_n] = m \quad r_X(n, p) = \text{Cov}[X_n, X_p] = r_X(p - n)$$

Ergodisme

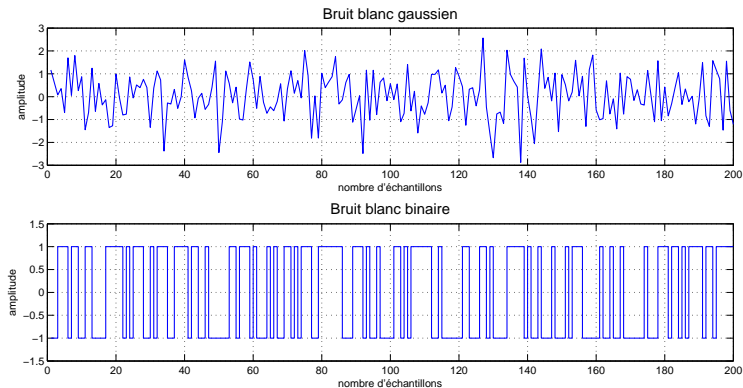
- Possibilité de remplacer une espérance par une moyenne temporelle
- Ergodisme pour une propriété :

$$E[\varphi(X_{k_1}, \dots, X_{k_n})] = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} \varphi(X_{k_1+i}, \dots, X_{k_n+i})$$

- Exemples : moyenne empirique, variance empirique, ...

Bruits blancs

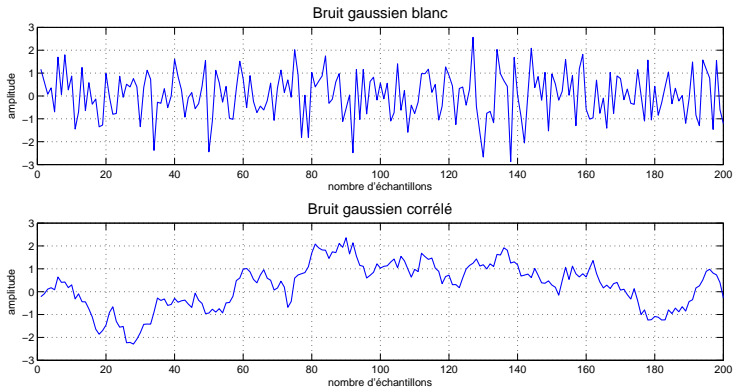
▸ Représentation fréquentielle



- Échantillons *indépendants identiquement distribués* (iid)
- Allures variées

Exemples de signaux aléatoires (2)

Bruits gaussiens



- Loi temporelle gaussienne
- Corrélation → allures très différentes

Signaux d'ordre deux, voire gaussiens : large diversité

Position du problème

- Représentation spectrale : $X_n = \int u(\nu) e^{2i\pi\nu n} d\nu$
- Filtrage : $Y_n = \sum_{k \in \mathbb{Z}} h_k X_{n-k}$

Difficultés

- $u(\nu)$ aléatoire ; intégrale d'une telle quantité ?
- Y_n : somme *infinie* de variables aléatoires ?
- Lien entre signaux aléatoires et réalisations ?

Approche

- Passage par une quantité déterministe : fonction de corrélation
- Restriction aux signaux stationnaires d'ordre deux

Rappel des principales caractéristiques

X_n ; $n \in \mathbb{Z}$ signal aléatoire stationnaire d'ordre 2. $\forall (n, p) \in \mathbb{Z}^2$

- La moyenne $m_n = E[X_n]$ et la covariance $r_X(n, p)$ existent
- Ces quantités sont invariantes par décalage :

$$m_n = m \quad ; \quad r_X(n, p) = r_X(p - n)$$

- $r_X(p - n) = r_X(k)$ fonction d'autocorrélation

En pratique

X_n stationnaire d'ordre 2 : X_n défini complètement par sa moyenne et sa fonction de corrélation

Principaux résultats

- Représentation spectrale $u(\nu)$: $X_n = \int u(\nu) e^{2i\pi\nu n} d\nu$
- $u(\nu)$ quantité aléatoire
- On a : $E[|u(\nu)|^2] = \mathcal{F}(r_X(k))$ $r_X(k)$: fonction d'autocorrélation de X
- $\Gamma_X(\nu) \triangleq E[|u(\nu)|^2]$: densité spectrale de puissance (spectre) de X

En pratique

◀ Bruits blancs

- La notion de phase a disparu...
- Lien avec la réalisation dont on dispose :

$$r_X(k) = E[X_n X_{n-k}] = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x_n x_{n-k} \quad (\text{ergodisme})$$

- **Comparaison avec cadre déterministe ; approche « estimation »**

Position du problème

- Définir la sortie du filtre
- Définir les caractéristiques spectrales de la sortie du filtre
- Faire le lien avec la réalisation dont on dispose

Difficulté

Somme infinie
$$Y_n = \sum_{k \in \mathbb{Z}} h_k X_{n-k}$$

Principaux résultats

$$r_Y(k) = r_X(k) * h(k) * h(-k)$$

$$\Gamma_Y(\nu) = |H(\nu)|^2 \Gamma_X(\nu)$$

Principaux résultats

$$r_Y(k) = r_X(k) * h(k) * h(-k)$$

$$\Gamma_Y(\nu) = |H(\nu)|^2 \Gamma_X(\nu) \quad (1)$$

En pratique

- Calcul de la sortie avec la réalisation dont on dispose
- Sortie : réalisation d'un signal aléatoire de spectre $\Gamma_Y(\nu)$
- Spectres de X_n et Y_n liés par la relation (1)

Objectif : paramétrisation d'un signal aléatoire stationnaire d'ordre 2

Démarche

- SA $X_n \iff r_X(k) \iff \Gamma_X(\nu)$
- Si $X_n = h * \epsilon_n$; ϵ_n : bruit blanc unitaire du 2^e ordre

$$\Gamma_X(\nu) = |H(\nu)|^2$$

- h : filtre linéaire dynamique

$$X_n = - \sum_{p=1}^P a_p X_{n-p} + \sum_{q=0}^Q b_q \epsilon_{n-q}$$

- Modèle (paramétrisation) de X_n :

$$\Gamma_X(\nu) = |H(\nu)|^2 = \frac{|B(\nu)|^2}{|A(\nu)|^2}$$

Deux problèmes

- Analyse : connaissant X_n , trouver A et B
- Synthèse : connaissant $\Gamma_X(\nu)$, trouver A et B

Résultat général

$$\text{Si } \int_{-1/2}^{1/2} |\ln \Gamma_X(\nu)| d\nu < \infty$$

- La modélisation de X_n par A, B est possible (l'ordre du modèle pourrait être infini)
- Conditions techniques supplémentaires : même résultat avec un filtre tout pôles ($Q = 0$)

Interprétation

Tout SA stationnaire d'ordre 2 : filtré d'un bruit blanc par un filtre rationnel, voire tout pôles

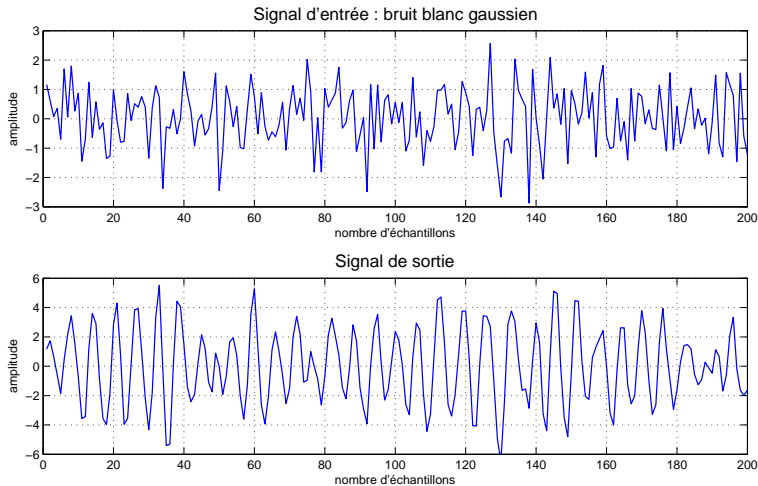
Exemples d'application

- Analyse : analyse spectrale

$$X_n \longrightarrow (A, B) \longrightarrow \Gamma_X(\nu)$$

- Synthèse : génération de bruits aux caractéristiques spectrales données

Synthèse d'un bruit gaussien à bande étroite



Synthèse d'un bruit gaussien à bande étroite : filtre générateur

