

Une Introduction aux méthodes particulières en ingénierie stochastique

P. Del Moral

INRIA Centre Bordeaux-Sud Ouest

Journée de Proba./Stat. de Bordeaux, Octobre 2008

Outline

- 1 Introduction
- 2 Quelques problèmes fondamentaux
 - Traitement du signal & inférence bayésienne
 - Analyse d'événements rares
 - Régulation et contrôle de processus
- 3 Méthodes particulières stochastiques
- 4 Quelques algorithmes de simulation
 - Filtrage "optimal" particulière
 - Simulation d'événements rares
 - Optimisation globale & optimisation combinatoire
 - Calcul de volumes et de cardinaux

- **Physique mathématique et chimie moléculaire** ($\geq 1950's$) : Interprétations (micro-macro)scopiques ou techniques de simulation (quantum & diffusion Monte Carlo).
- **Biologie** ($\geq 1950's$): Dynamiques de population (branchements, naissances et morts, généalogies traits/espèces).
- **Sciences de l'ingénieur** ($\geq 1970's$): Méthodes d'exploration aléatoire, recuit simulé, apprentissage naturel, algorithmes génétiques, grilles/maillages adaptatifs.
- **Probabilités appliquées & inférence bayésienne** ($\geq 1990's$): méthodes de Monte Carlo par chaînes de Markov (en interaction), méthodes de Monte Carlo séquentielles, simulation de lois a posteriori complexes, interprétations probabilistes.
- **Mathématiques pures** ($\geq 1960's$ méca. fluides, $\geq 1990's$ modèles discrets et à sauts interactifs): Méthode de linéarisation stochastique d'équations intégral-différentielles et de processus à valeurs mesures non linéaires.

Le filtrage de processus stochastiques

- **Filtrage** : Signal-Observation (X, Y)

Calcul-Simulation des Lois $((X_0, \dots, X_t) \mid (Y_0, \dots, Y_t))$

- \supset **ingénierie/physique/biologique/économique** :

- *Ingénierie* : Radar, Sonar, GPS, ...
- *Physique* : capteurs de pression/température/...
- *Finance* : actifs boursiers, portefeuilles, volatilités,...
- *Statistique* : médecine, pharmaco, politique, éco-finances,...

- **Domaines "équivalents"** :

- *Assimilation de données*
[ANR avec Météo France, l'IRISA et le LMD ENS Paris].
- *Chaines de Markov cachées.*
- *Calcul de lois a posteriori (inf. bayésienne).*

Analyse d'événements rares

Processus stochastique formalisé $X \oplus$ Evt rare A :

$$\text{Proba}(X \in A) \quad \& \quad \text{Loi}((X_0, \dots, X_t) \mid X \in A)$$

▷ **ingénierie/physique/biologique/économique :**

- **Ingénierie** : surcharges de réseaux, pannes, durées de fonctionnement, Contrôle Qualité et Fiabilité (Dynamique).
[ANR sur le "watermarking" avec l'IRISA].
- **Biologie** : Risques bactériologiques, épidémiologie
[ANR avec l'ENST Paris Tech].
- **Physique** : polymères dirigés, particules \in milieux absorbants, états fondamentaux d'opérateurs de Schroedinger.
- **Finance** : probabilités de défauts, ruines,...
- **Statistique** : queues de distributions, valeurs extrêmes,...

- **Filtrage-Régulation** : Signal-Obs. $(X, Y) \rightsquigarrow$ référence Y

$$X_t = F_t(X_{t-1}, W_t) \rightarrow \text{Lois}((W_0, \dots, W_t) \mid (Y_0, \dots, Y_t))$$

Conséquences et extensions :

- W les plus vraisemblables \rightsquigarrow contrôles opt. pour suivre Y
- Simulation de mesures de Gibbs associées à des potentiels V
 \rightsquigarrow optimisation de coûts/performances/energies V
- **Analyse d'événements rares** (Exemple=confinement)

$$\text{Loi}((X_0, \dots, X_t) \mid X_0 \in A_0, \dots, X_t \in A_t)$$

Conséquences :

- Stratégies du processus \in Evt rare \Rightarrow Prédiction et contrôle.
- $X_t = F_t(X_{t-1}, W_t) \implies$ contrôles W tq $X_t \in \text{Tube}$.

Algorithme stochastique de type génétique

- Prédiction=Proposition=Exploration.
- Correction=acceptation-rejet=selection=branchements.
[passerelles/sous-niveaux critiques, vraisemblance des états, adaptation des individus, etc.]

↓ and ↑

$$\left. \begin{array}{l}
 \text{Lois}((X_0, \dots, X_t) \mid (Y_0, \dots, Y_t)) \\
 \& \\
 \text{Loi}((X_0, \dots, X_t) \mid X \in \text{Evt rare})
 \end{array} \right\} \simeq \text{Mesures d'occupation d'arbres généalogiques}$$

& $\text{Proba}(X \in \text{Evt rare}) \simeq \prod \text{proportions de reussites}$

Remarque importante : [contrôle de qualité]

∉ "Meta-heuristique" \rightsquigarrow ∃ des fondations théoriques très précises!

Le filtrage de processus stochastiques

● $X_t := \text{Signal} = \text{Processus stochastique}$

ingénierie/physique/biologique/économique :

- Cibles non coopérative (militaire : missile, char, avion,...).
- Physiques (fluides : tornades, cyclones, modèles océano, pression/température/coeff de diffusivité,...).
- Financiers (actifs boursiers, portefeuilles, volatilités,...).
- Signaux (parole, codages/transmission informations,...)

Dynamiques et aléas :

- Equations d'évolution physiques (Ex. $\sum_i u_i \vec{F}_i = \vec{A}$)
- Perturbations et aléas :
 - Erreurs de modèles \oplus Perturbations extérieures.
 - **Contrôles et paramètres inconnus.**
 \rightsquigarrow lois a priori \oplus (inconnues = réalisation de v.a.)

Modèles de Filtrage de processus stochastiques

- Y_t = Observations partielles et bruitées de X_t :

ingénierie/physique/biologique/économique :

- Ingénierie : Radar, Sonar, GPS, ...
- Physiques (capteurs de pression/température/...).
- Financiers (actifs boursiers, portefeuilles, volatilités,...).
- Statistique (données réelles : médecine, pharmaceutiques, politique, éco-finances,...).

Dynamiques et aléas :

- Observations partielles : mélanges, coordonnées partielles.
- Perturbations et aléas :
 - erreurs de mesures (bruits thermiques).
 - perturbations extérieures.
 - erreurs de modèle.

Objectifs

Calculer/Simuler/Estimer **récurivement** le flot de mesures

$$t \in \mathbb{R}_+ \quad \text{ou} \quad t = n \in \mathbb{N} \longrightarrow \eta_t = \text{Loi}(X_t \mid Y_0, \dots, Y_t)$$

Remarques

- **Filtrage trajectoriel** : $X_t = (X'_0, \dots, X'_t) \in E_t$



$$\eta_t = \text{Loi}((X'_0, \dots, X'_t) \mid (Y_0, \dots, Y_t)) = \text{Loi}(X_t \mid Y_0, \dots, Y_t)$$

Vocabulaire "équivalent" :

- Assimilation de données (météo).
- Chaines de Markov cachées (stat. fréquentiste).
- Lois a posteriori (a priori=Loi(X)) (stat. bayésiennes).

L'heuristique du filtrage particulière

Dynamique de population de N "individus" /particules" t.q.

$$(\hat{\xi}_t^1, \dots, \hat{\xi}_t^N) \in E_t^N \rightsquigarrow \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{\hat{\xi}_t^i} = \text{Loi}(X_t \mid (Y_0, \dots, Y_t))$$

Méthode de simulation effective

- Prédiction \rightsquigarrow simulation de N transitions locales du signal.
- Correction \rightsquigarrow processus de naissance et mort (taille fixe N).
 - On **tue** les individus sur des sites **peu vraisemblables**.
 - On **multiplie** les individus sur des sites **plus vraisemblables**.

\rightsquigarrow **Mod. trajectoriels** : $X_t = (X'_0, \dots, X'_t) \rightsquigarrow$ Arbre Généalogique

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{\text{ligne ancestrale}_t(i)} = \text{Loi}((X'_0, \dots, X'_t) \mid (Y_0, \dots, Y_t))$$

Analyse d'événements rares

2 Ingrédients

- **1 Processus Physique/biologique/economique** : files d'attentes, réseau télécom, portefeuille, volatilité d'actifs, température, mouvements de fluides,...
- **1 fonction potentiel (type énergie ou indicatrice/restriction)**: dépassements de niveaux critiques, saturation, niveaux de propagations d'épidémies, dispersion de radioactivité, ruines,...

Objectifs

- Calcul des probabilités d'événements rares.
- Calculer **les lois des trajectoires du processus** évoluant en régime \rightsquigarrow
prédiction \oplus **contrôle**.

L'heuristique des estimations particulières

Flot de mesures à complexité croissante

- l'événement rare = **cascade d'événements intermédiaires (moins rares)** (énergies ou niveaux \uparrow , passerelles physiques).
- Flot de lois conditionnelles

$$n \rightarrow \eta_n = \text{Loi}(\text{processus} \mid \text{une série de } n \text{ évts intermédiaires } \downarrow)$$

- Les probabilités d'événements rares = Cts de normalisation.

Méthode particulière heuristique

(Simulation arbre de défauts de type généalogique \oplus % réussites)

- **Explorations/Propositions locales** des espaces d'états.
- **Branchements-Selection** des individus \in régimes critiques \uparrow .

4 Exemples de flots de mesures "cibles"

- ① $\eta_n = \text{Loi}((X_0, \dots, X_n) \mid \forall 0 \leq p \leq n \quad X_p \in A_p)$
- ② $\eta_n = \text{Loi}_\pi((X_0, \dots, X_n) \mid X_n = x_n)$.
- ③ $\eta_n = \text{Loi}(X \mid X \text{ atteint le niveau } B_n \text{ avant } C)$
- ④ $\eta_n = \text{Loi}((X_0, \dots, X_n) \mid V(X_n) \geq a)$.

4 Heuristiques particulières :

- ① Transitions locales \oplus Selection des individus $\in A_p$.
- ② Transitions locales \oplus Selection $G(x_1, x_2) = \frac{\pi(dx_2)K(x_2, dx_1)}{\pi(dx_1)M(x_1, dx_2)}$.
- ③ Branchements par sous niveaux $B_0 \supset B_1 \supset \dots \supset B_n$.
- ④ Transitions locales \oplus Sélection des transitions $\sim e^\lambda [V(X_p) - V(X_{p-1})]$.

- ① Mesure de Boltzmann-Gibbs (avec $\beta_n \uparrow$) :

$$\eta_n(dx) = \frac{1}{Z_n} e^{-\beta_n V(x)} \lambda(dx) \underset{N \uparrow \infty}{\sim} \eta_n^N(dx) := \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{\xi_n^i}(dx)$$

- ② Méthodes de simulation des $(\xi_n^i)_{1 \leq i \leq N}$:

- Transitions MCMC mes. inv. = η_n
(**Mélangeurs-Shakers** : Metropolis, accept/rejet, Gibbs)
- Selection des individus $\propto G_n(x) = e^{-(\beta_{n+1} - \beta_n)V(x)}$

- ③ Cte de normalisation : $\lambda(e^{-\beta_n V}) := Z_n = Z_0 \times \frac{Z_1}{Z_0} \times \dots \times \frac{Z_n}{Z_{n-1}}$

$$\frac{Z_n}{Z_{n-1}} = \frac{\lambda(e^{-\beta_{n-1} V} e^{-(\beta_n - \beta_{n-1}) V})}{Z_{n-1}} = \eta_{n-1}(e^{-(\beta_n - \beta_{n-1}) V})$$

$$\underset{N \uparrow \infty}{\sim} \eta_{n-1}^N(e^{-(\beta_n - \beta_{n-1}) V})$$

① Restriction de mesures (avec $A_n \downarrow$) :

$$\eta_n(dx) = \frac{1}{Z_n} 1_{A_n}(x) \lambda(dx) \sim_{N \uparrow \infty} \eta_n^N(dx) := \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{\xi_n^i}(dx)$$

② Méthodes de simulation des $(\xi_n^i)_{1 \leq i \leq N}$:

- Transitions MCMC mes. inv. = η_n
(**Mélangeurs-Shakers** : Metropolis, accept/rejet, Gibbs)
- Selection des individus $\propto G_n(x) = 1_{A_{n+1}}(x)$

③ Cte de normalisation :

$$\lambda(A_n) := Z_n = Z_0 \times \frac{Z_1}{Z_0} \times \dots \times \frac{Z_n}{Z_{n-1}}$$

et

$$\frac{Z_n}{Z_{n-1}} = \frac{\lambda(1_{A_n})}{Z_{n-1}} = \frac{\lambda(1_{A_n} 1_{A_{n-1}})}{Z_{n-1}} = \eta_{n-1}(A_n) \sim_{N \uparrow \infty} \eta_{n-1}^N(A_n)$$