### 5 Esempi di processi di Markov

#### 5.1 Processo di Wiener

Un processo di Wiener è modellato dall'equazione di Fokker-Plank così definita:

$$\frac{\partial}{\partial t}P(\omega,t|\omega_0,t_0) = \frac{1}{2}\frac{\partial^2}{\partial\omega^2}P(\omega,t|\omega_0,t_0).$$

Questa corrisponde alla forma differenziale di Chapman-Kolmogorov in 1D con  $A=0,\ B=$ const,  $\Phi=0.$ 

Inoltre si impone la seguente condizione iniziale:

$$P(\omega, t_0 | \omega_0, t_0) = \delta(\omega - \omega_0).$$

Il processo si può risolvere utilizzando la funzione caratteristica:

$$\phi(s,t) = \int d\omega P(\omega,t|\omega_0,t_0)e^{is\omega}.$$

Sfruttando le regole della trasformata possiamo riscrivere l'equazione del processo come:

$$\frac{\partial \phi}{\partial t} = -\frac{1}{2}s^2\phi.$$

$$\phi(s, t_0) = \exp(is\omega_0).$$

La soluzione è nota:

$$\phi(s) = \exp\left(-\frac{1}{2}s^{2}(t - t_{0})\right)\phi(s, t_{0}) =$$

$$= \exp\left(-\frac{1}{2}s^{2}(t - t_{0}) + is\omega_{0}\right).$$

Visto che l'antitrasformata di una Gaussiana è una Gaussiana abbiamo la soluzione nello spazio reale:

#### Soluzione del processo di Wiener

$$P(\omega, t | \omega_0, t_0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \left(t - t_0\right)}} \exp\left(-\frac{\left(\omega - \omega_0\right)^2}{2\left(t - t_0\right)}\right)$$

Il processo che abbiamo ottenuto è Gaussiano:

$$\langle \omega \rangle = \omega_0 \tag{5.1}$$

$$\left\langle \left(\omega - \omega_0\right)^2 \right\rangle = t - t_0. \tag{5.2}$$

#### Proprietà dei processi di Wiener

- É continuo.
- Non è differenziabile,  $\forall k$ :

$$\begin{split} \operatorname{Prob}\left(\frac{|\omega(t+h)-\omega(t)|}{h} > k\right) &= \\ &= 2\int_{kh}^{\infty} d\omega \frac{1}{\sqrt{2\pi h}} e^{-\omega^2/2h} = \\ &= 1 - \operatorname{erf}\left(k\sqrt{\frac{k}{2}}\right) = \\ &= 1 - \frac{2}{\sqrt{\pi}} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n \left[k\sqrt{\frac{h}{2}}\right]^{2n+1}}{n!(2n+1)} \xrightarrow{h \to 0} 1. \end{split}$$

Quindi  $\forall k$  grande a piacere quando  $h \to 0$  si ha che:

$$\frac{\omega(t+h) - \omega(t)}{h} > k.$$

Questo implica la non differenziabilità del processo.

• Gli incrementi sono indipendenti:

$$P(\omega_2, t_2; w_1, t_1; \omega_0, t_0) =$$

$$= P(\omega_2, t_2 | \omega_1, t_1) P(\omega_1, t_1 | \omega_0, t_0) P(\omega_0, t_0).$$

Il primo termine dopo l'uguale non dipende da  $(\omega_0, t_0)$  perché il processo è Markoviano.

• La correlazione:

Ipotizziamo di avere t > s:

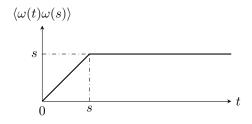
$$\langle \omega(t)\omega(s)\rangle = \langle (\omega(t) - \omega(s)) \,\omega(s)\rangle + \langle \omega^2(s)\rangle =$$
$$= \langle (\omega(t) - \omega(s))\rangle \,\langle \omega(s)\rangle + s = s.$$

In cui nel primo passaggio si somma e si sottrae  $\omega(s)$ , nel secondo passaggio si ha che l'incremento  $\omega(t) - \omega(s)$  è indipendente da  $\omega(s)$ , quindi la media del prodotto corrisponde al prodotto delle medie. Tuttavia l'incremento è distribuito come una gaussiana a media nulla, quindi il primo termine si annulla. Il secondo termine invece è pari a s per l'equazione 5.2.

Nel caso generale si ha che:

$$\langle \omega(t)\omega(s)|[\omega_0 t_0]\rangle = \min(t - t_0, s - t_0) + \omega_0^2.$$

Che nel caso particolare in cui  $\omega_0 = t_0 = 0$  si ricongiunge a quello visto sopra  $\langle \omega(t)\omega(s)\rangle = s$  se t > s.



#### 5.2 Processo di Ornstein - Uhlenback

Prendiamo in considerazione altri esempi di processi di Markov.

#### Equazione di Ornstein - Uhlenback

$$\frac{\partial P}{\partial t} = \frac{\partial}{\partial x}(kxP) + \frac{1}{2}D\frac{\partial^2}{\partial x^2}P.$$

#### Soluzione stazionaria

Cerchiamo intanto la soluzione con  $(\partial_t P = 0)$ :

$$\frac{\partial}{\partial x}\left(kxP+\frac{1}{2}D\frac{\partial}{\partial x}P\right)=0 \implies$$

$$\implies \left[ kxP + \frac{1}{2}D\frac{\partial}{\partial x}P \right]_{-\infty}^{x} = J.$$

Se ipotizziamo che:

1. 
$$\lim_{|x| \to \infty} P(x, t|x_0, t_0) = 0$$

2. 
$$\lim_{|x| \to \infty} xP(x, t|x_0, t_0) = 0.$$

Allora possiamo affermare che nel limite di  $x\to\infty$  la corrente J vale 0. Essendo J costante allora questo fissa il valore di J=0. Si risolve allora l'equazione differenziale:

$$\frac{1}{2}D\frac{\partial P_s}{\partial x} = -kxP_s.$$

#### Soluzione stazionaria

$$P_s(x) = \frac{1}{\sqrt{\pi}D/k}e^{-kx^2/D}$$
 (5.3)

Si nota subito che, a differenza del processo di Wiener in cui il moto Browniano si allargava sempre di più (la larghezza della gaussiana dipende da t), adesso si ha una  $\sigma^2 \propto D/k$  costante.

Il termine aggiuntivo rispetto a Wiener in questo processo funziona come una forza armonica per la P (una molla) che la richiama in x=0.

#### Soluzione dipendente dal tempo.

Per la dipendenza temporale sfruttiamo la funzione caratteristica  $\phi(s)$ .

$$\phi(s) = \int e^{isx} P(x, t|x_0, t_0) dx.$$

L'equazione del processo diventa:

$$\partial_t \phi = -ks \partial_s \phi - \frac{1}{2} Ds^2 \phi.$$

Questa equazione alle derivate parziali può essere risolta tramite il metodo delle caratteristiche (5.A). L'unico ostacolo all'utilizzo del metodo è il secondo

termine dopo l'uguale (contiene la soluzione), vorremmo ricondurci all'equazione in forma standard.

Facciamo allora il cambio di variabile:

$$g = \ln \phi$$
.

Visto che:

$$\partial_t g = \frac{\partial_t \phi}{\phi} \qquad \partial_s g = \frac{\partial_s \phi}{\phi}.$$

Si ha una equazione in g più maneggevole:

$$\partial_t g + ks \partial_s g = -\frac{1}{2} Ds^2.$$

Questa è risolubile con il metodo delle caratteristiche:

$$(a, b, c) \to (1, ks, -\frac{1}{2}Ds^2).$$

Parametrizzando con  $\eta$  abbiamo le equazioni caratteristiche:

$$\frac{\mathrm{d}t}{\mathrm{d}\eta} = 1$$
  $\frac{\mathrm{d}s}{\mathrm{d}\eta} = ks$   $\frac{\mathrm{d}g}{\mathrm{d}\eta} = -\frac{1}{2}Ds^2$ .

Facendo dell'algebra (da fisici) si ha:

$$\begin{cases} dt = d\eta \\ \frac{ds}{ks} = d\eta \\ \frac{dg}{1/2Ds^2} = -d\eta \end{cases}.$$

Possiamo risolvere per rimuovere  $\eta$ :

$$\begin{cases} 1. & dt = \frac{ds}{ks} \\ 2. & \frac{ds}{ks} = -\frac{dg}{1/2Ds^2} \end{cases}$$

Integrando queste equazioni escono fuori delle costanti, ridefinendo tali costanti come funzioni  $(u_1, u_2)$  saremo in grado di risalire alla  $\phi$ .

Risolviamo la 1:

$$c_1 = t - \frac{1}{k} \ln(s).$$

Visto che  $c_1$  è una costante possiamo applicarvi qualsiasi operatore (purché non vi siano presenti le variabili del sistema), quindi:

$$c_1 = -kt + \ln(s) \implies c_1'' = se^{-kt}.$$

Quindi definiamo la prima costante del moto come  $u_1$ :

$$u_1(t,s) = se^{-kt} (5.4)$$

L'equazione alle derivate parziali che stiamo risolvendo deve mantenere costante nel tempo la  $u_1$ .

Passiamo alla equazione 2 del sistema, integrando si ottiene:

$$c_2 = \frac{s^2 D}{4k} + g.$$

Ricordando che  $g = \ln \phi$  possiamo definire anche un'altra funzione a partire dalla costante  $c_2$  (si fa l'esponenziale della 2):

$$u_2(t,s) = \phi \exp\left(\frac{Ds^2}{4k}\right) \tag{5.5}$$

Riscrivendo la 5.5 isolando  $\phi$  si ha:

$$\phi = u_2 \exp\left(-\frac{Ds^2}{4k}\right).$$

Visto che  $u_1$  e  $u_2$  sono entrambe costanti collegate dalle equazioni caratteristiche sarà sempre possibile esprimere una in funzione dell'altra:

$$u_2 = f(u_1).$$

Dove la f è una funzione generica dettata dalle condizioni al contorno.

#### Soluzione dipendente dal tempo per $\phi$

$$\phi = f\left(se^{-kt}\right) \exp\left(-\frac{Ds^2}{4k}\right) \tag{5.6}$$

#### Condizioni al contorno

Prendiamo il caso più semplice, l'oggetto in analisi si trova inizialmente nel punto  $x_0$ :

$$P(x,0|x_0,0) = \delta(x-x_0) \implies \phi(s,0) = e^{ix_0s}.$$

Prendiamo l'equazione 5.6 ed invertiamola per trovare la f(s) (t=0) inserendo anche la condizione iniziale:

$$e^{ix_0s} = f(se^0) \exp\left(\frac{-Ds^2}{4k}\right) \implies$$

$$\implies f(s) = e^{ix_0s} \exp\left(\frac{Ds^2}{4k}\right).$$

Per reinserire il tempo e trovare la soluzione con queste condizioni iniziali basta fare la sostituzione (solo in f(s)):

$$s \to se^{-kt}$$
.

#### Soluzione con condizione iniziale $\delta$

$$\phi(s,t) = \exp\left[-\frac{Ds^2}{4k} \left(1 - e^{-2kt}\right) + isx_0 e^{-kt}\right]$$
(5.7)

A questo punto possiamo tornare indietro con una trasformata inversa, altrimenti possiamo ricavare i momenti sfruttando le proprietà di  $\phi$ :

$$\langle x(t) \rangle = i \frac{\partial \phi}{\partial s} \Big|_{s=0} = x_0 e^{-kt}.$$
  
 $\operatorname{var}(\mathbf{x}(t)) = \langle x^2(t) \rangle - \langle x(t) \rangle^2 =$ 

$$\operatorname{var}(\mathbf{x}(t)) = \langle x(t) \rangle - \langle x(t) \rangle =$$

$$= -1 \frac{\partial^2 \phi}{\partial s^2} \Big|_{s=0} - \langle x \rangle^2 =$$

$$= \frac{D}{2k} \left( 1 - e^{-2kt} \right).$$

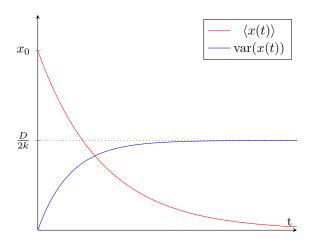


Figura 4: Andamento della media e della varianza per il processo di Ornstein-Uhlenback.

I risultati ottenuti sono conformi con le condizioni iniziali inserite.

**Media** all'istante iniziale tutti i camminatori sono in  $x_0$  (grazie alla  $\delta$ ).

Quando il processo fa evolvere le posizioni dei camminatori allora i camminatori si allontanano da  $x_0$  andando verso l'origine, questo è conforme con quanto visto per la soluzione stazionaria: una Gaussiana centrata nello 0.

**Varianza** Nell'istante iniziale, quando tutti i camminatori sono nel punto  $x_0$ , la varianza è nulla, questa si stabilizza nel tempo al valore dato dalla Gaussiana nelle condizioni stazionarie.

#### Calcolo delle correlazioni

$$\langle x(t_1)x(t_2) \mid [x_0, t_0] \rangle =$$

$$= \int dx_1 dx_2 P(x_1, t_1; x_2, t_2; x_0, t_0) x_1 x_2 =$$

$$= \int dx_1 dx_2 x_1 x_2 P(\overline{x}_1, \overline{x}_2) P(\overline{x}_2, \overline{x}_0).$$

In cui si è assunto il processo Markoviano e la gerarchia temporale:  $t_1 > t_2 > t_0$ .

Se il processo ha raggiunto la stazionarietà  $(t_0 \to \infty)$  allora conosciamo la forma del propagatore:

$$P(x_2|x_0) \sim \exp\left(-k\frac{x_2^2}{D}\right).$$

Risolvendo con questa si ottiene:

#### Correlazione temporale a due

$$\langle x(t)x(s)\rangle \sim \frac{D}{2k}\exp\left(-k|t-s|\right).$$

La correlazione temporale delle posizioni decade esponenzialmente.

# Ornstein-Uhlenback come modello per rumore realistico.

Facendo la trasformata di Fourier della funzione di Correlazione si ottiene una Lorenziana:

$$S_{OU}(\omega) = \mathcal{F}(\langle x(t)x(s)\rangle) =$$

$$= \frac{1}{\omega^2/k^2 + 1}.$$

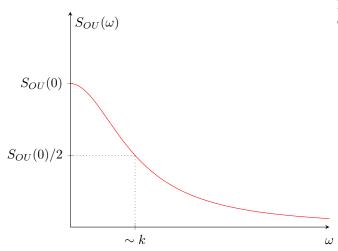


Figura 5: Andamento della trasformata della correlazione per il processo di Ornstein-Uhlenback.

Questo è esattamente quello che ci aspettiamo da un rumore realistico: il rumore ha una frequenza di cutoff dettata da una Lorenziana.

Il cut-off è dovuto al fatto che le cose non possono muoversi infinitamente veloci, l'inerzia dei corpi che partecipano al moto stocastico fissa la frequenza di cut-off.

C'è quindi un tempo caratteristico di osservazione del fenomeno

$$\tau = \frac{1}{k}.$$

Se osserviamo il moto su scale temporali di quest'ordine allora lo spettro degli urti tra i corpi va a zero, questo comporta che il moto oltre queste scale temporali non è più ben descritto dal processo di Wiener.

**Esercizio 5.2.1.** Modifica all'equazione di OU Risolvere l'equazione di Ornstein-Uhlenback con l'aggiunta di un termine nella  $\partial_x$ :

$$\frac{\partial P}{\partial t} = \frac{\partial}{\partial x}((kx + \alpha)P) + \frac{1}{2}D\frac{\partial^2}{\partial x^2}P.$$

**Soluzione**: Il moto dovrebbe andare a stazionarietà nel punto  $-\alpha/k$ .

## Appendice

#### 5.A Metodo delle Caratteristiche.

Supponiamo di avere una PDE della forma:

#### PDE per metodo delle caratteristiche

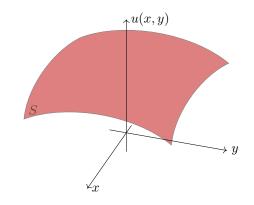
$$a(x,y)\partial_x u + b(x,y)\partial_y u - c(x,y) = 0.$$

Scrivibile anche come:

$$(a, b, c) \cdot (\partial_x u, \partial_y u, -1) = 0 \tag{5.8}$$

Ed una superficie parametrizzata con la soluzione della PDE (u(x,y)):

$$S \equiv (x, y, u(x, y)).$$



#### Vettore tangente a S

Il vettore (a, b, c) appartiene al piano tangente di S in ogni punto (x, y, z).

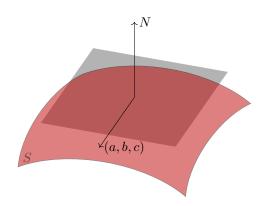
La normale N alla superficie S la si trova facendo il gradiente di:

$$\overline{S} = u(x, y) - z.$$

Si ottiene quindi:

$$\mathbf{N} = (\partial_x u, \ \partial_y u, \ -1).$$

Visto che N è il secondo termine nella 5.8 si vede che la soluzione è il luogo dei vettori (a, b, c) ortogonali a N, quindi tangenti al piano S.



Quindi la soluzione della PDE è tale per cui il vettore (a,b,c) sta sul piano tangente.

#### Curva caratteristica

Per mappare la soluzione si introduce una curva C detta curva caratteristica che descrive la superficie.

$$C: C \equiv (x(\eta), y(\eta), z(\eta)).$$

C è una curva parametrica in  $\eta$  localmente tangente a (a,b,c).

La condizione di parallelismo implica il seguente sistema:

#### Equazioni Caratteristiche

Sono curve integrali per il campo vettoriale (a, b, c)

$$\begin{cases} a(x(\eta), y(\eta)) = \frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}\eta} \\ b(x(\eta), y(\eta)) = \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}\eta} \\ c(x(\eta), y(\eta)) = \frac{\mathrm{d}z}{\mathrm{d}\eta} \end{cases}$$

Queste equazioni risolvono la PDE.

Esempio 5.A.1 (Equazione del trasporto.).

$$u_t + a \cdot u_x = 0.$$

In questo caso si ha  $(a, b, c) \rightarrow (a, 1, 0)$ , quindi:

$$\frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}\eta} = a$$
  $\frac{\mathrm{d}t}{\mathrm{d}\eta} = 1$   $\frac{\mathrm{d}z}{\mathrm{d}\eta} = 0$ 

Passiamo alla risoluzione:

$$\begin{cases} x(\eta) = a\eta + c_1 \\ t(\eta) = c_2 + \eta \\ z(\eta) = c_3 \end{cases} \implies \begin{cases} x - at = x_0 \\ z = k \end{cases}$$

In cui si è effettuata dell'algebra per eliminare  $\eta$  nel primo sistema.

- La funzione che risolve il sistema di destra è la soluzione dell'equazione del trasporto.
- Graficamente le funzioni che risolvono sono delle rette con z costante, l'unione di queste rette rappresenta S.
- Abbiamo ottenuto un fascio di soluzioni poiché non abbiamo imposto alcuna soluzione al contorno.

In conclusione z dovrà essere funzione di x-at, quindi la soluzione generale sarà una funzione del tipo:

$$z(x,t) = f(x - at) \equiv u(x,t).$$

Supponiamo che all'istante iniziale la soluzione fosse una gaussiana:

$$f(x, t = 0) = e^{-x^2}.$$

Quindi si ha che anche la soluzione a t=0 è una gaussiana:

$$u(x, t = 0) = e^{-x^2}$$
.

Ed introducendo il tempo la soluzione diventa semplicemente:

$$u(x,t) = e^{-(x-at)^2}.$$