



Observateurs et filtre de Kalman



But

 Pour pouvoir modéliser les erreurs des capteurs, du modèle, etc., nous allons avoir besoin de définir le plus clairement possible certaines de leurs caractéristiques...





- Déterministe vs aléatoire
 - Un système déterministe va toujours produire la même sortie dans les mêmes conditions
 - Ce n'est pas le cas pour un système aléatoire. Cependant, il existe diverses notions pour caractériser ce type de système...





- Variable aléatoire $x \in \mathbb{R}$
 - Fonction de répartition $F : \mathbb{R} \rightarrow [0,1], F(z) = P(x \le z)$
 - Densité / loi de probabilité $p(z) = \frac{dF(z)}{dz}$ soit $p(z)dz = P(z \le x \le z + dz)$
 - Espérance / moyenne $m = \bar{x} = E(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} z p(z) dz = \int_{-\infty}^{+\infty} z dF(z)$
 - Moment d'ordre k $m_k = E(x^k) = \int_{-\infty}^{+\infty} z^k p(z) dz$
 - Moment centré d'ordre k $E((x-\bar{x})^k) = \int_{-\infty}^{+\infty} (z-\bar{x})^k p(z) dz$
 - Variance : moment centré d'ordre 2
 - Ecart-type σ : racine carrée de la variance



- Variable aléatoire $x \in \mathbb{R}$
 - Variable centrée réduite
 Espérance placée à 0
 Ecart-type placé à 1
 - Variable gaussienne / loi normale $p(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}e^{-\frac{(z-\bar{x})^2}{2\sigma^2}}$





- Variable aléatoire vectorielle $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$
 - Fonction de répartition $\mathbf{F}(\mathbf{z}) = P(x_1 \le z_1 \text{ and } x_2 \le z_2 \text{ and ... and } x_n \le z_n)$
 - Matrice de covariance $\Gamma = E((\mathbf{x} \overline{\mathbf{x}}).(\mathbf{x} \overline{\mathbf{x}})^T)$: Matrice dont les éléments sont

$$\gamma_{ij} = E((x_i - \bar{x}_i)(x_j - \bar{x}_j))$$

Une matrice de covariance est toujours définie positive (donc carré, symétrique, inversible...)

 Blancheur : matrice de covariance diagonale, toutes les composantes de la variable vectorielle sont dites indépendantes



- Variable aléatoire vectorielle
 - Variables $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ et $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ indépendantes : Matrice de covariance $\Gamma_{\mathbf{x}\mathbf{y}} = E\left((\mathbf{x} - \overline{\mathbf{x}}).(\mathbf{y} - \overline{\mathbf{y}})^{\mathsf{T}}\right) = \mathbf{0}$
 - Gaussienne, notée $\mathcal{N}(\bar{\mathbf{x}}, \Gamma)$

$$\mathbf{p}(\mathbf{z}) = \frac{(2\pi)^{-\frac{n}{2}}}{\sqrt{\det(\mathbf{\Gamma})}} e^{\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{z}-\bar{\mathbf{x}})^{\mathsf{T}}\mathbf{\Gamma}^{-1}(\mathbf{z}-\bar{\mathbf{x}})\right)}$$





Signal, MATLAB

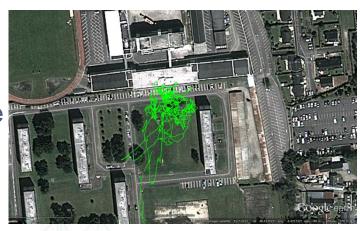
 Un signal aléatoire est une fonction du temps qui associe à chaque instant une valeur d'une variable ou d'un vecteur aléatoire

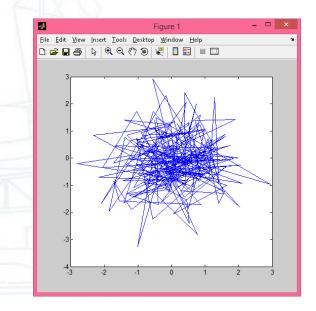
Exemple : position donnée par un GPS

 En MATLAB, un vecteur aléatoire peut être représenté par un nuage de points associé à des réalisations (e.g. chaque réalisation ayant été produite à un t donné)

Exemple : nuage de points (connectés) 2D gaussien avec $\Gamma = I$ et $\bar{x} = 0$

x1=randn(200,1); x2=randn(200,1); plot(x1,x2)







- Vecteurs aléatoires en MATLAB
 - Retrouver $\bar{\mathbf{x}}$ et Γ à partir des vecteurs aléatoires

```
xbar=mean([x1 x2])'
G=cov([x1 x2])
```

Ellipsoïde de confiance

Pour un vecteur aléatoire 2D, on peut dessiner la zone de probabilité d'appartenance η avec le code suivant

```
function ellipsoid(xbar, G, eta)
s=0:0.01:2*pi;
w=xbar*ones(size(s))+sqrtm(-2*log(1-eta)*G)*[cos(s);sin(s)];
plot(w(1,:),w(2,:));
end
```

Observateurs et filtre de Kalman



Génération de vecteurs aléatoires gaussiens

Théorème. Si \mathbf{x} , $\boldsymbol{\alpha}$ et \mathbf{y} sont 3 vecteurs aléatoires liés par la relation $\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x} + \boldsymbol{\alpha} + \mathbf{b}$ où \mathbf{A} et \mathbf{b} sont déterministes, que \mathbf{x} , $\boldsymbol{\alpha}$ sont indépendants et que $\boldsymbol{\alpha}$ est centré, on a

$$egin{array}{lll} ar{\mathbf{y}} &=& \mathbf{A}ar{\mathbf{x}} + \mathbf{b} \ oldsymbol{\Gamma}_{\mathbf{y}} &=& \mathbf{A}.oldsymbol{\Gamma}_{\mathbf{x}}.\mathbf{A}^{\mathrm{T}} + oldsymbol{\Gamma}_{oldsymbol{lpha}} \end{array}$$

Exemple. Si $\mathbf{x} \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \mathbf{I})$, le vecteur aléatoire $\mathbf{y} = \mathbf{\Gamma}_{\mathbf{y}}^{1/2}\mathbf{x} + \bar{\mathbf{y}}$ aura une espérance de $\bar{\mathbf{y}}$ et une matrice de covariance égale à $\mathbf{\Gamma}_{\mathbf{y}}$ (vu que $\mathbf{A} = \mathbf{\Gamma}_{\mathbf{y}}^{1/2}$ et $\mathbf{b} = \bar{\mathbf{y}}$ en remplaçant dans le théorème).

• => On utilise cette propriété pour générer en MATLAB des vecteurs gaussiens non centrés réduits ($\bar{\mathbf{y}} \neq \mathbf{0}$ et $\Gamma_{\mathbf{y}} \neq \mathbf{I}$)

Exemple

```
n=1000;Gy=[3,1;1,3];ybar=[2;3];x=randn(size(ybar,1),n);
y=ybar*ones(1,n)+sqrtm(Gy)*x;
plot(y(1,:),y(2,:),'.');
```

Une fonction MATLAB est aussi disponible : mvnrnd







