

Éléments de Traitement du Signal

Lionel Lacassagne

LIP6

Université Pierre et Marie Curie (Paris 6)



Pourquoi ?

- Ce n'est pas un cours de TS !
- Vous en faites déjà mais on ne vous l'a pas dit (pour ne pas vous faire peur ;-)
- Parce que c'est nécessaire pour manipuler des grandeurs physiques à travers des capteurs
- Éléments de TS = les *bouts* de TS dont vous avez besoin pour faire vous même votre système (DIY)
 - ▶ comprendre ce qu'on appelle le bruit
 - ▶ les différents types de filtres pour filtrer le bruit (*débruiter*)
 - ▶ les différents types de filtres pour détecter des informations particulières dans des données (contours, transition)
 - ▶ être capable d'implémenter un opérateur de TS à partir d'une équation (très simple quand expliqué dans le bon sens)
- \Rightarrow vous rendre autonome pour vos "manip / bidouilles"
- parce que la programmation d'un système embarqué consiste à implémenter / parallélisme / optimiser des opérateurs de TS
- \Rightarrow améliorer votre CV d'électronicien/informaticien pour vos candidatures (stages, emplois, ...)

Exemples

- audio : codec + amélioration, suppression du bruit de fond (vent sur micro)
- image : stabilisation pour prendre des photos, gestion de l'accéléromètre pour faire des images panoramiques
- vidéo : stabilisation d'une caméra embarquée pour avoir un film *regardable* ex : descente en VTT
- télé +100 Hz : création d'images intermédiaires pour avoir un rendu plus fluide

Origine et utilisation des filtres #1

- Les grandeurs physiques sont continues
 - ▶ sens mathématiques : dérivables (de dérivés continues)
 - ▶ sens physique : varient *lentement* par rapport à une perturbation
 - ▶ \Rightarrow objectif : **filtrer pour débruiter** = diminuer l'impact de la perturbation, la supprimer.
 - ▶ **filtrage passe-bas** : on cherche la partie continue du signal (et non ses variations)
- Les grandeurs physiques varient au cours du temps
 - ▶ \Rightarrow objectif : **filtrer pour détecter et mesurer les variations** = faire la part entre les variations dues au bruit et les variations de la grandeur physique.
 - ▶ **filtrage passe-haut** : on cherche la partie haute-fréquence (= qui varie) du signal

Monde réel continu de la Physique et monde discret numérique du calcul

- monde continu vs monde discret
 - ▶ Dans le monde réel les signaux (associés aux grandeurs physiques) sont continus
 - ▶ Dans le monde numérique, les signaux sont échantillonnés et discrétisés.
- Mathématiques vs Physique
 - ▶ En mathématiques, les fonctions sont connues, on peut les intégrer, calculer leur primitive ou les dériver : $\int_a^b f(x)dx = [F(x)]_a^b, \frac{\partial f(x)}{\partial x}$
 - ▶ En physique, on a des valeurs mesurées, pas de fonctions, et on construit un modèle de comportement, et un modèle de bruit.
- Et on souhaite les traiter pour :
 - ▶ retrouver la fonction qui a produit ces valeurs \rightarrow *problèmes inverses*
 - ▶ les analyser : l'intégration devient numérique c'est une somme (des additions), la dérivation et la différenciation deviennent aussi numérique, c'est un ensemble d'additions et de soustractions : $\int \rightarrow ++$ et $\partial \rightarrow +-$

Origine et utilisation des filtres #2

- Intégration numérique

- ▶ $\int_a^b f(x)dx = \sum_{k=0}^{n-1} f(a + k \times h) \times h$ avec $h = (b - a)/n$
- ▶ intégration rectangles : somme des produits hauteur \times largeur

- Dérivation numérique et taux de variation

- ▶ dérivée à droite : $f'_d(x) = \lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ h > 0}} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$
- ▶ dérivée centrale : $f'_c(x) = \lim_{\substack{h \rightarrow 0 \\ h > 0}} \frac{f(x+h) - f(x-h)}{2h}$

- Changement de notations

- ▶ l'inconnue $x \rightarrow n$ le numéro de l'échantillon
- ▶ grandeur $f \rightarrow x$ la variable
- ▶ souvent, $h = 1$

- Appliquées à l'intégrale et à la dérivée

- ▶ la somme devient $\sum_{k=0}^{n-1} f(x_k) = f(x_0) + f(x_1) + \dots + f(x_{n-1})$,
- ▶ les dérivées deviennent $f'_d(x) \simeq (x_{n+1} - x_n)$ et $f'_c(x) \simeq (x_{n+1} - x_{n-1})/2$
- ▶ **additions = intégration** et **soustractions = dérivation**

La convolution

- C'est le fait d'appliquer un filtre à un signal.
- Soit x un signal en entrée, h un filtre de m coefficients et y le signal de sortie, alors $y = x * h$ (le symbole de la convolution est l'étoile).
- Pour tout point n du signal

$$y(n) = \sum_{k=0}^{k=m-1} h(k)x(n-k)$$

- Ce calcul est répété pour les n points de la sortie y .
- Filtrer un signal, convoluer un signal par un filtre, ce n'est que réaliser une somme pondérée.
- c'est une opération bien plus simple et bien plus courante qu'on ne le croit ...

Convolution et gestion des bords

- Soit le signal x et le filtre $h = [3, 2, 1]/6$. En convoluant x et h on obtient :

- ▶ $(3 \times 6 + 2 \times 5 + 1 \times 4)/6 = 32/6 \simeq 5.3$
- ▶ $(3 \times 7 + 2 \times 6 + 1 \times 5)/6 = 38/6 \simeq 6.3$

n	0	1	2	3
$x(n)$	4	5	6	7
$y(n)$?	?	5.3	6.3

- ▶ il manque $y(0)$ et $y(1)$

- Plusieurs stratégies possibles :

- ▶ copie des premières valeurs de l'entrée

n	0	1	2	3
$x(n)$	4	5	6	7
$y(n)$	4	5	5.3	6.3

- ▶ duplication de la première valeur de sortie

n	0	1	2	3
$x(n)$	4	5	6	7
$y(n)$	5.3	5.3	5.3	6.3

Convolution et gestion des bords

Une autre stratégie :

- Soit le signal x et le filtre $h = [3, 2, 1]/6$. En convoluant x et h on obtient :
 - ▶ extension du signal x en dupliquant la première entrée :
 - ▶ $(3 \times 5 + 2 \times 4 + 1 \times 4)/6 = 27/6 \simeq 4.7$
 - ▶ $(3 \times 4 + 2 \times 4 + 1 \times 4)/6 = 24/6 = 4.0$

n	-2	-1	0	1	2	3
$x(n)$	4	4	4	5	6	7
$y(n)$			4	4.7	5.3	6.3

- ▶ comme le filtre était normalisé (somme des coefficients égale à 1) il était inutile de calculer $y(0)$, car moyenner un signal constant ne change pas la valeur : c'est $x(0)$.
- avantage : les valeurs de sortie sont progressives et non constantes, contrairement aux cas précédents.

Construction de quelques filtres

- **filtres moyennneurs** M_k (k la taille du filtre) : $M_k = [1, 1, \dots, 1]/k$
 - ▶ $M_2 = [1, 1]/2$, $M_3 = [1, 1, 1]/3$, $M_5 = [1, 1, 1, 1, 1]/5$
- Dans un certains nombres de cas, le filtre causal de taille k (filtrage de la valeur courant et des valeurs dans l'intervalle $[n : n - k + 1]$ est remplacé par un filtre à "cheval" sur le passé et le futur (centré en n et filtrant les valeurs dans l'intervalle $[n - k/2 : n + k/2]$).
- Dans ce cas, les filtres de taille impaire sont préférés aux filtres de taille paire : il faut donc être capable de calculer $1/k$.
- **filtres binomiaux** B_k (k la taille du filtre) : coefficients du triangle de Pascal.
 - ▶ autre manière de retrouver les coefficients : en convoluant plusieurs fois M_1 avec lui-même
 - ▶ $B_2 = \frac{1}{2}[1, 1] * \frac{1}{2}[1, 1] = \frac{1}{4}[1, 2, 1]$
 - ▶ $B_3 = \frac{1}{2}[1, 1] * \frac{1}{4}[1, 2, 1] = \frac{1}{8}[1, 3, 3, 1]$
 - ▶ $B_4 = \frac{1}{2}[1, 1] * \frac{1}{8}[1, 3, 3, 1] = \frac{1}{16}[1, 4, 6, 4, 1]$

Construction du filtre gaussien

- filtre gaussien de paramètre σ

$$G_{\sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}$$

- taille de la fenêtre du filtre ? de rayon 2σ ou 3σ .
- table de valeurs (calcul avec arrondi) pour $\sigma = \sqrt{2}/2 = 0.7$
(normalement somme = 2^p et $\delta = 2^p - \text{somme}$)

x	0	1	2	3	somme	δ
F	0.564	0.208	0.010	0.000		
Q_6	36	13	1	0	64	0
Q_8	144	53	3	0	256	0
Q_9	289	106	5	0	511	-1
Q_{10}	578	213	11	0	1024	+2
Q_{13}	4622	1700	85	1	16386	+2

Construction du filtre gaussien

- table de valeurs (calcul avec arrondi) pour $\sigma = 1$

x	0	1	2	3	4	somme	δ
\mathbb{F}	0.399	0.242	0.054	0.004	0.000		
Q_6	26	15	3	0	0	62	-2
Q_8	102	62	14	1	0	256	0
Q_{10}	409	248	55	5	0	1025	+1
Q_{12}	1634	991	221	18	1	4096	0

- table de valeurs (calcul avec arrondi) pour $\sigma = 2$

x	0	1	2	3	4	5	6	7	δ
\mathbb{F}	0.199	0.176	0.121	0.065	0.027	0.009	0.002	0.000	
Q_6	13	11	8	4	2	1	0		+1
Q_8	51	45	31	17	7	2	1		+1
Q_{10}	204	180	124	66	28	9	2		-2
Q_{12}	817	721	496	265	111	36	9	2	+2

- \Rightarrow Ne pas oublier de compenser les coefficients
- mais comment faire si on veut $\sigma = 8$ et 3σ ? Prendre un filtre de rayon 24 ?
 \Rightarrow prendre un filtre récursif.

Fonction de transfert

Transformée en Z :

$$H(z) = \frac{Y(z)}{X(z)} = \frac{\sum_{k=0}^{k=N} b_k \cdot z^{-k}}{\sum_{k=1}^{k=M} a_k \cdot z^{-k}} = \frac{b_0 + b_1 z^{-1} + b_2 z^{-2} + \dots + b_N z^{-N}}{1 + a_1 z^{-1} + a_1 z^{-2} + \dots + a_M z^{-M}}$$

Equation aux différences (z^{-1} code un retard) :

$$y(n) = \sum_{k=0}^{k=N} b_k \cdot x(n-k) - \sum_{k=1}^{k=M} a_k \cdot y(n-k)$$

Soit :

$$y(n) = b_0 x(n) + b_1 x(n-1) + b_2 x(n-2) + \dots + b_N x(n-N) - a_1 y(n-1) - a_2 y(n-2) - \dots - a_m y(n-M)$$

Deux types de fonctions de transfert :

- FIR = Finite Impulse Response = filtre à réponse impulsionnelle finie
 - ▶ filtre non récursif $M = 0$, y ne dépend que de x
- IIR = Infinite Impulse Response = filtre à réponse impulsionnelle infinie
 - ▶ filtre récursif $M \neq 0$, y ne dépend que de x et de y

Filtres récurrents

- Un filtre très simple : $y(n) = \frac{1}{2} [x(n) + y(n-1)]$
- Quelques itérations en injectant $y(n-1)$ en fonction de $y(n-2)$ dans $y(n)$:
 - ▶ $y(n) = \frac{1}{2} [x(n) + y(n-1)]$ et $y(n-1) = \frac{1}{2} [x(n-1) + y(n-2)]$
 - ▶ $y(n) = \frac{1}{4} [2x(n) + x(n-1) + y(n-2)]$
 - ▶ $y(n) = \frac{1}{8} [4x(n) + 2x(n-1) + x(n-2) + y(n-3)]$
 - ▶ $y(n) = \frac{1}{16} [8x(n) + 4x(n-1) + 2x(n-2) + x(n-3) + y(n-4)]$
- C'est un filtre moyenneur à **décroissance exponentielle**
⇒ on oublie le passé à une certaine vitesse
 - ▶ $y(n) = \frac{1}{2}x(n) + \frac{1}{4}x(n-1) + \frac{1}{8}x(n-2) + \frac{1}{16}x(n-3) + \frac{1}{16}y(n-4)$
si l'entrée et la sortie sont sur 4 bits, alors dans cette expression du calcul $x(n-3$ et $y(n-4)$ ne participent plus au calcul

Filtre récursif d'ordre 1

Filtre de Shen-Castan

- fonction de transfert

$$H(z) = \frac{(1 - \alpha)}{(1 - \alpha)z^{-1}}$$

- soit

$$y(n) = (1 - \alpha)x(n) + \alpha y(n - 1)$$

- Le même qu'avant, avec en plus le paramètre $\alpha \in [0, 1]$ pour régler la part de l'entrée courante $x(n)$ et la part du passée $y(n - 1)$
 - ▶ si beaucoup de bruit, prendre α grand
 - ▶ si peu de bruit, prendre α petit

Filtre récursif d'ordre 2

Filtre de Federico Garcia Lorcal (FGL)

- fonction de transfert

$$H(z) = \left[\frac{(1 - \gamma)}{(1 - \gamma)z^{-1}} \right]^2$$

- soit

$$y(n) = (1 - \gamma)^2 x(n) + 2\gamma y(n - 1) - \gamma^2 y(n - 2)$$

- avec $\gamma = e^{-\alpha}$

- filtre de F. Garcia-Lorca, approximation du filtre de Deriche

Fonctionnement des filtres

- Les filtres passe-bas (moyenneurs, binomiaux et gaussien) ne font pas disparaître le bruit. D'un point de vue numérique, **les filtres étalent le bruit**. Et seulement si le bruit est d'une certaine nature, **ils le font disparaître** (bruit blanc gaussien).

n	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$x(n)$	1	1	1	4	1	1	1	-2	1	1	1
$y(n)$		1	2	2	2	1	0	0	0	1	1

n	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$x(n)$	1	1	1	1	4	1	-2	1	1	1	1
$y(n)$		1	1	2	2	1	0	0	1	1	

Types de bruit

Deux principaux types de bruit :

- **bruit additionnel** = bruit blanc gaussien.
 - ▶ utilisation d'un générateur aléatoire gaussien d'écart type σ
 - ▶ le bruit est additionné (en signé) au signal.
 - ▶ comme sa moyenne est nulle, il y a – en moyenne – la même quantité de bruit qui est additionnée que celle qui est soustraite
 - ▶ \Rightarrow utilisation de filtres moyenneurs (faible complexité de calcul)
- **bruit impulsif** = le signal en un point est détruit.
 - ▶ utilisation d'un générateur aléatoire qui va détruire un certain nombre d'échantillons qui seront remplacés par :
 - ▶ une valeur aléatoire,
 - ▶ le min ou le max codables
 - ▶ \Rightarrow utilisation de filtre d'ordre comme le filtre médian (grande complexité de calcul)

Filtre d'ordre - filtre médian

Filtre médian de taille $k = 2r + 1$

- prendre une fenêtre de k échantillons de x et les copier dans un tableau temporaires de k cases
- trier le tableau
- écrire dans y le point se trouvant en $T[k/2]$ soit $T[r]$
- Le filtre supprime le bruit impulsif tant que le nombre de point faux reste inférieur à $k/2$ (plus précisément, r points faux plus petit et r points faux plus grands, rejetés aux deux extrémités du tableau.
- Le filtre médian est aussi très performant pour supprimer du bruit additionnel
 - ▶ Dans le second cas, un filtre de taille 3 ne suffit pas, il en faut un de taille 5

n	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$x(n)$	1	1	1	4	1	1	1	-2	1	1	1
$y(n)$		1	1	1	1	1	1	1	1	1	

n	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$x(n)$	1	1	1	4	1	-2	1	-3	1	1	1
$y(n)$		1	1	1	1	1	-2	1	1	1	

Filtre d'ordre *low cost*

- Le filtre médian peut avoir un coût trop élevé (trop de calculs pour produire un point en sortie)
- Dans certaines limites, on peut le remplacer par un filtre plus simple
- filtre moyennneur ($k \geq 5$) qui calcule à la volée, la somme des points ainsi que le *min* et le *max*, puis soustraire *min* et *max* et divise par $(k - 2)$
- S'il n'y a au maximum un point faux plus petit et un point faux plus grand, le moyennage ne sera part perturbé par le bruit impulsionnel

Mesure qualitative

Soient les notations suivantes :

- x le signal initial de N échantillons,
- x_b le signal bruité (aussi noté \hat{x}) : $x_b = x + \text{bruit}$,
- x_r le signal débruité reconstruit (aussi noté \tilde{x}) : $x_r = \text{filtrage}(x_b)$,

Il y a deux principales mesures pour évaluer la qualité de la reconstruction :

- eqm l'erreur quadratique moyenne : $eqm(x_r, x) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} (x_r(i) - x(i))^2$,
- snr : le rapport signal sur bruit et en particulier
 $psnr$: le rapport pic signal sur bruit (en dB)

$$psnr(x_r, x) = 10 \log_{10} \left(\frac{d^2}{eqm(x_r, x)} \right)$$

- ▶ avec d la valeur max du signal qui est souvent remplacée par la valeur max codable du signal quantifié : pour un codage sur 8 bits, $d = 2^8 - 1$
- ▶ on peut aussi calculer le $psnr(x_b, x)$ du signal bruité pour comparaison