

① Filtrage Non Linéaire sans mémoire

Un tel système est caractérisé par une relation instantanée entre l'entrée $x(t)$ et la sortie $y(t) = g[x(t)]$. Parmi ceux-ci, les plus fréquents sont les quadrateurs, les redresseurs double ou simple alternance et les limiteurs durs.

A l'aide du quadrateur, nous allons montrer qu'un système non linéaire fait surgir des composantes spectrales totalement absentes du signal d'entrée.

② Le quadrateur

Signaux déterministes

L'analyse du quadrateur est relativement simple puisque $y(t) = x^2(t)$ se transforme en $Y(f) = X(f) * X(f)$

• Par exemple, si $x(t) = A \cos(2\pi f_0 t)$ on a $Y(f) = \frac{A}{2} [\delta(f-f_0) + \delta(f+f_0)] * \frac{A}{2} []$

d'où $Y(f) = \frac{A^2}{2} \delta(f) + \frac{A^2}{4} \delta(f-2f_0) + \frac{A^2}{4} \delta(f+2f_0)$

d'où disparition de la fréquence f_0 et apparition des fréquences $2f_0$, et 0

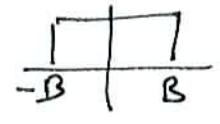
• Si $x(t) = A_1 \cos(2\pi f_1 t) + A_2 \cos(2\pi f_2 t)$ alors

$$Y(f) = \left(\frac{A_1^2 + A_2^2}{2}\right) \delta(f) + \frac{A_1^2}{4} [\delta(f-2f_1) + \delta(f+2f_1)] + \frac{A_2^2}{4} [\delta(f-2f_2) + \delta(f+2f_2)]$$

$$+ \frac{A_1 A_2}{2} [\delta(f-f_1-f_2) + \delta(f+f_1+f_2) + \delta(f-f_1+f_2) + \delta(f+f_1-f_2)]$$

termes d'intermodulation

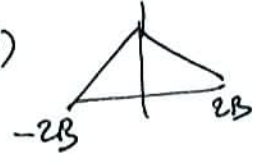
• si $x(t) = 2AB \text{sinc}(2Bt)$ alors $X(f) = A \Pi_{2B}(f)$



$T \text{sinc}(\pi T f) \hat{=} \Pi_T(t)$ $B \text{sinc}(\pi B t) \hat{=} \Pi_B(f)$

$y(t) = x^2(t) = a^2 (2B)^2 \text{sinc}^2(2\pi B t)$ d'où $Y(f) = A^2 2B \wedge_{2B}(f)$

$T \text{sinc}^2(\pi T f) \hat{=} \wedge_T(t)$ $B \text{sinc}^2(\pi B t) \hat{=} \wedge_B(f)$



d'où doublment de la largeur de bande

Signaux Aléatoires

Montrer tout d'abord que $Y(t) = f(x(t))$ est stationnaire dont la fonction d'autocorrélation dépend ^{uniquement de} $R_X(t)$ et de σ^2 (27)

L'outil permettant de déterminer la DSP de $Y(t) = x^2(t)$ est le théorème de PRICE dont la forme la plus simple est la suivante

$$\begin{aligned} & X_1, X_2 \text{ pa stationnaires centrés Gaussiens} \\ & Y_1 = f(x_1), Y_2 = f(x_2) \\ & \frac{\partial E[Y_1 Y_2]}{\partial E[X_1 X_2]} = E \left[\frac{dY_1}{dX_1} \frac{dY_2}{dX_2} \right] \end{aligned}$$

$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ vecteur Gaussien central
autre formulation

on pose alors $X_1 = X(t)$, $X_2 = X(t-\tau)$, $Y_1 = X^2(t)$, $Y_2 = X^2(t-\tau)$

d'où $\frac{\partial E[Y(t)Y(t-\tau)]}{\partial E[X(t)X(t-\tau)]} = E[2X(t)2X(t-\tau)]$

$\partial K_Y(\tau) = 4 K_X(\tau) \partial K_X(\tau)$

→ Req: $R_Y(\tau)$ est une fonction de $R_X(\tau)$ et de $R_X(0)$.

d'où $K_Y(\tau) = 2K_X^2(\tau) + K$

Détermination de la constante

• $\tau=0$ $K_Y(0) = E[X^2(t)X^2(t)] = E[X^4(t)] = \int x^4 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right) dx$ avec $0^2 = K_X(0)$

d'où $K_Y(0) = 3\sigma^4$ mais $K + 2\sigma^4 = 3\sigma^4 \Rightarrow K = \sigma^4$

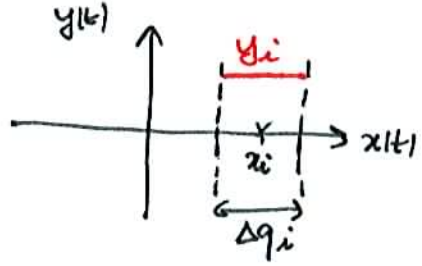
d'où finalement $K_Y(\tau) = 2K_X^2(\tau) + K_X(0)$

• $\tau \rightarrow \infty$ $E[Y(t)Y(t-\tau)] = E[X^2(t)X^2(t-\tau)] \approx K_X(0)K_X(0)$ ($X(t)$ et $X(t-\tau)$ tendent à être indépendants)
 $K_X(\tau) \rightarrow 0$ WFD

③ Le quantificateur

Principe

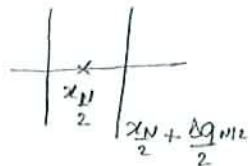
si $x_i - \frac{\Delta q_i}{2} \leq x(t) \leq x_i + \frac{\Delta q_i}{2}$ alors $y(t) = y_i$ (E)



la relation liant $x(t)$ et $y(t)$ est une fonction non linéaire, constante par morceaux (c'est une fonction en escaliers)

En général il y a un phénomène d'échantillonnage i.e (E) n'est valable pour

$t \in \{-\frac{N}{2}, \dots, 0, \dots, \frac{N}{2}\}$



$y(t) = y_{\frac{N}{2}+1}$ si $x(t) \geq x_{\frac{N}{2}} + \frac{\Delta q_{N/2}}{2}$

$y(t) = y_{-\frac{N}{2}-1}$ si $x(t) \leq x_{-\frac{N}{2}} - \frac{\Delta q_{-N/2}}{2}$

$$X(t) \rightarrow \boxed{f} \rightarrow Y(t) = f(X(t))$$

$$\begin{aligned} E[Y(t)Y(t-\tau)] &= E[f(X(t))f(X(t-\tau))] \\ &= \iint f(x(t))f(x(t-\tau)) p[X(t), X(t-\tau)] dx(t) dx(t-\tau) \\ &= \iint f(u)f(v) p(u,v) du dv \end{aligned}$$

$$P[X(t), X(t-\tau)] = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} \sqrt{\det \Sigma}} \exp\left\{-\frac{1}{2} [X(t), X(t-\tau)] \Sigma^{-1} \begin{bmatrix} X(t) \\ X(t-\tau) \end{bmatrix}\right\}$$

$$\Sigma = \begin{bmatrix} E[X^2(t)] = P_x & E[X(t)X(t-\tau)] = R_x(\tau) \\ R_x(\tau) & P_x \end{bmatrix}$$

donc Σ ne dépend pas de $t \Rightarrow \begin{cases} E[Y(t)Y(t-\tau)] \text{ ne dépend pas de } t \\ E[Y(t)Y(t-\tau)] \text{ dépend de } R_x(\tau) \text{ et de } R_x(0) \end{cases}$

$$E[Y(t)] = E[f(X(t))] = \int f(u) p(u) du$$

où $p(u)$ est la densité marginale de $X(t)$, i.e. $\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(u-m)^2}{2\sigma^2}\right]$

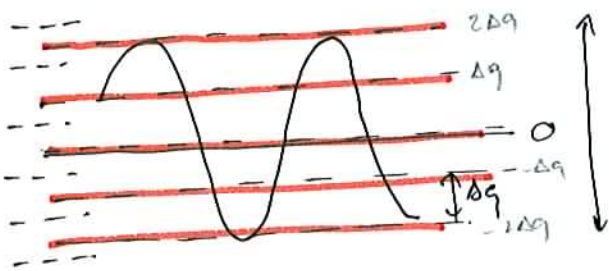
Puisque $X(t)$ est un signal stationnaire

$$\begin{aligned} m &= E[X(t)] \text{ ind de } t \\ \sigma^2 &= E[X^2(t)] - E[X(t)]^2 \\ &= R_x(0) - m^2 \text{ ind de } t \quad \text{CQFD} \end{aligned}$$

Deux Types de quantification

27 Bis

Type A : nombre impair de niveaux $N + 1$ avec $N = 2^n$, n nombre de bits



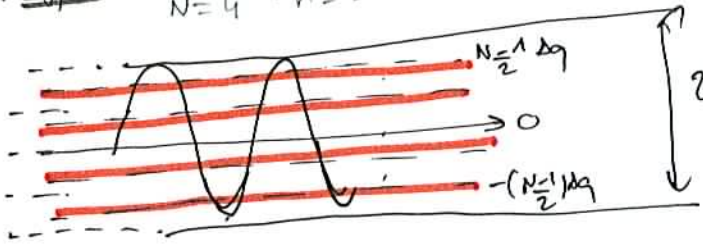
$N = 5$
 $n = 2$

$2A = N\Delta q$

si $x(t) \in [-\frac{\Delta q}{2}, \frac{\Delta q}{2}]$ alors $x_Q(t) = 0$
 si $x(t) \in (\frac{\Delta q}{2}, 3\frac{\Delta q}{2}]$ alors $x_Q(t) = \Delta q$
 etc...

Type B : nombre pair de niveaux symétriques / 0
 $N = 4$ $n = 2$

$N = 2^n$



$2A = N\Delta q$ d'où $\Delta q = \frac{2A}{N} = \frac{2A}{2^n}$

Dans tous les cas, on a $\Delta q = \frac{2A}{N}$ avec

Type A N : nombre d'intervalles = nbr de niveaux - 1

Type B N : nombre d'intervalles = nbr de niveaux

Re Type B si $x(t) \in [\frac{N-1}{2}\Delta q - \frac{\Delta q}{2}, \frac{N-1}{2}\Delta q + \frac{\Delta q}{2}]$ alors $x_Q(t) = \frac{N-1}{2}\Delta q$
 $[\frac{N-2}{2}\Delta q, \frac{N}{2}\Delta q]$

Type A si $x(t) \in [\frac{N}{2}\Delta q - \frac{\Delta q}{2}, \frac{N}{2}\Delta q + \frac{\Delta q}{2}]$ alors $x_Q(t) = \frac{N\Delta q}{2}$
 $[\frac{N-1}{2}\Delta q, \frac{N+1}{2}\Delta q]$

Si le signal d'entrée $x(t)$ est borné, alors on s'arrange pour avoir

$$\sum_{i=-N/2}^{N/2} \Delta q_i = 2 A_m \quad \text{si} \quad -A_m \leq x(t) \leq +A_m$$

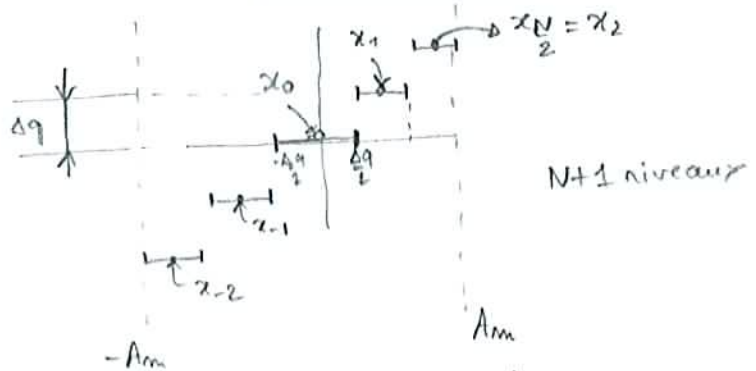
(28)

Quantification uniforme

On parle de quantification uniforme lorsque $\Delta q_i = \Delta q \quad \forall i$

On a alors $(N+1) \Delta q = 2 A_m$ d'où

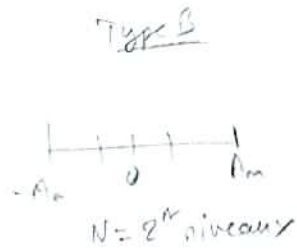
$$\Delta q = \frac{2 A_m}{N+1}$$



$$N \Delta q = 2 A_m$$

On parle de quantification de type A

Le nombre minimum de niveaux est $\frac{3}{N+1}$ ($N=2$)



On peut aussi considérer une quantification uniforme de type B

le nombre minimum de niveaux est $2 = N$

alors $N \Delta q = 2 A_m$ d'où

$$\Delta q = \frac{2 A_m}{N}$$

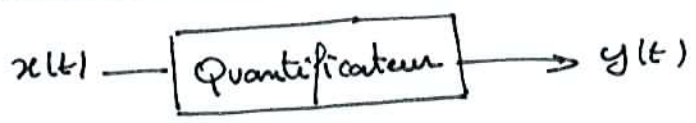
Type B: nombre pair de niveaux

On dit que Δq est le pas de quantification. - Pour passer de la quantification de type B à la quantification de type A, on change N en $N+1$. Dans la suite pour simplifier, on pose

$$y_i = i \Delta q \quad \text{pour} \quad x_i - \frac{\Delta q}{2} \leq x(t) \leq x_i + \frac{\Delta q}{2} \quad i = -\frac{N}{2}, \dots, -1, 0, +1, \dots, \frac{N}{2}$$

ce qui correspond à la quantification de type A

Erreur de Quantification



On suppose que $x(t)$ est un pa stationnaire et on se place à un instant t
 d'où les notations $x(t) \rightarrow X$ et $y(t) \rightarrow Y \in \{y_i, i = -\frac{N}{2}, \dots, \frac{N}{2}\}$

Soit $\varepsilon = X - Y$ l'erreur de quantification - On montre que sous des hypothèses relativement faibles, la loi de ε peut être approchée par une loi uniforme sur $[-\frac{\Delta q}{2}, \frac{\Delta q}{2}]$ - On a alors

$E[\varepsilon] \neq 0$

$\sigma_\varepsilon^2 = E[\varepsilon^2] \approx \frac{\Delta q^2}{12}$

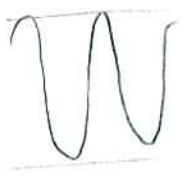
Δq faible i.e. $SNR \geq 10 \text{ dB}$
 ($\approx N = 2^8, 2^7, 2^8, 2^9, \dots$)

On définit alors le rapport signal sur bruit du quantifieur par

$SNR = 10 \log\left(\frac{\sigma_x^2}{\sigma_\varepsilon^2}\right)$

On vient de montrer $\sigma_\varepsilon^2 \approx \frac{\Delta q^2}{12}$

Ex1 Sinus $\sigma_x^2 = \frac{A^2}{2} \Rightarrow SNR = 10 \log\left(\frac{A^2}{2} \frac{12}{\Delta q^2}\right)$ $\Delta q = \frac{2A}{N}$



$= 10 \log\left(\frac{3A^2}{2} \frac{N^2}{A^2}\right)$
 $= 10 \log\left(\frac{3}{2}\right) + 10 \log(2^{2n})$ $N = 2^n$, nombre de bits
 $= 10 \log\left(\frac{3}{2}\right) + 20n \log 2 \approx \underbrace{1.76}_{\approx 1.76} + \underbrace{6n}_{\approx 6n} \approx \boxed{6n + 1.76}$

Ex2 Signal Gaussien $X \sim N(m, \sigma^2)$ mat σ^2 connus - On se fixe une probabilité d'écartage par ex $P[\text{écartage}] = 5\%$



$P\left[\left|\frac{X-m}{\sigma}\right| < S\right] = 95\%$

Tails $\Rightarrow S$

$\left|\frac{X-m}{\sigma}\right| < S \Leftrightarrow m - S\sigma < X < m + S\sigma$

d'où $N\Delta q = 2S\sigma \Leftrightarrow 2^N \Delta q = 2S\sigma \Rightarrow \boxed{\Delta q = \frac{S\sigma}{2^{N-1}}}$ $\Rightarrow \sigma_\varepsilon^2 = \frac{\Delta q^2}{12} = \frac{S^2 \sigma^2}{12 \cdot 2^{2N-2}}$

$$\frac{\sigma_x^2}{\sigma_z^2} = \frac{12 \sigma_x^2}{S^2 \sigma_x^2} 2^{2n-2} \quad \text{d'où } SNR = 10 \log\left(\frac{\sigma_x^2}{\sigma_z^2}\right)$$

$$= 10 \log\left(\frac{3}{S^2}\right) + 20 \log 2^n$$

$$\approx \boxed{6n + 10 \log\left(\frac{3}{S^2}\right)}$$

Rq $\sigma_x^2 = E[x^2] = V^2$ car $E[x] = 0$
 puissance du signal $\sigma_x^2 = V^2$

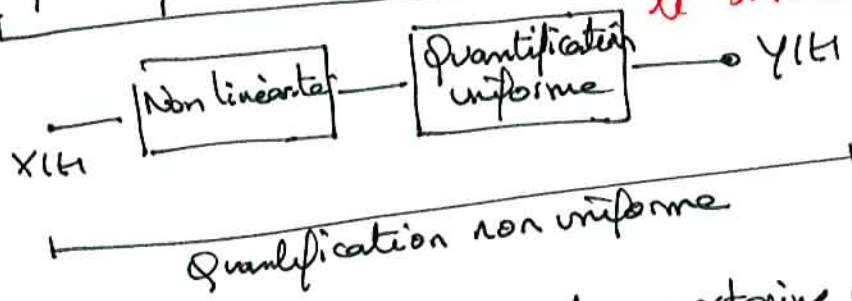
De manière plus générale, on a toujours
 $\Delta q N = D \Rightarrow \Delta q = \frac{D}{2^n}$
 "dynamique" du signal


$$SNR = 10 \log\left(\frac{\sigma_x^2}{D^2} \frac{2^{2n}}{12}\right) = 10 \log\left(\frac{\sigma_x^2}{12 D^2}\right) + 20 \log 2^n$$

$$= \boxed{6n + \dots}$$

Rq: quand on ajoute un bit, $n \rightarrow n+1$,
 on double le nombre de niveaux et
 le SNR augmente de 6 dB

Quantification Non Uniforme



Cette quantification permet dans certains cas d'améliorer le rapport signal à bruit, et qui On peut construire le quantificateur optimal adapté à la statistique des signal (MAX-LLOYD) - En parole, par exemple le quantificateur obtenu est logarithmique (la statistique de la parole est celle de Laplace ).

↑
 Beaucoup de valeurs autour de l'origine et le quantificateur logarithmique a plein de valeurs autour de l'origine par rapport aux valeurs extrêmes