

## Corrigé du TD 4

### Exercice 1

1. Ce filtre est de Nyquist (voir la définition 2.2 à la page 35 du polycopié) puisque  $g(nT_s) = 0$  pour tous les  $n \neq 0$  et  $g(0) \neq 0$ .
2. Il faut calculer la transformée de Fourier. On peut décomposer l'intégrale de la transformée de Fourier sur les deux intervalles :

$$G(f) = \int_{t=-\infty}^{\infty} g(t)e^{-2i\pi ft} dt \quad (1)$$

$$= \int_{t=0}^{T_s/2} \frac{1}{\sqrt{T_s}} e^{-2i\pi ft} dt - \int_{t=T_s/2}^{T_s} \frac{1}{\sqrt{T_s}} e^{-2i\pi ft} dt \quad (2)$$

$$= -\frac{1}{2i\pi f\sqrt{T_s}} e^{-2i\pi ft} \Big|_{t=0}^{T_s/2} + \frac{1}{2i\pi f\sqrt{T_s}} e^{-2i\pi ft} \Big|_{t=T_s/2}^{T_s} \quad (3)$$

$$= \frac{1}{2i\pi f\sqrt{T_s}} (1 - e^{-2i\pi fT_s/2}) + \frac{1}{2i\pi f\sqrt{T_s}} (e^{-2i\pi fT_s} - e^{-2i\pi fT_s/2}) \quad (4)$$

$$= \frac{\sqrt{T_s}}{2} \cdot \frac{2}{\pi fT_s} \cdot e^{-i\pi fT_s/2} \cdot \underbrace{\frac{e^{i\pi fT_s/2} - e^{-i\pi fT_s/2}}{2i}}_{=\sin(\pi fT_s/2)} + \frac{\sqrt{T_s}}{2} \cdot \frac{2}{\pi fT_s} \cdot e^{-3i\pi fT_s/2} \cdot \underbrace{\frac{e^{-i\pi fT_s/2} - e^{i\pi fT_s/2}}{2i}}_{=-\sin(\pi fT_s/2)} \quad (5)$$

$$= \frac{\sqrt{T_s}}{2} \cdot (e^{-i\pi fT_s/2} - e^{-3i\pi fT_s/2}) \cdot \underbrace{\frac{2}{i\pi fT_s} \sin(\pi fT_s/2)}_{=\text{sinc}(\pi fT_s/2)} \quad (6)$$

$$= \frac{\sqrt{T_s}}{2} \cdot (e^{-i\pi fT_s/2} - e^{-3i\pi fT_s/2}) \cdot \frac{2}{i\pi fT_s} \sin(\pi fT_s/2) \quad (7)$$

$$= i\sqrt{T_s} \cdot e^{-i\pi fT_s} \cdot \underbrace{\frac{(e^{i\pi fT_s/2} - e^{-i\pi fT_s/2})}{2i}}_{=\sin(\pi fT_s/2)} \cdot \text{sinc}(\pi fT_s/2) \quad (8)$$

$$= i\sqrt{T_s} e^{-i\pi fT_s} \sin(\pi fT_s/2) \text{sinc}(\pi fT_s/2). \quad (9)$$

Ensuite, on obtient :

$$|G(f)| = \sqrt{T_s} \cdot |\sin(\pi fT_s/2)| \cdot |\text{sinc}(\pi fT_s/2)|. \quad (10)$$

Si on ne prend en compte que le lobe principal, le sinus cardinal s'annule en  $2/T_s$  ce qui induit une bande  $B = 2/T_s$ .

3. Oui, ce filtre est aussi en racine de Nyquist. Pour le montrer, nous allons calculer la convolution du filtre  $g(\cdot)$  et de son filtre adapté  $g(-t)$  à toutes les instances de temps en dehors de l'intervalle  $] -T_s, T_s[$ . Pour  $|t| \geq T_s$  :

$$\int_{\tau=-\infty}^{\infty} g(\tau) \cdot g(-(t-\tau)) d\tau = \int_{\tau=-\infty}^{\infty} g(\tau)g(\tau-t) d\tau \quad (11)$$

$$= \int_{\tau=0}^{T_s} g(\tau) \cdot g(\tau-t) d\tau \quad (12)$$

$$= \int_{\tau=0}^{T_s} g(\tau) \cdot 0 d\tau \quad (13)$$

$$= 0, \quad (14)$$

où dans la deuxième égalité nous avons utilisé que  $g(\tau) = 0$  pour tous  $\tau$  en dehors de l'intervalle  $[0, T_s[$ , et dans la troisième égalité nous avons utilisé que  $g(\tau-t) = 0$  pour tout  $\tau \in [0, T_s]$  et  $t$  en dehors de l'intervalle  $] -T_s, T_s[$  car dans ce cas  $\tau-t$  est en dehors de l'intervalle  $[0, T_s]$ .

On note aussi que pour  $t = 0$  la convolution  $g(t) \star g(-t)$  :

$$\int_{\tau=-\infty}^{\infty} g(\tau) \cdot g(-(0-\tau)) d\tau = \int_{\tau=0}^{T_s} g(\tau) \cdot g(\tau) d\tau \quad (15)$$

$$= 1. \quad (16)$$

En résumé, la convolution  $g(t) \star g(-t)$  vaut 1 pour  $t = 0$  et s'annule en dehors de l'intervalle  $] -T_s, T_s[$ . Par conséquent :

$$g(t) \star g(-t)|_{t=\ell T_s} = \begin{cases} 1 & \ell = 0 \\ 0 & \ell \in \mathbb{Z} \setminus \{0\} \end{cases} \quad (17)$$

ce qui induit bien que ce filtre composé de  $g(t)$  et de son filtre adapté est de Nyquist et donc que  $g(t)$  est en racine de Nyquist.

4. On peut vérifier que les étapes (11)–(14) utilisent seulement le fait que  $g(t)$  est nul en dehors de l'intervalle  $[0, T_s[$ . De ce fait, dès qu'un filtre  $g(t)$  a pour support  $[0, T_s]$ , il est de Nyquist et en racine de Nyquist à la fois en appliquant la démarche de preuve des questions 1. et 3. .

## Exercice 2

1. Selon le résultat 2.9 à la page 37 du polycopié, le récepteur optimal décide

$$\hat{s}_n = \begin{cases} s^{(1)} = -\theta A & z_n \leq t^{(0)} \\ s^{(0)} = A & z_n > t^{(0)} \end{cases} \quad (18)$$

où le seuil  $t^{(0)}$  vaut :

$$t^{(0)} = \frac{s^{(0)} + s^{(1)}}{2} = \frac{(1-\theta)A}{2}. \quad (19)$$

La région de décision du symbole  $s^{(0)}$  est donc la demi-droite  $]t^{(0)}, \infty)$  et la région de décision du symbole  $s^{(1)}$  est la demi-droite  $(-\infty, t^{(0)}]$ .

2. Comme on a un bit par symbole, on a  $P_b = P_e$ . De plus, par définition, la probabilité d'erreur est

$$P_e = \frac{1}{2} \text{Prob}(\hat{s}_n = s^{(1)} | s_n = s^{(0)}) + \frac{1}{2} \text{Prob}(\hat{s}_n = s^{(0)} | s_n = s^{(1)}) \quad (20)$$

$$= \frac{1}{2} \text{Prob}(z_n \leq t^{(0)} | s_n = s^{(0)}) + \frac{1}{2} \text{Prob}(z_n > t^{(0)} | s_n = s^{(1)}) \quad (21)$$

$$= \frac{1}{2} \text{Prob}((s_n + w_n) \leq t^{(0)} | s_n = s^{(0)}) + \frac{1}{2} \text{Prob}((s_n + w_n) > t^{(0)} | s_n = s^{(1)}) \quad (22)$$

$$= \frac{1}{2} \text{Prob}((s^{(0)} + w_n) \leq t^{(0)} | s_n = s^{(0)}) + \frac{1}{2} \text{Prob}((s^{(1)} + w_n) > t^{(0)} | s_n = s^{(1)}) \quad (23)$$

$$= \frac{1}{2} \text{Prob}(w_n \leq (t^{(0)} - s^{(0)}) | s_n = s^{(0)}) + \frac{1}{2} \text{Prob}(w_n > (t^{(0)} - s^{(1)}) | s_n = s^{(1)}) \quad (24)$$

$$= \frac{1}{2} \text{Prob}(w_n \leq (t^{(0)} - s^{(0)})) + \frac{1}{2} \text{Prob}(w_n > (t^{(0)} - s^{(1)})) \quad (25)$$

$$= \frac{1}{2} \text{Prob}(w_n \leq -(1 + \theta)A/2) + \frac{1}{2} \text{Prob}(w_n > (1 + \theta)A/2). \quad (26)$$

$$= \text{Prob}(w_n \geq (1 + \theta)A/2), \quad (27)$$

où pour arriver à (21) nous avons utilisé l'équation (18); pour arriver à (23) nous avons utilisé que dans la première probabilité  $s_n = s^{(0)}$  et dans la deuxième probabilité  $s_n = s^{(1)}$ ; pour arriver à (25) nous avons utilisé que la variable aléatoire décrivant le bruit  $w_n$  est indépendante de la variable aléatoire décrivant le symbole  $s_n$ ; pour arriver à (27) nous avons utilisé que  $w_n$  est gaussienne et a donc une densité de probabilité qui est symétrique autour de 0.

Comme  $w_n$  est un bruit gaussien, on peut exprimer  $\text{Prob}(w_n \geq (1 + \theta)A/2)$  en utilisant la fonction  $Q(\cdot)$ . On rappelle que  $Q(x)$  indique la probabilité qu'une variable gaussienne de moyenne 0 et variance 1 soit plus grande que  $x$ . (Voir la définition dans l'équation (2.37) à la page 39 du polycopié.) De plus, comme  $w_n$  est gaussienne de moyenne nulle et variance  $N_0/2$ , la variable aléatoire  $v_n := \frac{w_n}{\sqrt{N_0/2}}$  est à nouveau gaussienne de moyenne nulle et variance 1. Donc :

$$P_e = \text{Prob}(w_n \geq (1 + \theta)A/2) \quad (28)$$

$$= \text{Prob}\left(\frac{w_n}{\sqrt{N_0/2}} \geq \frac{(1 + \theta)A}{\sqrt{2N_0}}\right) \quad (29)$$

$$= Q\left(\frac{(1 + \theta)A}{\sqrt{2N_0}}\right). \quad (30)$$

On trouve aussi l'énergie par symbole en appliquant la formule (2.6) à la page 29 du polycopié :

$$E_s = (|s^{(0)}|^2 + |s^{(1)}|^2)/2 = (1 + \theta^2)A^2/2. \quad (31)$$

Comme il y a un bit par symbole, l'énergie par bit  $E_b$  vaut l'énergie par symbole  $E_s$  et

$$E_b = (1 + \theta^2)A^2/2. \quad (32)$$

Par conséquent en réunissant les équations (30) et (32), on obtient

$$P_b = Q\left(\sqrt{\frac{(1 + \theta)^2 E_b}{1 + \theta^2 N_0}}\right). \quad (33)$$

3. et 4. C'est la valeur de  $\theta$  qui maximise le terme

$$T(\theta) = \frac{(1 + \theta)^2}{1 + \theta^2} = 1 + \frac{2\theta}{1 + \theta^2} \quad (34)$$

La dérivée de  $T$  par rapport à  $\theta$  est

$$\frac{dT(\theta)}{d\theta} = 2 \frac{1 - \theta^2}{(1 + \theta^2)^2}. \quad (35)$$

Comme les valeurs extrêmes de la fonction  $T(\theta)$  doivent être soit au bord du domaine soit aux endroits où la dérivée s'annule, le minimum est soit  $T(0)$  soit  $T(1)$ . Comme  $T(0) = 1$  et  $T(1) = 2$ , on trouve que la réponse à la question est

$$\theta_{\max} = 1 \quad (36)$$

et

$$\theta_{\min} = 0. \quad (37)$$

On note que  $\theta = 1$  correspond à une 2-PAM et  $\theta = 0$  à une constellation 2-On-Off Keying (OOK).

La perte en RSB entre les deux constellation est

$$\frac{\frac{(1 + \theta_{\min})^2}{1 + \theta_{\min}^2}}{\frac{(1 + \theta_{\max})^2}{1 + \theta_{\max}^2}} = \frac{\frac{1}{1}}{\frac{4}{2}} = \frac{1}{2}. \quad (38)$$

En dB cela correspond à une perte de 3dB. En fait, on se rappelle que  $10 \log_{10}(1/2) = -10 \cdot 0.301 \approx -3$ .

5. Evidemment en posant  $A' = 2A$ , on obtient la 2-OOK avec amplitude  $A'$  et non pas  $A$ . La probabilité d'erreur sera donc

$$P_b = Q \left( \sqrt{\frac{(1 + \theta_{\min})^2}{1 + \theta_{\min}^2} \frac{E_b}{N_0}} \right) = Q \left( \sqrt{\frac{E_b}{N_0}} \right), \quad (39)$$

comme pour la 2-OOK trouvée à la partie **4.**.

Pour passer de cette 2-OOK avec amplitude  $A' = 2A$  à la 2-PAM avec amplitude  $A$  il suffit de faire une translation de  $-A$ . Comme on l'a observé à la réponse de la partie **4.**, cette transformation induit une réduction du RSB de 3dB. La raison étant qu'une 2-OOK avec amplitude  $A' = 2A$  consomme deux fois plus d'énergie par bit qu'une 2-PAM avec amplitude  $A$ .