Sur la résolution de l'identité de Bezout pour l'égalisation autodidacte de systèmes mono-entrée-multi-sorties

Mamadou MBOUP

UFR de Mathématiques et Informatique - CRIP5 - Université René Descartes-Paris V 45, rue des Saints-Pères - 75270 Paris Cedex 06, France mboup@math-info.univ-paris5.fr

Résumé – Nous présentons une approche polynomiale pour le problème de l'égalisation autodidacte de système multicanal, à réponse impulsionnelle finie. Cette approche utilise une identification entrée-sortie de système, que l'on peut interpréter comme une prédiction linéaire spatio-temporelle puis, une résolution directe de l'identité de Bezout, sous-jacent au problème d'égalisation. En l'abscence de bruit, on montre que le nombre de coefficients non nuls de la réponse combinée canal-égaliseur n'excède pas N - N' + 1 où NetN' sont les longueurs du canal et de l'égaliseur. Dans le cas surmodélisé, on montre que cette réponse s'annulle.

Abstract – We propose a polynomial approach to the blind single-input multiple-outputs direct equalization problem. The approach uses an input-output system identification, which may be interpreted as a spatial linear prediction and then, solves directly the Bezout identity which underlies the equalization problem. In the noise-free case, we show that the number of the channel-equalizer combined response nonzero terms does not exceed N - N' + 1, where N and N' denote the channel and the equalizer length, respectively. For the overmodeled case, we show that this response vanishes.

1 Introduction

Soit $\{s(n)\}$ une séquence inconnue de symboles émise par une source de communication numérique, à travers un canal de transmission. On note $y_1(n), \ldots, y_L(n)$ les signaux bruités reçus sur un réseau de L capteurs, suivant le modèle

$$\begin{bmatrix}
y_1(n) \\
\vdots \\
y_L(n)
\end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix}
h_1(z) \\
\vdots \\
h_L(z)
\end{bmatrix}}_{H(z)} s(n) + \underbrace{\begin{bmatrix}
w_1(n) \\
\vdots \\
w_L(n)
\end{bmatrix}}_{W(n)}, \quad (1)$$

où H(z) représente la fonction de transfert du canal, et où $W(n) \in \mathbb{C}^L$ est un bruit additif. Il faut noter que le réseaux de L > 1 capteurs n'a pas toujours une réalité physique; il peut être obtenu de façon virtuelle à partir d'un seul capteur, par un suréchantillonnage de la sortie (voir [1]).

Nous nous intéressons au problème de l'égalisation aveugle d'un tel canal, *i.e.*, la reconstitution du signal émis s(n), à un retard et un facteur d'échelle près, uniquement à partir des observations Y(n). Il s'agit alors de résoudre le

Problème 1. Etant donnée $\{Y(n)\}$ une séquence d'observations obtenues selon le modèle (1), trouver $G(z) = [g_1(z) \cdots g_L(z)]$ tel que

$$G(z)H(z) = g_1(z)h_1(z) + \dots + g_L(z)h_L(z) = \alpha z^{\nu},$$
 (2)

où α est une constante (complexe) et ν , un retard entier. à toute solution A(z) du problème 1, correspond, en

l'abscence de bruit, une sortie

$$\tilde{s}(n) = G(z)Y(n) = G(z)H(z)s(n) = \alpha s(n-\nu)$$

parfaitement égalisée à un retard ν et un facteur d'échelle α près. Notons que ici, on interpréte la variable z (et non z^{-1}) comme l'opérateur retard : zs(n) = s(n-1).

Lorsque le canal a une durée N finie, ce que nous supposons dans la suite, sa fonction de transfert H(z) prend la forme d'un polynome de degré N, à coefficients dans \mathbb{C}^L . Pour chaque sous-canal i, $h_i(z)$ est alors un polynome de degré n'excédent pas N. Dans ces conditions, l'équation (2) est une équation de Bezout qui, comme chacun sait, admet une solution si les polynomes $h_i(z)$ i = 1, L sont irréductibles.

Pour résoudre le problème 1 d'égalisation aveugle, une première approche consiste à estimer d'abord le canal H(z)puis à résoudre, généralement de façon implicite, l'identité de Bezout (2). Les méthodes de type sous-espace [1], les méthodes moindre carré [2] et celles utilisant des propriétés de cyclo-stationarité de la sortie privilégient cette approche (voir [3] et les références qu'il contient).

Une deuxième approche, correspondant à la famille des algorithmes de type Module Constante multicanal, tente, par la minimisation d'une fonction coût, de résoudre implicitement l'identité de Bezout, sans passer par une estimation préalable du canal (voir [4]).

De nombreuses autres approches sont présentées dans la littérature (voir [3]).

Dans cet article, nous proposons une approche algébrique, reposant sur une résolution explicite du problème 1.

2 Une approche polynomiale

Cette section décrit, à partir d'une identité de Bezout, les différentes étapes de la construction d'une solution au problème 1.

2.1 Préliminaires

Soient $p_1(z), \dots, p_l(z), q_1(z), \dots, q_m(z), l+m$ polynomes dans l'anneau $\mathbb{C}[z]$. L'ensemble J défini par

$$J = \left\{ \sum_{i=1}^{l} a_i(z) p_i(z) + \sum_{j=1}^{m} b_j(z) q_j(z); \ a_i(z), b_j(z) \in \mathbb{C}[z] \right\}$$

est un idéal principal de $\mathbb{C}[z]$. Dans le cas où les générateurs $p_i(z), i = 1, l$ et $q_j(z), j = 1, m$ sont premiers entre eux, l'idéal J contient le polynome identité et par conséquent, il coïncide avec l'anneau $\mathbb{C}[z]$ tout entier. Ces faits élémentaires sont connus depuis Bezout.

Représentons les générateurs $p_i(z), i = 1, l$ et $q_j(z), j = 1, m$ par les polynomes à valeurs vectorielles, $P(z) \in \mathbb{C}^l[z]$ et $Q(z) \in \mathbb{C}^m[z]$, définis par

$$Q(z) \stackrel{\triangle}{=} \begin{bmatrix} q_1(z) \\ \vdots \\ q_m(z) \end{bmatrix} \text{ et } P(z) \stackrel{\triangle}{=} \begin{bmatrix} p_1(z) \\ \vdots \\ p_l(z) \end{bmatrix}$$
(3)

et supposons que Q(z) soit irréductible (les polynomes $q_j(z), j = 1, m$ sont co-premiers). Il existe alors un polynome $Q^{\sharp}(z) \in \mathbb{C}^{1 \times m}[z]$ tel que l'identité de Bezout

$$Q^{\sharp}(z)Q(z) = 1, \qquad (4)$$

soit satisfaite. En vertu de l'irréductibilité de Q(z), le polynome $\begin{bmatrix} P(z) \\ Q(z) \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{l+m}[z]$ est aussi irréductible et par conséquent, l'équation de Bezout

$$\underbrace{[a_1(z) \cdots a_l(z)]}_{A(z)} \underbrace{\begin{bmatrix} p_1(z) \\ \vdots \\ p_l(z) \end{bmatrix}}_{P(z)} + \underbrace{[b_1(z) \cdots b_m(z)]}_{B(z)} \underbrace{\begin{bmatrix} q_1(z) \\ \vdots \\ q_m(z) \end{bmatrix}}_{Q(z)} = \alpha z^{\nu},$$
(5)

où α et ν sont deux constantes, respectivement complexe et entière, admet au moins une paire A(z), B(z), solution.

Pour la suite, on pose $\deg Q(z) = \kappa = \deg P(z)$ et on considère une solution $Q^{\sharp}(z)$ de l'équation (4) telle que $\deg Q^{\sharp}(z) \leq \kappa - 1$.

En utilisant l'identité (4), l'équation de Bezout (5) devient

$$\{A(z)P(z)Q^{\sharp}(z) + B(z)\}Q(z) = \{\alpha z^{\nu}Q^{\sharp}(z)\}Q(z).$$
 (6)

On observe maintenant que tout paire $\{A(z), B(z)\}$ satisfaisant à l'égalité des termes entre accolades dans l'éq. (6), *i.e.*,

$$A(z)P(z)Q^{\sharp}(z) + B(z) = \alpha z^{\nu}Q^{\sharp}(z)$$
(7)

doit aussi satisfaire l'équation de Bezout (5). Cette remarque est, avec l'équation (7), la clé de la méthode que nous présentons. Rappelons que P(z) et l'inverse $Q^{\sharp}(z)$ de Q(z) sont des polynomes à coefficients respectivement dans \mathbb{C}^{l} et $\mathbb{C}^{1 \times m}$, avec deg $P(z) = \kappa = 1 + \deg Q^{\sharp}(z)$. La fonction rationnelle, $P(z)Q^{\sharp}(z)$, à coefficients matriciel- $(l \times m)$ est alors un polynome de la forme

$$F(z) \stackrel{\triangle}{=} P(z)Q^{\sharp}(z) = F_0 + F_1 z + \dots + F_{2\kappa - 1} z^{2\kappa - 1}.$$
 (8)

2.2 Une solution du problème 1.

Nous allons montré comment il est possible de construire une solution de (5) uniquement à partir des coefficients du polynome F(z). Lorsque ces coefficients sont des matrices carrées, l = m, on peut démontrer le

Théorème 1. Soit P(z) et Q(z) deux polynomes, à coefficients dans \mathbb{C}^m , premiers entre eux, et tels que Q(z) est irréductible, $\deg Q(z) = \kappa = \deg P(z)$ et $P_0 = P(0) \neq \mathbf{0}_m$. Soit $F(z) = P(z)Q^{\#}(z) = \sum_{i\geq 0} F_i z^i$, avec $F_i \in \mathbb{C}^{m \times m}$ et où le polynome $Q^{\#}(z)$, de degré $M \leq \kappa - 1$ et à coefficients dans $\mathbb{C}^{1 \times m}$, vérifie $Q^{\#}(z)Q(z) = 1$.

Alors, pour $M = \kappa - 1$ et $\nu = 2\kappa - 1$, les $\mathbb{C}^{1 \times m}$ polynomes, $A(z) = \sum_{k=0}^{M} A_k z^k$ et $B(z) = \sum_{k=0}^{M} B_k z^k$,
obtenus à partir du système d'équations

$$\underbrace{\begin{bmatrix} F_1^t & F_2^t & \cdots & F_{M+1}^t \\ F_2^t & F_3^t & \cdots & F_{M+2}^t \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ F_{M+1}^t & F_{M+2}^t & \cdots & F_{2M+1}^t \end{bmatrix}}_{\Gamma_{M+1}} \underbrace{\begin{bmatrix} A_M^t \\ A_{M-1}^t \\ \vdots \\ A_0^t \end{bmatrix}}_{\hat{\mathbf{A}}} = \begin{bmatrix} \mathbf{0}_m \\ \vdots \\ \mathbf{0}_m \\ F_0^t \mathbf{e}_i \end{bmatrix}$$
(9a)

$$\begin{bmatrix} A_M & A_{M-1} & \cdots & A_0 \\ A_{M-1} & A_{M-2} & \cdots & \mathbf{0}_{1 \times m} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ A_0 & \mathbf{0}_{1 \times m} & \cdots & \mathbf{0}_{1 \times m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} F_0 \\ F_1 \\ \vdots \\ F_M \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} B_M \\ B_{M-1} \\ \vdots \\ B_0 \\ (9b) \end{bmatrix}$$

où \mathbf{e}_i est le ième vecteur de la base canonique de \mathbb{R}^m , solvent l'identité de Bezout (5) pour un facteur d'échelle α donné par $\alpha = P_0^t \mathbf{e}_i$.

Remarque 1: Ce théorème généralise [5, Theorem 8.8.1], donné dans le cas scalaire m = 1.

Preuve. Pour un polynome $X(z) = X_0 + X_1 z + \cdots + X_K z^K$, on définit son polynome réciproque par $\hat{X}(z) = X_K + X_{K-1} z + \cdots + X_0 z^K = z^K X(z^{-1})$. Avec cette définition et celle donnée en (8), l'équation (7) peut être réécrite, pour $M = \kappa - 1$ et $\nu = 2\kappa - 1$, sous la forme

$$\hat{A}(z^{-1})F(z) + \hat{B}(z^{-1}) = \alpha z^{M+1} Q^{\sharp}(z).$$
(10)

Cette dernière équation se décompose en

$$[\hat{A}(z^{-1})F(z)]_{+} = \alpha z^{M+1} Q^{\sharp}(z)$$
(11a)

$$[\hat{A}(z^{-1})F(z)]_{-} = -\hat{B}(z^{-1}),$$
 (11b)

où $[X(z)]_+ = X_1 z + X_2 z^2 + \cdots$ et $[X(z)]_- = \cdots + X_{-1} z^{-1} + X_0$ désignent respectivement la projection strictement causale et la projection anticausale de X(z).

Les équations (9a) et (9b) découlent d'une simple réécriture, sous forme matricielle, respectivement de (11a) et (11b). $\hfill \Box$ Les équations (9a-9b) montrent que A(z) et B(z) ne dépendent que des coefficients F_i , i = 0, 2M + 1. Ainsi, la donnée de la fonction (pseudo) rationnelle F(z) permet de résoudre (5). On peut alors reposer le problème 1, pour un retard ν maximal, en terme d'identification de F(z) à partir des observations Y(n). Or, nous établissons le

Lemme 1. Soit $\{Y(n)\}$ une séquence d'observations obtenue selon le modèle (1) et partitionné, pour L = 2m, selon

$$Y(n) = \begin{bmatrix} Y_{1}(n) \\ Y_{2}(n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} h_{1}(z) \\ \vdots \\ h_{m}(z) \\ h_{m+1}(z) \\ \vdots \\ h_{2m}(z) \end{bmatrix} s(n) + W(n)$$
(12)
$$= \begin{bmatrix} P(z) \\ Q(z) \end{bmatrix} s(n) + \begin{bmatrix} W_{1}(n) \\ W_{2}(n) \end{bmatrix}.$$

Si Q(z) est irréductible, alors la fonction de transfert $F(z) = P(z)Q^{\#}(z)$ est donnée par la solution du problème d'identification entrée-sortie, représenté par la minimisation de l'erreur quadratique moyenne

$$\min_{\bar{F}(z)} E \|Y_1(n) - \tilde{F}(z)Y_2(n)\|_2^2, \tag{13}$$

où $E\{\cdot\}$ désigne l'espérence mathématique.

Preuve. Pour commencer, posons

$$\mathbf{e}(n) \stackrel{\triangle}{=} Y_1(n) - \tilde{F}(z)Y_2(n).$$

En éliminant s(n) des relations

 $Y_1(n) = P(z)s(n) + W_1(n)$ et $Y_2(n) = Q(z)s(n) + W_2(n)$, $Y_1(n)$ apparaît, comme illustré sur le schéma d'identification de la figure 1, comme la sortie bruitée d'un filtre d'entrée bruitée, $Y_2(n)$, et de fonction de transfert F(z).





En effet, puisque Q(z) est irréductible, on peut écrire

$$Q^{\#}(z)[Y_2(n) - W_2(n)] = Q^{\#}(z)Q(z)s(n) = s(n).$$

En reportant cette expression de s(n) dans la première relation, on obtient

$$Y_1(n) = P(z)Q^{\#}(z)(Y_2(n) - W_2(n)) + W_1(n)$$

= $F(z)[Y_2(n) - W_2(n)] + W_1(n),$

En notant $\tilde{Y}_2(n) \stackrel{\triangle}{=} Y_2(n) - W_2(n)$, la sortie $Y_2(n)$ en l'abscence de bruit, l'erreur d'identification $\mathbf{e}(n)$ prend la forme

$$\mathbf{e}(n) = [F(z) - \tilde{F}(z)]\tilde{Y}_2(n) - \tilde{F}(z)W_2(n) + W_1(n).$$

Ainsi, sous l'hypothèse que le bruit W(n) est *i.i.d*, centré, avec $E\{W(n)W^{\dagger}(n)\} = \sigma_w^2 \mathbf{I}_{2m}$, la minimisation (13) cidessus s'écrit

$$\min_{\tilde{F}(z)} \left\{ \|F(z) - \tilde{F}(z)\|_{\mathcal{S}_{\tilde{Y}_2}}^2 + \sigma_w^2(\|\tilde{F}(z)\|_2^2 + m) \right\}, \quad (14)$$

où $S_{\tilde{Y}_2}(z)$ est la fonction (matricielle) de densité spectrale du processus stationnaire \tilde{Y}_2 et $\|\cdot\|_{S_{\tilde{Y}_2}}$ est la norme $L_2([0, 2\pi], S_{\tilde{Y}_2}(e^{i\theta})d\theta)$. Évidemment, la sortie non bruitée $\tilde{Y}_2(n)$ est supposée être à excitation persistente, pour que $\|\cdot\|_{S_{\tilde{Y}_2}}$ soit une norme.

Le problème de minimisation (14) montre clairement que la fonction F(z) peut être déterminée de façon simple, par une identification adaptative de système entrée-sortie. Par ailleurs, il convient de noter qu'une contrainte sur $\tilde{F}(z)$, de type norme unitaire permet de corriger le caractère biaisé de cette identification, dû à la présence de bruit.

Remarque 2: La minimisation de l'erreur quadratique moyenne (13) s'interprète directement en termes de prédiction linéaire des signaux reçus sur les capteurs 1 à m à partir de ceux des capteurs m + 1 à 2m. Il s'agit alors de prédiction spatio-temporelle.

Cette remarque achève la construction d'une solution du problème 1, d'égalisation aveugle.

3 Algorithme et Simulation

Par une approche polynomiale, nous avons proposé dans la section précédente une méthode pour construire une solution au problème d'égalisation autodidacte. Cette sectionci aborde des questions concernant l'implémentation et les propriétés de la méthode.

3.1 Algorithme

Un résumé des différentes étapes développées pour la résolution du problème 1 conduit directement à l'algorithme ci-dessous, que nous proposons pour l'égalisation autodidacte d'un système multicanal comme celui décrit par le modèle de l'équation (1).

- 1. Estimation de F(z) par une identification adaptative de système à réponse impulsionnelle finie, d'entrée $Y_2(n)$ et de sortie $Y_1(n)$. Il s'agit d'un problème classique qui, aujourd'hui, a atteint un certain degré de maturité.
- 2. Estimation du degré κ à partir d'une SVD de la matrice bloc Hankel Γ_{M+1} .
- 3. Obtention de A(z) et B(z) par la résolution de (9a) puis (9b).

4. Égalisation: reconstituer $\tilde{s}_n = A(z)Y_1(n) + B(z)Y_2(n)$. Nous allons maintenant aborder la question des performances et propriétés de cet algorithme, notamment en ce qui concerne la sous-modélisation et aussi la sur-modélisation. Ceci permettra, du même coup, d'expliciter l'étape 2 de l'algorithme que nous venons de présenter.

On suppose toujours que le canal H(z) a un degré (formel) κ et que on cherche une égalisation avec un retard $\nu = 2\kappa - 1$.

3.1.1 Sous-modélisation

Lorsque le degré, M, choisi pour le filtre d'égalisation G(z) = [A(z)B(z)] est tel que $M < \kappa - 1$, alors la réponse combinée, canal-égaliseur, ciblée $-c(z) = z^{\nu}$ -n'est pas atteignable. Dans ce cas, on dit que l'égaliseur G(z) est sous modélisé pour ce retard ν . Dans cette situation, il vient d'après l'équation (9a) que la réponse combinée, qui est un polynome scalaire de degré ν est de la forme

$$c(z) = z^M r(z),$$

où r(z) est par conséquent un polynome de degré $\nu - M$.

3.1.2 Sur-modélisation

La sur modélisation a lieu lorsque $M > \kappa$. Dans ce cas, les seules solutions A(z) de l'équation (11a) (et de façon équivalente (9a)) sont celles pour lesquelles $\hat{\mathbf{A}}$ appartienne au noyau de Γ_{M+1} . Or, ceci implique la nullité du facteur d'échelle α , donc on obtient une réponse combinée nulle, c'est à dire un égaliseur avec une sortie nulle.

3.2 Simulation

Nous présentons maintenant quelques résultats de simulation pour étayer notre propos. On considère une source avec une constellation MAQ-16. Le canal H(z), constitué de L = 4 sous-canaux, est représenté par un polynome $\mathbb{R}^4[z]$, de degré $\kappa = 6$, dont les coefficients (obtenus à l'aide de random) sont donnés dans la table 1.

TAB. 1: Paramètres du Canal

\mathbf{h}_0	\mathbf{h}_1	\mathbf{h}_2	\mathbf{h}_3	\mathbf{h}_4	\mathbf{h}_5	\mathbf{h}_{6}
-0.06	-1.01	0.61	0.50	1.69	0.59	-0.64
-1.05	1.41	-0.80	0.52	0.22	-0.92	-2.17
-1.33	0.71	1.62	-0.69	0.86	1.25	-1.59
-1.44	0.57	-0.39	0.69	0.81	0.71	1.29

La figure 2 représente les modules des coefficients de la réponse combinée c(z), obtenue par l'algorithme ci-dessus, pour un filtre d'égalisation de degré M = 5. La phase d'identification a été réalisée à l'aide de l'algorithme adaptatif des moindres carrées, sans contrainte sur la norme de $\tilde{F}(z)$. La solution est alors biaisée par la présence de bruit. L'exemple de cette figure montre que pour un niveau de bruit relativement faible, on a ici un rapport signal sur bruit de 30 dB, la méthode donne une égalisation satisfaisante du canal. En effet, l'égaliseur ainsi obtenu permet, comme l'illustre la figure 3 représentant la sortie $\tilde{s}(n)$, de reconstituer la constellation des symboles émises.







FIG. 3: Reconstruction des symboles

Références

- E. Moulines, P. Duhamel, J. F. Cardoso, and S. Mayrargue, "Subspace methods for the blind identification of multichannel FIR filters," *IEEE Trans. on Sig. Proc.*, vol. 43, pp. 515–525, Febrary 1995.
- [2] G. Xu, H. Liu, L. Tong, and T. Kailath, "A least squares approach to blind channel identification," *IEEE Trans. on Sig. Proc.*, vol. 43, pp. 340–349, 1995.
- [3] L. Tong and S. Perreau, "Multichannel blind identification: From subspace to maximum likelihood methods," *Proc. of the IEEE*, vol. 86, pp. 1951–1968, October 1998.
- [4] C. R. Johnson, Jr., P. Schniter, T. J. Endres, J. D. Behm, D. R. Brown, and R. A. Casas, "Blind equalization using the constant modulus criterion: A review," *Proc. of the IEEE*, vol. 86, pp. 1927–1950, 1998.
- [5] P. A. Fuhrmann, A polynomial approach to linear algebra. Universitext, Springer, 1996.