TS226

_

Codes convolutifs et codes concaténés associés

Romain Tajan

24 octobre 2019

Plan

- Previously on TS226 . . .
- ▶ Rappels sur le diagramme d'état
- ▶ Rappels sur le treillis
- > Rappels sur les décodeurs
- ▶ Rappels sur l'algorithme de Viterbi
- Décodage MAP-Bit des Codes Convolutifs
- Introduction
- Décodage MAP-Bit : algorithme BCJR
- Décodage MAP-Bit : algorithme Log-MAP
- ▶ Décodage MAP-Bit : algorithme Log-MAP
- 3 Turbo-Codes

QCM

Comment avez-vous trouvé le cours précédent?

- A Très difficile
- B Difficile
- Moyen
- Simple
- Très simple

Plan

- 1 Previously on TS226 ...
 - Rappels sur l'encodeur
- ▶ Rappels sur le diagramme d'état
- ▶ Rappels sur les décodeurs
- ▶ Rappels sur l'algorithme de Viterbi
- 2 Décodage MAP-Bit des Codes Convolutifs
- 3 Turbo-Codes

Rappels / définitions

• Entrée :
$$U(z) = [U^{(0)}(z), U^{(1)}(z) \dots U^{(n_b-1)}(z)]$$

 \to dans ce cours $n_b = 1 \Rightarrow U(z) \to U(z)$

• État :
$$S(z) = [S^{(0)}(z), S^{(1)}(z) \dots S^{(m-1)}(z)]$$

→ m est appelé "mémoire du code"



$$\rightarrow$$
 dans l'exemple $m=2$

$$ightarrow$$
 2 m : nombre d'états

• Sortie :
$$C(z) = [C^{(0)}(z), C^{(1)}(z) \dots C^{(m-1)}(z)]$$

$$\rightarrow n_s$$
 nombre de sorties

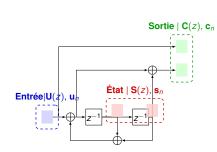
$$\rightarrow$$
 dans l'exemple $n_s = 2$

$$\rightarrow$$
 De façon générale : $\mathbf{C}(z) = U(z)\mathbf{G}(z)$

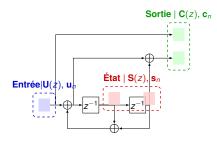
$$\rightarrow$$
 où $\mathbf{G}(z) = \left[\frac{A^{(1)}(z)}{B^{(1)}(z)} \dots \frac{A^{(n_s)}(z)}{B^{(n_s)}(z)} \right]$

• Rendement du code :
$$R = \frac{\text{\#bits d'info. en entrée}}{\text{\#bits codés en sortie}}$$

$$\rightarrow$$
 Ici : $R = \frac{n_b}{n_s} = \frac{1}{2}$



Rappels / définitions

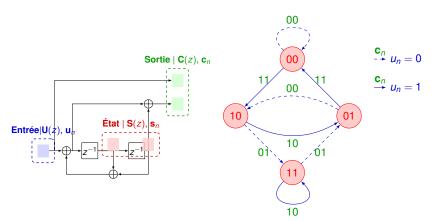


- Code linéaire
- Encodeur récursif / non récursif
- Encodeur systématique / non systématique

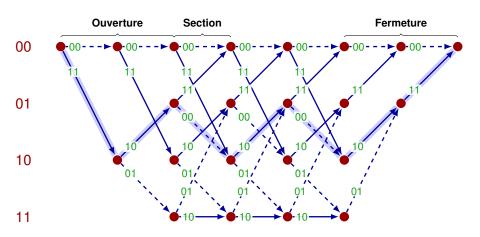
6/19

Notation octale

Rappels / définitions



- Message ⇔ chemin dans le graphe
- Mot de code ⇔ étiquettes le long du chemin dans le graphe
- Nécessité de définir (au moins) un état initial



- On souhaite envoyer le message : $\mathbf{u} = [1, 1, 0, 1, 0]$
- On calcule le mot de code : **c** = [1 1, 1 0, 0 0, 1 0, 0 0, 1 0, 1 1]
- On envoie le signal : $\mathbf{x} = [-1, -1, -1, 1, 1, -1, 1, -1, -1, -1]$

Décodage des Codes convolutifs

$$\mathbf{u} \in \{0,1\}^K \\ \hline \text{Message} \\ \hline \text{Encodeur} \\ \hline \mathbf{c} \in \mathcal{C} \subset \{0,1\}^L \\ \hline \text{Mot de code} \\ \hline \end{bmatrix} \\ \hline \text{BPSK} \\ \hline 1-2\mathbf{c} \\ \hline \end{bmatrix} \\ \mathbf{x} \in \{-1,1\}^L \\ \hline \text{Signal} \\ \hline p(\mathbf{y}|\mathbf{x}) \\ \hline p(\mathbf{y}|\mathbf{x}) \\ \hline \text{Signal} \\ \text{observ\'e} \\ \hline \end{bmatrix} \\ \hline \mathbf{D\'ecodeur} \\ \hline \mathbf{u} \in \{0,1\}^K \\ \hline \text{Message} \\ \hline \text{estim\'e} \\ \hline \end{bmatrix}$$

- Le Max. A Posteriori (MAP) : $\hat{\mathbf{u}} = \underset{\mathbf{u} \in \{0,1\}^K}{\operatorname{argmax}} \mathbb{P}(\mathbf{U} = \mathbf{u} | \mathbf{y})$
 - → Minimise la probabilité d'erreur trame

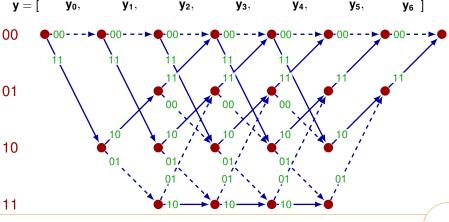
- Le Max. de vraisemblance (ML) : $\hat{\mathbf{u}} = \underset{\mathbf{u} \in \{0,1\}^K}{\operatorname{argmax}} p(\mathbf{y}|\mathbf{u}) = \underset{\mathbf{c} \in \mathcal{C}}{\operatorname{argmin}} \sum_{\ell=0}^{L-1} \mathbf{c}_{\ell} \mathbf{y}_{\ell}^T$
 - ightarrow CC : Équivalent moins complexe du MAP, algorithme de Viterbi

- Le Max. A Posteriori Bit (MAP-Bit) : $\hat{u}_i = \operatorname*{argmax}_{u_i \in \{0,1\}} \mathbb{P}(U_i = u_i | \mathbf{y})$
 - ightarrow Minimise la probabilité d'erreur binaire

TS226 CC et Turbo-Codes Romain Tajan

9 / 19

- $\mathcal{P}(s_n)$: parents de l'état s_n , i.e. ensemble des s_{n-1} tels que $s_{n-1} \to s_n$ existe
- Algotithme de Viterbi : pour chaque $n \in [0, L-1]$ et chaque $s_n \in S_n$ calculer $J_n(s_n) = \min_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} \left[J_{n-1}(s_{n-1}) + \mathbf{c}_{n-1}(s_{n-1} \to s_n) \mathbf{y}_{n-1}^T \right] \text{ et } \hat{s}_{n-1}(s_n) = \operatorname*{argmin}_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} [\cdots]$
- $\hat{\mathbf{u}}$: chemin survivant minimisant $J_L(s_L)$



- $\mathcal{P}(s_n)$: parents de l'état s_n , i.e. ensemble des s_{n-1} tels que $s_{n-1} \to s_n$ existe
- Algotithme de Viterbi : pour chaque $n \in [0, L-1]$ et chaque $s_n \in S_n$ calculer $J_n(s_n) = \min_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} \left[J_{n-1}(s_{n-1}) + \mathbf{c}_{n-1}(s_{n-1} \to s_n) \mathbf{y}_{n-1}^T \right] \text{ et } \hat{s}_{n-1}(s_n) = \operatorname*{argmin}_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} [\cdots]$
- $\hat{\mathbf{u}}$: chemin survivant minimisant $J_L(s_L)$

$$y = [\qquad y_0, \qquad y_1, \qquad y_2, \qquad y_3, \qquad y_4, \qquad y_5, \qquad y_6 \]$$

00

01

10

- $\mathcal{P}(s_n)$: parents de l'état s_n , i.e. ensemble des s_{n-1} tels que $s_{n-1} \to s_n$ existe
- Algotithme de Viterbi : pour chaque $n \in [0, L-1]$ et chaque $s_n \in S_n$ calculer $J_n(s_n) = \min_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} \left[J_{n-1}(s_{n-1}) + \mathbf{c}_{n-1}(s_{n-1} \to s_n) \mathbf{y}_{n-1}^T \right] \text{ et } \hat{s}_{n-1}(s_n) = \operatorname*{argmin}_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} [\cdots]$
- $\hat{\mathbf{u}}$: chemin survivant minimisant $J_L(s_L)$

$$y = [\qquad y_0, \qquad y_1, \qquad y_2, \qquad y_3, \qquad y_4, \qquad y_5, \qquad y_6 \]$$

01

00

10

- $\mathcal{P}(s_n)$: parents de l'état s_n , i.e. ensemble des s_{n-1} tels que $s_{n-1} \to s_n$ existe
- Algotithme de Viterbi : pour chaque $n \in [0, L-1]$ et chaque $s_n \in \mathcal{S}_n$ calculer $J_n(s_n) = \min_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} \left[J_{n-1}(s_{n-1}) + \mathbf{c}_{n-1}(s_{n-1} \to s_n) \mathbf{y}_{n-1}^T \right] \text{ et } \hat{\mathbf{s}}_{n-1}(s_n) = \operatorname*{argmin}_{s_{n-1} \in \mathcal{P}(s_n)} [\cdot \cdot \cdot]$
- $\hat{\mathbf{u}}$: chemin survivant minimisant $J_L(s_L)$

$$\boldsymbol{y} = [\qquad \boldsymbol{y_0}, \qquad \quad \boldsymbol{y_1}, \qquad \quad \boldsymbol{y_2}, \qquad \quad \boldsymbol{y_3},$$

 $J_{2}(2)$

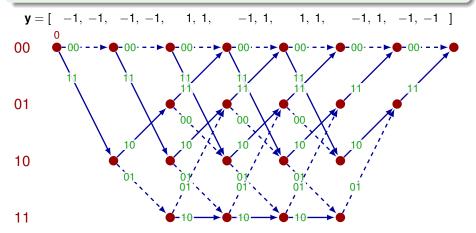
y₅, **y**₆]

00

01

10

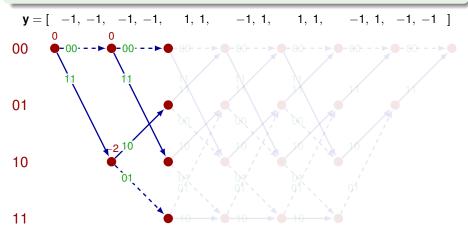
Sommer chaque $J_2(s_2)$ avec sa métrique de branche. Ne conserver que le chemin minimisant $J_3(3)$.

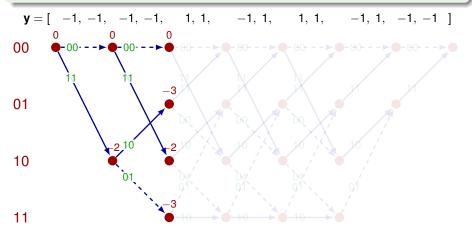


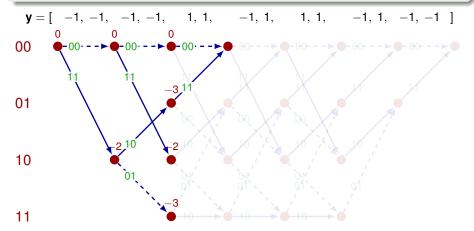
 $\mathbf{u} = [1, 1, 0, 1, 0]$, reçoit-on le message sans erreur?

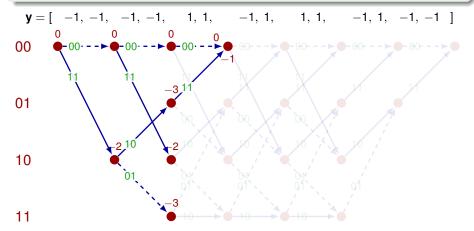
$$\mathbf{y} = [-1, -1, -1, -1, 1, 1, -1, 1, -1, 1, -1, 1, -1, 1]$$

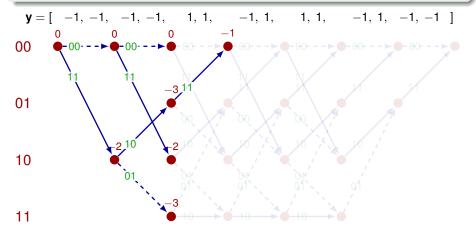
01

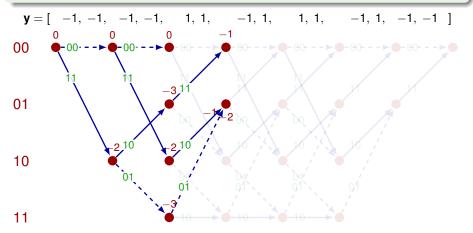


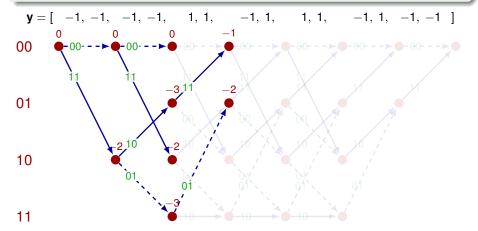


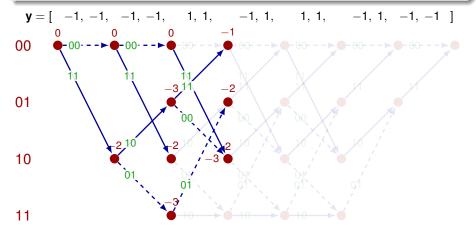


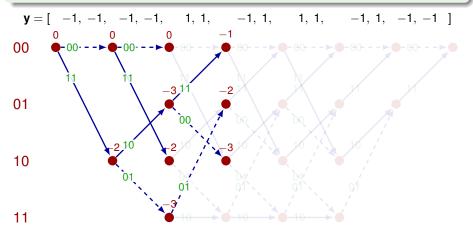


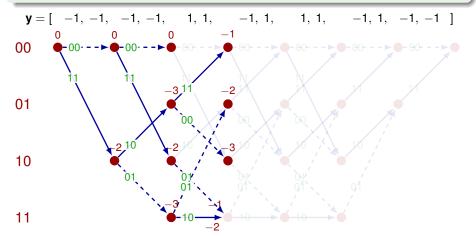


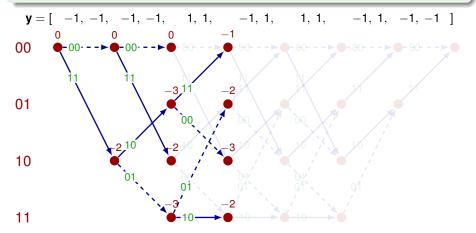


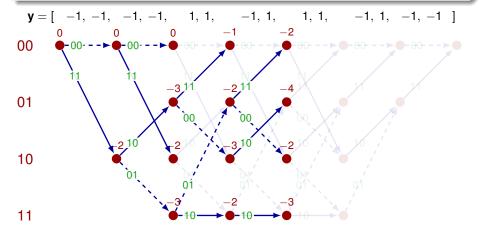


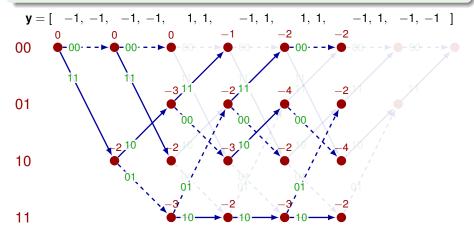


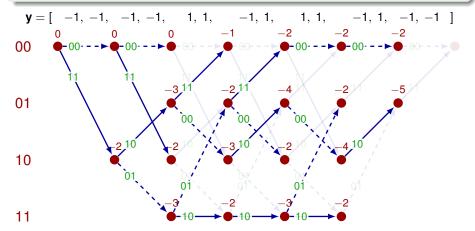


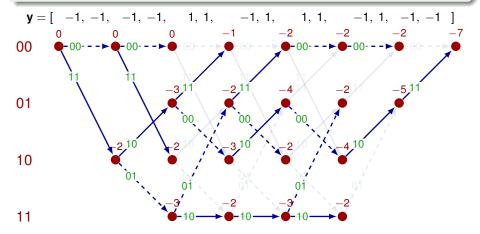


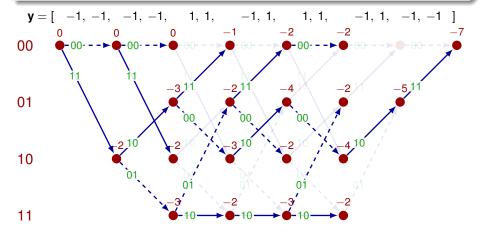


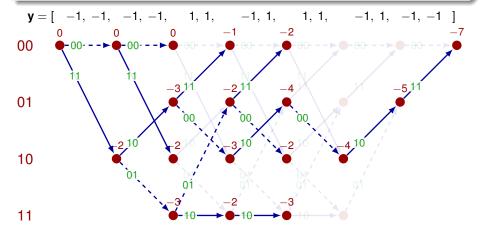


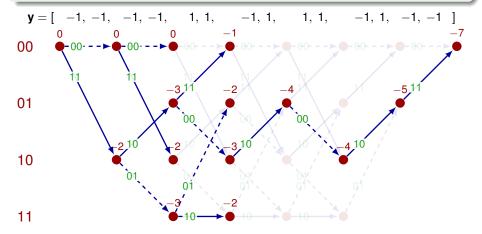


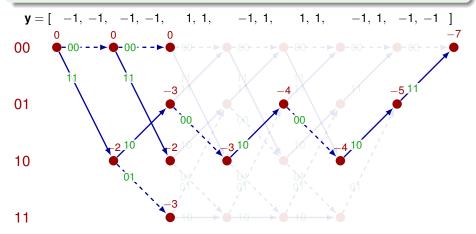






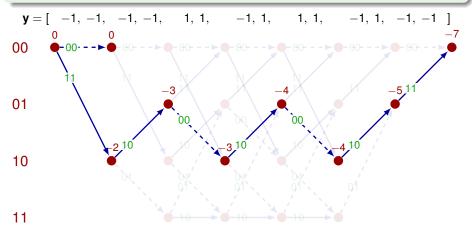






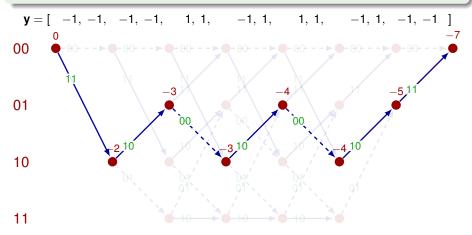
Exemple de question...

 $\mathbf{u} = [1, 1, 0, 1, 0]$, reçoit-on le message sans erreur?



Exemple de question...

 $\mathbf{u} = [1, 1, 0, 1, 0]$, recoit-on le message sans erreur?



Plan

- 1 Previously on TS226 . . .
- 2 Décodage MAP-Bit des Codes Convolutifs
 - Introduction
 - Décodage MAP-Bit : algorithme BCJR
 - Décodage MAP-Bit : algorithme Log-MAP
- Décodage MAP-Bit : algorithme Log-MAP
- 3 Turbo-Codes

Introduction

$$\mathbf{u} \in \{0,1\}^K \\ \underline{\text{Message}} \quad \text{Encodeur} \quad \mathbf{c} \in \mathcal{C} \subset \{0,1\}^L \\ \underline{\text{Mot de code}} \quad 1-2\mathbf{c} \quad \underbrace{\text{Signal}}_{\text{transmis}} \quad \underbrace{p(\mathbf{y}|\mathbf{x})}_{p(\mathbf{y}|\mathbf{x})} \quad \underbrace{\mathbf{y} \in \mathbb{R}^L}_{\text{Signal observ\'e}} \quad \underbrace{\mathbf{\hat{u}} \in \{0,1\}^K}_{\text{Message}} \quad \underbrace{\mathbf{\hat{u}} \in \{0,1\}^K}_{\text{Message}}$$

Le décodeur du Maximum A Posteriori - Bit (MAP-Bit) est la fonction de y définie par

$$\hat{u}_{\ell} = \arg\max_{u_{\ell} \in \{0,1\}} \mathbb{P}(U_{\ell} = u_{\ell}|\mathbf{y})$$

- Le décodeur MAP-Bit minimise la probabilité d'erreur binaire.
- En pratique, on calcule le Logarithme du Rapport de Vraisemblance (LLR) suivant :

$$L(u_{\ell}) = \log \left(\frac{\mathbb{P}(U_{\ell} = 0|\mathbf{y})}{\mathbb{P}(U_{\ell} = 1|\mathbf{y})} \right)$$

13 / 19

- Le signe de $L(u_\ell)$ représente la décision : $\hat{u}_\ell = \begin{cases} 0, \text{ si } L(u_\ell) \geq 0 \\ 1, \text{ sinon.} \end{cases}$
- Le **module** de $L(u_{\ell})$ i.e. $|L(u_{\ell})|$ représente la **fiabilité** de la décision.
- Un décodeur produisant de telles valeurs est dit **souple**.

Algorithme BCJR (Bahl Cocke Jelinek Raviv)

L'algorithme BCJR repose sur deux principes :

1 Les LLR $(L(u_\ell))$ peuvent êtres calculés sur le treillis :

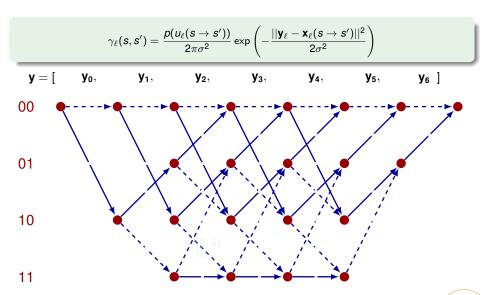
$$L(u_{\ell}) = \log \left(\frac{\sum_{(s \to s') \in \mathcal{U}_0} \alpha_{\ell}(s) \gamma_{\ell}(s, s') \beta_{\ell+1}(s')}{\sum_{(s \to s') \in \mathcal{U}_1} \alpha_{\ell}(s) \gamma_{\ell}(s, s') \beta_{\ell+1}(s')} \right)$$

où

- $\alpha_\ell(s) = \rho(s_\ell = s, \mathbf{y}_0^{\ell-1})$ est une **métrique de nœud** appelée **métrique aller**
- $\beta_{\ell}(s) = p(\mathbf{y}_{\ell}^{L-1}|s_{\ell}=s)$ est une métrique de nœud appelée métrique retour
- $\gamma_{\ell}(s,s') = p(s_{\ell+1} = s' | s_{\ell} = s, y_{\ell})$ est une métrique de branche
- 2 Les métriques de nœuds et de branches se calculent elles-mêmes sur le treillis :

$$\begin{array}{lcl} \alpha_{\ell+1}(s') & = & \displaystyle\sum_{s \in \mathcal{S}} \alpha_{\ell}(s) \gamma_{\ell}(s,s') \\ \\ \beta_{\ell}(s) & = & \displaystyle\sum_{s' \in \mathcal{S}} \beta_{\ell+1}(s') \gamma_{\ell}(s,s') \\ \\ \gamma_{\ell}(s,s') & = & \displaystyle\frac{p(u_{\ell}(s \to s'))}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-\frac{||\mathbf{y}_{\ell} - \mathbf{x}_{\ell}(s \to s')||^2}{2\sigma^2}\right) \end{array}$$

Métrique de branche $\gamma_{\ell}(s, s')$



Métrique de branche $\gamma_{\ell}(s, s')$

$$\gamma_\ell(s,s') = rac{p(u_\ell(s o s'))}{2\pi\sigma^2} \exp\left(-rac{||\mathbf{y}_\ell-\mathbf{x}_\ell(s o s')||^2}{2\sigma^2}
ight)$$

y = [y_0 , y_2 **y**₃, $\pmb{y_4},$ $y_5,$ **y**₆] **y**₁,

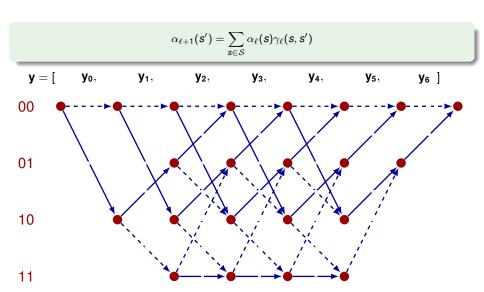
00

01

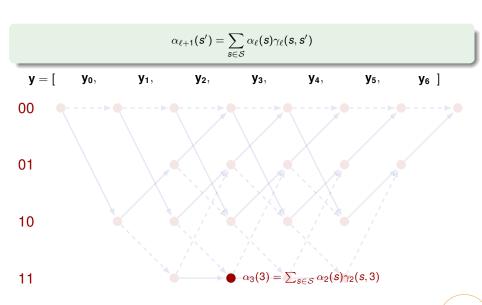
10

11

Récursion "aller" : calcul des $\alpha_{\ell}(s)$



Récursion "aller" : calcul des $\alpha_{\ell}(s)$



Récursion "aller" : calcul des $\alpha_{\ell}(s)$

$$\alpha_{\ell+1}(s') = \sum_{s \in \mathcal{S}} \alpha_{\ell}(s) \gamma_{\ell}(s, s')$$

$$\mathbf{y} = [\quad \mathbf{y_0}, \quad \mathbf{y_1}, \quad \mathbf{y_2}, \quad \mathbf{y_3}, \quad \mathbf{y_4}, \quad \mathbf{y_5}, \quad \mathbf{y_6}]$$

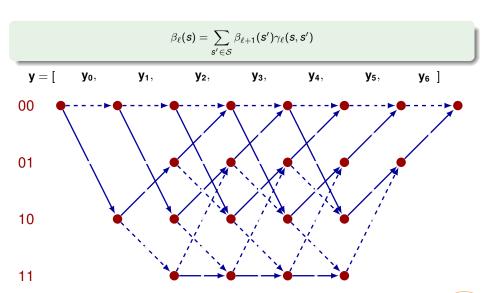
$$00 \qquad \qquad \gamma_2(0, 3) = 0$$

$$01 \qquad \qquad \alpha_2(1) \qquad \qquad \gamma_2(1, 3) = 0$$

$$10 \qquad \qquad \alpha_2(2) \qquad \qquad \qquad \gamma_2(2, 3)$$

$$11 \qquad \qquad \alpha_2(3) \qquad -\gamma_2(3, 3) \qquad \alpha_3(3) = \sum_{s \in \mathcal{S}} \alpha_2(s) \gamma_2(s, 3)$$

Récursion "retour" : calcul des $\beta_{\ell}(s)$



Récursion "retour" : calcul des $\beta_{\ell}(s)$

$$\beta_{\ell}(s) = \sum_{s' \in \mathcal{S}} \beta_{\ell+1}(s') \gamma_{\ell}(s, s')$$

$$\mathbf{y} = [\quad \mathbf{y_0}, \quad \mathbf{y_1}, \quad \mathbf{y_2}, \quad \mathbf{y_3}, \quad \mathbf{y_4}, \quad \mathbf{y_5}, \quad \mathbf{y_6}]$$

01

10

11
$$\beta_3(3) = \sum_{s' \in S} \beta_4(s') \gamma_3(3, s') \bullet$$

Récursion "retour" : calcul des $\beta_{\ell}(s)$

$$\beta_{\ell}(s) = \sum_{s' \in \mathcal{S}} \beta_{\ell+1}(s') \gamma_{\ell}(s, s')$$

$$\mathbf{y} = [\quad \mathbf{y}_{0}, \quad \mathbf{y}_{1}, \quad \mathbf{y}_{2}, \quad \mathbf{y}_{3}, \quad \mathbf{y}_{4}, \quad \mathbf{y}_{5}, \quad \mathbf{y}_{6}]$$

$$00 \qquad \qquad \qquad \beta_{4}(0)$$

$$01 \qquad \qquad \qquad \gamma_{3}(3, 1) \qquad \beta_{4}(1)$$

$$10 \qquad \qquad \gamma_{3}(3, 2) = 0$$

$$11 \qquad \beta_{3}(3) = \sum_{s' \in \mathcal{S}} \beta_{4}(s') \gamma_{3}(3, s') \qquad \beta_{4}(3)$$

Dernier QCM

Comment avez-vous trouvé ce cours?

- A Très difficile
- B Difficile
- Moyen
- Simple
- Très simple

Plan

- 1 Previously on TS226 ...
- Décodage MAP-Bit des Codes Convolutifs
- 3 Turbo-Codes