No capítulo anterior foi proposto e analisado um sistema de transmissão CDMA por blocos com codificação espaço-temporal de Alamouti. O sistema apresentado segue uma abordagem similar à apresentada em [28] para sistemas DS-CDMA e realiza a codificação espaço-temporal antes dos símbolos serem espalhados por duas seqüências de espalhamento diferentes, garantindo assim a eliminação de auto-interferência.

Neste capítulo uma outra estrutura para um sistema de transmissão CDMA por blocos com codificação espaço-temporal de Alamouti é proposta. Neste sistema a codificação espaço-temporal é realizada após o espalhamento dos símbolos transmitidos. O espalhamento é realizado apenas por um código por usuário, porém, a reversão temporal realizada por meio de matrizes de permutação no transmissor/receptor garante o cancelamento da auto-interferência e permite explorar a propriedade dos códigos de Alamouti de decodificar cada símbolo separadamente usando receptores projetados para canais SISO, coisa que não é possível com o sistema apresentado no capítulo anterior, onde o receptor deve ser projetado para sistemas MIMO.

Como parte deste capítulo, é apresentada uma análise do ganho de diversidade máximo que pode ser obtido neste sistema e condições para atingir tal ganho são obtidas. Finalmente, um receptor MMSE com *decision directed* é apresentado e simulações são realizadas para comprovar numericamente os resultados.

Parte deste trabalho foi apresentado em [49] e [50].

### 6.1 Modelo do Sinal

O modelo discreto do sistema de transmissão no enlace direto empregado neste capítulo é representado na Fig. 6.1. Este esquema usa duas antenas na transmissão e uma antena na recepção, embora um número maior de antenas possa ser utilizado com um combinador apropriado, tal como o *maximal ratio* 

combining, (MRC). No sistema proposto cada usuário transmite símbolos  $s_k(i)$ que são primeiro espalhados pelo código de espalhamento  $\mathbf{c}_k$ ,  $\|\mathbf{c}_k\|^2 = 1$ . Assume-se que os símbolos complexos,  $s_k(i)$ , pertencem a uma constelação com média zero e energia média de símbolo unitária e são estatisticamente independentes. Os códigos de espalhamento são compostos por N chips por símbolo.



Figura 6.1: Sistema de transmissão CDMA por blocos com codificação espaço-temporal e reversão temporal.

Antes da codificação espaço-temporal, a modulação em portadora única ou multiportadora é implementada pela matriz  $\boldsymbol{G}$  de tamanho  $N \times N$ . Para o caso de multiportadora a matriz  $\boldsymbol{G}$  é definida como  $\boldsymbol{G} = \boldsymbol{F}_N^H$  onde  $\boldsymbol{F}_N$  é a matriz de tamanho  $N \times N$  que implementa a transformada discreta de Fourier de N-pontos, normalizada, tal que  $\boldsymbol{F}_N^H \boldsymbol{F}_N = \boldsymbol{F}_N \boldsymbol{F}_N^H = \boldsymbol{I}_N$  e  $\boldsymbol{I}_N$  é a matriz identidade de dimensão N. No caso de portadora única  $\boldsymbol{G} = \boldsymbol{I}_N$ .

Se definimos  $\boldsymbol{C} = \sqrt{\tilde{E}_s \bar{\boldsymbol{C}} \boldsymbol{\rho}}$ , onde  $\tilde{E}_s = (E_1 + E_2 + \dots + E_K)/K$  é a energia média transmitida,  $E_k$  é a energia transmitida para usuário  $k, \boldsymbol{\rho} =$ diag $(\rho_1 \ \rho_2 \ \dots \ \rho_K), \ \rho_k = \sqrt{E_k/2\tilde{E}_s}$  e  $\bar{\boldsymbol{C}} = [\boldsymbol{c}_1 \ \boldsymbol{c}_2 \ \dots \ \boldsymbol{c}_K]$ , então a matriz de codificação espaço-temporal mapeia os vetores  $\bar{\boldsymbol{s}}(i) = \sum_{k=1}^K \sqrt{E_k/2}\boldsymbol{G}\boldsymbol{c}_k s_k(i) =$  $\boldsymbol{G}\boldsymbol{C}\boldsymbol{s}(i),$  como

$$\boldsymbol{X}(i) = \begin{pmatrix} \overline{\boldsymbol{s}}(2i) & \boldsymbol{P}_{\mathrm{tx}} \overline{\boldsymbol{s}}^*(2i+1) \\ \overline{\boldsymbol{s}}(2i+1) & -\boldsymbol{P}_{\mathrm{tx}} \overline{\boldsymbol{s}}^*(2i) \end{pmatrix}$$
(6-1)

onde  $\mathbf{s}(i) = [s_1(i) \ s_2(i) \ \cdots \ s_K(i)]^T$ ,  $\mathbf{P}_{tx}$  é uma matriz de permutação de dimensão  $N \times N$  que depende do sistema empregado, como será detalhado na seção seguinte.

Antes da transmissão, intervalos de guarda são inseridos pela matriz T, de tamanho  $M \times N$ , onde  $M = N + L_g$  e  $L_g$  é o tamanho do intervalo de guarda. Conforme comentado no Capítulo 2, os intervalos de guarda mais comuns são o prefixo cíclico (CP) e o preenchimento de zeros (ZP) e as matrizes T correspondentes são dadas por:

$$oldsymbol{T}_{cp} = \left[ egin{array}{c} oldsymbol{0}_{L_g imes (N-L_g)} \mid oldsymbol{I}_{L_g} \ oldsymbol{I}_{N} \end{array} 
ight] \qquad oldsymbol{T}_{zp} = \left[ egin{array}{c} oldsymbol{I}_N \ oldsymbol{0}_{L_g imes N} \end{array} 
ight].$$

A resposta impulsional do canal desde a antena de transmissão j (j = 1, 2) ao receptor é modelada como um filtro FIR de L taps, cujos ganhos são as amostras da envoltória complexa da resposta ao impulso do canal. Assumindo que durante dois intervalos de símbolo cada resposta multipercurso do canal permanece constante, isto é,  $\mathbf{h}_j(2i) = \mathbf{h}_j(2i+1) = [h_{j,0}(2i) \dots h_{j,L-1}(2i)]^T$ ,  $\mathbb{E} [\|\mathbf{h}_j(2i)\|^2] = 1$ , a transmissão através do canal MIMO multipercurso pode ser representada pelas matrizes de Toeplitz de tamanho  $M \times M$ ,  $\mathbf{H}_j(2i)$ , j = 0, 1, cuja primeira coluna é  $[h_{j,0}(2i) \dots h_{j,L-1}(2i) 0 \dots 0]^T$ .

Como a transmissão é no enlace direto, os usuários experimentam as mesmas condições de canal. Assim, os vetores recebidos coletados durante dois intervalos de tempo consecutivos, podem ser expressos por:

$$\boldsymbol{r}(2i) = \boldsymbol{H}_{0}(2i)\boldsymbol{T}\overline{\boldsymbol{s}}(2i)$$

$$+\boldsymbol{H}_{1}(2i)\boldsymbol{T}\overline{\boldsymbol{s}}(2i+1) + \boldsymbol{n}(2i) + \boldsymbol{\eta}(2i)$$

$$\boldsymbol{r}(2i+1) = \boldsymbol{H}_{0}(2i)\boldsymbol{T}\boldsymbol{P}_{tx}\overline{\boldsymbol{s}}^{*}(2i+1)$$

$$-\boldsymbol{H}_{1}(2i)\boldsymbol{T}\boldsymbol{P}_{tx}\overline{\boldsymbol{s}}^{*}(2i) + \boldsymbol{n}(2i+1)$$

$$+\boldsymbol{\eta}(2i+1) \qquad (6-2)$$

onde  $\boldsymbol{n}(i)$  é um vetor de ruído gaussiano complexo de média zero e matriz covariância  $\mathbb{E}\left[\boldsymbol{n}(i)\boldsymbol{n}^{H}(i)\right] = N_{0}\boldsymbol{I}_{M}, N_{0}$  é a densidade espectral do ruído e  $\boldsymbol{\eta}(i)$ representa a interferência interbloco (IBI).

Para sistemas com intervalo de guarda prefixo cíclico, o receptor deve remover o intervalo do sinal recebido para eliminar a IBI. No caso ZP, isto não é necessário. Esta operação é implementada pela matriz  $\boldsymbol{R}$ , onde  $\boldsymbol{R} = \boldsymbol{R}_{zp} = \boldsymbol{I}_M$ para sistemas ZP e  $\boldsymbol{R} = \boldsymbol{R}_{cp} = [\boldsymbol{0}_{N \times L_g} | \boldsymbol{I}_N]$  para sistemas CP.

Finalmente, a decodificação espaço-temporal é realizada empilhando os vetores recebidos como

$$\boldsymbol{y}(i) = \begin{bmatrix} \boldsymbol{y}_1(i) \\ \boldsymbol{y}_2(i) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{F}_Q \boldsymbol{R} \boldsymbol{r}(2i) \\ \boldsymbol{F}_Q \boldsymbol{P}_{\mathrm{rx}} \boldsymbol{R} \boldsymbol{r}^*(2i+1) \end{bmatrix}$$
(6-3)

onde Q = N para sistemas CP e Q = M para o caso ZP,  $P_{rx}$  é uma matriz de permutação de dimensões  $Q \times Q$  cuja escolha depende do sistema empregado, como será detalhado na seção seguinte, e  $F_Q$  é uma matriz de tamanho  $Q \times Q$ que implementa a transformada discreta de Fourier de Q pontos, normalizada, tal que,  $\boldsymbol{F}_Q^H \boldsymbol{F}_Q = \boldsymbol{F}_Q \boldsymbol{F}_Q^H = \boldsymbol{I}_Q.$ 

## 6.2 Definição de Matrizes e Projeto do Receptor

A escolha das matrizes G, T e R para os quatro sistemas enfocados neste trabalho, são aquelas sumarizadas na Tab. 2.1, e seu uso resulta em propriedades interessantes, descritas na Seção 2.2 aqui repetidas e ampliadas para englobar o modelo sendo analisado.

p1) Nos sistemas CP,  $\mathbf{R}_{cp}\mathbf{H}_{(2i)}\mathbf{T}_{cp}$  é uma matriz Toeplitz circulante de dimensão  $N \times N$ , da forma:

$\mathbb{H}_{j}(2i) =$	$\begin{pmatrix} h_{j,0}(2i) \end{pmatrix}$	0		0	$h_{j,L}(2i)$	$h_{j,L-1}(2i)$		$h_{j,1}(2i)$
	$h_{j,1}(2i)$	$h_{j,0}(2i)$	0	·	0	$h_{j,L}(2i)$		$h_{j,2}(2i)$
	÷	·	·	·	·	·	·	÷
	$h_{j,L-1}(2i)$	·	·	·	·.	·	·.	$h_{j,L}(2i)$
	$h_{j,L}(2i)$	·	·.	·	·	·	·.	0
	0	·	·	·	·	·	·.	÷
	:	·	·	·	·	·	۰.	0
	0		0	$h_{j,L}(2i)$				$h_{j,0}(2i)$ )

- p2) Nos sistemas ZP,  $\mathbf{R}_{zp}\mathbf{H}_{j}(2i)\mathbf{T}_{zp} = \mathbb{H}_{j}(2i)\mathbf{T}_{zp}$  onde  $\mathbb{H}_{j}(2i)$  é uma matriz Toeplitz circulante de dimensão  $M \times M$ . Esta igualdade é decorrente do fato de  $\mathbf{R}_{zp} = \mathbf{I}_{M}$  e pela estrutura de  $\mathbf{T}_{zp}$ .
- p3) Seja uma matriz Toeplitz e circulante  $\mathbb{H}_j(2i)$  de tamanho  $Q \times Q$  como em p1) e p2),  $\mathbb{H}_j(2i)$  pode ser diagonalizada como  $\mathbb{H}_j(2i) = \mathbf{F}_Q^H \mathbf{\Lambda}_j(2i) \mathbf{F}_Q$ , onde  $\mathbf{\Lambda}_j(2i)$  é uma matriz diagonal construída com a transformada discreta de Fourier de Q pontos da resposta impulsiva do canal,  $\mathbf{h}_j(2i)$ , isto é,  $\mathbf{\Lambda}_j(2i) = \text{diag}(\tilde{\mathbf{F}}_{Q \times L} \mathbf{h}_j(2i))$ , onde  $\tilde{\mathbf{F}}_{Q \times L}$  é matriz formada pelas Lprimeiras colunas da matriz que implementa a transformada discreta de Fourier de Q pontos, não normalizada.

Por outro lado as matrizes de permutação reais  $P_{tx}$  e  $P_{rx}$  são tomadas do conjunto  $\{P_{\tau}^{(n)}\}_{n=0}^{\tau-1}$ , onde  $\tau$  denota a dimensão de P [41]. Cada  $P_{\tau}^{(n)}$  realiza um deslocamento cíclico reverso que depende de n, quando aplicado a um vetor de tamanho  $\tau$ .

Estas matrizes têm duas propriedades interessantes, mostradas a seguir:

- p4) Pré- e pós- multiplicando uma matriz circulante,  $\mathbb{H}_{j}(2i)$ , por  $\boldsymbol{P}_{\tau}^{(n)}$  resulta  $\mathbb{H}_{j}^{T}(2i)$ , isto é,  $\boldsymbol{P}_{\tau}^{(n)}\mathbb{H}_{j}(2i)\boldsymbol{P}_{\tau}^{(n)} = \mathbb{H}_{j}^{T}(2i)$  e  $\boldsymbol{P}_{\tau}^{(n)}\mathbb{H}_{j}^{*}(2i)\boldsymbol{P}_{\tau}^{(n)} = \mathbb{H}_{j}^{H}(2i)$  [41].
- p5)  $T_{zp}P_N^{(0)} = P_M^{(N)}T_{zp}$  [42].

As cinco propriedades acima descritas permitem simplificar o sistema como segue. Usando (6-2) podemos escrever (6-3) como

$$\boldsymbol{y}(i) = \begin{bmatrix} \boldsymbol{f}_0(\boldsymbol{H}_0)\boldsymbol{s}(2i) + \boldsymbol{f}_0(\boldsymbol{H}_1)\boldsymbol{s}(2i+1) \\ \boldsymbol{f}_1(\boldsymbol{H}_0)\boldsymbol{s}(2i+1) - \boldsymbol{f}_1(\boldsymbol{H}_1)\boldsymbol{s}(2i) \end{bmatrix} \\ + \underbrace{\begin{bmatrix} \boldsymbol{F}_Q \boldsymbol{R} \boldsymbol{n}(2i) \\ \boldsymbol{F}_Q \boldsymbol{P}_{\mathrm{rx}} \boldsymbol{R} \boldsymbol{n}^*(2i+1) \end{bmatrix}}_{\bar{\boldsymbol{n}}(i)}$$
(6-4)

onde

 $\boldsymbol{f}_0(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{F}_Q \boldsymbol{R} \boldsymbol{H}_j(2i) \boldsymbol{T} \boldsymbol{G} \boldsymbol{C}$ (6-5)

$$\boldsymbol{f}_1(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{F}_Q \boldsymbol{P}_{\mathrm{rx}} \boldsymbol{R} \boldsymbol{H}_j^*(2i) \boldsymbol{T} \boldsymbol{P}_{\mathrm{tx}} \boldsymbol{G} \boldsymbol{C}. \tag{6-6}$$

Note que o termo  $\eta(i)$  em (6-2), que é devido a IBI, é removido pela operação conjunta das matrizes  $T \in \mathbf{R}$ . Assim como no caso do canal SISO do Capítulo 2, o intervalo de guarda deve ser ao menos igual à ordem do canal de forma a evitar a IBI, isto é,  $L_g \ge L - 1$  [5].

#### MC CDMA CP

Se escolhemos  $\boldsymbol{P}_{rx} = \boldsymbol{P}_{tx} = \boldsymbol{P}_{N}^{(0)}$  e usando p1), p4) e p3) temos:

$$\boldsymbol{f}_0(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i)\boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i)\boldsymbol{V}$$
(6-7)

$$\boldsymbol{f}_1(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i)\boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i)\boldsymbol{V}$$
(6-8)

onde  $\boldsymbol{V} = \boldsymbol{C} = \sqrt{\tilde{E}_s} \bar{\boldsymbol{V}} \in \bar{\boldsymbol{V}} = \bar{\boldsymbol{C}} \boldsymbol{\rho}.$ 

#### MC CDMA ZP

Se escolhemos  $P_{rx} = P_M^{(N)}$  e  $P_{tx} = P_N^{(0)}$ , e usando p2) temos  $f_0(H_j) = F_N \mathbb{H}_j(2i) T_{zp} F_N^H C$  e  $f_1(H_j) = F_N P_M^{(N)} \mathbb{H}_j^*(2i) T_{zp} P_N^{(0)} F_N^H C$ . Agora, usando p5), p4) e p3)

$$\boldsymbol{f}_0(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i) \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \boldsymbol{F}_N^H \boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i) \boldsymbol{V}$$
(6-9)

$$\boldsymbol{f}_1(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i) \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \boldsymbol{F}_N^H \boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i) \boldsymbol{V}$$
(6-10)

onde  $\boldsymbol{V} = \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \boldsymbol{F}_N^H \boldsymbol{C} = \sqrt{\tilde{E}_s} \bar{\boldsymbol{V}} \in \bar{\boldsymbol{V}} = \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \boldsymbol{F}_N^H \bar{\boldsymbol{C}} \boldsymbol{\rho}.$ 

#### SC CDMA CP

Se escolhemos  $\boldsymbol{P}_{rx} = \boldsymbol{P}_{tx} = \boldsymbol{P}_{N}^{(0)}$  e usando p1), p4) e p3) temos:

$$\boldsymbol{f}_0(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i)\boldsymbol{F}_N \boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i)\boldsymbol{V}$$
(6-11)

$$\boldsymbol{f}_1(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i)\boldsymbol{F}_N\boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i)\boldsymbol{V}$$
(6-12)

onde  $\boldsymbol{V} = \boldsymbol{F}_N \boldsymbol{C} = \sqrt{\tilde{E}_s} \bar{\boldsymbol{V}} \in \bar{\boldsymbol{V}} = \boldsymbol{F}_N \bar{\boldsymbol{C}} \boldsymbol{\rho}.$ 

#### SC CDMA ZP

Se escolhemos  $\boldsymbol{P}_{rx} = \boldsymbol{P}_{M}^{(N)} \in \boldsymbol{P}_{tx} = \boldsymbol{P}_{N}^{(0)}$ , e usando p2) temos  $\boldsymbol{f}_{0}(\boldsymbol{H}_{j}) = \boldsymbol{F}_{M}\mathbb{H}_{j}(2i)\boldsymbol{T}_{zp}\boldsymbol{C} \in \boldsymbol{f}_{1}(\boldsymbol{H}_{j}) = \boldsymbol{F}_{M}\boldsymbol{P}_{M}^{(N)}\mathbb{H}_{j}^{*}(2i)\boldsymbol{T}_{zp}\boldsymbol{P}_{N}^{(0)}\boldsymbol{C}$ . Agora, usando p5), p4) e p3)

$$\boldsymbol{f}_0(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i) \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j(2i) \boldsymbol{V}$$
(6-13)

$$\boldsymbol{f}_1(\boldsymbol{H}_j) = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i) \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \boldsymbol{C} = \boldsymbol{\Lambda}_j^*(2i) \boldsymbol{V}$$
(6-14)

onde  $\boldsymbol{V} = \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \boldsymbol{C} = \sqrt{\tilde{E}_s} \bar{\boldsymbol{V}} \in \bar{\boldsymbol{V}} = \boldsymbol{F}_M \boldsymbol{T}_{zp} \bar{\boldsymbol{C}} \boldsymbol{\rho}.$ 

### 6.2.1 Projeto do Receptor

Usando os resultados anteriores, (6-4) pode ser expressa para os quatro sistemas, como:

$$\boldsymbol{y}(i) = \underbrace{\begin{bmatrix} \boldsymbol{\Lambda}_0(2i) & \boldsymbol{\Lambda}_1(2i) \\ -\boldsymbol{\Lambda}_1^*(2i) & \boldsymbol{\Lambda}_0^*(2i) \end{bmatrix}}_{\boldsymbol{\Lambda}(2i)} \begin{bmatrix} \boldsymbol{V}\boldsymbol{s}(2i) \\ \boldsymbol{V}\boldsymbol{s}(2i+1) \end{bmatrix} + \bar{\boldsymbol{n}}(i)$$
(6-15)

onde  $\Lambda_j(2i)$ , j = 0, 1, são matrizes diagonais como definidas na seção anterior, V é uma matriz de dimensão  $Q \times K$ , também definida anteriormente para cada sistema. Note-se que o vetor de ruído  $\bar{n}(i)$  em (6-4) e (6-15) é ainda gaussiano complexo de média zero e matriz covariância  $N_0 I_{2Q}$ .

Seja  $\Lambda_{01}(2i) = [\Lambda_0^*(2i)\Lambda_0(2i) + \Lambda_1^*(2i)\Lambda_1(2i)]^{1/2}$ , então existe uma matriz unitária de tamanho  $2Q \times 2Q$ ,  $U(2i) = \Lambda(2i) (I_2 \otimes \Lambda_{01}^{-1}(2i))$ , tal que  $U^H(2i)U(2i) = I_{2Q} \in U^H(2i)\Lambda(2i) = I_2 \otimes \Lambda_{01}(2i)$ , então:

$$\boldsymbol{z}(i) = \boldsymbol{U}^{H}(2i)\boldsymbol{y}(i) = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\Lambda}_{01}(2i) & \boldsymbol{0}_{Q \times Q} \\ \boldsymbol{0}_{Q \times Q} & \boldsymbol{\Lambda}_{01}(2i) \end{bmatrix} \times \\ \times \begin{bmatrix} \boldsymbol{V}\boldsymbol{s}(2i) \\ \boldsymbol{V}\boldsymbol{s}(2i+1) \end{bmatrix} + \boldsymbol{U}^{H}(2i)\bar{\boldsymbol{n}}(i).$$
(6-16)

isto é, U(2i) desacopla o vetor observado e assim, os símbolos em s(2i) e em s(2i+1) podem ser demodulados separadamente

$$\boldsymbol{z}_{0}(i) = \boldsymbol{\Lambda}_{01}(2i)\boldsymbol{V}\boldsymbol{s}(2i) + \bar{\boldsymbol{n}}_{0}(2i)$$
$$\boldsymbol{z}_{1}(i) = \boldsymbol{\Lambda}_{01}(2i)\boldsymbol{V}\boldsymbol{s}(2i+1) + \bar{\boldsymbol{n}}_{1}(2i+1)$$
(6-17)

onde  $\boldsymbol{U}^{H}(2i)\bar{\boldsymbol{n}}(i) = [\bar{\boldsymbol{n}}_{0}^{T}(2i) \ \bar{\boldsymbol{n}}_{1}^{T}(2i+1)]^{T}$ . Pelo fato de  $\boldsymbol{U}(2i)$  ser unitária, sua multiplicação por  $\bar{\boldsymbol{n}}(i)$  não modifica as características deste ruído.

Usando  $\mathbf{z}_{j}(i), j = 0, 1$ , de (6-17), o receptor de mínimo erro quadrático médio para cada símbolo do usuário  $k, \mathbf{w}_{k,j}$ , é obtido minimizando a função custo

$$\boldsymbol{w}_{k,j} = \arg\min_{\boldsymbol{w}} \mathbb{E}\left[|\boldsymbol{s}_k(2i+j) - \boldsymbol{w}^H \boldsymbol{z}_j(i)|^2\right]$$
(6-18)

A solução de (6-18) e dada por [67]

$$\boldsymbol{w}_{k,j} = \boldsymbol{R}_{\boldsymbol{z}_j \boldsymbol{z}_j}^{-1} \boldsymbol{R}_{\boldsymbol{z}_j \boldsymbol{s}_k} \tag{6-19}$$

onde  $\boldsymbol{R}_{\boldsymbol{z}_j \boldsymbol{z}_j} = \mathbb{E}\left[\boldsymbol{z}_j(i)\boldsymbol{z}_j^H(i)\right] \in \boldsymbol{R}_{\boldsymbol{z}_j s_k} = \mathbb{E}\left[\boldsymbol{z}_j(i)s_k^*(2i+j)\right]$ . Finalmente,

$$\hat{s}_k(2i+j) = \operatorname{disc}\left\{\boldsymbol{w}_{k,j}^H \boldsymbol{z}_j(i)\right\}$$
(6-20)

onde disc  $\{n\}$  símbolo da constelação mais próximo de n.

De (6-17) é fácil concluir que  $\mathbf{R}_{\mathbf{z}_0\mathbf{z}_0} = \mathbf{R}_{\mathbf{z}_1\mathbf{z}_1} = \mathbf{\Lambda}_{01}(2i)\mathbf{V}\mathbf{V}^H\mathbf{\Lambda}_{01}^H(2i) + N_0\mathbf{I}_Q$  e  $\mathbf{R}_{\mathbf{z}_0s_k} = \mathbf{R}_{\mathbf{z}_1s_k} = \mathbf{\Lambda}_{01}(2i)\mathbf{V}_k$ , onde  $\mathbf{V}_k$  é a k-ésima coluna de  $\mathbf{V}$ . Segue-se que  $\mathbf{w}_{k,0} = \mathbf{w}_{k,1}$ , porém, em implementações práticas, a estimação independente dos coeficientes de cada receptor fornece melhores estimativas.

#### 6.3 Análise do Ganho de Diversidade

Para facilidade de notação, será eliminado nesta seção o índice temporal *i* e apenas será utilizada uma equação de (6-17). Se para um dado esquema de detecção  $P(\varepsilon_k | \mathbf{h}_0, \mathbf{h}_1)$  é a probabilidade de erro condicional do usuário k, então

$$P(\varepsilon_k | \boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1) \le P_B(\varepsilon | \boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1)$$
(6-21)

onde  $P_B(\cdot)$  é a probabilidade de erro de bloco (bloco de símbolos de K usuários), dada por

$$P_B(\varepsilon|\boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1) = \sum_{\boldsymbol{s} \in \chi} \sum_{\substack{\boldsymbol{\hat{s}} \in \chi \\ \boldsymbol{\hat{s}} \neq \boldsymbol{s}}} P(\boldsymbol{\hat{s}}|\boldsymbol{s}, \boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1) P(\boldsymbol{s}|\boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1)$$
(6-22)

onde  $\chi$  representa o conjunto de possíveis valores para  $\boldsymbol{s} \in P(\hat{\boldsymbol{s}}|\boldsymbol{s}, \boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1)$  é a probabilidade condicional do evento que o bloco detectado seja  $\hat{\boldsymbol{s}}$  quando o bloco transmitido é  $\boldsymbol{s}$  ( $\hat{\boldsymbol{s}} \neq \boldsymbol{s}$ ). Para um receptor de mínima distância (que implementa, no presente caso, detecção multiusuário por máxima

verosimilhança, ML), dado s, a probabilidade de selecionar uma alternativa  $\hat{s}$  quanto todas as outras alternativas são possíveis é limitada superiormente pela probabilidade de um receptor de mínima distância selecionar  $\hat{s} \neq s$  em um cenário de decisão binária. Então, para dados  $h_0$ ,  $h_1$  e detecção ML,

$$P(\hat{\boldsymbol{s}}|\boldsymbol{s},\boldsymbol{h}_{0},\boldsymbol{h}_{1}) \leq Q\left(\sqrt{\|\boldsymbol{\Lambda}_{01}\bar{\boldsymbol{V}}(\hat{\boldsymbol{s}}-\boldsymbol{s})\|^{2}(\tilde{E}_{s}/2)/(2N_{0})}\right)$$
  
$$\leq \exp\left(-\|\boldsymbol{\Lambda}_{01}\bar{\boldsymbol{V}}(\hat{\boldsymbol{s}}-\boldsymbol{s})\|^{2}\gamma\right)$$
(6-23)

onde  $\gamma = \tilde{E}_s/8N_0$ . A função Q(x) é definida por

$$Q(x) = \int_x^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-x^2/2\right) dx \tag{6-24}$$

e foi utilizado o limite superior  $Q(x) \leq \exp(-x^2/2)$ .

De (6-21)-(6-23), tem-se, para símbolos equiprováveis

$$P(\varepsilon_{k}|\boldsymbol{h}_{0},\boldsymbol{h}_{1}) \leq \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{s}\in\chi} \sum_{\substack{\hat{\boldsymbol{s}}\in\chi\\\hat{\boldsymbol{s}\neq\boldsymbol{s}}}} \exp\left(-\|\boldsymbol{\Lambda}_{01}\bar{\boldsymbol{V}}(\hat{\boldsymbol{s}}-\boldsymbol{s})\|^{2}\gamma\right)$$
$$\leq \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e\neq0}} \vartheta(\boldsymbol{e}) \exp\left(-\|\boldsymbol{\Lambda}_{01}\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e}\|^{2}\gamma\right)$$
(6-25)

onde  $|\chi|$  denota a cardinalidade de  $\chi$ ,  $\boldsymbol{e} = \hat{\boldsymbol{s}} - \boldsymbol{s} \in \vartheta(\boldsymbol{e})$  é o número de ocorrências de um dado vetor  $\boldsymbol{e}$ , quando  $\boldsymbol{s} \in \hat{\boldsymbol{s}}$  percorrem  $\chi$ . Resulta, então

$$P(\varepsilon_{k}) \leq \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e}\neq\boldsymbol{0}} \vartheta(\boldsymbol{e}) \mathbb{E}_{\boldsymbol{h}_{0},\boldsymbol{h}_{1}} \left[ \exp\left(-\|\boldsymbol{\Lambda}_{01}\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e}\|^{2}\gamma\right) \right]$$
  
$$\leq \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e}\neq\boldsymbol{0}} \vartheta(\boldsymbol{e}) f(\boldsymbol{e})$$
(6-26)

onde  $f(\boldsymbol{e}) = \mathbb{E}_{\boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1} \left[ \exp \left( - \| \boldsymbol{\Lambda}_{01} \bar{\boldsymbol{V}} \boldsymbol{e} \|^2 \gamma \right) \right]$  e  $\mathbb{E}_{\boldsymbol{h}_0, \boldsymbol{h}_1} \left[ \cdot \right]$  denota o valor esperado em relação  $\boldsymbol{h}_0 \in \boldsymbol{h}_1$ .

Para calcular f(e) é conveniente reescrever  $\|\mathbf{\Lambda}_{01} \bar{\mathbf{V}} e\|^2$  como:

$$\|\boldsymbol{\Lambda}_{01}\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e}\|^2 = \boldsymbol{e}^H\bar{\boldsymbol{V}}^H\left[\boldsymbol{\Lambda}_0^*\boldsymbol{\Lambda}_0 + \boldsymbol{\Lambda}_1^*\boldsymbol{\Lambda}_1\right]\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e}$$
(6-27)

$$= \sum_{j=0}^{1} \|\boldsymbol{\Lambda}_{j} \bar{\boldsymbol{V}} \boldsymbol{e}\|^{2}$$
(6-28)

$$= \sum_{j=0}^{1} \|\operatorname{diag}(\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e})\tilde{\boldsymbol{F}}_{Q\times L}\boldsymbol{h}_{j}\|^{2}$$
(6-29)

$$= \sum_{j=0}^{1} \boldsymbol{h}_{j}^{H} \boldsymbol{\Gamma}_{0}(\boldsymbol{e}) \boldsymbol{h}_{j}$$
 (6-30)

onde

$$\boldsymbol{\Gamma}_{0}(\boldsymbol{e}) = \tilde{\boldsymbol{F}}_{Q \times L}^{H} \operatorname{diag}^{H}(\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e}) \operatorname{diag}(\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e}) \tilde{\boldsymbol{F}}_{Q \times L}$$
(6-31)

e para chegar a (6-29) foi usado o fato de que  $\Lambda_j$  é uma matriz diagonal cujas entradas são a resposta em freqüência do canal de transmissão, isto é,  $\Lambda_j = \text{diag}(\tilde{F}_{Q \times L} h_j)$  (veja p3)), e a propriedade  $\text{diag}(\boldsymbol{x})\boldsymbol{y} = \text{diag}(\boldsymbol{y})\boldsymbol{x}$ , para quaisquer vetores  $\boldsymbol{x} \in \boldsymbol{y}$ .

Seja  $\mathbf{K} = \mathbb{E} \left[ \mathbf{h}_j \mathbf{h}_j^H \right]$ , j = 0, 1, a matriz de covariância do canal  $\mathbf{h}_j$ , j = 0, 1, onde foi suposto que os canais  $\mathbf{h}_j$  são identicamente distribuídos. Como  $\mathbf{K}$  é uma matriz hermitiana, ela sempre admite uma decomposição espectral, isto é,  $\mathbf{K} = \mathbf{\Omega} \mathbf{D} \mathbf{\Omega}^H$ , onde  $\mathbf{D}$  é uma matriz diagonal de tamanho  $L \times L$  cujos elementos são os autovalores de  $\mathbf{K} \in \mathbf{\Omega}$  é uma matriz unitária cujas colunas são os autovetores normalizados de  $\mathbf{K}$ .

Assumindo-se que K é de posto completo e definindo-se o vetor de canal  $\tilde{h}_j = D^{-1/2} \Omega^H h_j$ , que por construção tem uma matriz de covariância igual a identidade, então (6-30) pode ser reescrita como

$$\|\boldsymbol{\Lambda}_{01}\bar{\boldsymbol{V}}\boldsymbol{e}\|^2 = \sum_{j=0}^{1} \tilde{\boldsymbol{h}}_j^H \boldsymbol{\Gamma}(\boldsymbol{e}) \tilde{\boldsymbol{h}}_j.$$
(6-32)

onde

$$\boldsymbol{\Gamma}(\boldsymbol{e}) = \boldsymbol{D}^{1/2} \boldsymbol{\Omega}^H \boldsymbol{\Gamma}_0(\boldsymbol{e}) \boldsymbol{\Omega} \boldsymbol{D}^{1/2}$$
(6-33)

Se  $h_0 e h_1$  são vetores gaussianos e estatisticamente independentes, então substituindo (6-32) em (6-23) e tomando-se o valor médio de (6-23) com relação a  $h_j$ , j = 0, 1, temos que f(e), pode ser calculada, usando (4-17), como:

$$f(\boldsymbol{e}) = \prod_{l=0}^{L} \left( \frac{1}{1 + \gamma \lambda_l(\boldsymbol{e})} \right)^2 = \prod_{l=0}^{\kappa(\boldsymbol{e})-1} \left( \frac{1}{1 + \gamma \lambda_l(\boldsymbol{e})} \right)^2$$
(6-34)

onde  $\lambda_l(\boldsymbol{e})$  são os autovalores de  $\Gamma(\boldsymbol{e})$  e  $\kappa(\boldsymbol{e})$  é o posto de  $\Gamma(\boldsymbol{e})$ . A última igualdade em (6-34) resulta do fato que se  $\kappa(\boldsymbol{e}) = \operatorname{rank}(\Gamma(\boldsymbol{e}))$ , então  $\lambda_l(\boldsymbol{e}) = 0$  se  $l \notin [0, \kappa(\boldsymbol{e}) - 1]$ , segue-se então de (6-34) que

$$f(\boldsymbol{e}) \leq \prod_{l=0}^{\kappa(\boldsymbol{e})-1} \frac{1}{(\gamma \lambda_l(\boldsymbol{e}))^2} = \frac{1}{\left(\gamma^{\kappa(\boldsymbol{e})} \prod_{l=0}^{\kappa(\boldsymbol{e})-1} \lambda_l(\boldsymbol{e})\right)^2}$$
(6-35)

e substituindo em (6-26) resulta

$$P(\varepsilon_k) \leq \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e} \neq \boldsymbol{0}} \frac{\vartheta(\boldsymbol{e})}{\left(\gamma \left[\prod_{l=0}^{\kappa(\boldsymbol{e})-1} \lambda_l(\boldsymbol{e})\right]^{\frac{1}{\kappa(\boldsymbol{e})}}\right)^{2\kappa(\boldsymbol{e})}}.$$
(6-36)

O valor  $G_d = 2 \min_{e \neq 0} \kappa(e)$  é chamado de ganho de diversidade [72], [83]. Assintoticamente, o ganho de diversidade determina a inclinação da probabilidade de erro média em função da razão sinal-ruído,  $\tilde{E}_s/N_0$ , em uma

escala logarítmica [12]. É desejável, portanto, que qualquer sistema tenha o máximo ganho de diversidade. De (6-33) podemos observar que se K é de posto completo, então  $\kappa(e) = \operatorname{rank}(\Gamma(e)) = \operatorname{rank}(\Gamma_0(e))$ , e seu máximo valor é L ( $\Gamma_0(e)$  é uma matriz de tamanho  $L \times L$ ), então podemos dizer que o sistema atinge o máximo ganho de diversidade se  $\min_{e\neq 0} \kappa(e) = L$  e, portanto,  $\kappa(e) = L$ ,  $\forall e \neq 0$ , resultando

$$P(\varepsilon_{k}) \leq \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e}\neq\boldsymbol{0}} \frac{\vartheta(\boldsymbol{e})}{\left(\gamma \left[\prod_{l=0}^{L-1} \lambda_{l}(\boldsymbol{e})\right]^{\frac{1}{L}}\right)^{2L}} \\ = \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e}\neq\boldsymbol{0}} \frac{\vartheta(\boldsymbol{e})}{\left(\gamma \left[\det(\boldsymbol{\Gamma}(\boldsymbol{e}))\right]^{\frac{1}{L}}\right)^{2L}}, \tag{6-37}$$

onde  $det(\cdot)$  denota determinante.

Note-se que o ganho de diversidade só depende de  $\Gamma_0(e)$  dado por (6-31), e não depende da matriz de covariância do canal K (desde que seja não-singular). Dependendo, entretanto, do sistema utilizado e da potência relativa dos usuários.

De (6-33) pode ser observado que, se K é de posto completo, então

$$det(\boldsymbol{\Gamma}(\boldsymbol{e})) = det(\boldsymbol{D}^{1/2}\boldsymbol{\Omega}^{H}\boldsymbol{\Omega}\boldsymbol{D}^{1/2})det(\boldsymbol{\Gamma}_{0}(\boldsymbol{e}))$$
$$= det(\boldsymbol{D})det(\boldsymbol{\Gamma}_{0}(\boldsymbol{e})) = det(\boldsymbol{K})det(\boldsymbol{\Gamma}_{0}(\boldsymbol{e}))$$
(6-38)

e, substituindo em (6-37), temos que para um sistema que atinge o máximo ganho de diversidade:

$$P(\varepsilon_{k}) \leq \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e}\neq\boldsymbol{0}} \frac{\vartheta(\boldsymbol{e})}{\left(\gamma \left[\det(\boldsymbol{K})\det(\boldsymbol{\Gamma}_{0}(\boldsymbol{e}))\right]^{\frac{1}{L}}\right)^{2L}} \\ \leq \frac{1}{\left(\gamma \left[\det(\boldsymbol{K})\min_{\boldsymbol{e}\neq\boldsymbol{0}}\det(\boldsymbol{\Gamma}_{0}(\boldsymbol{e}))\right]^{\frac{1}{L}}\right)^{2L}} \cdot \frac{1}{|\chi|} \sum_{\boldsymbol{e}\neq\boldsymbol{0}} \vartheta(\boldsymbol{e}) \quad (6\text{-}39) \\ = \frac{1}{\left[\gamma G_{c}\right]^{2L}} \cdot (|\chi| - 1). \quad (6\text{-}40)$$

O valor  $G_c = [\det(\mathbf{K}) \min_{\mathbf{e}\neq \mathbf{0}} \det(\mathbf{\Gamma}_0(\mathbf{e}))]^{1/L} = g_0 \cdot [\det(\mathbf{K})]^{1/L}$  para  $G_d = 2L$  é chamado de ganho de codificação. O ganho de codificação é uma medida aproximada do ganho do sistema sobre sistemas sem codificação, operando com o mesmo ganho de diversidade [84], e é desejável que o sistema atinja o máximo valor possível.

Como tr $(\mathbf{K}) = \text{tr}(\mathbb{E}[\|\mathbf{h}\|^2]) = 1$  então det $(\mathbf{K}) < 1$  e o máximo valor de det $(\mathbf{K})$  é obtido quando todos os autovalores de  $\mathbf{K}$  são iguais, isto é,

 $\lambda_{\mathbf{K},i} = 1/L$ , onde  $\lambda_{\mathbf{K},i}$ ,  $i = 1, 2, \dots, L$  são os autovalores de  $\mathbf{K}$ . Neste caso det $(\mathbf{K}) = (1/L)^L$  e portanto, para um sistema com máximo ganho de diversidade e que transmite em um canal com L percursos tem-se

$$G_c \le g_0\left(\frac{1}{L}\right) \tag{6-41}$$

a igualdade (máximo ganho de codificação) é obtida, por exemplo, quando o canal tem coeficientes descorrelatados e com igual potência ( $\mathbf{K} = L^{-1}\mathbf{I}$ ).

## 6.3.1 Condições para Obter o Máximo Ganho de Diversidade

Como mencionado anteriormente, o máximo ganho de diversidade,  $G_d = 2L$ , é obtido se  $\Gamma_0(\boldsymbol{e})$  é de posto completo, ou equivalentemente, da igualdade (6-30), o máximo ganho de diversidade é obtido se  $\sum_{j=0}^{1} \boldsymbol{h}_j^H \Gamma_0(\boldsymbol{e}) \boldsymbol{h}_j = \|\boldsymbol{\Lambda}_{01} \bar{\boldsymbol{V}} \boldsymbol{e}\|^2 \neq 0$ . Uma condição suficiente para que  $\Gamma_0(\boldsymbol{e})$  seja de posto completo é enunciada a seguir.

**Condição 6.1.** Para garantir o máximo ganho de diversidade,  $G_d = 2L$ , é suficiente garantir que, para qualquer  $e \neq 0$ , ao menos L elementos de  $\overline{V}e$  são diferentes de zero.

*Prova*. Seja  $\underline{\lambda}_i$  o i-ésimo elemento da diagonal de  $\Lambda_{01}$  e  $e'_i$  o i-ésimo elemento de  $\overline{V}e$ , então temos:

$$\|\mathbf{\Lambda}_{01}\bar{\mathbf{V}}\mathbf{e}\|^2 = \sum_{i=0}^{Q-1} |\underline{\lambda}_i|^2 |e_i'|^2$$
(6-42)

Sabendo-se que a transformada de Fourier de dimensão Q de um vetor de tamanho L, pode ter no máximo L - 1 elementos iguais a zero e, sendo que  $|\underline{\lambda}_i|^2 = |q_{0i}|^2 + |q_{1i}|^2$ , onde  $|q_{ji}|^2$ , j = 0, 1 é o i-ésimo elemento de  $\tilde{F}_{Q \times L} h_j$ , j = 0, 1, conclui-se que podem existir no máximo L - 1 elementos  $\underline{\lambda}_i$  iguais a zero. Portanto, se  $\mathbf{e}'_i = \bar{\mathbf{V}}\mathbf{e}$  tem ao menos L elementos diferentes de zero, temos que  $\sum_{i=0}^{Q-1} |\underline{\lambda}_i|^2 |\mathbf{e}'_i|^2 \neq 0$  e o máximo ganho de diversidade é atingido.

## 6.3.2 Máximo Ganho de Diversidade nos Sistemas Propostos

É sabido que o máximo ganho de diversidade só é atingido com o uso do receptor de máxima verossimilhança [12]. Contudo, a escolha de códigos de espalhamento apropriados permite que receptores subótimos também possam explorar a informação redundante nos percursos dos canais, como será visto a continuação.

#### MC CDMA CP

Neste caso  $\bar{V} = \bar{C}\rho$ . A Condição 6.1 pode ser satisfeita escolhendo-se apropriadamente os códigos de espalhamento. Uma possibilidade é escolher  $\bar{C}$  como uma matriz de Vandermonde:

$$\bar{\boldsymbol{C}} = \bar{\boldsymbol{C}}_{v} = \frac{1}{\sqrt{\varpi}} \begin{bmatrix} \epsilon_{0} & \epsilon_{0}^{2} & \cdots & \epsilon_{0}^{K} \\ \epsilon_{1} & \epsilon_{1}^{2} & \cdots & \epsilon_{1}^{K} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \epsilon_{N-1} & \epsilon_{N-1}^{2} & \cdots & \epsilon_{N-1}^{K} \end{bmatrix}$$
(6-43)

onde  $\frac{1}{\sqrt{\varpi}}$  normaliza os códigos de usuário, tal que  $\boldsymbol{c}_k^H \boldsymbol{c}_k = 1$ . Os parâmetros  $\epsilon_j$  podem ser escolhidos como pontos equiespaçados no círculo unitário, fazendo  $\epsilon_j = \exp\left(-\sqrt{-1}j(2\pi/N)\right), \ j = 0, 1, \dots N - 1$  [85].

Note que esta escolha força a estrutura de Vandermonde em  $\bar{V}$ , a qual garante que, para qualquer vetor  $e \neq 0$  de dimensão K,  $\bar{V}e$  tem no máximo K-1 zeros, ou equivalentemente, no mínimo N-K+1 elementos diferentes de zero, então, para satisfazer a Condição 6.1,  $N-K+1 \geq L$ , ou equivalentemente  $K \leq N - L + 1$ .

#### Considerações

É possível observar que para que o somatório em (6-42) seja igual a zero, é preciso que os elementos  $\underline{\lambda}_i = |q_{0i}|^2 + |q_{1i}|^2 = 0$  estejam nas mesmas portadoras que os elementos  $e'_i \neq 0$ , para  $i = 1, \dots, Q$ . Isto implica que para que (6-42) seja igual a zero, os elementos nulos de  $\Lambda_0$ ,  $\Lambda_1$  e os elementos não nulos de  $\overline{V}e$ , devem estar localizados nas mesmas portadoras, o que na prática é pouco provável. Então, relaxando as condições, conclui-se que outros códigos de espalhamento diferentes de (6-43) podem também atingir máximo ganho de diversidade.

#### MC CDMA ZP

Neste sistema,  $\bar{V} = F_M T_{zp} F_N^H \bar{C} \rho$ . Fazendo  $\bar{V} e = \tilde{F}_{M \times N} e'$ , onde  $\tilde{F}_{M \times N} = F_M T_{zp}$  é uma matriz de tamanho  $M \times N$  formada com as primeiras N colunas de  $F_M$  e  $e' = F_N^H \bar{C} \rho e$  é um vetor de dimensão N. Como  $F_N^H \bar{C}$  é de posto completo por colunas,  $e' \neq 0$  para  $e \neq 0$ .

Se notamos que a transformada de Fourier de M pontos de uma seqüência de N elementos pode ter no máximo N - 1 zeros (devido à estrutura do tipo Vandermonde da matriz que implementa a transformada de Fourier), então  $\tilde{F}_{M\times N}e'$  tem ao menos M - (N-1) = L+1 elementos diferentes de zero, o que pela Condição 6.1, é suficiente para atingir o máximo ganho de diversidade. Note que o máximo ganho de diversidade é atingido independentemente da

escolha dos códigos de espalhamento e o número de usuários no sistema, desde que  $\bar{C}$  seja de posto completo por colunas (os códigos de usuário devem ser linearmente independentes).

#### SC CDMA CP

Neste sistema  $\bar{\boldsymbol{V}} = \boldsymbol{F}_N \bar{\boldsymbol{C}} \boldsymbol{\rho}$ . Os códigos de usuário devem ser apropriadamente escolhidos para satisfazer a Condição 6.1. Uma possibilidade é escolher  $\bar{\boldsymbol{C}}$  como  $\bar{\boldsymbol{C}} = \boldsymbol{F}_N^H \bar{\boldsymbol{C}}_v$  com  $\bar{\boldsymbol{C}}_v$  dado por (6-43) e portanto  $\bar{\boldsymbol{V}} = \bar{\boldsymbol{C}}_v \boldsymbol{\rho}$ se reduz ao caso MC CDMA CP e o máximo ganho de diversidade é garantido quando  $K \leq M - L + 1$ .

#### SC CDMA ZP

Neste sistema  $\bar{\mathbf{V}} = \mathbf{F}_M \mathbf{T}_{zp} \bar{\mathbf{C}} \boldsymbol{\rho}$ . Seja  $\bar{\mathbf{V}} \boldsymbol{e} = \tilde{\mathbf{F}}_{M \times N} \boldsymbol{e}'$ , onde  $\tilde{\mathbf{F}}_{M \times N} = \mathbf{F}_M \mathbf{T}_{zp}$  é uma matriz de tamanho  $M \times N$  formada com as primeiras N colunas de  $\mathbf{F}_M$ , e  $\boldsymbol{e}' = \bar{\mathbf{C}} \boldsymbol{\rho} \boldsymbol{e}$  é um vetor de dimensão N. Como  $\bar{\mathbf{C}}$  é de posto completo por colunas,  $\boldsymbol{e}' \neq \mathbf{0}$  quando  $\boldsymbol{e} \neq \mathbf{0}$ . Assim, seguindo o mesmo raciocínio que no caso MC CDMA ZP, pode ser concluído que o máximo ganho de diversidade é atingido neste sistema independentemente do código de espalhamento escolhido, desde que  $\bar{\mathbf{C}}$  seja de posto completo por colunas (os códigos de usuário devem ser linearmente independentes).

#### 6.4

## Receptor de Mínimo Erro Quadrático Médio em Ausência do Conhecimento do Canal

O receptor projetado no final da Seção 6.2 requer o conhecimento do canal para realizar o desacoplamento dos símbolos recebidos,  $z_j$ , j = 0, 1 (veja (6-16) e (6-17)) e implementar o receptor que opera nestes símbolos.

Se entretanto o receptor não dispõe da informação do canal, uma implementação alternativa deve ser usada. Esta implementação alternativa para um receptor de mínimo erro quadrático médio é considerada a seguir. Usando (6-15) a seguinte expressão equivalente pode ser usada para a obtenção do detector MMSE:

$$\boldsymbol{y}(i) = \frac{1}{\sqrt{2}} \sum_{k=1}^{K} \begin{bmatrix} \boldsymbol{\Lambda}_{0}(2i)\boldsymbol{V}_{k} & \boldsymbol{\Lambda}_{1}(2i)\boldsymbol{V}_{k} \\ -\boldsymbol{\Lambda}_{1}^{*}(2i)\boldsymbol{V}_{k} & \boldsymbol{\Lambda}_{0}^{*}(2i)\boldsymbol{V}_{k} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} s_{k}(2i) \\ s_{k}(2i+1) \end{bmatrix} + \bar{\boldsymbol{n}}(i) \quad (6-44)$$

onde  $V_k$  é a k-ésima coluna de V.

O receptor MMSE para os dois símbolos do k-ésimo usuário,  $W_k = [w_{0,k} \ w_{1,k}]$ , é obtido minimizando-se o erro quadrático médio:

$$\boldsymbol{W}_{k} = \arg\min_{\boldsymbol{W}} \mathbb{E}\left[\|\underline{\boldsymbol{s}}_{k}(i) - \boldsymbol{W}^{H}\boldsymbol{y}(i)\|^{2}\right]$$
(6-45)

onde  $\underline{s}_k(i) = [s_k(2i) \ s_k(2i+1)]^T$ .

A solução de (6-45) é dada por [67]:

$$\boldsymbol{W}_{k} = \boldsymbol{R}_{\boldsymbol{y}\boldsymbol{y}}^{-1} \boldsymbol{R}_{\boldsymbol{y}\boldsymbol{\underline{s}}_{k}} \tag{6-46}$$

onde  $\boldsymbol{R}_{\boldsymbol{y}\boldsymbol{y}} = \mathbb{E}\left[\boldsymbol{y}(i)\boldsymbol{y}^{H}(i)\right] \in \boldsymbol{R}_{\boldsymbol{y}\tilde{\boldsymbol{s}}_{k}} = \mathbb{E}\left[\boldsymbol{y}(i)\underline{\boldsymbol{s}}_{k}^{H}(i)\right].$ 

Uma implementação adaptativa para este receptor MMSE pode ser realizada estimando-se recursivamente ambas as matrizes,  $\mathbf{R}_{yy}^{-1} \in \mathbf{R}_{y\underline{s}_k}$ , como indicado a seguir.

A matriz  $S_d = \hat{R}_{yy}^{-1}$  pode ser calculada recursivamente do vetor observação utilizando recursões de Kalman da forma:

$$\boldsymbol{S}_{d}(i) = \frac{1}{\alpha} \left[ \boldsymbol{S}_{d}(i-1) - \varphi(i)\boldsymbol{\psi}(i)\boldsymbol{\psi}^{H}(i) \right]$$
(6-47)

onde  $0 < \alpha < 1$  é o fator de esquecimento,  $\psi(i)$ , definido como o vetor de ganho de Kalman, tem dimensão 2Q e é obtido por:

$$\boldsymbol{\psi}(i) = \boldsymbol{S}_d(i-1)\boldsymbol{y}(i) \tag{6-48}$$

e  $\varphi(i) = \left[\frac{\alpha}{1-\alpha} + \boldsymbol{y}^H(i)\boldsymbol{S}_d(i-1)\boldsymbol{y}(i)\right]^{-1}$ .

O valor inicial para a matriz de autocorrelação é

$$\mathbf{S}_d(0) = E_0 \operatorname{diag}(1, \alpha^{-1}, \alpha^{-2}, \cdots, \alpha^{-(2Q-1)})$$
(6-49)

onde  $E_0 > 0$  é a energia do erro de predição forward.

Para estimar  $\mathbf{R}_{\mathbf{ys}_k}(i)$  recursivamente, o método decision directed pode ser empregado. O algoritmo completo está resumido a seguir:

Na fase de treinamento::

- 1. Computar  $S_d(i)$ , em (6-47);
- 2. computar  $\widehat{R}_{ys_k}(i)$  por meio da recursão

$$\widehat{\boldsymbol{R}}_{\boldsymbol{y}\underline{\boldsymbol{s}}_{k}}(i) = \alpha \widehat{\boldsymbol{R}}_{\boldsymbol{y}\underline{\boldsymbol{s}}_{k}}(i-1) + (1-\alpha)\boldsymbol{y}(i)\underline{\boldsymbol{s}}_{k}^{H}(2i+j);$$

3. computar  $\widehat{W}_k(i) = S_d(i) \widehat{R}_{\underline{y}\underline{s}_k}(i)$ .

Na fase de *decision directed*:

- 1. Detectar:  $\hat{\underline{s}}_{k}(i) = \operatorname{disc} \left\{ \widehat{W}_{k}^{H}(i-1) y(i) \right\}$ , onde  $\operatorname{disc} \{ n \}$  é o vetor cujos componentes são os símbolos da constelação mais próximos dos símbolos de n;
- 2. computar  $S_d(i)$  em (6-47);
- 3. computar  $\widehat{\boldsymbol{R}}_{\boldsymbol{y}\underline{\boldsymbol{s}}_k}(i)$  por meio da recursão

$$\boldsymbol{R}_{\boldsymbol{y}\underline{\boldsymbol{s}}_{k}}(i) = \alpha \boldsymbol{R}_{\boldsymbol{y}\underline{\boldsymbol{s}}_{k}}(i-1) + (1-\alpha)\boldsymbol{y}(i)\widehat{\boldsymbol{s}}_{k}^{H}(2i+j);$$

4. computar 
$$\boldsymbol{W}_{k}(i) = \boldsymbol{S}_{d}(i)\boldsymbol{R}_{\boldsymbol{y}\boldsymbol{\underline{s}}_{k}}(i)$$

## 6.4.1 Simulações e Resultados

Nesta seção o sistema proposto é avaliado em termos de taxa de erro de bit (BER) sob diferentes cenários. Considera-se o enlace direto de um sistema BPSK com duas antenas na transmissão e uma na recepção.

#### Desempenho do Receptor

Neste primeiro experimento comparamos dois receptores distintos, o receptor que supõe conhecido o canal para desacoplar os símbolos, apresentado na Seção 6.2, denotado (DE) e o receptor da Seção 6.4 que não conhece o canal de transmissão e utiliza todo o vetor recebido para detectar os símbolos transmitidos, denotado (AC).

O sistema utiliza códigos de espalhamento de tamanho N = 16, do tipo Vandermonde (veja (6-43)) onde  $\epsilon_j = \exp(-\sqrt{-1}j(2\pi/N)), j = 0, 1, \dots N - 1.$ 

Foi simulado um cenário com K = 4 usuários com distribuição de potência log-normal com desvio padrão de 10 dB. Foi usado um canal variante no tempo,  $h_l(i) = p_l \alpha_l(i)$  (l = 0, 1, 2, ..., L - 1) obtido com o modelo de Clarke [70]. Cada canal foi simulado como tendo L = 4 percursos de igual potência. O ganho dos percursos,  $p_l$ , são normalizados tal que  $\sum_{l=1}^{L-1} p_l^2 = 1$ , isto é,  $|p_l|^2 = 1/L$ , l = 0, 1, 2, 3. Foi assumido que o intervalo de guarda é de tamanho G = L - 1. Os resultados são apresentados em termos de freqüência Doppler normalizada  $(f_d T)$ , onde  $f_d$  é a freqüência Doppler e T é a duração de dois símbolos. Em todos os casos foi utilizado  $f_d T = 0,0001$ . Foram transmitidos 2000 símbolos em cada rodada, destes, 500 foram utilizados para a fase de treinamento. Os resultados são a média de 500 simulações.

Nas Fig. 6.2-6.3 são mostrados resultados de BER para os quatro sistemas empregados. Como pode ser observado o detector DE tem um melhor desempenho que o detector AC. Isto é devido ao fato de que o conhecimento prévio do canal permite desacoplar os símbolos transmitidos e a auto-interferência é totalmente eliminada.

#### Desempenho Sob Diferentes Condições do Canal

Neste segundo experimento comparamos o desempenho do sistema considerando três diferentes tipos de canal, todos com L = 4 percursos mas com diferentes matrizes de covariância.

O processo para gerar o canal variante no tempo foi como no primeiro experimento. A diferença principal está no fato de que no primeiro tipo de



Figura 6.2: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do diferentes tipos de receptor MMSE para os sistemas CDMA por blocos com prefixo cíclico, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Vandermonde e K = 4 usuários. Canal variante no tempo com L = 4 percursos e  $f_d T = 0,0001$ .

canal a potência é a mesma para cada um dos percursos, isto é,  $|p_l|^2 = 1/L$ , l = 0, 1, 2, 3. Este canal está denotado como Uniforme nas figuras. No segundo tipo de canal a potência média de cada percurso decai exponencialmente,  $|p_l|^2 = \sigma_0^2 \exp(-l), \ l = 0, 1, 2, 3, \ e \ \sigma_0^2 = 1 - \exp(-1)/(1 - e^{-L})$  [86]. Este tipo de canal está denotado Exponencial nas figuras. Finalmente, o terceiro canal é gerado pela multiplicação de uma matriz  $\tilde{K}$  pelo canal do tipo Exponencial. A matriz  $\tilde{K}$  foi gerada aleatoriamente e normalizada, de forma a garantir que a potência média em cada percurso não seja alterada. Este procedimento introduz correlação entre os percursos do canal original, que são descorrelatados. Este terceiro canal é denotado Correlatado nas figuras.

Assim como no experimento anterior, o sistema utiliza códigos de espalhamento de tamanho N = 16, do tipo Vandermonde onde  $\epsilon_j = \exp(-\sqrt{-1}j(2\pi/N))$ ,  $j = 0, 1, \dots N - 1$ . Foi simulado um cenário com K = 4 usuários com distribuição de potência log-normal com desvio padrão de 10 dB. Foram transmitidos 2000 símbolos em cada rodada, destes, 500 foram utilizados para a fase de treinamento. Os resultados são a média de 500 simulações.

A Fig. 6.4-6.5 apresenta os resultados de desempenho em termos de BER



Figura 6.3: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do diferentes tipos de receptor MMSE para os sistemas CDMA por blocos com preenchimento de zeros, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Vandermonde e K = 4 usuários. Canal variante no tempo com L = 4 percursos e  $f_dT = 0,0001$ .

para os quatro sistemas, o receptor utilizado é o MMSE introduzido na Seção 6.4, denotado (AC) no experimento anterior. Como esperado, o desempenho do receptor no canal Uniforme é superior aos outros tipos de canal.

## Desempenho Com Diferentes Números de Percursos no Canal de Transmissão

Neste experimento foi utilizado o receptor AC e um canal variante no tempo, obtido com o modelo de Clarke, similar ao do primeiro experimento, porém com  $f_d T = 0,001$ . Cada canal foi simulado como tendo os percursos de igual potência média. Foram simulados três canais com L = 1, L = 3 e L = 8 percursos num cenário com K = 4 usuários e distribuição de potência log-normal com desvio padrão de 10 dB. Foram transmitidos 2000 símbolos em cada rodada, destes, 500 foram utilizados para a fase de treinamento. Os resultados são a média de 500 simulações.

O sistema utiliza códigos de espalhamento de tamanho N = 16. Três tipos de código foram utilizados: do tipo Vandermonde (veja (6-43)) onde  $\epsilon_j = \exp(-\sqrt{-1}j(2\pi/N)), \ j = 0, 1, \dots N - 1$ , códigos Walsh-Hadamard, e

*Capítulo 6. Transmissão CDMA por Blocos com Codificação Espaço-Temporal e Reversão Temporal em Canais Seletivos em Freqüência* 107



Figura 6.4: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com prefixo cíclico, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Vandermonde e K = 4 usuários. Canal variante no tempo com L = 4 percursos e  $f_dT = 0,0001$ .

códigos Zadoff-Chu [87] [88].

Na Fig. 6.6-6.7 esta apresentado o desempenho do receptor com o uso de códigos de Vandermonde. Veja que no caso de transmissão multiportadora o receptor é capaz de explorar muito mais eficientemente a informação enviada através dos múltiplos percursos do canal. A Fig. 6.8-6.9 apresentada os resultados de desempenho para códigos Walsh-Hadamard. Veja que, neste caso, somente para o sistema SC CDMA CP o receptor não é capaz de explorar eficientemente a diversidade espacial. Já na Fig. 6.10-6.11, onde está ilustrado o resultado para códigos Zadoff-Chu, pode ser observado que em todos os casos o receptor explora eficientemente a diversidade espacial.

Os resultados deste experimento confirmam que embora o receptor não seja o de máxima verossimilhança, e, portanto subótimo, ele é capaz de explorar eficientemente a informação enviada através dos múltiplos percursos de um canal de transmissão, dependendo do código de espalhamento escolhido.

*Capítulo 6. Transmissão CDMA por Blocos com Codificação Espaço-Temporal e Reversão Temporal em Canais Seletivos em Freqüência* 108



Figura 6.5: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com preenchimento de zeros, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Vandermonde e K = 4 usuários. Canal variante no tempo com L = 4 percursos e  $f_dT = 0,0001$ .

### 6.5 Conclusões

Neste capítulo foi proposta uma estrutura para um sistema de transmissão CDMA por blocos com codificação espaço-temporal de Alamouti diferente da proposta no capítulo anterior. Nesta estrutura a codificação espaço-temporal é realizada após o espalhamento dos símbolos transmitidos e permite explorar a propriedade dos códigos de Alamouti de decodificar cada símbolo separadamente usando receptores projetados para canais SISO, além de garantir o cancelamento da auto-interferência.

Foi também abordada uma análise do ganho de diversidade máximo que pode ser obtido neste sistema e condições para atingir tal ganho foram obtidas. Finalmente, um receptor MMSE com *decision directed* foi implementado e simulações foram realizadas para comprovar numericamente os resultados.

Parte deste trabalho foi apresentado em [49] e [50].



Figura 6.6: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com prefixo cíclico, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Vandermonde e K = 4 usuários. Canal variante no tempo variando o número de percursos,  $f_dT = 0,001$ .



Figura 6.7: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com preenchimento de zeros, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Vandermonde e K = 4 usuários. Canal variante no tempo variando o número de percursos,  $f_dT = 0,001$ .



Figura 6.8: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com prefixo cíclico, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Walsh-Hadamard e K = 4 usuários. Canal variante no tempo variando o número de percursos,  $f_dT = 0,001$ .



Figura 6.9: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com preenchimento de zeros, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Walsh-Hadamard e K = 4 usuários. Canal variante no tempo variando o número de percursos,  $f_dT = 0,001$ .



Figura 6.10: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com prefixo cíclico, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Zadoff-Chu e K = 4 usuários. Canal variante no tempo variando o número de percursos,  $f_dT = 0,001$ .



Figura 6.11: BER vs.  $E_b/N_0$ , implementação do tipo RLS do receptor AC para os sistemas CDMA por blocos com preenchimento de zeros, codificação espaço-temporal e reversão temporal usando códigos de Zadoff-Chu e K = 4 usuários. Canal variante no tempo variando o número de percursos,  $f_dT = 0,001$ .