

Equalização em sistemas de comunicação que utilizam sinais caóticos com algoritmos adaptativos baseados em kernel

Renato Candido, Magno T. M. Silva, Marcio Eisencraft

Escola Politécnica - Universidade de São Paulo

Novembro, 2017

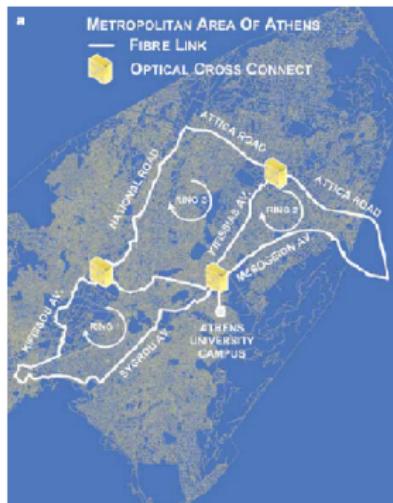
Sumário

- 1** Introdução
- 2** Filtragem adaptativa baseada em *kernel*
- 3** Resultados de simulação
- 4** Conclusões preliminares

1. Introdução

- Sinais caóticos apresentam várias características interessantes para telecomunicações → Candidatos para sistemas de espalhamento espectral
- Pecora e Carroll, 1990 → Sincronismo caótico
- Várias ideias de sistemas na literatura

- Em comunicações ópticas: utilização de propriedades não lineares dos lasers para gerar caos
 - Argyris et al., 2005: sistema baseado em caos em canal comercial de fibra óptica



1. Sistema de comunicação de Wu e Chua

- Maneira simples de usar sinais caóticos para comunicações
- Verificação direta da convergência do erro de sincronismo para zero

Considerando

$$\text{Mestre: } \mathbf{x}(n+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(x_i(n))$$

$$\text{Escravo: } \hat{\mathbf{x}}(n+1) = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(x_i(n))$$

Sendo:

- $\mathbf{x}(n)$ e $\hat{\mathbf{x}}(n)$ vetores coluna de tamanho $K \times 1$
- \mathbf{A} uma matriz quadrada e \mathbf{b} um vetor coluna, constantes
- $\mathbf{f}(\cdot): \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^K$ geralmente não linear, dependendo apenas de um componente de $\mathbf{x}(n)$, tendo a forma

$$\mathbf{f}(x_i(n)) = [\underbrace{0 \ 0 \ \cdots \ 0}_{i-1 \text{ zeros}} \ f(x_i(n)) \ \underbrace{0 \ 0 \ \cdots \ 0}_{K-i \text{ zeros}}]^T$$

1. Sistema de comunicação de Wu e Chua (2)

Mestre: $\mathbf{x}(n + 1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(x_i(n))$

Escravo: $\hat{\mathbf{x}}(n + 1) = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(x_i(n))$

Erro de sincronismo:

$$\mathbf{e}(n) \triangleq \hat{\mathbf{x}}(n) - \mathbf{x}(n)$$

$$\mathbf{e}(n + 1) = \mathbf{A}\mathbf{e}(n)$$

Se os autovalores λ_i de \mathbf{A} satisfizerem $|\lambda_i| < 1, 1 \leq i \leq K$:

$$\mathbf{e}(n) \rightarrow \mathbf{0} \Rightarrow \text{Sincronismo caótico}$$

1. Sistema de comunicação de Wu e Chua (3)

Mestre: $\mathbf{x}(n + 1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(x_i(n))$

Escravo: $\hat{\mathbf{x}}(n + 1) = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(x_i(n))$

Sistema de transmissão de informações de Wu e Chua

- Codifica-se $m(n)$ usando o i -ésimo componente de $\mathbf{x}(n)$:

$$s(n) = c(x_i(n), m(n))$$

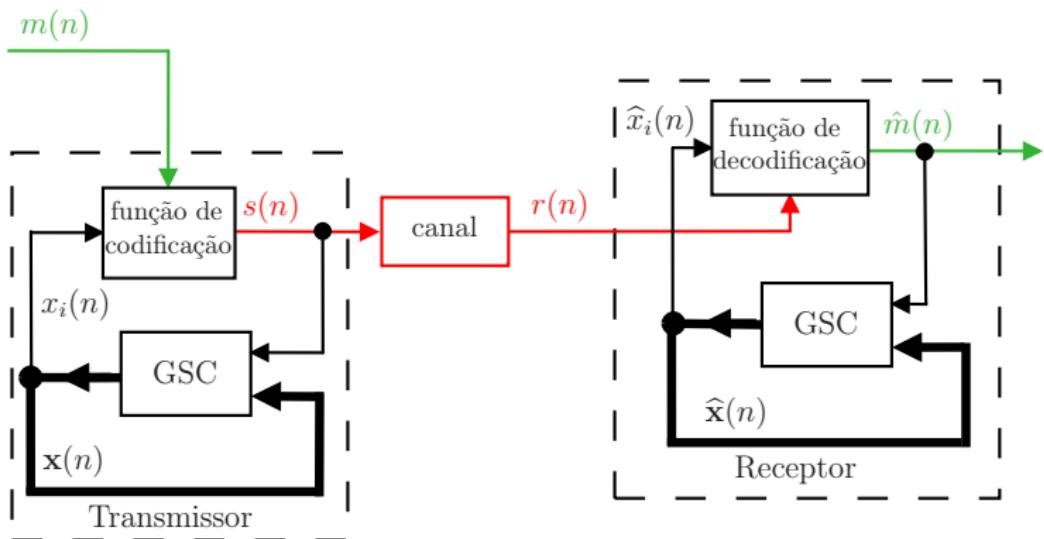
- De forma que se possa recuperar

$$m(n) = c^{-1}(\hat{x}_i(n), s(n))$$

Transmissor: $\mathbf{x}(n + 1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(s(n))$

Receptor: $\hat{\mathbf{x}}(n + 1) = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(s(n))$

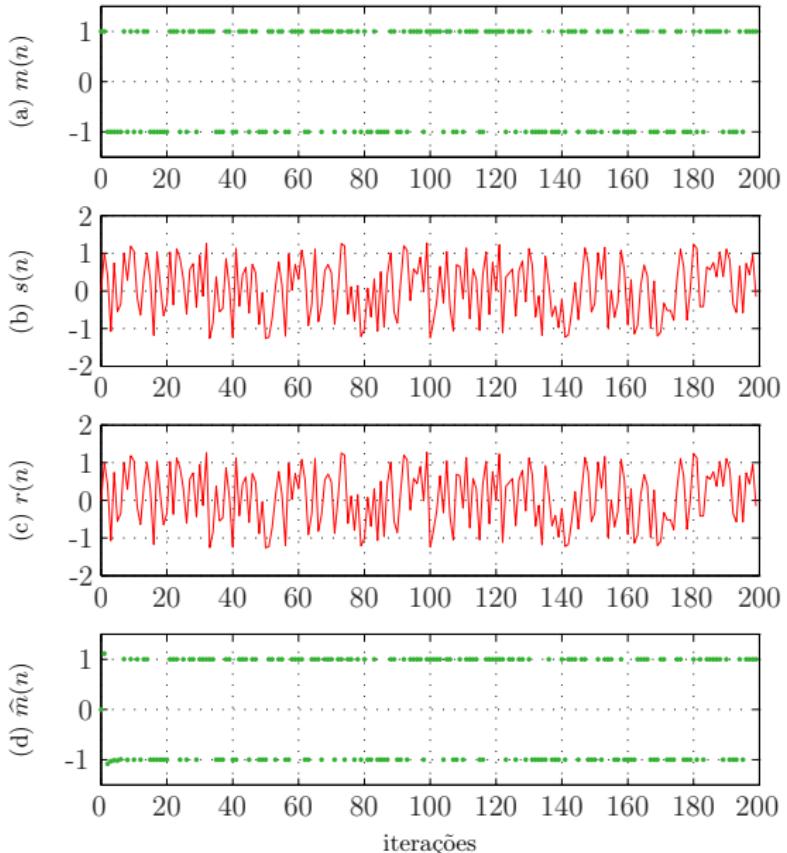
1. Sistema de comunicação de Wu e Chua (4)



$$\begin{aligned}\mathbf{x}(n+1) &= \mathbf{A}\mathbf{x}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(s(n)) \\ \hat{\mathbf{x}}(n+1) &= \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(n) + \mathbf{b} + \mathbf{f}(r(n))\end{aligned}$$

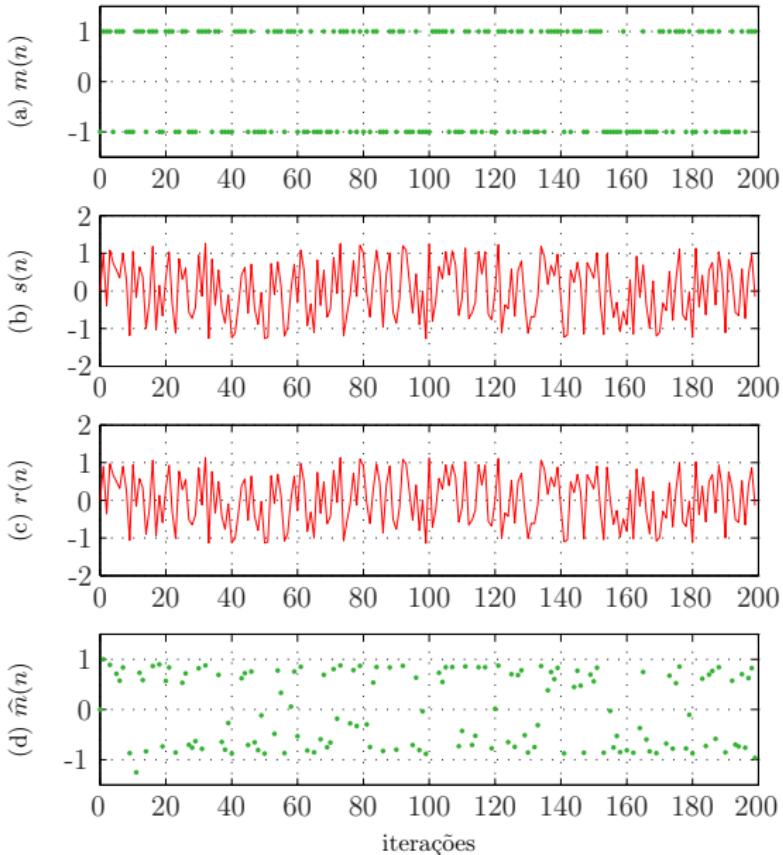
1. Sistema de comunicação de Wu e Chua (5)

- Mapa de Hénon no GSC
- Canal ideal
- $s(n) = m(n)x_1(n)$ e
 $\hat{m}(n) = r(n)/\hat{x}_1(n)$



1. Sistema de comunicação de Wu e Chua (6)

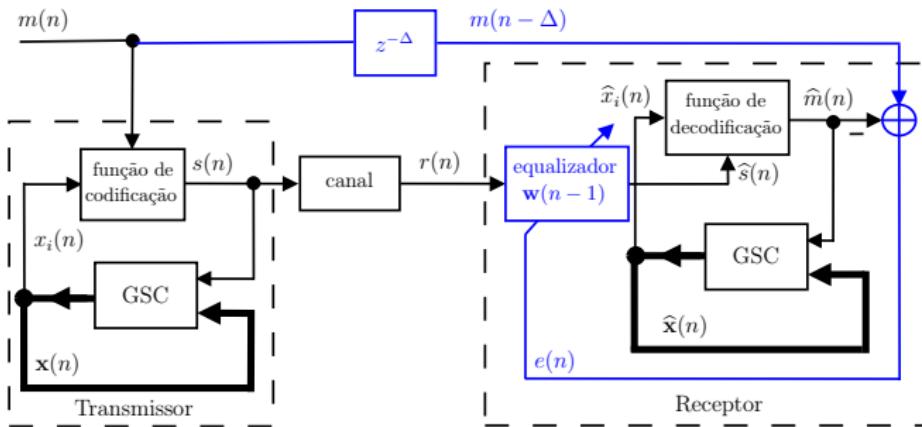
- Canal $H(z) = 0,9$
 $r(n) = 0,9s(n)$
- Sincronismo caótico
sensível a canal não ideal



1. SCBC com equalizador

A new encoding and switching scheme for chaos-based communication

Renato Cândido¹ · Magno T. M. Silva¹ ·
Marcio Eisencraft¹

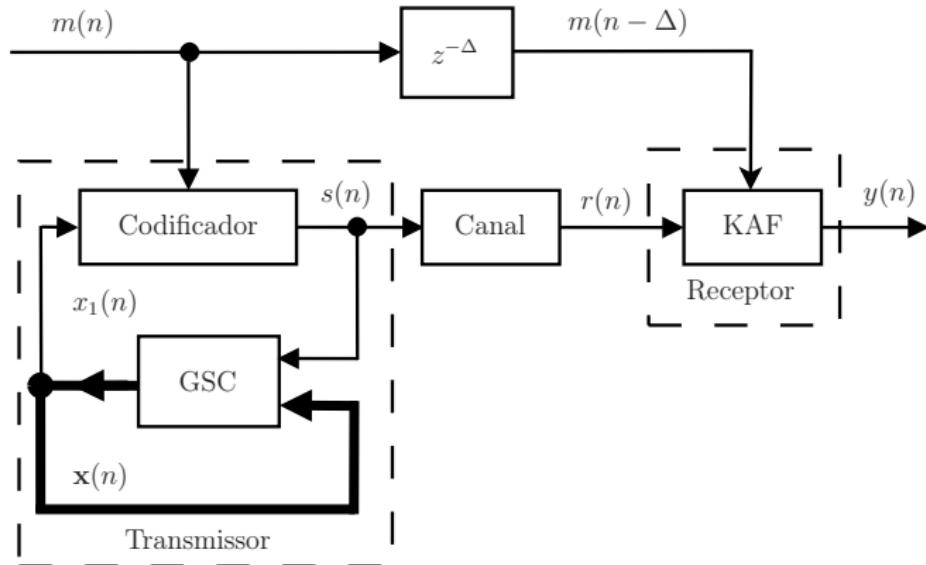


$$\mathbf{r}(n) = [r(n), r(n-1), \dots, r(n-M+1)]^T$$

$$s(n) = \gamma_1 x_1(n) - \gamma_2 [m(n) + 1] \operatorname{sign}[\gamma_1 x_1(n)] \quad \hat{s}(n) = \mathbf{r}^T(n) \mathbf{w}(n-1)$$

$$\hat{m}(n) = c^{-1}(\hat{x}_i(n), \hat{s}(n)) = \frac{\gamma_1 \hat{x}_1(n) - \hat{s}(n)}{\gamma_2 \operatorname{sign}[\gamma_1 \hat{x}_1(n)]} - 1 \quad e(n) = m(n-\Delta) - \hat{m}(n) \quad \text{cNLMS}_+$$

1. Ideia deste trabalho



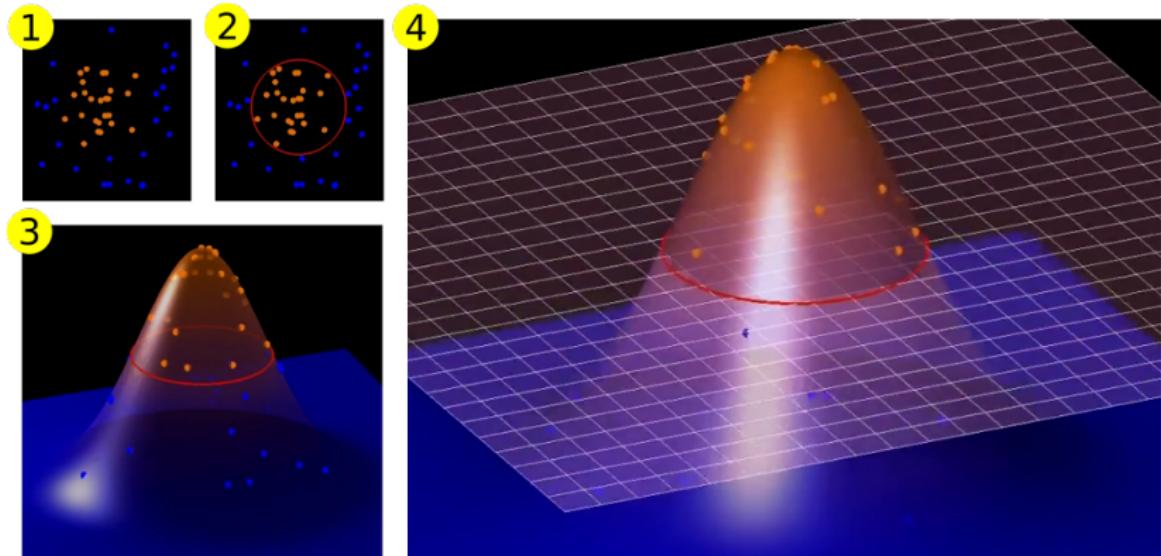
- Tratar o modulador caótico e o canal de comunicação como um sistema não linear
- Usar um filtro adaptativo não linear para obter $m(n)$ a partir de $r(n)$

Sumário

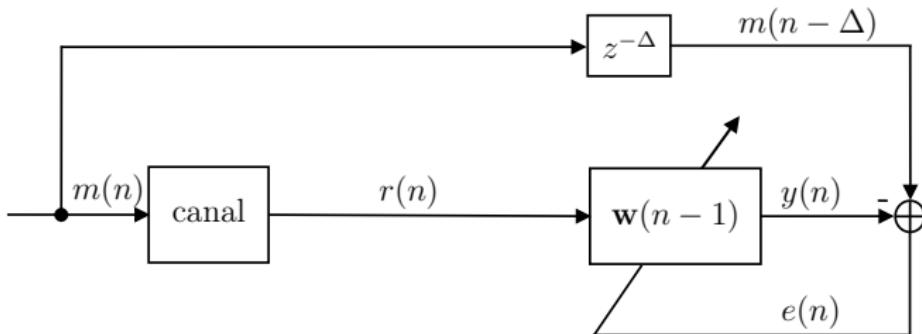
- 1 Introdução
- 2 Filtragem adaptativa baseada em *kernel*
- 3 Resultados de simulação
- 4 Conclusões preliminares

2. Métodos baseados em *kernel*

- Transformação dos dados de entrada para um espaço de dimensão maior



2. Algoritmo LMS



$$\mathbf{r}(n) = [r(n), r(n - 1), \dots, r(n - M + 1)]^T$$

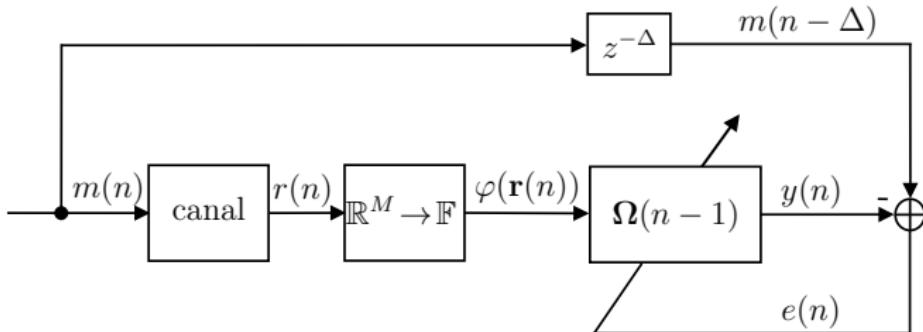
$$\mathbf{w}(n) = [w_0(n), w_1(n), \dots, w_{M-1}(n)]^T$$

$$y(n) = \mathbf{r}(n)^T \mathbf{w}(n - 1) \quad e(n) = m(n - \Delta) - y(n)$$

Para minimizar $J = e^2(n)$

$$\mathbf{w}(n) = \mathbf{w}(n - 1) + \mu e(n) \mathbf{r}(n)$$

2. Algoritmo KLMS



$$\mathbf{r}(n) = [r(n), r(n-1), \dots, r(n-M+1)]^T$$

$$y(n) = \varphi(\mathbf{r}(n))^T \boldsymbol{\Omega}(n-1) \quad e(n) = m(n-\Delta) - y(n)$$

$$\boldsymbol{\Omega}(n) = \boldsymbol{\Omega}(n-1) + \mu e(n) \varphi(\mathbf{r}(n))$$

Fazendo $\boldsymbol{\Omega}(0) = \mathbf{0}$ e reescrevendo

$$y(n) = \sum_{i=1}^{n-1} \mu e(i) \kappa(\mathbf{r}(n), \mathbf{r}(i))$$

Necessário dicionário $\{\mathbf{r}(i), e(i)\}_{i=1}^{n-1}$

Para limitar o tamanho do dicionário:

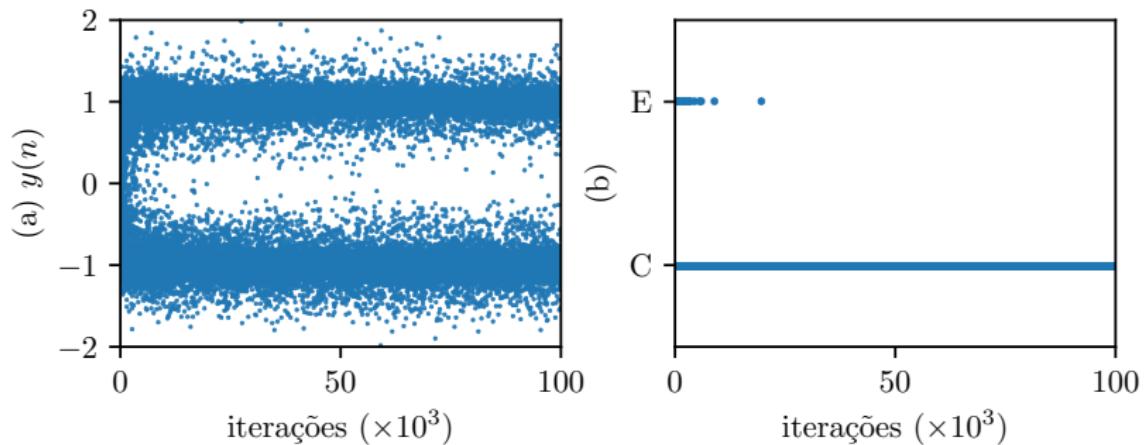
Técnicas de esparsificação
 \Rightarrow QKLMS

Sumário

- 1 Introdução
- 2 Filtragem adaptativa baseada em *kernel*
- 3 Resultados de simulação
- 4 Conclusões preliminares

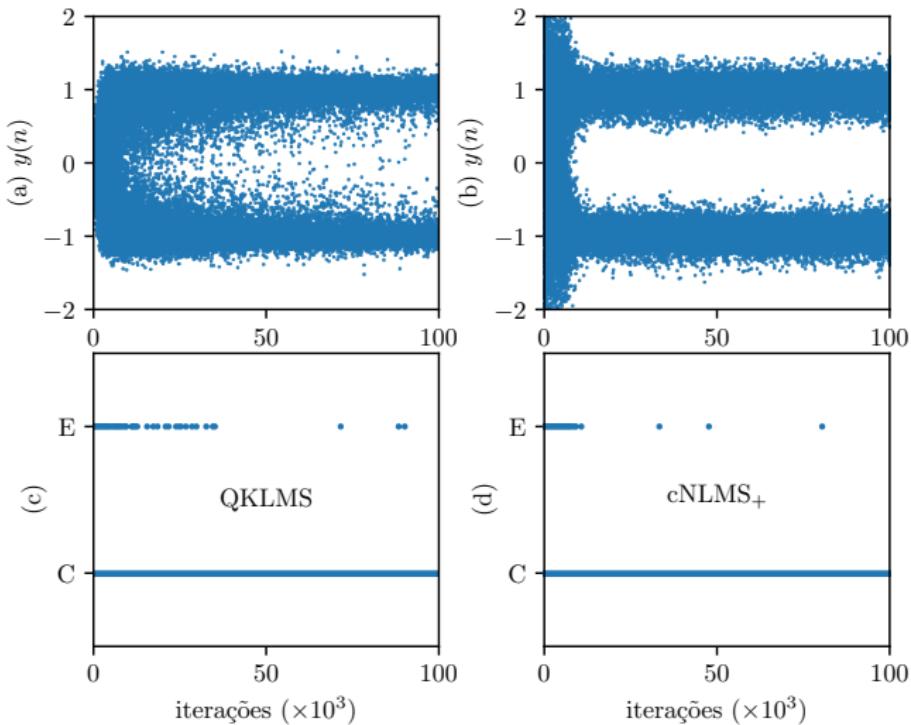
3. Decodificação da mensagem

- Canal ideal: KAF apenas para decodificação da mensagem
- $M = 3$, kernel Gaussiano com $\sigma = 0,1$, $\mu = 0,5$



3. Equalização e decodificação da mensagem

- Canal $H(z) = 0,25 + z^{-1} + 0,25z^{-2}$, atraso $\Delta = 1$
- $M = 5$, kernel Gaussiano com $\sigma = 0,1$, $\mu = 0,5$



Sumário

- 1 Introdução
- 2 Filtragem adaptativa baseada em *kernel*
- 3 Resultados de simulação
- 4 Conclusões preliminares

5. Conclusões preliminares

- O algoritmo QKLMS é capaz de equalizar o canal e decodificar a mensagem para o SCBC
 - Não é necessária nenhuma informação sobre o transmissor
 - Pode ser uma abordagem interessante para estudo quanto à privacidade do sistema

5. Conclusões preliminares

- O algoritmo QKLMS é capaz de equalizar o canal e decodificar a mensagem para o SCBC
 - Não é necessária nenhuma informação sobre o transmissor
 - Pode ser uma abordagem interessante para estudo quanto à privacidade do sistema
- O QKLMS apresenta velocidade de convergência menor que a do cNLMS₊

5. Conclusões preliminares

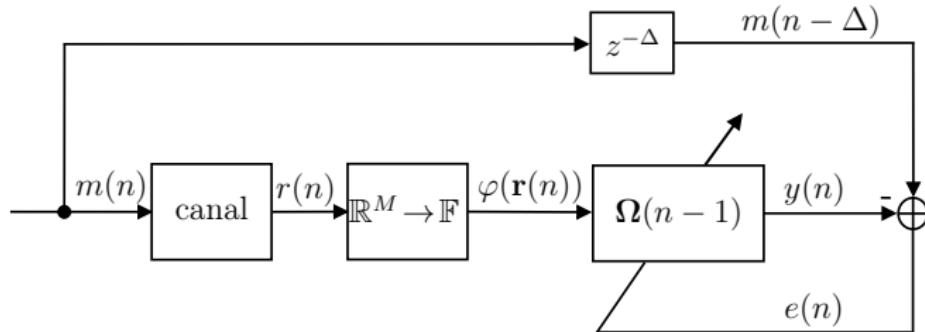
- O algoritmo QKLMS é capaz de equalizar o canal e decodificar a mensagem para o SCBC
 - Não é necessária nenhuma informação sobre o transmissor
 - Pode ser uma abordagem interessante para estudo quanto à privacidade do sistema
- O QKLMS apresenta velocidade de convergência menor que a do cNLMS₊
- O custo computacional do QKLMS é mais alto:
 - Necessidade do dicionário
 - No exemplo de equalização, o dicionário ficou com 25676 elementos
 - O tempo de execução foi 400 vezes maior que o do cNLMS₊

Obrigado!

Renato Candido - renatocan@ips.usp.br



Algoritmo KLMS



$$\mathbf{r}(n) = [r(n), r(n-1), \dots, r(n-M+1)]^T$$

$$y(n) = \varphi(\mathbf{r}(n))^T \boldsymbol{\Omega}(n-1) \quad e(n) = m(n-\Delta) - y(n)$$

$$\boldsymbol{\Omega}(n) = \boldsymbol{\Omega}(n-1) + \mu e(n) \varphi(\mathbf{r}(n))$$

Fazendo $\boldsymbol{\Omega}(0) = \mathbf{0}$

$$\underbrace{\varphi(\mathbf{r}(n))^T \boldsymbol{\Omega}(n-1)}_{y(n)} = \sum_{i=1}^{n-1} \mu e(i) \varphi(\mathbf{r}(n))^T \varphi(\mathbf{r}(i))$$

Truque de kernel: $\varphi(\mathbf{r}(n))^T \varphi(\mathbf{r}(i)) = \kappa(\mathbf{r}(n), \mathbf{r}(i))$

$$y(n) = \sum_{i=1}^{n-1} \mu e(i) \kappa(\mathbf{r}(n), \mathbf{r}(i))$$

Necessário dicionário $\{\mathbf{r}(i), e(i)\}_{i=1}^{n-1}$

Para limitar o tamanho do dicionário:

Técnicas de esparsificação
 \Rightarrow QKLMS

Kernel Gaussiano

Um dos *kernels* mais utilizados é o *kernel* Gaussiano:

$$\kappa(\mathbf{r}, \mathbf{r}') = \exp\left(-\frac{\|\mathbf{r} - \mathbf{r}'\|^2}{2\sigma^2}\right)$$

O *kernel* Gaussiano representa uma transformação para um espaço de dimensão infinita:

Considerando a constante igual a 1 e o caso escalar:

$$\exp(-(r - r')^2) = \exp(-r^2) \exp(-r'^2) \underbrace{\exp(2rr')}_\text{sum} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{2^k r^k r'^k}{k!}$$

$$\varphi(r) = \exp(-r^2) \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2^0}r^0}{\sqrt{0!}} \\ \frac{\sqrt{2^1}r^1}{\sqrt{1!}} \\ \vdots \\ \frac{\sqrt{2^k}r^k}{\sqrt{k!}} \end{bmatrix}$$

$$= \exp(-r^2) \exp(-r'^2) \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\sqrt{2^k}r^k}{\sqrt{k!}} \frac{\sqrt{2^k}r'^k}{\sqrt{k!}}$$

$$= \varphi(r)^T \varphi(r')$$

$$\varphi(r') = \exp(-r'^2) \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2^0}r'^0}{\sqrt{0!}} \\ \frac{\sqrt{2^1}r'^1}{\sqrt{1!}} \\ \vdots \\ \frac{\sqrt{2^k}r'^k}{\sqrt{k!}} \end{bmatrix}$$