

MUSIC - *MUltiple SIgnal Classification* ESPRIT - *Estimation of Signal Parameters via Rational Invariance Techniques*

- Departamento de Eletrônica e Computação Centro de Tecnologia
- ELC1148 Comunicações Estratégicas
- Prof. Fernando DeCastro

MUSIC - MUltiple SIgnal Classification

Nos Caps I.1, I.2, I.3 e I.4 vimos situações em que o conhecimento do DOA (*Direction Of Arrival*) de sinais-ameaça (*threat signals*) é imperativa para o sucesso das ações de ataque eletrônico (EA) e proteção eletrônica (EP). No Cap II.3, no Exemplo 9 e no Exemplo 10, a partir do DOA de sinais de facções amigas e inimigas, vimos algoritmos para *beamforming* agindo para tornar *stealth* a operação *da base station* de um sistema de comunicações tático, minimizando a probabilidade do sinal da *base station* ser detectado pelo inimigo. A determinação do DOA de sinais é, portanto, uma ação de ES (*Electronic Support*) altamente demandada em um teatro de operações de EW.

Neste capítulo estudaremos o MUSIC (*MUltiple SIgnal Classification*), que é um algoritmo para determinação do DOA de sinais com alta precisão (o MUSIC enquadra-se na classe denominada *super-resolution*). O MUSIC opera sobre um vetor $V_T[n] = [V_{T_0}[n] V_{T_1}[n] \cdots V_{T_{K-1}}[n]]^T$ com cada um dos *K* componentes $V_{T_k}[n]$ representando a sequência de amostras resultante

da digitalização do sinal de tensão medido nos terminais do respectivo k-ésimo dipolo do array, $k = 0, 1, \dots, K - 1$.

Resumidamente, o MUSIC determina a matriz de covariância Cov da sequência de vetores $V_T[n]$ para $n = 0, 1, \dots, Nsmp - 1$, onde Nsmp é número de amostras consecutivas na sequência de amostras recebido por cada dipolo usadas para montar a matriz Cov (<u>https://pt.wikipedia.org/wiki/Matriz_de_covari%C3%A2ncia</u>).



É efetuada então a eigendecomposição da matriz Cov (<u>https://en.wikipedia.org/wiki/Eigenvalues_and_eigenvectors</u>) e os autovetores associados aos menores autovalores (denominados autovetores de ruído) são considerados serem ortogonais ao *steering vector* de cada *m*-ésimo sinal que incide no *array* no DOA (θ_m , ϕ_m), e, por serem ortogonais, o produto escalar entre eles é nulo.

Desta maneira, o inverso da soma do produto escalar entre cada autovetor de ruído e o *steering vector* do sinal no DOA genérico (θ, ϕ) , denominado "espectro" do MUSIC, resulta em um valor infinito (na prática, muito grande) na situação em que (θ, ϕ) corresponde ao DOA de um sinal que incide no *array*, conforme veremos adiante. A determinação do DOA dos sinais que incidem no *array* equivale, portanto, a determinar para quais ângulos (θ, ϕ) a superfície do "espectro" do MUSIC apresenta máximos locais (picos), conforme mostrado em (A) ao lado para 3 sinais incidentes.

Para efeito de simular o desempenho do MUSIC, precisamos inicialmente modelar como o *array* de *K* dipolos gera o vetor de tensões $\underline{x}[n] = [x_0[n] \quad x_1[n] \quad \cdots \quad x_{K-1}[n]]^T$, com cada um dos componentes $x_k[n]$ representando a sequência de amostras resultante da digitalização do sinal de tensão medido nos terminais do respectivo *k*-ésimo dipolo do *array*, $k = 0, 1, \cdots, K - 1$. Para tanto, precisamos determinar como cada dipolo do *array* de *K* dipolos extrai a amplitude e a fase da onda EM plana que nele incide e a converte no fasor de tensão respectivo em seus terminais. Consideremos o dipolo cilíndrico em (A), em cuja superfície incide uma onda EM plana na direção (θ, ϕ) cujo vetor de propagação é $\underline{k} = |\underline{k}|\hat{\underline{k}}$, sendo $\hat{\underline{k}}$ o vetor unitário que define a direção de propagação da onda EM e $|\underline{k}| = k = 2\pi/\lambda$ [rad/m] é a constante de propagação que define a variação da fase da onda à medida que a onda EM se propaga na direção $\hat{\underline{k}}$. A polarização do campo elétrico da onda EM é dada pelo vetor $\hat{\rho}$: Onda EM, plana



A distribuição de corrente I(z') ao longo do fio do dipolo de comprimento L em (A) abaixo varia senoidalmente com a coordenada z' em consequência de todos os campos $\underline{E}_w(z')$ incidentes em cada coordenada z' do fio variarem senoidalmente no tempo. Como as equações de Maxwell relacionam derivadas no tempo e no espaço dos campos E[V/m] e H[A/m], e como a derivada de uma variação senoidal também resulta senoidal, a corrente I(z') (que é dada pelo próprio campo H[A/m] na superfície cilíndrica do fio) precisa ter a forma senoidal no espaço dada pela equação (7) do slide 9 do Cap II.1 (abaixo reproduzida) para que as derivadas no tempo e no espaço nas equações de Maxwell sejam compatíveis. Onda EM

$$I(z') = \begin{cases} I_0 \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} + z'\right)\right) & p/z' < 0\\ I_0 \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - z'\right)\right) & p/z' \ge 0 \end{cases} = I_0 \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right) \quad [A] \quad (7) - \text{Cap II.1} \\ \boxed{\underline{E}_w(z')} = I_0 \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right) \quad [A] \quad (A) = I_0 \left[\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right] \quad [A] \quad (A) = I_0 \left[\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right] \quad [A] = I_0 \left[\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right] \quad [A] = I_0 \left[\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right]$$

O produto de $\underline{E}_{w}(z')$ [V/m] incidente na coordenada z' pelo tamanho do segmento dz [m] na coordenada z' define a tensão $V_{dz}(z') = \underline{E}_w(z')dz$ [V] entre as extremidades do segmento dz. Somando todas as tensões $V_{dz}(z')$ ao longo do comprimento L:

$$V_{w} = -\frac{1}{I(z'=0)} \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} \underline{E}_{w}(z') \cdot \underline{I}(z') dz' \qquad (3)$$

onde $I(z') = I(z')\hat{z}$, sendo I(z') dado por (7) acima e sendo \hat{z} o vetor unitário do eixo onde $I(z') = I(z')\underline{\hat{z}}$, sendo I(z') dado por (7) acima e sendo $\underline{\hat{z}}$ o vetor unitário do eixo cartesiano z. O sinal negativo em (3) decorre do fato de, se conectarmos uma impedância Lde carga $Z_{\rm T}$ nos terminais do dipolo a tensão gerada pela corrente I(z'=0) nos terminais será negativa, i.e., $V_w = -Z_T I(z' = 0)$. Neste contexto, é instrutivo interpretar o papel da razão I(z')/I(z'=0) em (3):

$$\frac{I(z')}{I(z'=0)} = \frac{I_0}{I(z'=0)} \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right)$$
(4)

A razão I(z')/I(z=0) define a condição de contorno (i.e., o "template" ou "molde") de como o campo $E_w(z')$ induzirá tensão em cada dipolo elementar dz ao longo de z. A tensão $V_{dz}(z') = \underline{E}_w(z')dz$ induzida em cada dipolo elementar será proporcional ao valor da corrente I(z') na posição z'. Isto define um "template" porque todos os dipolos elementares têm a mesma impedância própria, logo, quanto maior a corrente I(z') induzida por $\underline{E}_w(z')$ na posição z' maior será a tensão $V_{dz}(z')$ nesta posição. A integral em (3) soma, então, ao longo de z a contribuição da tensão $V_{dz}(z')$ de todos os dipolos elementares, resultando em V_w .

Comunicações Estratégicas

plana

(irradiada a partir de um ponto $p(r, \theta, \phi)$

no farfield)

ĸ

(A)

[(z')

 $z'\cos\theta$

 I_0

z'

I(z'

Substituindo as equações (4) e (2) em (3), temos:

$$V_{w} = -\frac{1}{I(z'=0)} \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} \underline{E}_{w}(z') \cdot \underline{I}(z')dz' = -\frac{1}{I(z'=0)} \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} \underline{E}_{w}(z') \cdot I_{0} \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right) \underline{\hat{z}} dz' = \\ = -\frac{1}{I(z'=0)} \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} \underline{\hat{\rho}} E_{0} e^{-jk \, z' \cos \theta} \cdot I_{0} \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right) \underline{\hat{z}} dz' = \\ = -\frac{E_{0}I_{0}}{I(z'=0)} \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right) e^{-jk \, z' \cos \theta} \underline{\hat{\rho}} \cdot \underline{\hat{z}} dz'$$

Na grande maioria das situações práticas a orientação espacial do dipolo é coerente com a polarização da onda EM plana incidente, situação em que $\rho_{\phi} = 0$ na equação (1) do slide 3, resultando $\hat{\rho} = \hat{\theta}$. Nesta situação a projeção do vetor de polarização $\hat{\rho}$ sobre a direção \hat{z} da corrente I(z') no fio do dipolo resulta $\hat{\rho} \cdot \hat{z} = -\cos(90^\circ - \theta) = -\sin\theta$ (ver vetor $\hat{\rho} = \hat{\theta}$ em (A) ao lado). Substituindo esta condição na expressão de V_w acima, temos:

$$V_w = \frac{E_0 I_0}{I(z'=0)} \sin \theta \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} \sin \left(\frac{2\pi}{\lambda} \left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right) e^{-jk \, z' \cos \theta} \, dz'$$

Fazendo z' = 0 na equação (7) do Cap II.1 no slide anterior e substituindo I(z' = 0) na expressão de V_w acima, temos:

$$V_{w} = \frac{E_{0}}{\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \sin\theta \int_{-\frac{L}{2}}^{\frac{L}{2}} \sin\left(\frac{2\pi}{\lambda}\left(\frac{L}{2} - |z'|\right)\right) e^{-jk\,z'\,\cos\theta}\,dz'$$

Resolvendo a integral acima através de um desenvolvimento algébrico similar ao dos slides 12 e 13 do Cap II.1, obtemos o resultado em (5) no próximo slide.



(5)

$$V_{w} = E_{0} \frac{\lambda}{\pi \sin \frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi \cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} [V]$$

onde θ é o DOA em que a onda EM incide no dipolo.

Note a similaridade entre a equação (5) acima, que define a tensão V_w que surge a circuito aberto nos terminais de um dipolo quando nele incide uma onda EM plana com fasor do campo elétrico E_{θ} dado por E_0 , e a equação (18) do slide 13 do Cap II.1, que (ao ser dividida por $e^{j\omega t}$) define o fasor do campo elétrico E_{θ} da onda EM irradiada pelo dipolo quando o dipolo é excitado por uma corrente de radiação I_0 .



Consideremos um *array* (não necessariamente um ULA) com *K* dipolos de tamanho *L* e espaçados de *d* entre si, no qual incide uma onda EM plana na direção (θ , ϕ) sendo E_0 o fasor do campo elétrico E_{θ} , conforme mostrado em (A) abaixo.

Cada dipolo de impedância interna Z_A alimenta o amplificador de baixo ruído do *front end* de RF do respectivo RX, sendo Z_T a impedância de entrada do amplificador, conforme mostrado em (B) abaixo. Note que Z_A é determinada pela função Zin_Schelkunoff (ver slide 18 do Cap II.1). Note ainda que cada dipolo **entrega potência** à impedância de carga Z_T porque a corrente I_k **sai pelo terminal** "+" do *k*-ésimo dipolo. Note também que estamos assumida que a impedância de carga Z_T é de mesmo valor para todos os dipolos.

A tensão V_{ind_k} no equivalente de Thévenin do k-ésimo dipolo em (B) é dada por

$$V_{\text{ind}_k} = V_{w_k} - \sum_{\ell \neq k} I_\ell Z_{k\ell}$$
 (6)

onde a tensão V_{w_k} é dada por (5) no slide anterior e $Z_{k\ell}$ é a impedância mútua entre os dipolos k e ℓ , com $k = 0, 1, \dots, K - 1$ e $\ell = 0, 1, \dots, K - 1$.

O sinal "-" em (6) decorre de a corrente I_{ℓ} sair pelo terminal "+" do ℓ -ésimo dipolo enquanto que a corrente $\underline{I}(z') = I(z')\underline{\hat{z}}$ que dá origem a V_{w_k} através da equação (3) do slide (4) entra pelo terminal "+" do k-ésimo dipolo.





Comunicações Estratégicas

 V_{T}

Isolando V_{w_k} em (6):

$$V_{w_k} = V_{\mathrm{ind}_k} + \sum_{\ell \neq k} I_\ell Z_{k\ell}$$

Do equivalente de Thévenin do k-ésimo dipolo em (B) abaixo, temos:

$$V_{\mathrm{ind}_k} = (Z_A + Z_T)I_k$$

Substituindo V_{ind_k} na expressão de V_{w_k} acima, resulta:

$$V_{w_{k}} = (Z_{A} + Z_{T})I_{k} + \sum_{\ell \neq k} I_{\ell} Z_{k\ell}$$
(7)

Reescrevendo (7) em forma matricial:

$$\underline{V}_{w} = \begin{bmatrix} V_{w_{0}} \\ V_{w_{1}} \\ \vdots \\ V_{w_{K-1}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Z_{A} + Z_{T} & Z_{01} & \cdots & Z_{0(K-1)} \\ Z_{10} & Z_{A} + Z_{T} & \cdots & Z_{1(K-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ Z_{(K-1)0} & Z_{(K-1)1} & \cdots & Z_{A} + Z_{T} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_{0} \\ I_{1} \\ \vdots \\ I_{K-1} \end{bmatrix}$$

$$= (\mathbf{Z} + Z_{T}\mathbf{I}) \underline{I_{\text{out}}}$$
(8)

onde $\mathbf{Z}[K \times K]$ é a matriz impedância entre os dipolos do array, Z_T é a impedância de carga de cada dipolo, $\mathbf{I}[K \times K]$ é a matriz identidade, e $\underline{I_{\text{out}}} = [I_0 \quad I_1 \quad \cdots \quad I_{K-1}]^T$ é o vetor cujos componentes representam a corrente que sai pelo terminal "+" do respectivo dipolo.





Comunicações Estratégicas

 V_T



A tensão V_{w_k} que surge a circuito aberto nos terminais do k-ésimo dipolo do array (estando o dipolo isolado no espaço livre) quando nele incide uma onda EM plana com fasor do campo elétrico E_{θ} dado por $E_{0_k} = |E_{0_k}| e^{j \angle E_{0_k}}$ é dada por (5) do slide 6, abaixo reproduzida:

$$V_{w_k} = E_{0_k} \frac{\lambda}{\pi \sin \frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi \cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} [V]$$
(V)

onde θ é o DOA em que a onda EM incide no k-ésimo dipolo do array (e que é o mesmo DOA θ para todos os demais K - 1 dipolos porque todos os K dipolos do array são paralelos ao eixo z).

Ocorre que o campo elétrico E_{0_k} em (5) tem a sua fase $\angle E_{0_k}$ dependente da distância d do centro do k-ésimo dipolo ao plano ψ de fase zero do array, conforme mostrado em (A) ao lado e conforme discutido nos slides 64 a 68 do Cap II.2. Uma onda EM plana incidente no array sob um DOA (θ, ϕ) incide no k-ésimo dipolo do array com centro em (x_k, y_k, z_k) tendo uma fase $\angle E_0$ dada por

$$\angle E_{0_k} = \frac{2\pi}{\lambda} \left(x_k \sin \theta \cos \phi + y_k \sin \theta \sin \phi + z_k \cos \theta \right)$$
(12)

(rever discussão nos slides 64 a 68 do Cap II.2)

Note que a magnitude $|E_{0_k}|$ com que a onda EM incide no késimo dipolo é a mesma magnitude do fasor E_0 com que a onda incide em todos os demais K - 1 dipolos do array. Isto ocorre porque as distâncias entre os dipolos K são insignificantes em relação à distância r ao ponto $p0(r, \theta, \phi)$ no farfield, de onde a onda EM é irradiada. χ



Incluindo em (5) o giro de fase dado por (12) que a onda EM incidente no *array* sob um DOA (θ , ϕ) exibe ao incidir no dipolo do *array* com centro em (x_k , y_k , z_k), e adicionalmente considerando que $|E_{0_k}| = |E_0|$, temos:

$$V_{w_k} = E_0 e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_k \sin\theta\cos\phi + y_k \sin\theta\sin\phi + z_k\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi \sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} [V]$$
(13)

Substituindo (13) em (11):

$$\underline{V_{T}} = \begin{bmatrix} V_{T_{0}} \\ V_{T_{1}} \\ \vdots \\ V_{T_{K-1}} \end{bmatrix} = Z_{T} (\mathbf{Z} + Z_{T} \mathbf{I})^{-1} \begin{bmatrix} E_{0} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{0}\sin\theta\cos\phi+y_{0}\sin\theta\sin\phi+z_{0}\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} \\ E_{0} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{1}\sin\theta\cos\phi+y_{1}\sin\theta\sin\phi+z_{1}\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} \\ \vdots \\ E_{0} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{K-1}\sin\theta\cos\phi+y_{K-1}\sin\theta\sin\phi+z_{K-1}\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} \\ \vdots \\ E_{0} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{K-1}\sin\theta\cos\phi+y_{K-1}\sin\theta\sin\phi+z_{K-1}\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} \\ \vdots \\ E_{0} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{K-1}\sin\theta\cos\phi+y_{K-1}\sin\theta\sin\phi+z_{K-1}\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} \\ \vdots \\ E_{0} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{K-1}\sin\theta\cos\phi+y_{K-1}\sin\theta\sin\phi+z_{K-1}\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} \\ \vdots \\ E_{0} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{K-1}\sin\theta\cos\phi+y_{K-1}\sin\theta\sin\phi+z_{K-1}\cos\theta)} \frac{\lambda}{\pi\sin\frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\}$$

Que pode ser simplificada para a forma:

$$\begin{split} \underbrace{V_{T}}{V_{T_{0}}} &= \begin{bmatrix} V_{T_{0}} \\ V_{T_{1}} \\ V_{T_{K-1}} \end{bmatrix} = Z_{T}(\mathbf{Z} + Z_{T}\mathbf{I})^{-1} \frac{\lambda}{\pi \sin \frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \underbrace{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}_{\sin\theta} \right\} \begin{bmatrix} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{0}\sin\theta\cos\phi+y_{0}\sin\theta\sin\phi+z_{0}\cos\theta)} \\ e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{1}\sin\theta\cos\phi+y_{1}\sin\theta\sin\phi+z_{1}\cos\theta)} \\ \vdots \\ e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{1}\sin\theta\cos\phi+y_{1}\sin\theta\sin\phi+z_{1}\cos\theta)} \\ \vdots \\ e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{1}\sin\theta\cos\phi+y_{1}\sin\theta\sin\phi+z_{1}\cos\theta)} \end{bmatrix} E_{0} \\ \text{Ou ainda simplificada para a forma:} \\ \frac{V_{T}}{V_{T}} &= \begin{bmatrix} Z_{T} \\ Z_{T} + Z_{A}\right)(\mathbf{Z} + Z_{T}\mathbf{I})^{-1} \frac{Z_{T}}{(Z_{T} + Z_{A})} \frac{\lambda}{\pi \sin \frac{\pi L}{\lambda}} \left\{ \frac{\cos\left(\frac{L}{\lambda}\pi\cos\theta\right) - \cos\left(\frac{\pi L}{\lambda}\right)}{\sin\theta} \right\} \begin{bmatrix} e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{0}\sin\theta\cos\phi+y_{1}\sin\theta\sin\phi+z_{1}\cos\theta)} \\ e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x_{1}\sin\theta\cos\phi+y_{1}\sin\theta\sin\phi+z_{1}\cos\theta)} \\ \vdots \\ e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(x$$

onde:

• E_0 é o fasor do campo elétrico E_{θ} da onda EM que incide no *array* sob um DOA (θ , ϕ).

• Cpl[$K \times K$] é a matriz de acoplamento do array. Note em (15) que se não há acoplamento entre os dipolos, as impedâncias mútuas fora da diagonal da matriz \mathbf{Z} são nulas e \mathbf{Z} se torna uma matriz diagonal com elementos de valor Z_A na diagonal determinados pela função Zin_Schelkunoff – ver slide 18 do Cap II.1). Nesta situação Cpl simplifica para uma matriz identidade.

• $S_{\nu}(\theta, \phi)$ é o steering vector da onda EM que incide no array na direção (θ, ϕ) com magnitude e fase dada pelo fasor E_0 . Note a semelhança de (16) com a equação (28) no slide 126 do Cap II.3.

Para o caso em que M ondas EM incidem no *array* respectivamente sob um DOA (θ_m, ϕ_m), com $m = 0, 1 \cdots M - 1$, tendo cada m-ésima onda EM um fasor do campo elétrico E_{θ} dado por E_{0_m} , a equação (14) é generalizada para:

$$\underline{V_T} = \begin{bmatrix} V_{T_0} \\ V_{T_1} \\ \vdots \\ V_{T_{K-1}} \end{bmatrix} = \frac{Z_T}{(Z_T + Z_A)} \operatorname{Cpl} \operatorname{SvM} \begin{bmatrix} E_{0_0} \\ E_{0_1} \\ \vdots \\ E_{0_{M-1}} \end{bmatrix}$$
(17)

$$\mathbf{SvM} = \begin{bmatrix} \underline{S}_{\underline{\nu}}(\theta_0, \phi_0) & \underline{S}_{\underline{\nu}}(\theta_1, \phi_1) & \cdots & \underline{S}_{\underline{\nu}}(\theta_{M-1}, \phi_{M-1}) \end{bmatrix}$$
(18)

onde **SvM**[$K \times M$] é a matriz de *steering vectors* em que cada m-ésima coluna corresponde ao *steering vector* $\underline{S_v}(\theta_m, \phi_m)$ dado por (16).

Ocorre que a onda EM é inevitavelmente corrompida por ruído aditivo Gaussiano branco ao se propagar através do canal de transmissão (ver <u>http://www.fccdecastro.com.br/pdf/T2_Aula3_18032020.pdf</u>). Para contemplar esta situação, (17) é reescrita como

$$\underline{V_T} = \begin{bmatrix} V_{T_0} \\ V_{T_1} \\ \vdots \\ V_{T_{K-1}} \end{bmatrix} = \frac{Z_T}{(Z_T + Z_A)} \operatorname{Cpl} \operatorname{SvM} \begin{bmatrix} E_{0_0} \\ E_{0_1} \\ \vdots \\ E_{0_{M-1}} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \eta_0 \\ \eta_1 \\ \vdots \\ \eta_{K-1} \end{bmatrix}$$
(19)

onde η_k é o sinal de ruído recebido do canal de transmissão pelo k-ésimo dipolo do array de K dipolos, $k = 0, 1 \cdots K - 1$. Explicitando em (19) as sequências de amostras em banda-base no domínio tempo discreto n, temos:

$$\underline{V_{T}}[n] = \begin{bmatrix} V_{T_{0}}[n] \\ V_{T_{1}}[n] \\ \vdots \\ V_{T_{K-1}}[n] \end{bmatrix} = \frac{Z_{T}}{(Z_{T} + Z_{A})} \operatorname{Cpl} \operatorname{SvM} \begin{bmatrix} E_{0_{0}}[n] \\ E_{0_{1}}[n] \\ \vdots \\ E_{0_{M-1}}[n] \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \eta_{0}[n] \\ \eta_{1}[n] \\ \vdots \\ \eta_{K-1}[n] \end{bmatrix}$$
(20)

A *eigen*-decomposição da matriz de covariância da sequência de vetores $V_T[n]$

Para uma sequência de NSmpl vetores $V_T[n]$, com $n = 0, 1 \cdots NSmpl - 1$, a matriz de covariância Cov $[K \times K]$ da sequência $V_T[n]$ é obtida através de :

$$\underline{V_m} = \frac{1}{NSmpl} \sum_{n=0}^{NSmpl-1} \underline{V_T}[n]$$
(21)

$$\boldsymbol{Cov} = \frac{1}{NSmpl} \sum_{n=0}^{NSmpl-1} \left(\underline{V_T}[n] - \underline{V_m} \right) \left(\underline{V_T}[n] - \underline{V_m} \right)^H$$
(22)

onde $(\cdot)^H$ é o operador que retorna o conjugado transposto de seu vetor-argumento. Daí, os *K* eigenvalues (autovalores) e os *K* respectivos eigenvectors (autovetores) da matriz de covariância *Cov* são determinados (ver <u>https://en.wikipedia.org/wiki/Eigenvalues_and_eigenvectors</u>) resultando:

$$\begin{bmatrix} \lambda_0 \\ \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_{K-1} \end{bmatrix} = \text{eigenvals}(Cov)$$
(23)

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} U_{00} & U_{01} & \cdots & U_{0(K-1)} \\ U_{10} & U_{11} & \cdots & U_{1(K-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ U_{(K-1)0} & U_{(K-1)1} & \cdots & U_{(K-1)(K-1)} \end{bmatrix} = [\underline{U}_0 \quad \underline{U}_1 \quad \cdots \quad \underline{U}_{K-1}] = \text{eigenvec}(\boldsymbol{Cov})$$
(24)

onde a *k*-ésima coluna \underline{U}_k da matriz $\mathbf{U}[K \times K]$ é o autovetor $\underline{U}_k = \begin{bmatrix} U_{0k} \\ U_{1k} \\ \vdots \\ U_{(K-1)k} \end{bmatrix}$ associado ao autovalor λ_k , sendo k =

 $0,1 \cdots K - 1$. As *K* componentes de cada autovetor \underline{U}_k são valores no domínio complexo \mathbb{C} . Os *K* autovetores tem módulo unitário, i.e., $\underline{U}_k^H \cdot \underline{U}_k = |\underline{U}_k|^2 = 1$ e são ortogonais entre si, i.e., $\underline{U}_\ell^H \cdot \underline{U}_k = 0$, sendo $\ell \neq k$. Note, portanto, que os *K* autovetores formam uma **base ortogonal de vetores unitários** no domínio complexo \mathbb{C}^K , definindo *K* eixos cartesianos.

A *eigen*-decomposição da matriz de covariância da sequência de vetores $V_T[n]$

Se projetarmos cada vetor $V_T[n]$ da sequência de NSmpl vetores (após subtrair o vetor média V_m) sobre cada um dos K eixos cartesianos definidos pelos respectivos autovetores U_k , obteremos uma sequência de NSmpl projeções Proj[n] sobre cada um dos K eixos, onde $n = 0, 1 \cdots NSmpl - 1$ e $k = 0, 1 \cdots K - 1$:

$$\underline{\operatorname{Proj}}[n] = \underline{U}_{k}^{H} \cdot \underline{V}_{T}[n]$$
⁽²⁵⁾

Se determinarmos a potência Pot_k da sequência de NSmpl projeções em cada respectivo k-ésimo eixo cartesiano, observaremos que $Pot_k = \lambda_k$, conforme veremos no Exemplo 1 do slide 18:

$$Pot_{k} = \frac{1}{NSmpl} \sum_{n=0}^{NSmpl-1} \left| \operatorname{Proj}_{k,n} \right|^{2} = \lambda_{k}$$
(26)

O fato de a potência Pot_k da sequência de NSmpl projeções no respectivo k-ésimo eixo cartesiano ser igual ao autovalor λ_k associado ao autovetor \underline{U}_k que dá a direção do eixo sugere a seguinte interpretação para a *eigen*-decomposição da matriz **Cov**: Dentre as M ondas EM incidentes no *array*, a m-ésima onda EM incidindo sob um DOA (θ_m, ϕ_m) gera um autovalor λ_m que indica com que "intensidade" os vetores da m-ésima classe de vetores semelhantes entre si e implícitos na sequência de NSmpl vetores $\underline{V_T}[n]$ (após subtrair o vetor média $\underline{V_m}$) se alinham com o respectivo eixo cartesiano definido pelo autovetor \underline{U}_m , sendo $m = 0, 1 \cdots M - 1$. Os vetores da m-ésima classe de vetores são consequência da m-ésima onda EM incidente, e, por esta razão, mantêm coerência (correlação) temporal consigo mesmo. Portanto, os vetores da m-ésima classe se alinham preferencialmente com os respectivos M eixos cartesianos \underline{U}_m que mais fielmente os representam, sendo a "intensidade" com que os vetores da m-ésima classe se alinham com o eixos \underline{U}_m medida pelo correspondente autovalor λ_m . Já o ruído branco Gaussiano do canal, também implícito na sequência de vetores em $\underline{V_T}[n]$ (ver equação (20) do slide 13), é descorrelacionado consigo mesmo por ser aleatório e branco. Portanto, o sinal de ruído não se alinha preferencialmente a qualquer eixo cartesiano \underline{U}_k particular, alinhando-se e distribuindo-se uniformemente em todos os K eixos cartesianos. Como a relação-sinal ruído SNR no canal deve ser suficientemente alta para que os sinais sejam demodulados, a

Como a relação-sinal ruido SNR no canal deve ser suficientemente alta para que os sinais sejam demodulados, a consequência é que a potência do ruído é significativamente menor que a do sinal. Portanto, os autovalores λ_{ℓ} associados aos K - M eixos cartesianos \underline{U}_{ℓ} aos quais somente o ruído se alinha serão muito menores que os autovalores λ_m associados aos M eixos cartesianos \underline{U}_m aos quais respectivamente se alinham os sinais das M ondas EM que incidem no array, sendo $\ell = M, M + 1 \cdots K - 1$.

A *eigen*-decomposição da matriz de covariância da sequência de vetores $V_T[n]$

A discussão no slide anterior nos leva ao conceito de *signal eigenvector* (autovetor de sinal) e *noise eigenvector* (autovetor de ruído):

Signal eigenvector <u>Es</u>_m: Autovetor ao qual se alinha a *m*-ésima classe de vetores semelhantes entre si e implícitos na sequência de NSmpl vetores $V_T[n]$ (após subtrair o vetor média V_m), classe que representa um dos *M* sinais transportados pelas respectivas *M* ondas EM que incidem no *array*, sendo $m = 0, 1 \cdots M - 1$.

Noise eigenvector \underline{En}_{ℓ} : Autovetor ortogonal a qualquer uma das M classes de vetores semelhantes entre si e implícitos na sequência de NSmpl vetores $\underline{V_T}[n]$ (após subtrair o vetor média $\underline{V_m}$), classes que respectivamente representam os M sinais transportados pelas respectivas M ondas EM que incidem no array, sendo $\ell = M, M + 1 \cdots K - 1$. Um noise eigenvector é identificado pelo autovalor λ_{ℓ} associado que, conforme discutido no slide anterior, é muito menor que os autovalores λ_m associados aos signal eigenvectors \underline{U}_m que definem a direção dos M eixos cartesianos aos quais respectivamente se alinham os sinais das M ondas EM que incidem no array.

Importante notar nas equações (17) e (18) do slide 13 que a *m*-ésima classe de vetores semelhantes entre si e implícitos na sequência de *NSmpl* vetores $V_T[n]$ (após subtrair o vetor média V_m) é explicitada na combinação linear do produto entre os *M* steering vectors $S_v(\theta_m, \phi_m)$ e a matriz de acoplamento **Cpl** ponderados pelos fasores E_{0_m} da respectiva *m*-ésima onda EM que incide no *array* no DOA (θ_m, ϕ_m) :

$$\underline{V_T} = \begin{bmatrix} V_{T_0} \\ V_{T_1} \\ \vdots \\ V_{T_{K-1}} \end{bmatrix} = \frac{Z_T}{(Z_T + Z_A)} \begin{bmatrix} E_{0_0} \mathbf{Cpl} \, \underline{S_v}(\theta_0, \phi_0) + E_{0_1} \mathbf{Cpl} \, \underline{S_v}(\theta_1, \phi_1) + \dots + E_{0_{M-1}} \mathbf{Cpl} \, \underline{S_v}(\theta_{M-1}, \phi_{M-1}) \end{bmatrix}$$
(27)
classe 0 classe 1 classe $M - 1$

Portanto, como cada *noise eigenvector* \underline{En}_{ℓ} é ortogonal a qualquer uma das M classes de vetores que se alinham com o respectivo eixo cartesiano definido pelo autovetor \underline{U}_m , então, cada *noise eigenvector* \underline{En}_{ℓ} é ortogonal a cada um dos produtos **Cpl** $S_v(\theta_m, \phi_m)$ em (27).

A ortogonalidade entre os *noise eigenvectors* \underline{En}_{ℓ} e o produto $\operatorname{Cpl} \underline{S_{\nu}}(\theta_m, \phi_m)$ implica ser nulo o resultado do produto escalar entre o *noise eigenvector* \underline{En}_{ℓ} e o produto $\operatorname{Cpl} S_{\nu}(\theta_m, \phi_m)$, sendo $m = 0, 1 \cdots M - 1$ e $\ell = M, M + 1 \cdots K - 1$:

$$\left[\operatorname{Cpl} \underline{S_{\nu}}(\theta_m, \phi_m)\right]^H \cdot \underline{En}_{\ell} = 0$$
⁽²⁸⁾

Como o produto escalar em (28) resulta zero nos DOAs (θ_m, ϕ_m) das M ondas EM que incidem no *array*, o seu inverso resulta um valor infinito para (θ_m, ϕ_m) , e daí podemos definir a função PMU (θ, ϕ) , denominada "espectro" do MUSIC, que resulta em um valor infinito (na prática, muito grande) na situação em que (θ, ϕ) corresponde ao DOA (θ_m, ϕ_m) de uma das M ondas EM que incidem no *array*:

$$PMU(\theta, \phi) = \frac{1}{\left|\underline{\rho}(\theta, \phi)\right|^{2}}$$

$$\underline{\rho}(\theta, \phi) = \left[\left[Cpl \underline{S}_{\underline{v}}(\theta, \phi) \right]^{H} \cdot En \right]^{T}$$
(29)
(30)

onde $\underline{\rho}(\theta, \phi)$ é um vetor coluna com NnoiseEigV = K - M componentes e onde **En** [$K \times$ NnoiseEigV] é a matriz cujas colunas correspondem aos NnoiseEigV *noise eigenvectors*. Cada um dos NnoiseEigV *noise eigenvectors* é identificado pelo autovalor λ_{ℓ} associado que, conforme a discussão no slide 15, é muito menor que os autovalores λ_m associados aos autovetores \underline{U}_m que definem a direção dos M eixos cartesianos aos quais respectivamente se alinham os sinais das M ondas EM que incidem no *array*.

A determinação do DOA (θ_m , ϕ_m), dos sinais das M ondas EM que incidem no *array* consiste em determinar para quais ângulos (θ , ϕ) a superfície PMU(θ , ϕ) apresenta máximos locais (picos).

Exemplo 1: Consideremos o *phased-array* do tipo *Uniform Circular Array* (UCA) mostrado em (B), operando em $f_0 = 850$ MHz e constituído por 6 dipolos cilíndricos de tamanho $l = 0.5\lambda$ e de raio a=5mm conforme (A), separados entre si de $s=0.25\lambda$, sendo λ o comprimento de onda em f_0 . O plano *xy* é paralelo ao plano do solo de modo que os dipolos são verticalmente polarizados.



Um conjunto de ondas EM originadas em transmissores localizados em coordenadas distintas incidem no UCA com amplitudes Mag relativas e DOAs (θ, ϕ) conforme tabela em (A). Os transmissores utilizam modulação 16-QAM com um alfabeto da modulação dado pelo mapa IQSymbolMap em (B) , sendo cada um dos 16 símbolos IQ em IQSymbolMap mapeado em uma palavra de 4 bits (ver <u>http://www.fccdecastro.com.br/pdf/T2_Aula10&11_22042020.pdf</u>).

(A) Mag:DOA
$$\theta$$
:DOA ϕ :1.045°315°0.762°180°0.571°20°

Para efeito de eficiência espectral, como é usual em qualquer sistema digital, os transmissores adotam um *scrambler* na entrada do modulador (*energy dispersal scrambler* - ver <u>https://en.wikipedia.org/wiki/Scrambler</u>) que torna aleatória e uniforme a distribuição dos símbolos IQ na sequência de símbolos IQ extraídos do mapa IQSymbolMap em função da sequência de palavras binárias de 4 bits na entrada do *scrambler*, sequência que corresponde à informação digital a ser transmitida pelo transmissor.

As tensões nos terminais dos 6 dipolos resultantes da incidência das ondas EM são digitalizadas e convertidas para banda-

base pelos respectivos receptores (RX) do *array* de dipolos e são armazenadas no vetor $\underline{V_T}[n] = \begin{bmatrix} V_{T_0}[n] \\ V_{T_1}[n] \\ \vdots \\ V_{T_5}[n] \end{bmatrix}$. Uma sequência de <u>NSmpl</u> = 2000 mit o VIII.

Uma sequência de NSmpl = 2000 vetores $V_T[n]$, $n = 0, 1 \cdots NSmpl - 1$, é processada pelo algoritmo MUSIC para efeito de determinar o DOA (θ, ϕ) das ondas EM incidentes.

Pede-se: (a) Determine e plote a constelação das 6 sequências de símbolos IQ armazenadas em $V_T[n]$ caso não houvesse ruído no canal ($SNR = \infty$). (b) Determine e plote a constelação das 6 sequências de símbolos IQ armazenadas em $V_T[n]$ sabendo que a relação sinal-ruído do canal no local onde o UCA situa-se é SNR = 15 [dB]. (c) Determine a matriz de covariância Cov da sequência de vetores $V_T[n]$ e efetue a sua *eigen*-decomposição. (d) Verifique a ortogonalidade entre autovetores da matriz Cov e o módulo unitário de cada um deles. (e) Efetue a projeção da sequência de NSmpl vetores $V_T[n]$ sobre cada um dos 6 eixos cartesianos da base ortonormal formada pelos autovetores de Cov, determine a potência de cada uma das 6 projeções e verifique a correspondência com os respectivos autovalores. (f) Determine os auto vetores de ruído da matriz Cov. (g) Determine o espectro $PMU(\theta, \phi)$ resultante do processamento efetuado pelo algoritmo MUSIC. Plote em um gráfico 3D a superfície $PMU(\theta, \phi)$ e, adicionalmente, plote a superfície $PMU(\theta, \phi)$ em um gráfico de contornos. Verifique se os máximos locais de $PMU(\theta, \phi)$ ocorrem nos DOAs (θ_m, ϕ_m) das M ondas EM que incidem no array, $m = 0, 1 \cdots M - 1$.

O script do software MathCad utilizado na solução deste exemplo está disponível em http://www.fccdecastro.com.br/ZIP/E1S18.zip.

Solução:

 $f := 850 \text{ MHz} \rightarrow \text{freqüência de operação}$ $\lambda := \frac{c}{f} \quad \lambda = 0.353 \text{m} \rightarrow \text{comprimento de onda da onda eletromagnética}$ $ZT := 50 \cdot \Omega \rightarrow \text{impedância de carga de cada um dos 6 dipolos do array}$

 $SNR := 15 [dB] \rightarrow Relação sinal-ruído no canal de transmissão$

NSmpl := 2000 → Número de amostras em banda-base (símbolos IQ) recebidas por dipolo

DOAs (θ,φ) e magnitude relativa Mag das ondas EM planas que incidem no UCA moduladas em 16-QAM:

$$DOA := \begin{pmatrix} 45.^{\circ} & 315.^{\circ} \\ 62.^{\circ} & 180.^{\circ} \\ 71.^{\circ} & 20.^{\circ} \end{pmatrix} \qquad Mag := \begin{pmatrix} 1.0 \\ 0.7 \\ 0.5 \end{pmatrix} \rightarrow \text{amplitudes das ondas EM são distintas em razão das condições de propagação distintas no canal de transmissão}$$

 $M := rows(DOA) = 3 \rightarrow Número de ondas EM planas que incidem no UCA.$

 $K := rows(C) = 6 \rightarrow número de dipolos do array$

(a) Matriz impedância entre os dipolos do array.

$$aa := 0.. K - 1 \quad bb := 0.. K - 1 \qquad D_{aa, bb} := \sqrt{\left[\left(C^{\langle 0 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 0 \rangle}\right)_{bb}\right]^2 + \left[\left(C^{\langle 1 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 1 \rangle}\right)_{bb}\right]^2 + \left[\left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{bb}\right]^2}$$

$$Z_{aa, bb} := if \left(aa = bb, Zin_Schelkunoff\left(\frac{R}{mm}, \frac{\lambda}{m}, \frac{L}{m}\right), ZMutual_Schelkunoff\left(\frac{L}{m}, \frac{L}{m}, \frac{R}{mm}, \frac{R}{mm}, \frac{D_{aa, bb}}{m}, \frac{\lambda}{m}\right)\right)$$

$$\left(78517 + 45679i - 47016 - 3268i - 0772 - 41449i - 14447 - 34501i - 0772 - 41449i - 47016 - 3268i\right)$$

	78.517 + 45.679i	47.016 – 32.68i	-0.772 - 41.449i	-14.447 - 34.501i	-0.772 - 41.449i	47.016 – 32.68i	1
Z =	47.016 – 32.68i	78.517 + 45.679i	47.016 – 32.68i	-0.772 - 41.449i	-14.447 - 34.501i	-0.772 - 41.449i	
	-0.772 - 41.449i	47.016 – 32.68i	78.517 + 45.679i	47.016 – 32.68i	-0.772 - 41.449i	-14.447 - 34.501i	0
	-14.447 - 34.501i	-0.772 - 41.449i	47.016 – 32.68i	78.517 + 45.679i	47.016 – 32.68i	-0.772 - 41.449i	.22
	-0.772 - 41.449i	-14.447 - 34.501i	-0.772 - 41.449i	47.016 – 32.68i	78.517 + 45.679i	47.016 – 32.68i	
	47.016 – 32.68i	-0.772 - 41.449i	-14.447 - 34.501i	-0.772 - 41.449i	47.016 - 32.68i	78.517 + 45.679i)

Steering vector $Sv(\theta,\phi)$ - equação (16) do slide 12 do Cap II.6:

$$Sv(\theta, \phi) \coloneqq \frac{\lambda}{\pi \cdot sin\left(\frac{\beta \cdot L}{2}\right)} \cdot \frac{cos\left(\frac{\beta \cdot L}{2} \cdot cos(\theta)\right) - cos\left(\frac{\beta \cdot L}{2}\right)}{sin(\theta)} \cdot \frac{\left[e^{j\cdot\left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot cos(\phi) \cdot C_{0,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{0,1} + cos(\theta) \cdot C_{0,2}\right)\right]\right]}{i\cdot\left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot cos(\phi) \cdot C_{1,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{1,1} + cos(\theta) \cdot C_{1,2}\right)\right]}{e^{j\cdot\left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot cos(\phi) \cdot C_{2,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{2,1} + cos(\theta) \cdot C_{2,2}\right)\right]}}{e^{j\cdot\left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot cos(\phi) \cdot C_{3,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{3,1} + cos(\theta) \cdot C_{3,2}\right)\right]}}{e^{j\cdot\left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot cos(\phi) \cdot C_{4,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{4,1} + cos(\theta) \cdot C_{4,2}\right)\right]}}{e^{j\cdot\left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot cos(\phi) \cdot C_{5,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{5,1} + cos(\theta) \cdot C_{5,2}\right)\right]}}$$

Matriz do acoplamento Cpl - equação (15) do slide 12 do Cap II.6:

$$ZA := Z_{0,0} \rightarrow impedância própria dos K = 6 dipolos do UCA$$

Cpl := $(ZT + ZA) \cdot (Z + ZT \cdot identity(K))^{-1}$

$$Cpl = \begin{pmatrix} 0.866 - 0.327i & -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.866 - 0.327i & -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i \\ 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i & 0.866 - 0.327i & -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i \\ -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i & 0.866 - 0.327i & -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i \\ 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i & 0.866 - 0.327i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i & 0.012 + 0.035i & -0.256 + 0.333i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i \\ -0.256 + 0.333i & 0.866 - 0.327i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i & -0.048 + 0.032i \\ -0.256 + 0.333i & 0.866 - 0.327i \\ -0.256 + 0.333i & 0.012 + 0.035i \\ -0.0256 + 0.333i & 0.866 - 0.327i \\ -0.256 + 0.333i &$$

Constelação 16-QAM do sinal transportado por cada onda EM:

$$A := \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \\ -3 \end{pmatrix}$$

$$ii := 0 .. 3 \quad jj := 0 .. 3 \qquad IQSymbolMap_{ii, jj} := A_{3-jj} + j \cdot A_{ii}$$

$$IQSymbolMap = \begin{pmatrix} -3 + 3i & -1 + 3i & 1 + 3i & 3 + 3i \\ -3 + i & -1 + i & 1 + i & 3 + i \\ -3 - i & -1 - i & 1 - i & 3 - i \\ -3 - 3i & -1 - 3i & 1 - 3i & 3 - 3i \end{pmatrix}$$

Geração da sequênca de amostras em banda-base transportadas pelas M = 3 ondas EM planas que incidem no UCA moduladas pela sequência de NSmpl = 2000 símbolos IQ 16-QAM:



Sequênca de amostras em banda-base transportadas por cada uma das M = 3 ondas EM planas que incidem no UCA:

Eo =		0	1	2	3	4	5	
	0	-1+3i	-1-i	-1-i	-1-i	-3+3i	-3-3i	<u>v</u>
	1	-0.7+2.1i	0.7+0.7i	-2.1+0.7i	0.7+2.1i	0.7+0.7i	0.7-2.1i	m
	2	0.5+0.5i	-1.5-0.5i	-1.5-0.5i	-0.5-0.5i	-0.5-0.5i		

 $\operatorname{SvM}^{(m)} := \operatorname{Sv}(\operatorname{DOA}_{m,0}, \operatorname{DOA}_{m,1}) \longrightarrow \operatorname{matriz} \operatorname{de} \operatorname{steering} \operatorname{vectors} - \operatorname{equação}(18) \operatorname{do} \operatorname{slide} 13 \operatorname{do} \operatorname{Cap} II.6$

→ VT é o vetor em que cada componente é a sequência de amostras da tensão digitalizada em banda-base nos terminais do repectivo dipolo - equação (17) do slide 13 do Cap II.6.

Plotando a constelação de símbolos IQ recebidas nos terminais VT de cada um dos K = 6 dipolos:



Comunicações Estratégicas

 $VT := \frac{ZT}{ZT + ZA} \cdot Cpl \cdot SvM \cdot Eo$

(b) Adicionando às tensões do vetor VT o ruído gaussiano do canal de modo que a relação sina-ruído seja SNR = 15 [dB]:

 $VT := AWGN(VT, SNR) \rightarrow equação (20) do slide 13 do Cap II.6$

Plotando a constelação de símbolos IQ recebidas nos terminais VT de cada um dos K = 6 dipolos após a adição do ruído gaussiano do canal:



(c) Construindo a matriz de covariância Cov da sequência de vetores $VT^{(n)}$:

$$Vm := \frac{1}{NSmpl} \cdot \sum_{n=0}^{NSmpl-1} VT^{\langle n \rangle} = \begin{pmatrix} 2.117 - 1.769i \\ 0.115 - 1.647i \\ 0.622 + 0.681i \\ -0.998 + 1.329i \\ 0.299 - 1.075i \\ 2.483 - 3.082i \end{pmatrix} \cdot mV \rightarrow Vetor média Vm da sequência de vetores VT^{\langle n \rangle} equação (21) do slide 14 do Cap II.6$$

Autovalores
$$\lambda_{k}$$
 da matriz Cov:

$$k := 0 .. K - 1 \qquad ka := 0 .. K - 1$$

$$\lambda_{k} := eigenvals(Cov)_{k} \rightarrow 10^{3} \cdot \lambda = \begin{pmatrix} 15.234\\ 11.775\\ 6.909\\ 0.187\\ 0.187\\ 0.176\\ 0.173 \end{pmatrix} \cdot V^{2} \rightarrow equação (23) do slide 14 do Cap II.6$$

Gráfico do espectro de autovalores λ_k . Note os últimos NnoiseEigV := 3 valores de λ_k insignificantes aproximadamente iguais, o que indica haver NnoiseEigV = 3 noise eigevectors e portanto K – NnoiseEigV = 3 sinais incidentes (ajustar manualmente o valor de NnoiseEigV no início do parágrafo acima a partir da inspeção visual do gráfico do espectro de autovalores λ_k abaixo - ver discussão no slide 16 do Cap II.6).



Autovetores $U^{(k)}$ da matriz Cov (equação (24) do slide 14 do Cap II.6):

$$U_{k,ka} := eigenvec(Cov, \lambda_{ka})_{k} \rightarrow \\U = \begin{pmatrix} -0.474 + 0.237i & 0.307 + 0.238i & -0.341 - 0.122i & -0.124 - 0.553i & -0.085 - 0.32i & 0.074 + 0.019i \\ -0.245 + 0.132i & 0.142 - 0.309i & -0.48 + 0.154i & 0.229 + 0.107i & 0.513 + 0.446i & 0.123 + 0.108i \\ 0.293 - 0.124i & 0.349 - 0.031i & 0.213 + 0.334i & 0.382 - 0.495i & -0.237 + 0.26i & 0.18 + 0.266i \\ 0.475 + 0.066i & 0.223 + 0.34i & -0.177 - 0.144i & 0.049 - 0.152i & 0.252 + 0.17i & -0.095 - 0.653i \\ 0.166 + 3.963i \times 10^{-3} & 0.582 - 0.052i & 0.173 - 0.266i & 0.029 + 0.352i & 0.238 - 0.381i & 0.423 + 0.156i \\ -0.519 + 0.117i & 0.321 + 6.877i \times 10^{-3} & 0.492 + 0.25i & 0.194 + 0.189i & -0.047 + 0.091i & -0.183 - 0.438i \end{pmatrix}$$

(d) Verificando a ortogonalidade entre autovetores e o módulo unitário de cada um:

$$SS_{k,ka} := \overline{\left(U^{\langle k \rangle^{T}}\right)} \cdot U^{\langle ka \rangle} \longrightarrow SS = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

(e) Sequência de projeções Proj da sequência de NSmpl = 2000 vetores $VT^{(n)}$ sobre cada um dos K = 6 eixos cartesianos da base ortonormal formada pelos K = 6 autovetores, cada autovetor sendo o vetor unitário que dá a direção do respectivo eixo cartesiano da base ortonormal, onde n = 0 .. NSmpl - 1:

		0	1	2	
	0	23.599-26.215i	-48.173+127.864i	-74.97+31.821i	
	1	-121.268+123.683i	-6.425+7.544i	-122.83-53.048i	
Proj =	2	-6.793-43.141i	3.142+73.254i	-18.267+72.74i	∙mV
	3	-13.029-8.056i	-10.032+9.392i	-6.177+2.99i	
	4	3.813-8.031i	-4.659+14.528i	1.697-3.15i	
	5	1.439+14.581i	-4.149+16.9i		

$$\operatorname{Proj}_{k,n} := \overline{\left(\bigcup^{\langle k \rangle^T} \right)} \cdot \operatorname{VT}^{\langle n \rangle} \quad \rightarrow \quad$$

(equação (25) do slide 15 do Cap II.6)

Determinando a potência Pot_k da sequência de NSmpl = 2000 projeções em cada respectivo k -ésimo eixo cartesiano dentre os K = 6eixos cartesianos da base ortonormal formada pelos K = 6 autovetores. Comparando a potência de cada uma das K = 6 sequências de projeções com os respectivos autovalores:

$$\operatorname{Pot}_{k} := \frac{1}{\operatorname{NSmpl}} \cdot \sum_{n} \left(\left| \operatorname{Proj}_{k, n} \right| \right)^{2} \longrightarrow 10^{3} \cdot \operatorname{Pot} = \begin{pmatrix} 15.234 \\ 11.775 \\ 6.909 \\ 0.187 \\ 0.176 \\ 0.176 \\ 0.173 \end{pmatrix} \cdot \sqrt{2} \iff 10^{3} \cdot \lambda = \begin{pmatrix} 15.234 \\ 11.775 \\ 6.909 \\ 0.187 \\ 0.187 \\ 0.176 \\ 0.173 \end{pmatrix} \cdot \sqrt{2}$$
(equação (26) do slide 15 do Cap II.6)

(f) Obtendo os noise eigenvectors En (autovetores com autovalor associado insignificante):

startcol := $K - NnoiseEigV = 3 \rightarrow indice das colunas de U onde começam os noise eigenvectors$

$$En := submatrix(U,0,rows(U) - 1, startcol, cols(U) - 1) \rightarrow En = \begin{pmatrix} -0.124 - 0.553i & -0.085 - 0.32i & 0.074 + 0.019i \\ 0.229 + 0.107i & 0.513 + 0.446i & 0.123 + 0.108i \\ 0.382 - 0.495i & -0.237 + 0.26i & 0.18 + 0.266i \\ 0.049 - 0.152i & 0.252 + 0.17i & -0.095 - 0.653i \\ 0.029 + 0.352i & 0.238 - 0.381i & 0.423 + 0.156i \\ 0.194 + 0.189i & -0.047 + 0.091i & -0.183 - 0.438i \end{pmatrix}$$

(g) O MUSIC spectrum PMU é determinado através de:

$$PMU(\theta, \phi) = \frac{1}{(|\rho(\theta, \phi)|)^2} \longrightarrow equação (29) \text{ do slide 17 do Cap II.6}$$

onde $\rho(\theta, \phi) := \left[\left[(Cpl \cdot Sv(\theta, \phi))^T \right] \cdot En \cdot identity(NnoiseEigV) \right]^T \cdot m^{-1} \acute{e}$ a equação (30) do slide 17 (foi inserida a unidade m⁻¹ para tornar $\rho(\theta, \phi)$ adimensional e foi multiplicado pela matriz identidade para manter $\rho(\theta, \phi)$ como matriz na situação em que NnoiseEigV = 1).

Tratando numericamente a divisão por zero em PMU(θ, ϕ) e limitando seu valor máximo em Max, o espectro PMU(θ, ϕ) é determinado como:

$$PMU(\theta, \phi) := if \left[\left| \rho(\theta, \phi) \right| = 0, 10^{37}, if \left[\frac{1}{\left(\left| \rho(\theta, \phi) \right| \right)^2} > Max, Max, \frac{1}{\left(\left| \rho(\theta, \phi) \right| \right)^2} \right] \right]$$
onde

 $Max := 1 \cdot 10^5 \rightarrow ajustar Max para o topo das "torres" do PMU serem igualmente visíveis no gráfico 3D de PMU(<math>\theta, \phi$) para cada DOA (θ, ϕ) das ondas EM incidentes

Plotando o MUSIC spectrum PMU(θ, ϕ) no grid range [θ min, θ max] e [ϕ min, ϕ max] :

<u>Nota</u>: $\theta \rightarrow 0$ é o zenite do UCA e deve ser evitado porque $|\rho(\theta, \phi)| \rightarrow 0$ nesta situação (os dipolos não irradiam p/ $\theta=0$). Esta situação mascara a condição de ortogonalidade entre Cpl.Sv(θ, ϕ) e En, resultando em falsa deteção de DOA para $\theta \rightarrow 0$.



0

1.45-1.57-





Note portanto que os ângulos (θ, ϕ) em que ocorrem os máximos locais de PMU (θ, ϕ) correspondem com boa aproximação aos DOAs (θ_m, ϕ_m) das respectivas M = 3 ondas EM que incidem no *array*.

Note também que a resolução angular do DOA ϕ é muito maior do que a resolução angular do DOA θ . Isto acontece porque os dipolos estão espacialmente distribuídos no plano azimutal onde ϕ é medido (plano xy). Portanto, para aumentar a resolução angular do DOA θ , seria necessário "empilhar" réplicas do UCA ao longo do eixo *z*.

Note ainda que quanto mais dipolos formar o UCA, maior será a resolução angular do DOA ϕ .

Exemplo 2: Consideremos o *phased-array* do tipo *Uniform Linear Array* (ULA) mostrado em (A), operando em $f_o = 850$ MHz e constituído por 6 dipolos cilíndricos de tamanho $L = 0.5\lambda$ e de raio a=5mm, separados entre si de $s=0.5\lambda$, sendo λ o comprimento de onda em f_o . O plano *xy* é paralelo ao plano do solo de modo que os dipolos são verticalmente polarizados. A impedância de carga de cada dipolo é $Z_T = 50$ [Ω].



Um conjunto de ondas EM originadas em transmissores localizados em coordenadas distintas incidem no ULA com amplitudes Mag relativas e DOAs (θ, ϕ) conforme tabela em (A). Os transmissores utilizam modulação 16-QAM com um alfabeto da modulação dado pelo mapa IQSymbolMap em (B) , sendo cada um dos 16 símbolos IQ em IQSymbolMap mapeado em uma palavra de 4 bits (ver <u>http://www.fccdecastro.com.br/pdf/T2_Aula10&11_22042020.pdf</u>).

(A) Mag:DOA
$$\theta$$
:DOA ϕ :1.060°120°0.780°60°0.590°15°

Para efeito de eficiência espectral, como é usual em qualquer sistema digital, os transmissores adotam um *scrambler* na entrada do modulador (*energy dispersal scrambler* - ver <u>https://en.wikipedia.org/wiki/Scrambler</u>) que torna aleatória e uniforme a distribuição dos símbolos IQ na sequência de símbolos IQ extraídos do mapa IQSymbolMap em função da sequência de palavras binárias de 4 bits na entrada do *scrambler*, sequência que corresponde à informação digital a ser transmitida pelo transmissor.

As tensões nos terminais dos 6 dipolos resultantes da incidência das ondas EM são digitalizadas e convertidas para banda-

base pelos respectivos receptores (RX) do *array* de dipolos e são armazenadas no vetor $\underline{V_T}[n] = \begin{bmatrix} V_{T_0}[n] \\ V_{T_1}[n] \\ \vdots \\ V_{T_5}[n] \end{bmatrix}$. Uma sequência de *NSmul* = 2000 mit.

Uma sequência de NSmpl = 2000 vetores $V_T[n]$, $n = 0, 1 \cdots NSmpl - 1$, é processada pelo algoritmo MUSIC para efeito de determinar o DOA ϕ das ondas EM incidentes.

Pede-se: (a) Determine e plote a constelação das 6 sequências de símbolos IQ armazenadas em $V_T[n]$ caso não houvesse ruído no canal ($SNR = \infty$). (b) Determine e plote a constelação das 6 sequências de símbolos IQ armazenadas em $V_T[n]$ sabendo que a relação sinal-ruído do canal no local onde o UCA situa-se é SNR = 15 [dB]. (c) Determine a matriz de covariância Cov da sequência de vetores $V_T[n]$ e efetue a sua *eigen*-decomposição. (d) Verifique a ortogonalidade entre autovetores da matriz Cov e o módulo unitário de cada um deles. (e) Efetue a projeção da sequência de NSmpl vetores $V_T[n]$ sobre cada um dos 6 eixos cartesianos da base ortonormal formada pelos autovetores de Cov, determine a potência de cada uma das 6 projeções e verifique a correspondência com os respectivos autovalores. (f) Determine os auto vetores de ruído da matriz Cov. (g) Determine o espectro $PMU(\theta, \phi)$ resultante do processamento efetuado pelo algoritmo MUSIC. Plote em um gráfico cartesiano a curva $PMU(\theta = 90^\circ, \phi)$ e, adicionalmente, plote a curva $PMU(\theta = 90^\circ, \phi)$ em um gráfico polar. Verifique se os máximos locais de $PMU(\theta = 90^\circ, \phi)$ ocorrem nos DOAs (θ_m, ϕ_m) das M ondas EM que incidem no array, $m = 0, 1 \cdots M - 1$.

O script do software MathCad utilizado na solução deste exemplo está disponível em http://www.fccdecastro.com.br/ZIP/E2S34.zip.
Solução:

 $f := 850 \text{ MHz} \rightarrow \text{frequência de operação}$ $\lambda := \frac{c}{f} \quad \lambda = 0.353 \text{m} \rightarrow \text{comprimento de onda da onda eletromagnética}$ $ZT := 50 \Omega \rightarrow \text{impedância de carga de cada um dos 6 dipolos do array}$

SNR := 15 [dB] → Relação sinal-ruído no canal de transmissão

 $NSmpl := 2000 \rightarrow Número de amostras em banda-base (símbolos IQ) recebidas por$

dipolo

DOAs (θ, ϕ) e magnitude relativa Mag das ondas EM planas que incidem no ULA moduladas em 16-QAM:

$$DOA := \begin{pmatrix} 60^{\circ} & 120^{\circ} \\ 80^{\circ} & 60^{\circ} \\ 90^{\circ} & 15^{\circ} \end{pmatrix} \qquad Mag := \begin{pmatrix} 1.0 \\ 0.7 \\ 0.5 \end{pmatrix} \rightarrow \text{amplitudes das ondas EM são distintas em razão das condições de propagação distintas no canal de transmissão}$$
$$M := \text{rows}(DOA) = 3 \rightarrow \text{Número de ondas EM planas que incidem no ULA.}$$
$$L_{x} := 0.5 \lambda \rightarrow \text{tamanho dos dipolos}$$
$$R_{x} := 5 \cdot \text{mm} \rightarrow \text{raio do dipolo cilíndrico}$$
$$S_{x} := 0.5 \lambda \rightarrow \text{espaçamento entre dipolos}$$
$$G:= \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 3 \cdot s & 0 & 0 \\ 4 \cdot s & 0 & 0 \\ 5 \cdot s & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0.176 & 0 & 0 \\ 0.353 & 0 & 0 \\ 0.529 & 0 & 0 \\ 0.705 & 0 & 0 \\ 0.882 & 0 & 0 \end{pmatrix} m \rightarrow \text{coordenadas do centro de cada}$$

 $K := rows(C) = 6 \rightarrow n \text{ úmero de dipolos do array}$

(a) Matriz impedância entre os dipolos do array.

$$aa := 0.. K - 1 \quad bb := 0.. K - 1 \qquad D_{aa, bb} := \sqrt{\left[\left(C^{\langle 0 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 0 \rangle}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{\langle 1 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 1 \rangle}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{bb}\right]^{2}} + \left[\left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{bb}\right]^{2}} + \left[\left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_{aa} - \left(C^{\langle 2 \rangle}\right)_$$

Steering vector $Sv(\theta,\phi)$ - equação (16) do slide 12 do Cap II.6:

$$SX(\theta, \phi) := \frac{\lambda}{\pi \cdot \sin\left(\frac{\beta \cdot L}{2}\right)} \cdot \frac{\cos\left(\frac{\beta \cdot L}{2} \cdot \cos(\theta)\right) - \cos\left(\frac{\beta \cdot L}{2}\right)}{\sin(\theta)} \cdot \frac{\left[e^{j \cdot \left[\beta \cdot \left(\sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{0,0} + \sin(\theta) \cdot \sin(\phi) \cdot C_{0,1} + \cos(\theta) \cdot C_{0,2}\right)\right]\right]}}{i \cdot \left[\beta \cdot \left(\sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{1,0} + \sin(\theta) \cdot \sin(\phi) \cdot C_{1,1} + \cos(\theta) \cdot C_{1,2}\right)\right]} \\ = \frac{\lambda}{\left[e^{j \cdot \left[\beta \cdot \left(\sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{2,0} + \sin(\theta) \cdot \sin(\phi) \cdot C_{2,1} + \cos(\theta) \cdot C_{2,2}\right)\right]\right]}}{i \cdot \left[\beta \cdot \left(\sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{3,0} + \sin(\theta) \cdot \sin(\phi) \cdot C_{3,1} + \cos(\theta) \cdot C_{3,2}\right)\right]} \\ = \frac{\lambda}{\left[e^{j \cdot \left[\beta \cdot \left(\sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{4,0} + \sin(\theta) \cdot \sin(\phi) \cdot C_{4,1} + \cos(\theta) \cdot C_{4,2}\right)\right]\right]}}{i \cdot \left[\beta \cdot \left(\sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{5,0} + \sin(\theta) \cdot \sin(\phi) \cdot C_{5,1} + \cos(\theta) \cdot C_{5,2}\right)\right]}$$

Matriz do acoplamento Cpl - equação (15) do slide 12 do Cap II.6:

$$ZA := Z_{0,0} \rightarrow impedância própria dos K = 6 dipolos do ULA$$

 $Cpl := (ZT + ZA) \cdot (Z + ZT \cdot identity(K))^{-1}$

$$Cpl = \begin{pmatrix} 0.993 + 0.089i & 0.161 + 0.18i & -0.073 - 0.048i & 0.045 + 0.023i & -0.032 - 0.015i & 0.026 + 0.016i \\ 0.161 + 0.18i & 0.991 + 0.147i & 0.157 + 0.161i & -0.07 - 0.038i & 0.043 + 0.017i & -0.032 - 0.015i \\ -0.073 - 0.048i & 0.157 + 0.161i & 0.993 + 0.153i & 0.155 + 0.158i & -0.07 - 0.038i & 0.045 + 0.023i \\ 0.045 + 0.023i & -0.07 - 0.038i & 0.155 + 0.158i & 0.993 + 0.153i & 0.157 + 0.161i & -0.073 - 0.048i \\ -0.032 - 0.015i & 0.043 + 0.017i & -0.07 - 0.038i & 0.157 + 0.161i & 0.991 + 0.147i & 0.161 + 0.18i \\ 0.026 + 0.016i & -0.032 - 0.015i & 0.045 + 0.023i & -0.073 - 0.048i & 0.161 + 0.18i & 0.993 + 0.089i \end{pmatrix}$$

Constelação 16-QAM do sinal transportado por cada onda EM:

$$A := \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \\ -3 \end{pmatrix}$$

ii := 0 .. 3 jj := 0 .. 3 IQSymbolMap_{ii,jj} := A_{3-jj} + j · A_{ii}
IQSymbolMap =
$$\begin{pmatrix} -3 + 3i & -1 + 3i & 1 + 3i & 3 + 3i \\ -3 + i & -1 + i & 1 + i & 3 + i \\ -3 - i & -1 - i & 1 - i & 3 - i \\ -3 - 3i & -1 - 3i & 1 - 3i & 3 - 3i \end{pmatrix}$$

Geração da sequênca de amostras em banda-base transportadas pelas M = 3 ondas EM planas que incidem no ULA moduladas pela sequência de NSmpl = 2000 símbolos IQ 16-QAM:



Sequênca de amostras em banda-base transportadas por cada uma das M = 3 ondas EM planas que incidem no ULA:

		0	1	2	3	4	5	
Eo =	0	-1-i	1-i	1-3i	3+i	1-i	3-i	<u>.</u>
L0 –	1	-0.7-0.7i	0.7+2.1i	-0.7+2.1i	0.7+0.7i	-0.7+0.7i	-0.7-2.1i	m
	2	-1.5-0.5i	-1.5+0.5i	0.5+0.5i	1.5+0.5i	1.5-0.5i		

 $\operatorname{SvM}^{(\underline{m})} := \operatorname{Sv}(\operatorname{DOA}_{\underline{m},0}, \operatorname{DOA}_{\underline{m},1}) \longrightarrow \operatorname{matriz} \operatorname{de} \operatorname{steering} \operatorname{vectors} - \operatorname{equação}(18) \operatorname{do} \operatorname{slide} 13 \operatorname{do} \operatorname{Cap} II.6$

 $VT := \frac{ZT}{ZT + ZA} \cdot Cpl \cdot SvM \cdot Eo$ $\rightarrow VT \acute{e} o vetor em que cada componente \acute{e} a sequência de amostras da tensão digitalizada em banda-base nos terminais do repectivo dipolo - equação (17) do slide 13 do Cap II.6.$

Plotando a constelação de símbolos IQ recebidas nos terminais VT de cada um dos K = 6 dipolos:



(b) Adicionando às tensões do vetor VT o ruído gaussiano do canal de modo que a relação sina-ruído seja SNR = 15 [dB]:

 $\underbrace{\text{VT}}_{\text{VT}} := \text{AWGN}(\text{VT}, \text{SNR}) \longrightarrow \text{equação (20) do slide 13 do Cap II.6}$

Plotando a constelação de símbolos IQ recebidas nos terminais VT de cada um dos K = 6 dipolos após a adição do ruído gaussiano do canal:



(C) Construindo a matriz de covariância Cov da sequência de vetores $VT^{(n)}$:

$$Vm := \frac{1}{NSmpl} \cdot \sum_{n=0}^{NSmpl-1} VT^{(n)} = \begin{pmatrix} -1.156 - 0.111i \\ -3.252 + 0.121i \\ -2.015 - 0.629i \\ 5.342 + 1.16i \\ 0.716 + 1.211i \\ -1.824 - 0.57i \end{pmatrix} \cdot mV \rightarrow Vetor média Vm da sequência de vetores VT^{(n)} = equação (21) do side 14 do Cap II.6$$

Extraindo o vetor média Vm da sequência de vetores VT^{(n)} :

$$VT^{(n)} := VT^{(n)} - Vm$$
Matriz de covariância Cov da sequência de vetores VT^{(n)}:

$$VT^{(n)} := VT^{(n)} - Vm$$
Matriz de covariância Cov da sequência de vetores VT^{(n)}:

$$Cov := \frac{1}{NSmpl} \cdot \sum_{n=0}^{NSmpl-1} \left[\left(VT^{(n)} \right) \cdot \left(VT^{(n)} \right)^{T} \right] \rightarrow equação (22) do side 14 do Cap II.6$$

$$10^{3} \cdot Cov = \begin{pmatrix} 18.66 & 5.11 + 4.12i & -14.26 + 6.87i & -10.7 - 3.28i & 11.97 - 7.69i & 11.12 - 4.2i \\ 5.11 - 4.12i & 17.84 & 1 + 2.97i & -16.43 + 4.87i & -5.67 - 2.85i & 13.89 - 4.71i \\ -14.26 - 6.87i & 1 - 2.97i & 21.27 & 0.19 + 3.84i & -16.08 + 3.87i & -9.32 - 8.6i \times 10^{-3} \\ -10.7 + 3.28i & -16.43 - 4.87i & 0.19 - 3.84i & 21.81 & 1.18 + 4.24i & -14.69 + 2.58i \\ 11.97 + 7.69i & -5.67 + 2.85i & -16.08 - 3.87i & 1.18 - 4.24i & 17.76 & 3.49 + 1.96i \\ 11.12 + 4.2i & 13.89 + 4.71i & -9.32 + 8.6i \times 10^{-3} - 14.69 - 2.58i & 3.49 - 1.96i & 18.39 \end{pmatrix} \cdot V^{2}$$

Autovalores
$$\lambda_{k}$$
 da matriz Cov:

$$k := 0 .. K - 1 \qquad ka := 0 .. K - 1$$

$$\lambda_{k} := \text{ eigenvals(Cov)}_{k} \rightarrow 10^{3} \cdot \lambda = \begin{pmatrix} 67.962 \\ 38.496 \\ 7.461 \\ 0.628 \\ 0.601 \\ 0.586 \end{pmatrix} \cdot v^{2} \rightarrow \text{ equação (23) do slide 14 do Cap II.6}$$

Gráfico do espectro de autovalores λ_k . Note os últimos NnoiseEigV := 3 valores de λ_k insignificantes aproximadamente iguais, o que indica haver NnoiseEigV = 3 *noise eigevectors* e portanto K – NnoiseEigV = 3 sinais incidentes (ajustar manualmente o valor de NnoiseEigV no início do parágrafo acima a partir da inspeção visual do gráfico do espectro de autovalores λ_k abaixo - ver discussão no slide 16 do Cap II.6).



Comunicações Estratégicas

Cap II.6 – MUSIC

Prof Fernando DeCastro 44

Autovetores $U^{\langle k \rangle}$ da matriz Cov (equação (24) do slide 14 do Cap II.6):

$$U_{k,ka} := eigenvec (Cov, \lambda_{ka})_{k} \rightarrow$$

$$U = \begin{pmatrix} -0.14 - 0.447i & 0.24 - 0.059i & 0.284 + 0.251i & 0.15 + 0.166i & -0.456 - 0.36i & 0.297 + 0.316i \\ -0.303 - 0.199i & -0.24 + 0.39i & -0.218 - 0.143i & 0.102 + 0.508i & 0.187 - 0.212i & 0.283 - 0.403i \\ -0.087 + 0.393i & -0.465 + 0.071i & 0.365 + 0.252i & 0.389 - 0.141i & 0.308 - 0.204i & 0.217 + 0.254i \\ 0.271 + 0.34i & 0.28 - 0.315i & -0.485 - 0.13i & 0.236 + 0.107i & 0.029 - 0.111i & 0.536 + 0.11i \\ 0.183 - 0.289i & 0.455 - 0.078i & 0.407 - 0.076i & 0.322 + 0.038i & 0.562 + 0.183i & 0.057 - 0.2i \\ -0.104 - 0.413i & -0.069 + 0.334i & -0.404 - 0.066i & 0.317 - 0.487i & 0.069 + 0.28i & 0.113 + 0.318i \end{pmatrix}$$

(d) Verificando a ortogonalidade entre autovetores e o módulo unitário de cada um:

$$SS_{k,ka} := \overline{\left(U^{\langle k \rangle^{T}}\right)} \cdot U^{\langle ka \rangle} \longrightarrow SS = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

(e) Sequência de projeções Proj da sequência de NSmpl = 2000 vetores $VT^{(n)}$ sobre cada um dos K = 6 eixos cartesianos da base ortonormal formada pelos K = 6 autovetores, cada autovetor sendo o vetor unitário que dá a direção do respectivo eixo cartesiano da base ortonormal, onde n = 0.. NSmpl - 1:

		0	1	2	
Proj =	0	131.423-80.01i	7.471-11.315i	251.277-30.38i	
	1	-60.441-85.669i	120.266+169.715i	126.427+280.533i	
	2	-61.092+82.762i	17.778+106.915i	50.374-12.853i	∙mV
	3	25.532-7.711i	-10.124+30.2i	7.432-9.36i	
	4	10.222+15.756i	-21.847+20.591i	-18.598+11.547i	
	5	24.773+0.719i	-17.832-29.336i		

$$\operatorname{Proj}_{k,n} := \left(U^{\langle k \rangle^T} \right) \cdot V T^{\langle n \rangle} \quad \rightarrow \quad$$

(equação (25) do slide 15 do Cap II.6)

Determinando a potência Pot_k da sequência de NSmpl = 2000 projeções em cada respectivo k -ésimo eixo cartesiano dentre os K = 6 eixos cartesianos da base ortonormal formada pelos K = 6 autovetores. Comparando a potência de cada uma das K = 6 sequências de projeções com os respectivos autovalores:

$$\operatorname{Pot}_{k} := \frac{1}{\operatorname{NSmpl}} \cdot \sum_{n} \left(\left| \operatorname{Proj}_{k, n} \right| \right)^{2} \longrightarrow 10^{3} \cdot \operatorname{Pot} = \begin{pmatrix} 67.962 \\ 38.496 \\ 7.461 \\ 0.628 \\ 0.601 \\ 0.586 \end{pmatrix} \cdot v^{2} \iff 10^{3} \cdot \lambda = \begin{pmatrix} 67.962 \\ 38.496 \\ 7.461 \\ 0.628 \\ 0.601 \\ 0.586 \end{pmatrix} \cdot v^{2}$$

$$\left(\operatorname{equação} (26) \text{ do slide 15 do Cap II.6} \right)$$

(f) Obtendo os noise eigenvectors En (autovetores com autovalor associado insignificante):

startcol := $K - NnoiseEigV = 3 \rightarrow indice das colunas de U onde começam os noise eigenvectors$

$$En := submatrix(U, 0, rows(U) - 1, startcol, cols(U) - 1) \rightarrow En = \begin{cases} 0.15 + 0.166i & -0.456 - 0.36i & 0.297 + 0.316i \\ 0.102 + 0.508i & 0.187 - 0.212i & 0.283 - 0.403i \\ 0.389 - 0.141i & 0.308 - 0.204i & 0.217 + 0.254i \\ 0.236 + 0.107i & 0.029 - 0.111i & 0.536 + 0.11i \\ 0.322 + 0.038i & 0.562 + 0.183i & 0.057 - 0.2i \\ 0.317 - 0.487i & 0.069 + 0.28i & 0.113 + 0.318i \end{pmatrix}$$

(g) O MUSIC spectrum PMU é determinado através de:

$$PMU(\theta, \phi) = \frac{1}{(|\rho(\theta, \phi)|)^2} \longrightarrow equação (29) \text{ do slide 17 do Cap II.6}$$

onde $\rho(\theta, \phi) := \left[\left[(Cpl \cdot Sv(\theta, \phi))^T \right] \cdot En \cdot identity(NnoiseEigV) \right]^T \cdot m^{-1} \acute{e}$ a equação (30) do slide 17 (foi inserida a unidade m⁻¹ para tornar $\rho(\theta, \phi)$ adimensional e foi multiplicado pela matriz identidade para manter $\rho(\theta, \phi)$ como matriz na situação em que NnoiseEigV = 1).

Tratando numericamente a divisão por zero em PMU(θ, ϕ) e limitando seu valor máximo em Max, o espectro PMU(θ, ϕ) é determinado como:

$$PMU(\theta, \phi) := if \left[\left| \rho(\theta, \phi) \right| = 0, 10^{37}, if \left[\frac{1}{\left(\left| \rho(\theta, \phi) \right| \right)^2} > Max, Max, \frac{1}{\left(\left| \rho(\theta, \phi) \right| \right)^2} \right] \right]$$

onde

 $Max := 1 \cdot 10^5 \rightarrow ajustar Max para os máximos locais da curva PMU(\theta = 90^\circ, \phi) terem a mesma amplitude no gráfico cartesiano de PMU(\theta = 90^\circ, \phi) para cada DOA(\theta_m, \phi_m) das ondas EM incidentes.$





O algoritmo ESPRIT (*Estimation of Signal Parameters via Rotational Invariance Techniques*) difere do MUSIC na medida em que o ESPRIT efetua a eigendecomposição de uma matriz de covariância formada a partir dos vetores de tensões $V_{Tx}[n]$ e $V_{Ty}[n]$ respectivos a dois sub-arrays idênticos – ver (A) abaixo. Os sub-arrays são idênticos no sentido de que os elementos dos dois sub-arrays formam pares casados com um vetor de deslocamento idêntico, de tal forma que o segundo

elemento de cada par é deslocado da mesma distância e na mesma direção em relação zo primeiro elemento do par.

Isso, no entanto, não significa que seja necessário ter dois arrays separados. A geometria do array apenas deve ser tal que os elementos possam ser selecionados de modo a ter a propriedade referida no parágrafo anterior. Por exemplo, um ULA de K dipolos idênticos com um espaçamento s entre dipolos pode ser pensado como dois sub-arrays 1 e 2 superpostos formados cada um por K - 1 dipolos estando o sub-array 1 separado do sub-array 2 de uma distância s, conforme mostrados em (A).

A onda EM em magenta em (A) incide no ULA sob um DOA (θ_m, ϕ_m) . Portanto, o ℓ -ésimo par de tensões casadas entre o sub-array 1 e o sub-array 2, cada uma delas proveniente respectivamente dos vetores $V_{Tx}[n]$ e $V_{Ty}[n]$, mantém a seguinte relação baseada no steering vector da onda EM incidente:

$$V_{Tx_{\ell}}[n] = V_{Ty_{\ell}}[n] e^{j\frac{2\pi}{\lambda}(s\sin\theta_m\cos\phi_m)}$$
(31)

onde $\ell = 0, 1, \dots, K - 2$ (lembre que o ULA tem K dipolos, mas cada sub-array tem K - 1 dipolos).

No caso do ULA em (A), basicamente o que o algoritmo ESPRIT faz é resolver para ϕ_m o sistema de equações (31) a partir dos K-1 pares casados nos vetores de tensão $V_{Tx}[n] \in V_{Ty}[n]$.

Onda EM plana

θ

Φ

b-arrav

sub-array

20

incidente

(A)

 $V_{Tx}[n]$

 $V_{Ty}[n$

 $V_{T_K \neq 1}$

X

O procedimento a seguir resolve (31) para ϕ_m através de dois métodos: O TLS-ESPRIT (*Total Least Squares* ESPRIT) e o LS-ESPRIT (*Least Squares* ESPRIT). O TLS-ESPRIT apresenta uma precisão um pouco melhor do que o LS-ESPRIT, às custas de uma maior complexidade computacional.

O vetor das tensões nos terminais dos K dipolos do ULA é dado pela equação (20) do slide 13, abaixo reproduzida:

$$\underline{V_{T}}[n] = \begin{bmatrix} V_{T_{0}}[n] \\ V_{T_{1}}[n] \\ \vdots \\ V_{T_{K-1}}[n] \end{bmatrix} = \frac{Z_{T}}{(Z_{T} + Z_{A})} \operatorname{Cpl} \operatorname{SvM} \begin{bmatrix} E_{0_{0}}[n] \\ E_{0_{1}}[n] \\ \vdots \\ E_{0_{M-1}}[n] \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \eta_{0}[n] \\ \eta_{1}[n] \\ \vdots \\ \eta_{K-1}[n] \end{bmatrix}$$
(20)

Primeiramente, a partir da geometria do *array*, o processamento digital do RX compensa o acoplamento mútuo entre os dipolos através de: $V_T[n] = \mathbf{Cpl}^{-1}V_T[n]$ (32)

As sequências de tensões $V_{Tx}[n] \in V_{Ty}[n]$ nos terminais dos dipolos respectivamente dos sub-*arrays* 1 e 2 são obtidas de (20) conforme abaixo:

$$\underline{V_{Tx}}[n] = \begin{bmatrix} V_{T_0}[n] \\ V_{T_1}[n] \\ \vdots \\ V_{T_{K-2}}[n] \end{bmatrix}$$
(33)
$$\underline{V_{Ty}}[n] = \begin{bmatrix} V_{T_1}[n] \\ V_{T_2}[n] \\ \vdots \\ V_{T_{K-1}}[n] \end{bmatrix}$$
(34)

Daí o RX forma a sequência de vetores $V_{Tz}[n]$ a partir de (33) e (34) , "empilhando" $V_{Tx}[n]$ e $V_{Ty}[n]$:

$$\underline{V_{Tz}}[n] = \begin{bmatrix} \underline{V_{Tx}}[n] \\ \hline \underline{V_{Ty}}[n] \end{bmatrix}$$
(35)

Para uma sequência de NSmpl vetores $V_{Tz}[n]$, com $n = 0, 1 \cdots NSmpl - 1$, a matriz de covariância CovZ [2(K - 1) × 2(K - 1)] da sequência $V_{Tz}[n]$ é obtida através de :

$$\underline{V_{mz}} = \frac{1}{NSmpl} \sum_{n=0}^{NSmpl} \frac{V_{Tz}[n]}{V_{Tz}[n]}$$
(36)

$$\boldsymbol{CovZ} = \frac{1}{NSmpl} \sum_{n=0}^{NSmpl-1} \left(\underline{V_{Tz}}[n] - \underline{V_{mz}} \right) \left(\underline{V_{Tz}}[n] - \underline{V_{mz}} \right)^{H}$$
(37)

Os 2(K - 1) eigenvalues (autovalores) e os 2(K - 1) respectivos eigenvectors (autovetores) da matriz de covariância **CovZ** são determinados, resultando:

$$\begin{bmatrix} \lambda z_{0} \\ \lambda z_{1} \\ \vdots \\ \lambda z_{2(K-1)-1} \end{bmatrix} = \text{eigenvals}(CovZ)$$
(38)

$$\mathbf{UZ} = \begin{bmatrix} UZ_{00} & UZ_{01} & \cdots & UZ_{0(2(K-1)-1)} \\ UZ_{10} & UZ_{11} & \cdots & UZ_{1(2(K-1)-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ UZ_{(2(K-1)-1)0} & UZ_{(2(K-1)-1)1} & \cdots & UZ_{(2(K-1)-1)(2(K-1)-1)} \end{bmatrix} = [\underline{UZ}_{0} \quad \underline{UZ}_{1} \quad \cdots \quad \underline{UZ}_{(2(K-1)-1)}] = (39)$$

= eigenvec(**CovZ**)

onde a *k*-ésima coluna
$$\underline{U}_k$$
 da matriz $\mathbf{UZ}[2(K-1) \times 2(K-1)]$ é o autovetor $\underline{UZ}_k = \begin{bmatrix} U_{0k} \\ U_{1k} \\ \vdots \\ U_{(2(K-1)-1)k} \end{bmatrix}$ associado ao autovalor

O próximo passo consiste em selecionar as M colunas na matriz UZ correspondentes aos M signal eigenvectors da matriz CovZ, formando a matriz $Es [2(K - 1) \times M]$ cujas M colunas são os M signal eigenvectors selecionados. A seleção dos M signal eigenvectors é feita a partir do espectro de autovalores da matriz CovZ: O m-ésimo signal eigenvector de CovZ é identificado pelo autovalor λ_m associado, de valor significativo dentre os demais autovalores presentes no espectro de autovalores da matriz CovZ. Já um noise eigenvector de CovZ é identificado pelo autovalor λ_m associados aos signal eigenvectors, sendo $m = 0, 1 \cdots M - 1$ e $\ell = M, M + 1 \cdots 2(K - 1) - 1$, onde M o número de ondas EM que incidem no ULA (rever discussão nos slides 15 e 16).

A partir de **Es** , formar as submatrizes **Ux** e **Uy** através de:

$$\mathbf{Ux} = \text{submatrix}\left(\mathbf{Es}, 0, \text{floor}\left(\frac{\text{rows}(\mathbf{Es})}{2}\right) - 1, 0, \text{cols}(\mathbf{Es}) - 1\right)$$
(40)

$$\mathbf{U}\mathbf{y} = \text{submatrix}\left(\mathbf{E}\mathbf{s}, \text{floor}\left(\frac{\text{rows}(\mathbf{E}\mathbf{s})}{2}\right), \text{rows}(\mathbf{E}\mathbf{s}) - 1, 0, \text{cols}(\mathbf{E}\mathbf{s}) - 1\right)$$
(41)

onde

submatrix(**A**, *ir*, *jr*, *ic*, *jc*) é o operador que retorna a submatriz formada pelas linhas de *ir* à *jr* e pelas colunas de *ic* à *jc* da matriz **A**.

floor(.) é o operador que retorna o maior inteiro que é menor ou igual ao argumento (.).

rows(A) é o operador que retorna o número de linhas na matriz A.

cols(A) é o operador que retorna o número de colunas na matriz A.

LS-ESPRIT:

Formar a matriz $\Psi[M \times M]$ dada por:

$$\Psi = (\mathbf{U}\mathbf{x}^H\mathbf{U}\mathbf{x})^{-1}\mathbf{U}\mathbf{x}^H\mathbf{U}\mathbf{y}$$
(42)

Determinar os M autovalores de valor complexo da matriz Ψ :

$$\begin{bmatrix} \lambda \psi_0 \\ \lambda \psi_1 \\ \vdots \\ \lambda \psi_{M-1} \end{bmatrix} = \text{eigenvals}(\Psi)$$
(43)

Determinar os M DOAs ϕ_m , com $m=0,1\cdots M-1$, através de:

$$\phi_m = \operatorname{acos}\left(c\frac{\angle\lambda\psi_m}{2\pi fs}\right) \tag{44}$$

onde $c = 2.997925 \times 10^8$ [m/s], f é a frequência de operação do ULA e s é o espaçamento entre os K dipolos do ULA.

TLS-ESPRIT:

A partir das submatrizes **Ux** e **Uy** dadas por (40) e (41), formar a matriz **Vs** $[2M \times 2M]$ dada por:

$$\mathbf{Vs} = \begin{bmatrix} \mathbf{Ux}^H \\ \mathbf{Uy}^H \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{Ux} & \mathbf{Uy} \end{bmatrix}$$
(45)

Determinar a matriz $Vv[2M \times 2M]$ cujas colunas são os 2M autovetores de Vs:

$$\mathbf{V}\mathbf{v} = \begin{bmatrix} Vv_{00} & Vv_{01} & \cdots & Vv_{0(2M-1)} \\ Vv_{10} & VvZ_{11} & \cdots & Vv_{1(2M-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ Vv_{(2M-1)0} & Vv_{(2M-1)1} & \cdots & Vv_{(2M-1)(2M-1)} \end{bmatrix} = [\underline{Vv}_0 \quad \underline{Vv}_1 \quad \cdots \quad \underline{Vv}_{(2M-1)}] = \text{eigenvec}(\mathbf{Vv})$$
(46)

A partir de **Vv**, formar as submatrizes **V12** $[M \times M]$ e **V22** $[M \times M]$ através de:

$$\mathbf{V12} = \text{submatrix}\left(\mathbf{Vv}, 0, \frac{\text{rows}(\mathbf{Vv})}{2} - 1, \frac{\text{cols}(\mathbf{Vv})}{2}, \text{cols}(\mathbf{Vv}) - 1\right)$$
(47)

$$\mathbf{V22} = \text{submatrix}\left(\mathbf{Vv}, \frac{\text{rows}(\mathbf{Vv})}{2}, \text{rows}(\mathbf{Vv}) - 1, \frac{\text{cols}(\mathbf{Vv})}{2}, \text{cols}(\mathbf{Vv}) - 1\right)$$
(48)

Formar a matriz $\Psi[M \times M]$ dada por:

$$\Psi = -V12 \, V22^{-1} \tag{49}$$

Determinar os M autovalores de valor complexo da matriz Ψ :

$$\begin{bmatrix} \lambda \psi_0 \\ \lambda \psi_1 \\ \vdots \\ \lambda \psi_{M-1} \end{bmatrix} = \text{eigenvals}(\Psi)$$
(50)

Determinar os M DOAs ϕ_m , com $m=0,1\cdots M-1$, através de:

$$\phi_m = \operatorname{acos}\left(c\frac{\angle\lambda\psi_m}{2\pi fs}\right) \tag{51}$$

onde $c = 2.997925 \times 10^8$ [m/s], f é a frequência de operação do ULA e s é o espaçamento entre os K dipolos do ULA.

Exemplo 3: Consideremos o *phased-array* do tipo *Uniform Linear Array* (ULA) mostrado em (A), operando em $f_o = 850$ MHz e constituído por 6 dipolos cilíndricos de tamanho $L = 0.5\lambda$ e de raio a=5mm, separados entre si de $s=0.5\lambda$, sendo λ o comprimento de onda em f_o . O plano *xy* é paralelo ao plano do solo de modo que os dipolos são verticalmente polarizados. A impedância de carga de cada dipolo é $Z_T = 50$ [Ω].



Um conjunto de ondas EM originadas em transmissores localizados em coordenadas distintas incidem no ULA com amplitudes Mag relativas e DOAs (θ , ϕ) conforme tabela em (A). Os transmissores utilizam modulação 16-QAM com um alfabeto da modulação dado pelo mapa IQSymbolMap em (B), sendo cada um dos 16 símbolos IQ em IQSymbolMap mapeado em uma palavra de 4 bits (ver http://www.fccdecastro.com.br/pdf/T2_Aula10&11_22042020.pdf).

(A) Mag:DOA
$$\theta$$
:DOA ϕ :1.080°150°0.785°70°0.590°20°

Para efeito de eficiência espectral, como é usual em qualquer sistema digital, os transmissores adotam um *scrambler* na entrada do modulador (*energy dispersal scrambler* - ver <u>https://en.wikipedia.org/wiki/Scrambler</u>) que torna aleatória e uniforme a distribuição dos símbolos IQ na sequência de símbolos IQ extraídos do mapa IQSymbolMap em função da sequência de palavras binárias de 4 bits na entrada do *scrambler*, sequência que corresponde à informação digital a ser transmitida pelo transmissor.

As tensões nos terminais dos 6 dipolos resultantes da incidência das ondas EM são digitalizadas e convertidas para banda-

base pelos respectivos receptores (RX) do *array* de dipolos e são armazenadas no vetor $\underline{V_T}[n] = \begin{bmatrix} V_{T_0}[n] \\ V_{T_1}[n] \\ \vdots \\ V_{T_5}[n] \end{bmatrix}$. Uma sequência de <u>NSmul = 2000 unt</u> o V []

Uma sequência de NSmpl = 2000 vetores $V_T[n]$, $n = 0, 1 \cdots NSmpl - 1$, é processada pelo algoritmo ESPRIT para efeito de determinar o DOA ϕ das ondas EM incidentes.

Pede-se: (a) Determine as sequências de vetores $\frac{V_{Tx}}{V_{Tx}}[n] \in \frac{V_{Ty}}{P}[n]$ geradas respectivamente nos terminais dos dipolos do sub-array 1 e nos terminais dos dipolos do sub-array 2, conforme mostrado em (A) no slide 56. (b) Forme a sequência $\frac{V_{Tx}}{V_{Tx}}[n] = \begin{bmatrix} \frac{V_{Tx}}{V_{Ty}}[n] \\ \frac{V_{Tx}}{P}[n] \end{bmatrix}$, determine a matriz de covariância *CovZ* da sequência $\frac{V_{Tz}}{P}[n]$, efetue a sua *eigen*-decomposição e

determine os autovetores de sinal. (c) Utilizando o algoritmo LS-ESPRIT determine os DOAs (θ_m, ϕ_m) das M ondas EM que incidem no *array*, com $m = 0, 1 \cdots M - 1$. (d) Utilizando o algoritmo TLS-ESPRIT determine os DOAs (θ_m, ϕ_m) das M ondas EM que incidem no *array* e compare com os resultados obtidos em (c).

O script do software MathCad utilizado na solução deste exemplo está disponível em http://www.fccdecastro.com.br/ZIP/E3S56.zip.

 $f := 850 \text{ MHz} \rightarrow \text{freqüência de operação}$ $\lambda := \frac{c}{f} \quad \lambda = 0.353 \text{m} \rightarrow \text{comprimento de onda da onda eletromagnética}$ $ZT := 50 \cdot \Omega \rightarrow \text{impedância de carga de cada um dos 6 dipolos do array}$ $SNR := 15 \text{ [dB]} \rightarrow \text{Relação sinal-ruído no canal de transmissão}$

NSmpl := 2000 -> Número de amostras em banda-base (símbolos IQ) recebidas por dipolo

DOAs (θ, ϕ) e magnitude relativa Mag das ondas EM planas que incidem no ULA moduladas em 16-QAM:

$$DOA := \begin{pmatrix} 80^{\circ} & 150^{\circ} \\ 85^{\circ} & 70^{\circ} \\ 90^{\circ} & 20^{\circ} \end{pmatrix} \qquad Mag := \begin{pmatrix} 1.0 \\ 0.7 \\ 0.5 \end{pmatrix} \qquad \rightarrow \text{ amplitudes das ondas EM são distintas em razão das condições de propagação distintas no canal de transmissão}$$
$$M := \text{ rows}(DOA) = 3 \qquad \rightarrow \text{ Número de ondas EM planas que incidem no ULA.}$$
$$L_{\mathbf{x}} := 0.5 \lambda \qquad \rightarrow \text{ tamanho dos dipolos}$$
$$R_{\mathbf{x}} := 5 \cdot \text{mm} \qquad \rightarrow \text{ raio do dipolo cilíndrico}$$
$$S_{\mathbf{x}} := 0.5 \lambda \qquad \rightarrow \text{ espaçamento entre dipolos}$$
$$\beta := \frac{2 \cdot \pi}{\lambda} = 17.815 \frac{\text{rad}}{\text{m}} \qquad \rightarrow \text{ constante de propagação da onda EM}$$
$$A_{\mathbf{x}} := 0.5 \lambda \qquad \rightarrow \text{ espaçamento entre dipolos}$$
$$G_{\mathbf{x}} := \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0.58 & 0 & 0 \\ 2.58 & 0 & 0 \\ 3.58 & 0 & 0 \\ 4.58 & 0 & 0 \\ 5.58 & 0 & 0 \end{pmatrix} \qquad \rightarrow C = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0.176 & 0 & 0 \\ 0.353 & 0 & 0 \\ 0.705 & 0 & 0 \\ 0.882 & 0 & 0 \end{pmatrix} \qquad m \qquad \rightarrow \text{ coordenadas do centro de cada}$$

 $K := rows(C) = 6 \rightarrow n \text{ úmero de dipolos do array}$

(a) Matriz impedância entre os dipolos do array.

$$aa := 0.. K - 1 \quad bb := 0.. K - 1 \qquad D_{aa, bb} := \sqrt{\left[\left(C^{(0)}\right)_{aa} - \left(C^{(0)}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{(1)}\right)_{aa} - \left(C^{(1)}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{(2)}\right)_{aa} - \left(C^{(2)}\right)_{bb}\right]^{2}} + \left[\left(C^{(2)}\right)_{aa} - \left(C^{(2)}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{(2)}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{(2)}\right)_{aa} - \left(C^{(2)}\right)_{bb}\right]^{2} + \left[\left(C^{(2)}\right)_{aa} - \left(C^{$$

$$Steering \ vector \ Sv(\theta,\phi) - equação (16) \ do \ slide \ 12 \ do \ Cap \ II.6:$$

$$sv(\theta,\phi) := \frac{\lambda}{\pi \cdot sin\left(\frac{\beta \cdot L}{2}\right)} \cdot \frac{\cos\left(\frac{\beta \cdot L}{2} \cdot \cos(\theta)\right) - \cos\left(\frac{\beta \cdot L}{2}\right)}{sin(\theta)} \cdot \frac{\left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{1,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{1,1} + \cos(\theta) \cdot C_{1,2}\right)\right]}{sin(\theta)} \left[\frac{1}{2} \cdot \left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{2,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{2,1} + \cos(\theta) \cdot C_{2,2}\right)\right]}{sin(\theta) \cdot \left[\beta \cdot \left(sin(\theta) \cdot \cos(\phi) \cdot C_{3,0} + sin(\theta) \cdot sin(\phi) \cdot C_{3,1} + \cos(\theta) \cdot C_{3,2}\right)\right]} \right]$$

Matriz do acoplamento Cpl - equação (15) do slide 12 do Cap II.6:

$$ZA := Z_{0,0} \rightarrow impedância própria dos K = 6 dipolos do ULA$$

Cpl := $(ZT + ZA) \cdot (Z + ZT \cdot identity(K))^{-1}$

$$Cpl = \begin{pmatrix} 0.993 + 0.089i & 0.161 + 0.18i & -0.073 - 0.048i & 0.045 + 0.023i & -0.032 - 0.015i & 0.026 + 0.016i \\ 0.161 + 0.18i & 0.991 + 0.147i & 0.157 + 0.161i & -0.07 - 0.038i & 0.043 + 0.017i & -0.032 - 0.015i \\ -0.073 - 0.048i & 0.157 + 0.161i & 0.993 + 0.153i & 0.155 + 0.158i & -0.07 - 0.038i & 0.045 + 0.023i \\ 0.045 + 0.023i & -0.07 - 0.038i & 0.155 + 0.158i & 0.993 + 0.153i & 0.157 + 0.161i & -0.073 - 0.048i \\ -0.032 - 0.015i & 0.043 + 0.017i & -0.07 - 0.038i & 0.157 + 0.161i & 0.991 + 0.147i & 0.161 + 0.18i \\ 0.026 + 0.016i & -0.032 - 0.015i & 0.045 + 0.023i & -0.073 - 0.048i & 0.161 + 0.18i & 0.993 + 0.089i \end{pmatrix}$$

Constelação 16-QAM do sinal transportado por cada onda EM:

$$A:=\begin{pmatrix}3\\1\\-1\\-3\end{pmatrix}$$

ii := 0..3 jj := 0..3 IQSymbolMap_{ii,jj} := A_{3-jj} + j · A_{ii}
IQSymbolMap =
$$\begin{pmatrix}-3 + 3i - 1 + 3i 1 + 3i 3 + 3i\\-3 + i - 1 + i 1 + i 3 + i\\-3 - i - 1 - i 1 - i 3 - i\\-3 - 3i - 1 - 3i 1 - 3i 3 - 3i\end{pmatrix}$$

Geração da sequênca de amostras em banda-base transportadas pelas M = 3 ondas EM planas que incidem no ULA moduladas pela sequência de NSmpl = 2000 símbolos IQ 16-QAM:



Sequênca de amostras em banda-base transportadas por cada uma das M = 3 ondas EM planas que incidem no ULA :

		0	1	2	3	4	5	
Eo =	0	-1+i	3-3i	-1-i	-1+i	-1+i	1-i	. <u>v</u>
L0 –	1	-2.1+0.7i	0.7-0.7i	-2.1+0.7i	0.7-0.7i	0.7-0.7i	2.1-0.7i	n
	2	1.5+0.5i	0.5-0.5i	0.5-0.5i	-0.5+0.5i	-0.5+0.5i		

$$\operatorname{SvM}^{(\underline{m})} := \operatorname{Sv}(\operatorname{DOA}_{\underline{m},0}, \operatorname{DOA}_{\underline{m},1})$$

 \rightarrow matriz de steering vectors - equação (18) do slide 13 do Cap II.6

 $VT := \frac{ZT}{ZT + ZA} \cdot Cpl \cdot SvM \cdot Eo$

→ VT é o vetor em que cada componente é a sequência de amostras da tensão digitalizada em banda-base nos terminais do repectivo dipolo - equação (17) do slide 13 do Cap II.6.

Adicionando às tensões do vetor VT o ruído gaussiano do canal de modo que a relação sina-ruído seja SNR = 15 [dB]: VT:= AWGN(VT, SNR) \rightarrow equação (20) do slide 13 do Cap II.6

Compensando o acoplamento mútuo entre os dipolos no processamento digital do RX:

 $VT_{:=} Cpl^{-1} \cdot VT \quad VT_{:=} VT_{-} \rightarrow equação (32) do slide 51 do Cap II.7$

Determinando as sequências de vetores $VTx^{(n)}$ e $VTy^{(n)}$ respectivas ao sub-array 1 e ao sub-array 2:

VTx := submatrix(VT,0,rows(VT) - 2,0,cols(VT) - 1) \rightarrow equação (33) do slide 51 do Cap II.7

		0	1	2	
VTx =	0	-31.895+90.884i	105.723-259.786i	-132.252+1.776i	
	1	-78.371-20.116i	-146.311+147.776i	-17.164+28.672i	∙mV
	2	-19.265-119.697i	218.349-50.058i	-44.008-155.886i	
	3	85.713+11.374i	-192.581+29.796i	55.661+17.014i	
	4	63.505-38.114i	103.082+69.376i		

VTy := submatrix(VT, 1, rows(VT) - 1, 0, cols(VT) - 1) \rightarrow equação (34) do slide 51 do Cap II.7

		0	1	2	
VTy =	0	-78.371-20.116i	-146.311+147.776i	-17.164+28.672i	
	1	-19.265-119.697i	218.349-50.058i	-44.008-155.886i	∙mV
	2	85.713+11.374i	-192.581+29.796i	55.661+17.014i	111 V
	3	63.505-38.114i	103.082+69.376i	135.843-27.572i	
	4	17.399+197.295i	-68.036-170.907i		

(b) Formando a sequência de vetores $VTz^{\langle n \rangle}$:

 $VTz := stack(VTx, VTy) \rightarrow equação (35) do slide 51 do Cap II.7$

		0	1	2	
	0	-0.032+0.091i	0.106-0.26i	-0.132+1.776i [.] 10 ⁻³	
	1	-0.078-0.02i	-0.146+0.148i	-0.017+0.029i	
	2	-0.019-0.12i	0.218-0.05i	-0.0 44 -0.156i	
	3	0.086+0.011i	-0.193+0.03i	0.056+0.017i	
VTz =	4	0.064-0.038i	0.103+0.069i	0.136-0.028i	V
	5	-0.078-0.02i	-0.146+0.148i	-0.017+0.029i	
	6	-0.019-0.12i	0.218-0.05i	-0.044-0.156i	
	7	0.086+0.011i	-0.193+0.03i	0.056+0.017i	
	8	0.064-0.038i	0.103+0.069i	0.136-0.028i	
	9	0.017+0.197i	-0.068-0.171i		

Construindo a matriz de covariância CovZ da sequência de vetores $VTz^{(n)}$:



Extraindo o vetor média Vmz da sequência de vetores $VTz^{\langle n \rangle}$: $VTz^{\langle n \rangle} := VTz^{\langle n \rangle} - Vmz$

Matriz de covariância CovZ da sequência de vetores $VTz^{(n)}$:

$$CovZ := \frac{1}{NSmpl} \cdot \sum_{n = 0}^{NSmpl-1} \left[\left(VTz^{\langle n \rangle} \right) \cdot \left(VTz^{\langle n \rangle} \right)^T \right] \rightarrow equação (37) \text{ do slide 52 do Cap II.7}$$

 $\cdot mV \rightarrow$ Vetor média Vmz da sequência de vetores VTz⁽ⁿ⁾equação (36) do slide 52 do Cap II.7

1	21.33	-10.8 - 0.56i	6.78 - 13.32i	-10.82 + 10.44i	-3.43 - 3.83i	-10.8 - 0.56i	6.78 - 13.32i	-10.82 + 10.44i	-3.43 - 3.83i	9.61 + 10.92i	
$10^3 \cdot \text{Cov}Z =$	-10.8 + 0.56i	20.8	-10.58 - 0.35i	6.63 - 13.06i	-10.38 + 9.99i	20.8	-10.58 - 0.35i	6.63 - 13.06i	-10.38 + 9.99i	-3.53 - 3.72i	
	6.78 + 13.32i	-10.58 + 0.35i	21.22	-11.1 - 0.91i	6.91 - 12.95i	-10.58 + 0.35i	21.22	-11.1 - 0.91i	6.91 - 12.95i	-10.89 + 10.24i	
	-10.82 - 10.44i	6.63 + 13.06i	-11.1 + 0.91i	21.59	-10.71 - 0.33i	6.63 + 13.06i	-11.1 + 0.91i	21.59	-10.71 - 0.33i	7. 06 - 13.59 i	
	-3.43 + 3.83i	-10.38 - 9.99i	6.91 + 12.95i	-10.71 + 0.33i	20.93	-10.38 - 9.99i	6.91 + 12.95i	-10.71 + 0.33i	20.93	-10.96 - 0.43i	" 2
	-10.8 + 0.56i	20.8	-10.58 - 0.35i	6.63 - 13.06i	-10.38 + 9.99i	20.8	-10.58 - 0.35i	6.63 - 13.06i	-10.38 + 9.99i	-3.53 - 3.72i	- v
	6.78 + 13.32i	-10.58 + 0.35i	21.22	-11.1 - 0.91i	6.91 – 12.95i	-10.58 + 0.35i	21.22	-11.1 - 0.91i	6.91 – 12.95i	-10.89 + 10.24i	
	-10.82 - 10.44i	6.63 + 13.06i	-11.1 + 0.91i	21.59	-10.71 - 0.33i	6.63 + 13.06i	-11.1 + 0.91i	21.59	-10.71 - 0.33i	7. 06 - 13.59 i	
	-3.43 + 3.83i	-10.38 - 9.99i	6.91 + 12.95i	-10.71 + 0.33i	20.93	-10.38 - 9.99i	6.91 + 12.95i	-10.71 + 0.33i	20.93	-10.96 - 0.43i	
1	9.61 – 10.92i	-3.53 + 3.72i	-10.89 - 10.24i	7.06 + 13.59i	-10.96 + 0.43i	-3.53 + 3.72i	-10.89 - 10.24i	7.06 + 13.59i	-10.96 + 0.43i	21.62)	

Autovalores
$$\lambda z_k$$
 da matriz CovZ: $k := 0 ... rows(CovZ) - 1$ $ka := 0 ... cols(CovZ) - 1$

$$10^{3} \cdot \lambda z = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 131.148 \\ 1 \\ 60.306 \\ 2 \\ 18.724 \\ 3 \\ 0.721 \\ 4 \\ 0.582 \\ 5 \\ 0.538 \\ 6 \\ -3.14 \cdot 10^{-15} \\ 7 \\ -1.274i \cdot 10^{-15} \\ 8 \\ 0 \\ 9 \\ 0 \end{bmatrix}$$

 $.v^2 \rightarrow$ equação (38) do slide 52 do Cap II.7

Comunicações Estratégicas

 $\lambda z_k := \text{eigenvals(CovZ)}_k \rightarrow$

Gráfico do espectro de autovalores λz_k . Note os primeiros NsignalEigV := 3 valores de λz_k significativos, o que indica haver NsignalEigV = 3 *signal eigevectors* e portanto NsignalEigV = 3 sinais incidentes (ajustar manualmente o valor de NsignalEigV no início do parágrafo acima a partir da inspeção visual do gráfico do espectro de autovalores λ_k abaixo - ver discussão nos slides 15 e 16 do Cap II.6).



Autovetores $UZ^{\langle k \rangle}$ da matriz CovZ (equação (39) do slide 52 do Cap II.7): $UZ_{k, ka} := eigenvec(CovZ, \lambda z_{ka})_k \rightarrow$

	(0.113 – 0.26i	-0.327 - 0.057i	0.327 + 0.31i	-0.227 - 0.217i	0.104 - 0.533i	0.2 + 0.416i	0	0	0	0
	-0.227 + 0.213i	-0.053 - 0.317i	-0.132 - 0.274i	0.067 + 0.204i	0.213 - 0.244i	0.22 + 0.089i	$0.018 + 1.672i \times 10^{-7}$	$0.018 - 2.558i \times 10^{-7}$	$0.018 - 2.794i \times 10^{-9}$	$0.018 + 8.97i \times 10^{-10}$
	0.31 — 0.118i	0.226 - 0.202i	0.187 + 0.149i	0.294 + 0.246i	-0.039 + 0.059i	0.296 - 0.034i	$-0.119 - 1.058i \times 10^{-6}$	$-0.119 + 1.641i \times 10^{-6}$	$-0.119 + 5.783i \times 10^{-8}$	$-0.119-2.537i\times 10^{-8}$
	$-0.336 + 5.702i \times 10^{-3}$	0.284 + 0.104i	-0.14 + 0.193i	0.233 - 0.319i	-0.084 - 0.032i	0.243 + 0.123i	$0.044 + 6.275i \times 10^{-7}$	$0.044 - 6.105i \times 10^{-7}$	$0.044 - 1.313i \times 10^{-8}$	$0.044 - 2.073i \times 10^{-7}$
UZ =	0.294 + 0.11i	0.08 + 0.309i	0.04 - 0.302i	0.015 - 0.239i	$0.307-6.234i\times 10^{-3}$	0.233 - 0.026i	$0.695 + 6.634i \times 10^{-6}$	$0.695 - 1.037i \times 10^{-5}$	$0.695 + 2.073i \times 10^{-7}$	$0.695 - 2.073i \times 10^{-7}$
02	-0.227 + 0.213i	-0.053 - 0.317i	-0.132 - 0.274i	0.067 + 0.204i	0.213 - 0.244i	0.22 + 0.089i	$-0.018 - 1.672i \times 10^{-7}$	$-0.018 + 2.558i \times 10^{-7}$	$-0.018 + 2.794i \times 10^{-9}$	$-0.018 - 8.97i \times 10^{-10}$
	0.31 — 0.118i	0.226 - 0.202i	0.187 + 0.149i	0.294 + 0.246i	-0.039 + 0.059i	0.296 - 0.034i	$0.119 + 1.058i \times 10^{-6}$	$0.119 - 1.641i \times 10^{-6}$	$0.119 - 5.783i \times 10^{-8}$	$0.119 + 2.537i \times 10^{-8}$
	$-0.336 + 5.702i \times 10^{-3}$	0.284 + 0.104i	-0.14 + 0.193i	0.233 - 0.319i	-0.084 - 0.032i	0.243 + 0.123i	$-0.044 - 6.275i \times 10^{-7}$	$-0.044 + 6.105i \times 10^{-7}$	$-0.044 + 1.313i \times 10^{-8}$	$-0.044 + 2.073i \times 10^{-7}$
	0.294 + 0.11i	0.08 + 0.309i	0.04 - 0.302i	0.015 - 0.239i	$0.307-6.234i \times 10^{-3}$	0.233 - 0.026i	$-0.695-6.634i\times 10^{-6}$	$-0.695 + 1.037i \times 10^{-5}$	$-0.695-2.073i\times 10^{-7}$	$-0.695 + 2.073i \times 10^{-7}$
	-0.204 - 0.2i	-0.282 + 0.184i	-0.212 + 0.391i	-0.186 + 0.231i	0.452 + 0.275i	0.375 - 0.313i	0	0	0	0

Obtendo os signal eigenvectors Es (autovetores com autovalor associado de valor significativo):

endcol := NsignalEigV - 1 = 2 \rightarrow indice das colunas de UZ onde terminam os signal eigenvectors

$$Es := submatrix(UZ, 0, rows(UZ) - 1, 0, endcol) = \begin{pmatrix} 0.113 - 0.26i & -0.327 - 0.057i & 0.327 + 0.31i \\ -0.227 + 0.213i & -0.053 - 0.317i & -0.132 - 0.274i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ -0.336 + 5.702i \times 10^{-3} & 0.284 + 0.104i & -0.14 + 0.193i \\ 0.294 + 0.11i & 0.08 + 0.309i & 0.04 - 0.302i \\ -0.227 + 0.213i & -0.053 - 0.317i & -0.132 - 0.274i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ -0.336 + 5.702i \times 10^{-3} & 0.284 + 0.104i & -0.14 + 0.193i \\ 0.294 + 0.11i & 0.08 + 0.309i & 0.04 - 0.302i \\ -0.204 - 0.2i & -0.282 + 0.184i & -0.212 + 0.391i \end{pmatrix}$$

(c) LS-ESPRIT:

$$Ux := submatrix \left(Es, 0, floor \left(\frac{rows(Es)}{2} \right) - 1, 0, cols(Es) - 1 \right) = \begin{pmatrix} 0.113 - 0.26i & -0.327 - 0.057i & 0.327 + 0.31i \\ -0.227 + 0.213i & -0.053 - 0.317i & -0.132 - 0.274i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ -0.336 + 5.702i \times 10^{-3} & 0.284 + 0.104i & -0.14 + 0.193i \\ 0.294 + 0.11i & 0.08 + 0.309i & 0.04 - 0.302i \end{pmatrix}$$

$$Uy := submatrix \left(Es, floor \left(\frac{rows(Es)}{2} \right), rows(Es) - 1, 0, cols(Es) - 1 \right) = \begin{pmatrix} -0.227 + 0.213i & -0.053 - 0.317i & -0.132 - 0.274i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.31 - 0.118i & 0.226 - 0.202i & 0.187 + 0.149i \\ 0.326 + 5.702i \times 10^{-3} & 0.284 + 0.104i & -0.14 + 0.193i \\ 0.294 + 0.11i & 0.08 + 0.309i & 0.04 - 0.302i \\ -0.204 - 0.2i & -0.282 + 0.184i & -0.212 + 0.391i \end{pmatrix}$$

$$\psi := \left[\left(\overline{Ux}\right)^{T} \cdot Ux \right]^{-1} \cdot \left[\left(\overline{Ux}\right)^{T} \cdot Uy \right] = \begin{pmatrix} -0.906 - 0.372i & -0.065 + 0.015i & -0.097 + 0.534i \\ 4.54 \times 10^{-3} + 7.872i \times 10^{-3} & 0.45 + 0.864i & -0.219 + 0.356i \\ -0.01 + 0.079i & 0.041 - 0.114i & -0.941 + 0.127i \end{pmatrix} \rightarrow equação (42) do slide 54 do Cap II.7$$

$$\psi := if(cols(\psi) = 0, identity(1) \cdot \psi, \psi)$$
 $m := 0 .. rows(\psi) - 1$

$$\lambda \psi_{\mathrm{m}} \coloneqq \operatorname{eigenvals}(\psi)_{\mathrm{m}} \longrightarrow \qquad \lambda \psi = \begin{pmatrix} -0.893 - 0.447i \\ -0.983 + 0.191i \\ 0.479 + 0.877i \end{pmatrix} \longrightarrow \operatorname{equação}(43) \operatorname{do} \operatorname{slide} 54 \operatorname{do} \operatorname{Cap} II.7$$

$$(\theta_{\mathrm{m}}, \phi_{\mathrm{m}})$$

$$LS_DOA\phi_{m} := acos\left(c \cdot \frac{arg(\lambda\psi_{m})}{2 \cdot \pi \cdot f \cdot s}\right) \rightarrow LS_DOA\phi = \begin{pmatrix} 148.453\\20.104\\70.066 \end{pmatrix} \cdot \Leftrightarrow DOA = \begin{pmatrix} 80 & 150\\85 & 70\\90 & 20 \end{pmatrix} \cdot \circ$$

(equação (44) do slide 54 do Cap II.7)

(d) TLS-ESPRIT:

 $Vs := stack \left[\left(\overline{Ux} \right)^{T}, \left(\overline{Uy} \right)^{T} \right] \cdot augment(Ux, Uy) \longrightarrow equação (45) do slide 54 do Cap II.7$

	499.241	-21.45 + 1.376i	-4.276 + 121.105i	-462.076 - 187.226i	-29.805 - 5.101i	-55.768 + 144.214i
10^3 ·Vs =	-21.45 - 1.376i	498.352	-128.181 - 5.926i	22.98 + 3.126i	219.692 + 444.922i	14.914 + 155.159i
	-4.276 - 121.105i	-128.181 + 5.926i	502.59	-46.928 + 149.87i	-40.307 - 157.499i	-381.955 + 26.476i
	-462.076 + 187.226i	22.98 – 3.126i	-46.928 - 149.87i	500.759	21.45 – 1.376i	4.276 – 121.105i
	-29.805 + 5.101i	219.692 - 444.922i	-40.307 + 157.499i	21.45 + 1.376i	501.648	128.181 + 5.926i
	–55.768 – 144.214i	14.914 – 155.159i	-381.955 - 26.476i	4.276 + 121.105i	128.181 – 5.926i	497.41

$$\mathbf{k} := \mathbf{0} \dots \operatorname{rows}(\mathbf{Vs}) - \mathbf{1} \qquad \mathbf{ka} := \mathbf{0} \dots \operatorname{rows}(\mathbf{Vs}) - \mathbf{1}$$

$$\lambda Vs_{k} := eigenvals(Vs)_{k} \rightarrow \lambda Vs = \begin{pmatrix} 1.079 \\ 1.186 \\ 0.735 \\ 8.421 \times 10^{-5} \\ 0 \\ 1.501 \times 10^{-5} \end{pmatrix}$$
ESPRIT - Estimation of Signal Parameters via Rotational Invariance Techniques $Vv_{k, ka} := eigenvec (Vs, \lambda Vs_{ka})_k \longrightarrow equação (46) do slide 54 do Cap II.7$

$$Vv = \begin{pmatrix} -0.415 + 0.502i & -0.125 - 0.097i & -0.098 - 0.082i & 0.1 - 0.207i & 0.495 + 0.477i & 0.073 + 0.063i \\ -0.15 + 0.071i & 0.22 + 0.5i & 0.288 + 0.269i & 0.016 - 0.442i & -0.08 + 0.049i & -0.219 - 0.515i \\ 0.198 + 0.093i & -0.338 - 0.249i & 0.57 + 0.061i & 0.549 + 0.069i & 0.062 - 0.034i & -0.368 + 0.021i \\ 0.195 - 0.624i & 0.138 + 0.072i & 0.122 - 8.91i \times 10^{-3} & 2.628 \times 10^{-3} + 0.101i & 0.651 + 0.277i & 0.059 - 0.138i \\ 0.026 + 0.161i & 0.553 - 5.903i \times 10^{-3} & 0.383 - 0.054i & 0.31 - 0.012i & -0.012 - 0.109i & 0.614 + 0.182i \\ 0.193 + 0.098i & 0.377 + 0.165i & -0.531 - 0.231i & 0.571 + 0.111i & 0.02 + 0.015i & -0.321 - 0.081i \end{pmatrix}$$

$$V12 := submatrix \left(Vv, 0, \frac{rows(Vv)}{2} - 1, \frac{cols(Vv)}{2}, cols(Vv) - 1 \right) = \begin{pmatrix} 0.1 - 0.207i & 0.495 + 0.477i & 0.073 + 0.063i \\ 0.016 - 0.442i & -0.08 + 0.049i & -0.219 - 0.515i \\ 0.549 + 0.069i & 0.062 - 0.034i & -0.368 + 0.021i \end{pmatrix}$$
(equação (47) do slide 55 do Cap II.7)

$$V22 := submatrix \left(Vv, \frac{rows(Vv)}{2}, rows(Vv) - 1, \frac{cols(Vv)}{2}, cols(Vv) - 1 \right) = \left(\begin{array}{c} 0 + 0.101i & 0.651 + 0.277i & 0.059 - 0.138i \\ 0.31 - 0.012i & -0.012 - 0.109i & 0.614 + 0.182i \\ 0.571 + 0.111i & 0.02 + 0.015i & -0.321 - 0.081i \end{array} \right)$$

$$\psi := -V12 \cdot V22^{-1} = \begin{pmatrix} -0.906 - 0.372i & -0.065 + 0.015i & -0.097 + 0.534i \\ 4.532 \times 10^{-3} + 7.875i \times 10^{-3} & 0.45 + 0.865i & -0.219 + 0.356i \\ -0.01 + 0.079i & 0.041 - 0.114i & -0.941 + 0.127i \end{pmatrix} \rightarrow equação (49) do slide 55 do Cap II.7$$

Cap II.7 – ESPRIT

ESPRIT - *Estimation of Signal Parameters via Rotational Invariance Techniques*

$$\psi := if(cols(\psi) = 0, identity(1) \cdot \psi, \psi) \qquad m := 0 .. rows(\psi) - 1$$

$$\lambda \psi_{m} := eigenvals(\psi)_{m} \rightarrow \lambda \psi = \begin{pmatrix} -0.893 - 0.447i \\ -0.983 + 0.191i \\ 0.479 + 0.877i \end{pmatrix} \rightarrow equação (50) do slide 55 do Cap II.7$$

$$(\theta_{m}, \phi_{m})$$

$$TLS_DOA\phi_{m} := acos\left(c \cdot \frac{arg(\lambda \psi_{m})}{2 \cdot \pi \cdot f \cdot s}\right) \rightarrow TLS_DOA\phi = \begin{pmatrix} 148.453 \\ 20.105 \\ 70.065 \end{pmatrix} \circ DOA = \begin{pmatrix} 80 & 150 \\ 85 & 70 \\ 90 & 20 \end{pmatrix} \circ \circ$$

$$(equação (51) do slide 55 do Cap II.7)$$

$$\uparrow \downarrow$$

$$LS_DOA\phi = \begin{pmatrix} 148.453 \\ 20.104 \\ 70.066 \end{pmatrix} \circ \circ DOA = \begin{pmatrix} 80 & 150 \\ 85 & 70 \\ 90 & 20 \end{pmatrix} \circ \circ$$

$$Note a menor precisão para a onda EM que incide sob \\ \theta = 80^{\circ}. De fato, quanto mais a incidência se aproximar da direção do zênite do ULA(\theta = 0^{\circ}), menor será a precisão devido ao ganho nulo dos dipolos para $\theta = 0^{\circ}.$$$

Homework 1

Refazer o Exemplo 1 no slide 18 utilizando apenas 2 autovetores de ruído. Analise e interprete o resultado obtido em comparação ao resultado do Exemplo 1.

Homework 2

Refazer o Exemplo 2 no slide 34 para

Mag:	DOA θ :	DOA ϕ :
1.0	10°	120°
0.5	90°	60°
0.5	90°	170°

Analise e interprete o resultado.

Homework 3

Refazer o Exemplo 3 no slide 56 para a situação em que o processamento digital do RX não efetua a compensação do acoplamento mútuo entre os dipolos do *array*. Analise e interprete o resultado.

Apêndice A – Bibliografia

- 1. Direction Finding in the Presence of Mutual Coupling Svantesson Chalmers 1999
- 2. Antennas and Propagation from a Signal Processing Perspective Svantesson Chalmers 2001
- 3. Comparison of MUSIC and ESPRIT for Direction of Arrival Estimation of Jamming Signal Hong 2012 IEEE International Instrumentation and Measurement Technology Conference Proceedings
- 4. ESPRIT-Estimation of Signal Parameters Via Rotational Invariance Techniques R. Roy & T. Kailath IEEE TRANSACTIONS ON ACOUSTICS, SPEECH AND SIGNAL PROCESSING. VOL 37. NO 7. JULY 1989
- 5. Direction-of-Arrival Estimation for Wide-Band Signals Using the ESPRIT Algorithm B. Ottersten & T. Kailath IEEE TRANSACTIONS ON ACOUSTICS, SPEECH, AND SIGNAL PROCESSING, VOL. 38, NO. 2, FEBRUARY 1990 317