

(F)

آرمانش شما به ۲ بخش ازادیه درود به استناد از دانش جهت دخی
بر کتر (beamforming) مکنه طارین

$s(t)$: سیگنال هدف

$x_m(t)$: سیگنال ثبت شده در سنسور m

$$x_m(t) = s(t - \tau_m) \xrightarrow{F} e^{-j\omega\tau_m} s(\omega) \approx e^{-j\omega_0\tau_m} s(\omega) \xrightarrow{FI} e^{-j\omega_0\tau_m} s(t)$$

$$\Rightarrow x_m(t) = e^{-j\omega_0\tau_m} s(t) + n_m(t)$$

$$= e^{-j\omega_0 (\frac{x_m \sin \theta \cos \phi + y_m \sin \theta \sin \phi + z_m \cos \theta}{c})} \cdot s(t) + n(t)$$

$$\underline{x}(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_r(t) \\ \vdots \\ x_m(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e^{-j\omega_0\tau_1} \\ e^{-j\omega_0\tau_r} \\ \vdots \\ e^{-j\omega_0\tau_m} \end{bmatrix} s(t) + \begin{bmatrix} n_1(t) \\ n_r(t) \\ \vdots \\ n_m(t) \end{bmatrix}$$

$a(\phi, \theta)$

steering vector

میل سیگنال تک منبع :

میل سیگنال Q منبع چند ماور :

$$\underline{x}(t) = \begin{bmatrix} a(\phi_1, \theta_1) & a(\phi_r, \theta_r) & \dots & a(\phi_Q, \theta_Q) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} s_1(t) \\ s_r(t) \\ \vdots \\ s_Q(t) \end{bmatrix} + \underline{n}(t)$$

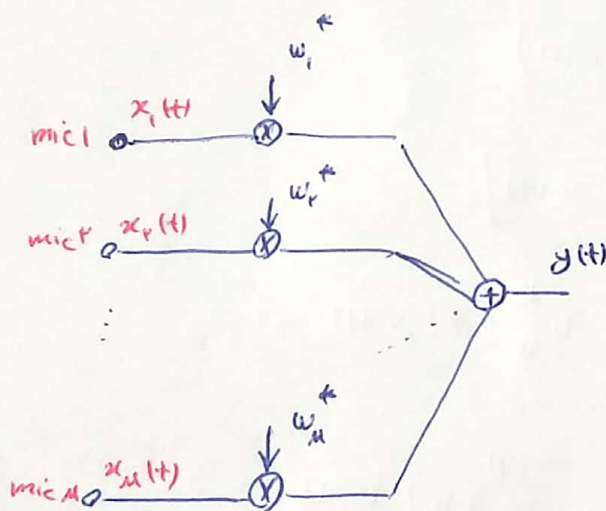
برای $\theta_i = 90^\circ$

$$\underline{x}(t) = \begin{bmatrix} a(\theta_1) & a(\theta_2) & \dots & a(\theta_Q) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} s_1(t) \\ s_2(t) \\ \vdots \\ s_Q(t) \end{bmatrix} + \underline{n}(t)$$

steering vector

$$\underline{x}(t) = A \underline{s}(t) + \underline{n}(t)$$

$$\underline{x}(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ \vdots \\ x_M(t) \end{bmatrix}, \quad \underline{s}(t) = \begin{bmatrix} s_1(t) \\ s_2(t) \\ \vdots \\ s_Q(t) \end{bmatrix}, \quad \underline{n}(t) = \begin{bmatrix} n_1(t) \\ n_2(t) \\ \vdots \\ n_M(t) \end{bmatrix}$$



ساختار شش ورودی و خروجی

$$\underline{w} = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_M \end{bmatrix} \Rightarrow y(t) = \underline{w}^H \underline{x}(t)$$

روش جستجوی وکتور به کلاس توان ورودی بنا نهاده شده است

$$P(\underline{w}) = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T |y(t)|^2 = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \underline{w}^H \underline{x}(t) \underline{x}(t)^H \underline{w} = \underline{w}^H \left(\frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \underline{x}(t) \underline{x}(t)^H \right) \underline{w} = \underline{w}^H R \underline{w}$$

به کلاس سادگی و تشخیص وکتور وکتور وکتور

$$\underline{w} = \underline{a}(\varphi)$$

ساده ترین انتخاب

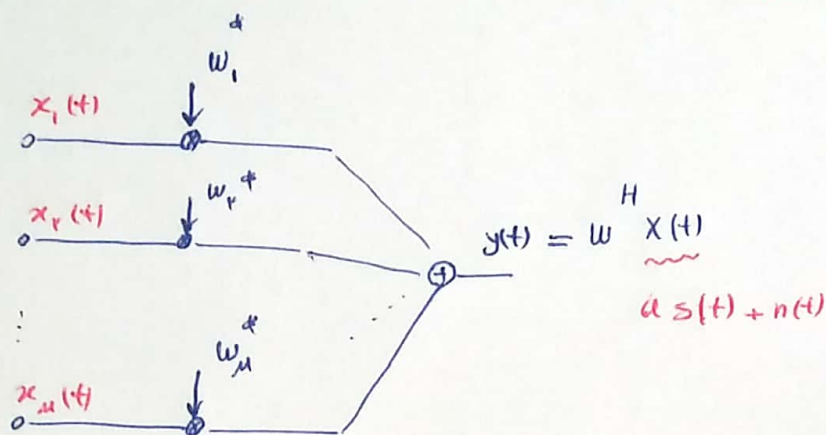
نشان این که آن فوری شکل دهنده دیگر داشته به ندرت است. دی که آن نشان فوری شکل دهنده و ندرت به ازای $\underline{w} = \underline{a}(\varphi)$ به ازای همه زوایا یکسان شود. زوایای متناسب با \max توان، زوایای در دسترس را مشخص می کنند.

$$P(\varphi) = \underline{w}^H R \underline{w} = \underline{a}^H(\varphi) R \underline{a}(\varphi)$$

سوال: به نظر شما این انتخاب $(\underline{w} = \underline{a}(\varphi))$ چه ارتباطی با آزمایش اول دارد؟

$$\begin{aligned} y(t) &= \underline{w}^H \underline{x}(t) = \underline{w}^H (\underline{a}(\varphi_0) s(t) + \underline{n}(t)) \\ &= \underline{a}^H(\varphi) [\underline{a}(\varphi_0) s(t) + \underline{n}(t)] \\ &= \underline{a}^H(\varphi) \underline{a}(\varphi_0) s(t) + \underline{a}^H(\varphi) \underline{n}(t) \end{aligned}$$

$$; \varphi \neq \varphi_0 \Rightarrow y(t) = \mu s(t) + \underline{a}^H(\varphi) \underline{n}(t)$$



DOA, (Minimum variance) MV \hat{U}



$$y(t) = \mathbf{w}^H \mathbf{x}(t)$$

$$a_s(t) + n(t)$$

$$\min p = \mathbf{w}^H \mathbf{R} \mathbf{w} \quad \text{subject to} \quad \mathbf{w}^H \mathbf{a}(\theta) = 1$$

$$\Rightarrow \mathbf{w} = \frac{\mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}}{\mathbf{a}^H \mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}} \Rightarrow p = \mathbf{w}^H \mathbf{R} \mathbf{w} = \frac{\mathbf{a}^H \mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}}{\mathbf{a}^H \mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}} \cdot \mathbf{R} \cdot \frac{\mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}}{\mathbf{a}^H \mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}} = \frac{1}{\mathbf{a}^H \mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}}$$

$$\Rightarrow \mathbf{w}(\theta, \phi) = \frac{\mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}(\theta, \phi)}{\mathbf{a}^H(\theta, \phi) \mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}(\theta, \phi)}, \quad p(\theta, \phi) = \frac{1}{\mathbf{a}^H(\theta, \phi) \mathbf{R}^{-1} \mathbf{a}(\theta, \phi)}$$