文章编号:1006-2467(2016)02-0188-06

DOI: 10. 16183/j. cnki. jsjtu. 2016. 02. 005

# 改进的最小方差无畸变响应波束形成方法

郑恩明1, 黎远松2, 陈新华1, 余华兵1, 孙长瑜

(1. 中国科学院 声学研究所, 北京 100190; 2. 四川理工学院 计算机学院, 四川 自贡 643000)

摘 要:提出一种改进的最小方差无畸变响应(MVDR)波束形成方法,通过调节波束形成的权向量设计中的增强因子来改善其方位分辨力,并且不以牺牲信号与干扰+噪声比增益为代价.仿真结果表明,所提出的方法可以有效改善 MVDR 波束形成的方位分辨力,且不损失 MVDR 波束形成的信号与干扰+噪声比增益.

关键词:最小方差无畸变响应;波束形成;方位分辨力

中图分类号: TB 566 文献标志码: A

# Improved Bearing Resolution Approach for MVDR Beam-Forming

ZHENG Enming<sup>1</sup>, LI Yuansong<sup>2</sup>, CHEN Xinhua<sup>1</sup>, YU Huabing<sup>1</sup>, SUN Changyu<sup>1</sup>

- (1. Institute of Acoustics, Chinese Academy of Sciences, Beijing 100190, China;
- 2. School of Computer Science, Sichuan University of Science and Engineering, Zigong 643000, Sichuan, China)

Abstract: An approach was proposed to improve the minimum variance distortionless response (MVDR) beam-forming bearing resolution by designing an enhancement factor in its weight vector which is known to be a principal factor in resolution improvement under a high signal-to-noise ratio (SNR) condition. This method can provide improved bearing resolution not at the expense of the signal-to-noise plus interference ratio gain. The simulation results show that this method can effectively improve the MVDR beam-forming bearing resolution without losing the signal-to-noise plus interference ratio gain.

Key words: minimum variance distortionless response (MVDR); beam-forming (BF); bearing resolution

在目标检测和方位估计中,波束形成(BF)对拖线阵具有重要作用.对于常规的波束形成,角度分辨力无法突破"瑞利限".随着实际情况的复杂变化,对同时估计多个目标方位的需求越来越迫切<sup>[1-3]</sup>.为此,相关学者研究了多种高分辨波束形成技术,大致可分为以下两类<sup>[4-12]</sup>.第1类是子空间类方法,是基于协方差矩阵特征分解理论、利用信号子空间和噪

声子空间的正交特性来提高目标分辨能力的,能够得到方位参数的渐近无偏估计,并使方位估计方差接近于克拉美罗界(CRB),突破了"瑞利限"的制约,具有良好的参数估计性能,其中主要包括 Pisarenko法、MUSIC 法和 Johnson 法,已经成为阵列信号处理领域中的研究热点,但此类方法对先验知识的依赖性较强,对目标检测的最低门限信噪比要求较高;

收稿日期:2014-10-08

基金项目:国家自然科学基金项目(61372180),中国科学院声学研究所青年人才领域前沿项目(2014YSGZZ02),江河流域生态环境的集成感知与应用四川省院士(专家)工作站项目(2014YSGZZ02),四川省教育厅科研项目(13ZAO125),四川省高校重点实验室开放基金项目(2014WZY05)资助

作者简介:郑恩明(1985-),男,河南省周口市人,助理研究员,主要研究方向为阵列信号处理及水下目标定位. 黎远松(联系人),男,副教授,电话(Tel.):010-82547952; E-mail:wsdp2015@163.com.

第2类是参数模型方法,包括自相关法、协方差法和 线性预测法等,是根据信号特点、利用参数模型来拟 合信号变化过程并进一步估计方位的,能够较好地 解决加窗函数带来的不利影响,在信噪比不太低、数 据长度不太短的情况下具有比常规波束形成方法更 好的估计性能,但其估计性能受模型准确性及相应 阶数影响较大,对目标检测的最低门限信噪比要求 较高. 其中:基于自回归(AR)参数模型的波束形成 方法因方位分辨力较好且对先验知识的依赖性较弱 而具有较大的优势,但对目标检测的最低门限信噪 比要求较高;而基于最小方差无畸变响应(MVDR) 的波束形成方法是一种典型的约束最佳波束形成技 术[13-16],它可使来自干非期望波达方向的干扰响应 最小,且能够保持观察方向的信号功率不变并起到 最佳的信号保护、消除干扰和降低噪声的作用[15-16]. 本文应用参数模型方法,在 MVDR 波束形成的权 向量设计中引入增强因子,并通过调节增强因子来 改善 MVDR 波束形成的方位分辨力,而且不以牺 牲信号与干扰 + 噪声比增益为代价,以期为改善 MVDR 波束形成的方位分辨力提供参考.

## 1 MVDR 波束形成

波束形成是一个多输入-单输出系统,如图 1 所示.

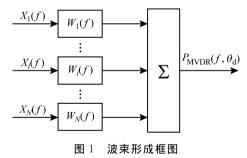


Fig. 1 Block diagram of beam-forming

假设在一个 N 元等间距水平线阵中的每个阵元输出信号为  $x_i(t)$ , $1 \le i \le N$ ,经过快速傅里叶变换 (FFT) 后在 频率单元 f 的响应为  $X_i(f)$ ,对  $X_i(f)$ 加权得到  $W_i(f)$ ,再相加所得一个频域的输出为

$$m{Y}(f) = \sum_{i=1}^{N} m{W}_{i}^{*}(f) m{X}_{i}(f) = m{W}^{\mathrm{H}}(f) m{X}(f)$$
 (1)  
式中: (・)\* 为共轭;(・)<sup>H</sup> 为共轭转置;  
 $m{W}(f) = [m{W}_{1}(f) \quad m{W}_{2}(f) \quad \cdots \quad m{W}_{N}(f)]^{\mathrm{H}}$   
 $m{X}(f) = [m{X}_{1}(f) \quad m{X}_{2}(f) \quad \cdots \quad m{X}_{N}(f)]^{\mathrm{H}}$ 

MVDR 波束形成采用典型的约束最佳波束形成技术,可表示为

$$\min \mathbf{W}^{\mathrm{H}}(f)\mathbf{R}(f)\mathbf{W}(f)$$
s. t.  $\mathbf{W}^{\mathrm{H}}(f)\mathbf{A}(\theta_{\mathrm{d}}) = 1$  (2)

式中:R(f)为线阵数据 X(f)在频率单元 f 的协方差矩阵, $R(f) = E[X(f)X^{H}(f)]$ , $E[\cdot]$ 为均值运算; $A(\theta_d) = [1 \ 2 \ \cdots \ e^{-j2\pi fd(N-1)\cos\theta_d/c}]^{H}$ ,表示驾驶向量,d 为相邻阵元间距, $\theta_d$  为观察方向,c 为平均声速.

求解式(2),所得 MVDR 波束形成的权向量为

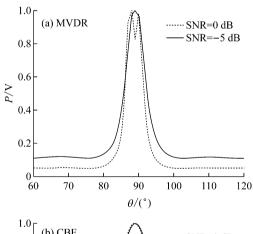
$$\mathbf{W}_{\text{MVDR}}(f) = \frac{\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{A}(\theta_{\text{d}})}{\mathbf{A}^{\text{H}}(\theta_{\text{d}})\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{A}(\theta_{\text{d}})}$$
(3)

由式(3)可知,MVDR 波束形成在观察方向上的输出能量为

$$P_{\text{MVDR}}(f, \theta_{\text{d}}) = \frac{1}{\boldsymbol{A}^{\text{H}}(\theta_{\text{d}})\boldsymbol{R}^{-1}(f)\boldsymbol{A}(\theta_{\text{d}})}$$
(4)

由式(2)可知,约束可以保护信号. MVSR 波束形成的固定权向量在观察方向的响应为常规相干求和,其可使噪声以及不在观察方向上的干扰响应最小,使信号与干扰+噪声比增益最大.

另外,由式(3)和(4)可以看出, $W_{\text{MVDR}}(f)$ 和  $P_{\text{MVDR}}(f,\theta_{\text{d}})$ 与 R(f)有关, $P_{\text{MVDR}}(f,\theta_{\text{d}})$ 可作为一种方位估计器,其估计效果取决于 R(f)中的噪声量,而低信噪比条件限制了 MVDR 波束形成的分辨能力.例如,在图2(a)所示的MVDR波束形成方位分



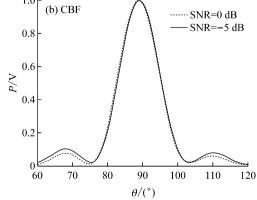


图 2 波束形成方位分辨力与信噪比关系

Fig. 2 Beam-forming bearing resolution versus SNR

辨力与信噪比的关系图(其中 P 为信号的归一化幅度)中,对于信号幅度相同的 2 个目标,在信噪比 SNR=0 dB 时出现了 2 个峰,分别对应于 2 个信号的方位  $\theta_1=85^\circ$ 和  $\theta_2=90^\circ$ ,在 SNR=-5 dB 时仅出现 1 个峰,不能实现对双目标的判别;而在图 2(b) 所示由相移—求和所得常规波束形成(CBF)方位分辨力与信噪比的关系图中,对于信号幅度相同的 2 个目标,在 SNR=0,-5 dB 时,CBF 空间谱均只出现了 1 个峰值,不能分辨  $85^\circ$ 和  $90^\circ$ 处 2 个方位较近的目标.

在图 2 的仿真中,水平线阵阵元数为 8,采用 2 个平面波信号,且信号的幅度相同,2 个信号的方位分别为  $\theta_1 = 85$ °和  $\theta_2 = 90$ °,背景噪声为空间白噪声.

## 2 基干 AR 参数模型的波束形成

依据阵元接收信号的相关性,阵元 1 的接收数据可由其余阵元接收数据十高斯噪声拟合得到,即可将水平线阵所有阵元接收数据看作是满足 N 阶 AR 参数模型的空间数据序列[10-12],可表示为

$$X_1(f) = -\sum_{n=1}^{N-1} a_n X_{n+1}(f) + N(f)$$
 (5)

式中: $\{a_n\}$ 为 AR 系数;N(f)为加性高斯噪声频域数据. 根据式(5),可采用第  $2,3,\dots,N$  个阵元接收数据来预测第 1 个阵元接收数据,即

$$\hat{X}_1(f) = -\sum_{n=1}^{N-1} a_n X_{n+1}(f)$$
 (6)

其预测误差为

$$e(f) = X_1(f) - \hat{X}_1(f) = X_1(f) + \sum_{n=1}^{N-1} a_n X_{n+1}(f) = \mathbf{A}^{\mathsf{T}} \mathbf{X}(f)$$
 (7)

式中, $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_N \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$ ,表示 AR 系数向量. 当 预测误差的均方误差  $E[|e(f)|^2]$ 值最小时,所求 AR 系数向量  $\mathbf{A}$  为最优值,即

min 
$$E[|e(f)|^2] = \min \mathbf{A}^H \mathbf{R}(f) \mathbf{A}$$
 (8)  
s. t.  $\mathbf{A}^H \mathbf{V} = 1$ 

式中, $V = [1 \quad 0 \quad \cdots \quad 0]^{\mathrm{T}}$ .

对于式(8)中的具有约束条件的最优化问题,一般采用拉格朗日方法求解. 所以利用式(8)中的最优化问题构造如下代价函数:

$$C(\mathbf{A}) = \mathbf{A}^{\mathsf{H}} \mathbf{R}(f) \mathbf{A} + \lambda (1 - \mathbf{A}^{\mathsf{H}} \mathbf{V}) \tag{9}$$

式中, $\lambda$  为任意常数. 将式(9)中的 C(A)对 AR 系数向量 A 求导并令求导结果为 0,所得 AR 系数向量的最优解为

$$\mathbf{A}_{\text{opt}} = \frac{\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}}{\mathbf{V}^{\mathsf{T}}\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}}$$
(10)

将式(10)的等号左边进行 z 变换,所得传递函数为

$$H(z) = \frac{1}{1 + \sum_{n=1}^{N-1} a_n z^{-n}} = \frac{1}{\mathbf{A}_{\text{opt}} \mathbf{Z}}$$
(11)

式中, $Z=\begin{bmatrix}1&z^{-1}&\cdots&z^{-N}\end{bmatrix}$ ,假设噪声功率为1,根据随机信号并通过线性系统理论所得其输出序列的功率谱为

$$B(\boldsymbol{\omega}) = \boldsymbol{H}^{H}(z)\boldsymbol{H}(z) \mid_{z=e^{j\boldsymbol{\omega}}} = \frac{1}{\boldsymbol{A}_{\text{out}}\boldsymbol{Z}\boldsymbol{Z}^{H}\boldsymbol{A}_{\text{out}}^{H}} = \frac{1}{\boldsymbol{A}_{\text{out}}\boldsymbol{A}_{\text{out}}^{H}}$$
(12)

式中, 少为角频率

由文献[10-12]推导,所得基于 1 组 AR 参数模型系数向量的波束形成在观察方向的输出能量近似为

$$P_{1\_AR}(f,\theta_d) = \frac{1}{\mathbf{A}^H(\theta_d)(\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V})\mathbf{A}(\theta_d)}$$
(13)

采用均匀直线阵阵元数为 8,一个平面波信号,信号的方位为  $\theta_1=90^\circ$ ,背景噪声为空间白噪声,SNR=-5~dB,所得 2 种波束形成方法的仿真结果如图 3 所示. 图中,1-AR 为基于 1 组 AR 系数模型系数向量的波束形成所得结果;MVDR 为 MVDR 波束形成的估计结果.

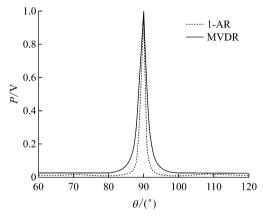


图 3 2 种波束形成方法的方位估计结果

Fig. 3 Bearing estimation results of different beam-formings

## 3 改进的 MVDR 波束形成方法

同理,将第j个阵元数据用第 $i(i=1,2,\cdots,N)$ 且  $i\neq j$  元数据来拟合,再利用 AR 参数模型算出 N组 AR 系数向量  $A_i$ .

依据式(6)~(10)的运算,可得 AR 系数向量为

$$\mathbf{A}_{i} = \frac{\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}_{i}}{\mathbf{V}_{i}^{\mathsf{T}}\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}_{i}}$$
(14)

式中:

$$\mathbf{V}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$$

$$\mathbf{V}_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$$
  
 $\mathbf{V}_N = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$ 

由于式(14)中的  $\mathbf{V}_i^{\mathsf{T}}\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}_i$  在实际应用中只对 $\mathbf{A}_i$  的幅度修正,故可用 1 来取代  $\mathbf{V}_i^{\mathsf{T}}\mathbf{R}^{-1}$ ,式(14)可变换为

$$\mathbf{A}_{i} = \mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}_{i}, \quad 1 \leqslant i \leqslant N \tag{15}$$

对式(15)中的信息进行组合,所得 AR 系数矩阵为

$$\mathbf{A}' = \mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}' \tag{16}$$

式中:

$$\mathbf{A'} = \begin{bmatrix} 1 & \cdots & a_{1,N-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{N-1,0} & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$
 $\mathbf{V'} = \begin{bmatrix} 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$ 

由式(16)可知, $\mathbf{A}'$ 具有各阵元接收信号所含相位差的特性,由此所得基于 N 组 AR 参数模型系数向量的波束形成在观察方向的输出能量近似为

$$P_{AR}(f,\theta_{d}) = \frac{1}{\mathbf{A}^{H}(\theta_{d})\mathbf{A}'\mathbf{A}(\theta_{d})} = \frac{1}{\mathbf{A}^{H}(\theta_{d})(\mathbf{R}^{-1}(f)\mathbf{V}')\mathbf{A}(\theta_{d})}$$
(17)

将 V'进行修改可得:

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_N \end{bmatrix}$$
 (18)

令  $\lambda_1$ , $\lambda_2$ ,…, $\lambda_N$  为调节权向量所用的增强因子,根据文献[12]中的理论推导过程,当  $\lambda_1$ =1, $\lambda_2$ =  $\lambda_3$ =…= $\lambda_N$ =0 时,式(17)可变为

$$P_{AR}(f,\theta_{d}) = P_{1 AR}(f,\theta_{d})$$
 (19)

当  $\lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_N = 1$  时,式(17)可变为

$$P_{\text{AR}}(f, \theta_{\text{d}}) = \frac{1}{\boldsymbol{A}^{\text{H}}(\theta_{\text{d}})\boldsymbol{R}^{-1}(f)\boldsymbol{A}(\theta_{\text{d}})} = P_{\text{MVDR}}(f, \theta_{\text{d}})$$
(20)

由式(13)可知, $P_{1\_AR}(f,\theta_{\rm d})$ 只利用了  $\mathbf{R}^{-1}(f)$ 中的 1 列数据,在低信噪比下可以减少噪声对 MVDR 波束形成分辨力的影响. 在更低信噪比下可以设置  $\lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_N = 1$ ,以使 MVDR 波束形成信号与干扰+噪声比增益最大. 由此得到了式(17)中改进的 MVDR 波束形成方案,它能够提供优于 MVDR 波束形成的方位估计分辨力,并保持最大的信号与干扰+噪声比增益.

采用水平线阵阵元数为 8、一个平面波信号、信号方位为  $\theta_1 = 90^\circ$ 、背景噪声为空间白噪声、SNR =

-5 dB 进行仿真,所得改进的 MVDR 波束形成方位分辨力随增强因子变化的关系如图 4 所示. 图中: 1-AR 为 $\lambda_1 = 1$ , $\lambda_2 = \lambda_3 = \cdots = \lambda_N = 0$  时 1 组 AR 参数模型系数向量的波束形成方法的结果; 4-AR 为 $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = \lambda_4 = 1$ , $\lambda_5 = \lambda_6 = \cdots = \lambda_N = 0$  时 4 组 AR 参数模型系数向量的波束形成方法的结果; MVDR 为校型系数向量的波束形成方法的结果; MVDR 为 $\lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_N = 1$  时 MVDR 波束形成方法的结果. 由图 4 可见,增强因子  $\lambda_1$ , $\lambda_2$ , $\cdots$ , $\lambda_N$  中被置 0 的个数越多,MVDR 波束形成的方位分辨力越强.

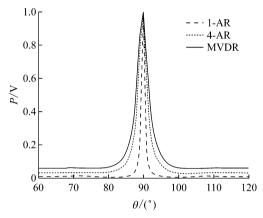


图 4 改进的 MVDR 波束形成方法的方位分辨力 随增强因子变化的情况

Fig. 4 Bearing resolution versus enhancement factor in meliorative MVDR

采用水平线阵阵元数为 8,2 个平面波信号,信号方位分别为  $\theta_1=87^\circ$ 和  $\theta_2=90^\circ$ ,背景噪声为空间白噪声,SNR=-5 dB,仿真所得改进的 MVDR 波束形成方法与现有的 MVDR 波束形成方法对双目标的检测结果如图 5 所示. 图中,4-AR 和 MVDR 同图 4 中. 由图 5 可见:当增强因子  $\lambda_1$ , $\lambda_2$ ,…, $\lambda_N$  中只有4个未被置0(即 $\lambda_1=\lambda_2=\lambda_3=\lambda_4=1$ )时,改进

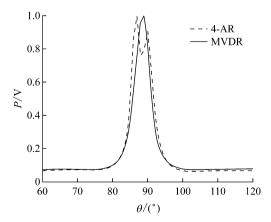


图 5 改进的 MVDR 与现有 MVDR 波束形成 方法对双目标的检测结果

Fig. 5 Detection results of two targets by improving MVDR and existing MVDR beam-forming

的 MVDR 波束形成的方位分辨力远高于现有 MVDR 波束形成的方位分辨力,并可有效分辨 $87^{\circ}$  和  $90^{\circ}$ 方位的 2 个目标;而现有的 MVDR 波束形成不能有效分辨  $87^{\circ}$  和  $90^{\circ}$ 方位的 2 个目标.

## 4 数值仿真

#### 4.1 分辨多目标的最低信噪比门限

为了验证分辨方位角较近的多目标时,改进的 MVDR 波束形成方法降低了对最低信噪比的门限 要求,采用 3 种波束形成方法对双目标进行了方位 估计. 数值仿真过程中,采用频率  $f_1$ =150 Hz、幅度  $P_1$ =1 V 的正弦信号作为目标 1 的辐射信号,其相 对水平线阵方位角  $\theta_1$ =90° (t=1 $\sim$ 500 s);采用频率  $f_2$ =180 Hz、幅度  $P_2$ =1 V 的正弦信号作为目标 2 的辐射信号,其相对水平线阵方位角 2=87° (t=1 $\sim$ 500 s);另外,设背景噪声为各向同性的白高斯白噪声. 水平线阵阵元数为 2 ,下间距为 2 。 2

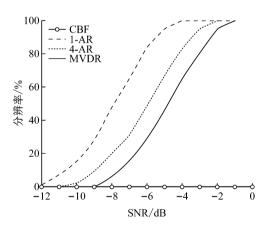


图 6 几种波束形成方法的分辨率

Fig. 6 Correct probability of distinguishing two targets by different beam-formings

由图 6 可见,在所用的仿真条件下,当分辨双目标的正确概率为 60%时,不同波束形成方法对最低信噪比的门限要求分别为: 1-AR 为一7 dB; 4-AR 为一5 dB,现有 MVDR 为一4 dB.可见,相比常规的 MVDR 波束形成方法(CBF),改进的 MVDR 波束形成方法(CBF),改进的 MVDR 波束形成方法对最低信噪比的门限要求有所降低. 随着增强因子  $\lambda_1$ , $\lambda_2$ ,…, $\lambda_N$  中被置 0 的个数增多,改进的 MVDR 波束形成方法的方位分辨力将提高.

## 4.2 最大的信号与干扰十噪声比增益 为了验证改进的 MVDR 波束形成方法具有最

大的信号与干扰+噪声比增益,采用  $f_1$  = 150 Hz、幅度  $P_1$  = 1 V 的正弦信号作为目标辐射信号,其相对水平线阵方位角  $\theta_1$  = 90° (t = 1  $\sim$  500 s);用  $f_2$  = 180 Hz、 $P_2$  = 1 V 的正弦信号作为干扰辐射信号,即信号与干扰比(信干比)SIR = 0 dB,其相对水平线阵方位角  $\theta_2$  = 80° (t = 1  $\sim$  500 s);另外,假设背景噪声为各向同性的高斯白噪声,SNR = -6 dB. 水平线阵产元数为 8,阵间距 d = c/2  $f_1$ ,c = 1.5 km/s,采样频率为  $f_s$  = 2 kHz,每次采样时间为 t = 1 s. 表 1 列出了由改进的 MVDR 波束形成方法所得信号与干扰+噪声比(SNIR)输出与增强因子的关系.

表 1 几种波束形成方法所得 SNIR 输出结果

Tab. 1	Output SNIR b	y different	beam-formings	
油土形	<del>++++</del> +		CNID / ID	

波束形成方法	SNIR/dB	
1-AR	0.87	
4-AR	1.56	
MVDR	2.21	

由表 1 可见,当增强因子  $\lambda_1$ , $\lambda_2$ ,…, $\lambda_N$  中被置 0 的个数较少时,改进的 MVDR 波束形成在提高方位分辨力的同时仍能保持较大的 SNIR 输出;随着增强因子  $\lambda_1$ , $\lambda_2$ ,…, $\lambda_N$  中被置 0 的个数增多,改进的 MVDR 波束形成方法在提高方位分辨力的同时,其 SNIR 的损失较大.

#### 5 结 语

为了提高 MVDR 波束形成方位估计的分辨力,文中提出一种波束形成器加权向量的设计方法,并通过数值仿真验证了其正确性. 结果表明,所提出的方法能够改进 MVDR 波束形成方位估计的分辨力,并保持 MVDR 波束形成方法的最佳信噪比增益. 从统一考虑信号检测和方位估计的角度看来,这种阵列信号处理方法是最佳的.

然而,本文方法还需通过大量的数值仿真和湖/海试试验的进一步验证,特别是增强因子  $\lambda_1$ , $\lambda_2$ ,…, $\lambda_N$  的设置是一个复杂问题,还有待于进一步研究.

#### 参考文献:

- [1] OSMAN A, NOURELDIN A. Direction of arrival estimation using virtual array search[J]. **IET Radar**, **Sonar and Navigation**, 2011, 5(4): 389-397.
- [2] HAN D, YIN J S, KANG C Y, et al. Optimal matrix filter design with controlled mean-square sidelobe level[J]. **IET Signal Processing**, 2011, 5(3): 306-312.

- [3] 曾雄飞,孙贵青,李宇,等. 单矢量水听器的几种 DOA 估计方法[J]. 仪器仪表学报,2012,33(3): 499-507.
  - ZENG Xiongfei, SUN Guiqing, LI Yu, *et al*. Several approaches of DOA estimation for single vector hydrophone [J]. **Journal of Scientific Instrument**, 2012, 33(3): 499-507.
- [4] JING M X, NAN N Z, SANO A. Simple and efficient on parametric method for estimating the number of signals without eigen decomposition [J]. IEEE Trans Signal Processing, 2007, 55(4): 1405-1420.
- [5] FISHLER E, POORH V. Estimation of the number of sources in unbalanced arrays via information theoretic criteria[J]. **IEEE Trans Signal Processing**, 2005, 53(9): 3543-3553.
- [6] 任仕伟,马晓川,鄢社锋.基于酉变换 ESPRIT 的相 干信源 DOA 估计算法[J]. 系统工程与电子技术, 2012,34(8):1543-1548. REN Shiwei, MA Xiaochuan, YAN Shefeng. DOA estimation of coherent signals based on unitary transformation ESPRIT[J]. Systems Engineering and Electronics, 2012,34(8):1543-1548.
- [7] 杨群,曹祥玉,高军,等. 基于导向矢量信号的未知信源数 DOA 估计算法 [J]. 系统工程与电子技术, 2013,35(10): 2027-2031.

  YANG Qun, CAO Xiangyu, GAO Jun, et al. DOA estimation for unknown sources number based on steering vector signals [J]. Systems Engineering and Electronics, 2013, 35(10): 2027-2031.
- [8] 尤国红、邱天爽、夏楠、等. 基于均匀圆阵的扩展循环 MUSIC 算法[J]. 通信学报、2014、35(2):9-15. YOU Guohong、QIU Tianshuang、XIA Nan, et al. Novel extended cyclic MUSIC algorithm based on uniform circular array[J]. Journal on Communications, 2014、35(2): 9-15.
- 源个数检测新力法[J]. 电子与信息学报, 2011, 33 (7): 1593-1599.

  JIAO Yameng, HUANG Jianguo, HOU Yunshan. A new method for source number detection based on peak-to-average power ratio [J]. Electronics and Information Technology, 2011, 33(7): 1593-1599.

「9] 焦亚萌,黄建国,侯云山.一种基于峰均功率比的信

- [10] 苏帅, 孙超. 基于改进的 AR 模型的逆波束形成方法 研究[J]. 计算机工程与应用, 2008, 44(24): 59-62. SU Shuai, SUN Chao. Studies on inverse beamforming based on modified AR model[J]. Computer Engineering and Applications, 2008, 44(24): 59-62.
- [11] 陈立纲,苑秉成,刘建国. 改进的逆波束形成高分辨 方位估计方法[J]. 兵工学报,2011,32(3):309-314. CHEN Ligang, YUAN Bingcheng, LIU Jianguo. A high resolution DOA estimation algorithm based on modified inverse beamforming[J]. Acta Armamentarii, 2011, 32(3):309-314.
- [12] 郑恩明,孙长瑜,陈新华,等. 改善高分辨逆波束形成 检测性能方法研究[J]. 信号处理, 2013, 29(5): 570-576. ZHENG Enming, SUN Changyu, CHEN Xinhua, et al. The research of detection performance improving method for high-resolution inverse beam-forming[J].
- [13] 罗涛,刘宏伟,纠博,等.基于矩阵加权的稳健波束形成力法[J]. 电波科学学报,2014,29(1):135-142. LUO Tao, LIU Hongwei, JIU Bo, et al. Robust beamforming via matrix weighted method[J]. Journal of Radio Science, 2014, 29(1):135-142.

**Journal of Signal Processing**, 2013, 29(5): 570–576.

- [14] 王绪虎,陈建峰,韩晶,等. 单个压差式矢量水听器 MVDR 波束形成的优化研究[J]. 系统工程与电子技术,2014,36(3):434-439.
  WANG Xuhu, CHEN Jianfeng, HAN Jing, et al. Optimization for MVDR beamforming based on single pressure gradient vector hydrophone[J]. Systems Engineering and Electronics, 2014,36(3):434-439.
- [15] 竺士蒙,宋明凯,宫先仪. 一种改善 MVDR 波束形成性能的方法[J]. 声学学报,1993,18(1):54-60.

  ZHU Shimeng, SONG Mingkai, GONG Xianyi. A method for improving the performance of MVDR beamforming [J]. Acta Acustica, 1993, 18(1): 54-60.
- [16] 竺士蒙,宋明凯,宫先仪. 改进 MVDR 波束形成性能的计算机模拟[J]. 声学学报,1994,19(6):430-433.

  ZHU Shimeng, SONG Mingkai, GONG Xianyi. Improving the performance of MVDR beamforming: Computer simulation [J]. Acta Acustica, 1994,19

(6): 430-433.