文章编号:1674-8190(2020)01-056-06

基于复近似消息传递的前视雷达成像 分辨率增强算法

侯彦1,上官伟1,孙进平2

(1.中国电子科技集团公司第二十研究所,西安 710068)(2.北京航空航天大学电子信息工程学院,北京 100191)

摘 要:当机载/弹载雷达工作在前视状态时,由于成像场景内不同角度处目标的多普勒差异很小,很难得到高的角度分辨率。针对海面舰船目标的前视成像应用,利用成像区域具有明显稀疏性的特点,提出一种基于复近似消息传递压缩感知处理的前视成像角度分辨率增强算法,建立前视成像的线性观测信号模型,给出复近似消息传递的迭代计算过程,以及多通道雷达前视成像的处理流程。通过仿真数据和 X 波段雷达实测数据的处理结果验证了该方法的有效性。

关键词:多通道雷达;前视成像;压缩感知;复近似消息传递

中图分类号: V556.6; TN953 文献标识码: A DOI: 10.16615/j.cnki.1674-8190.2020.01.007



开放科学(资源服务)标识码(OSID):

Resolution Enhanced Algorithm Based on Complex Approximated Message Passing for Forward-looking Radar Imaging

HOU Yan¹, SHANGGUAN Wei¹, SUN Jinping²

(1. No. 20 Research Institute of CETC, Xi'an 710068, China)

(2. School of Electronic and Information Engineering, Beihang University, Beijing 100191, China)

Abstract: When airborne/missile borne radar works in forward-looking state, it is difficult to obtain high angle resolution because of the small doppler difference of targets at different angles in the imaging scene. Aiming at the forward looking imaging application of ship targets at sea, a forward looking imaging angle resolution enhancement method is presented based on compressive sensing with complex approximated message passing (CAMP) algorithm. The linear observation signal model of forward-looking imaging is established. The iterative calculation process of CAMP and the processing flow of multi-channel radar forward-looking imaging are presented. The validity of the method is verified by simulation data and processing results of X band radar measured data,

Key words: multi-channel radar; forward looking imaging; compressive sensing; complex approximated message passing

收稿日期:2019-03-19; 修回日期:2019-06-18

通信作者: 侯彦, ghouyang@sohu. com

引用格式:侯彦,上官伟,孙进平. 基于复近似消息传递的前视雷达成像分辨率增强算法[J]. 航空工程进展,2020,11(1):56-61,68. HOU Yan, SHANGGUAN Wei, SUN Jinping. Resolution enhanced algorithm based on complex approximated message passing for forward-looking radar imaging[J]. Advances in Aeronautical Science and Engineering, 2020, 11(1): 56-61,68. (in Chinese)

0 引 言

雷达前视成像模式可用于在恶劣气候条件下 辅助飞机着陆或者导弹武器的精确制导等,具有重 要用途。目前,实现雷达前视成像的方法主要有双 基地方法^[1-2]、多天线数字波束形成方法^[3]以及扫 描实波束锐化方法^[4-8]。双基地方法是通过两个运 动平台或一个静止、一个运动平台相互配合形成的 合成孔径来获得方位向分辨率,这种方法具有合成 孔径能力,可以明显提高方位向分辨率,但由于同 步困难,在实际应用中受到诸多限制。多天线方法 是通过多个天线在方位向排列形成物理孔径,利用 数字波束形成技术实现高角度分辨率,该方法的效 果受限于孔径长度,且成本高、系统实现复杂。扫 描实波束锐化方法主要是采用解卷积处理来增强 角度分辨率,其优点是可直接应用到现有雷达系统 中,但获得的增强效果非常有限。

近年来,以压缩感知(CS)^[9]为代表的稀疏信 号处理技术发展迅猛,在包括雷达前视成像等领域 得到了越来越广泛的应用^[10-11]。在成像场景具有 稀疏性的条件下,应用压缩感知处理可以有效改善 雷达成像的性能,比如降低对数据量的要求,改善 输出的分辨率,抑制旁瓣等。实际应用中,CS 重建 一般通过 ℓ_1 正则化的方式来提高算法的计算效 率。复近似消息传递(CAMP)算法是一种新的 ℓ_1 正则化稀疏信号重构算法^[12-13],相比于传统的迭 代收缩阈值(IST)等重构算法,CAMP 算法不仅能 够得到稀疏图像,还能够获得场景的非稀疏估计结 果。CAMP算法输出的非稀疏背景信号的统计特 性与常规匹配滤波处理相似,因而可以对重构结果 进行恒虚警率(CFAR)检测处理^[14]。吴辰阳等^[15] 基于 CAMP 的特点结合重建滤波器组的 DCPA 数据处理算子有效解决了多通道 SAR 因非均匀采 样产生的方位模糊及杂波干扰问题;郭宾等^[16]针 对 CAMP 的工程化问题,给出了一种并行实现方 法,为 CAMP 算法的工程应用提供了新思路。

当雷达工作在前视状态下时,由于成像场景内 不同角度处的多普勒差异很小,需要提高前视成像 角度的分辨率。为此,本文针对海面舰船目标的前 视成像应用,提出一种基于 CAMP 压缩感知处理 的前视成像角度分辨率增强算法,给出前视成像的 线性观测信号模型、CAMP 的迭代算法以及实验 验证结果。

1 前视成像信号模型

当平台静止或者飞行速度比较慢时,雷达前视 成像的方位波束扫描过程可以看作是一个线性卷 积过程,其卷积核为天线方向图。假定离散化之 后,特定距离环上所有目标沿方向角分布的散射强 度 $\sigma = [\cdots \sigma_{-2} \sigma_{-1} \sigma_0 \sigma_1 \sigma_2 \cdots],方向图向量 h = [\cdots$ $h_{-2} h_{-1} h_0 h_1 h_2 \cdots],其中 h_0 为对应波束中心的方$ 向图系数。对于有限的波束扫描区域,假定扫描角度离散化后为 2M+1 点长,并且扫描区外没有目标,则雷达回波在方位向的线性卷积模型可写为

$$egin{array}{c|c} y_{-M} & h_0 & h_1 & h_2 \ ec{y}_{-1} & y_0 & h_0 & h_1 & h_2 \ y_1 & ec{y}_1 & ec{y}_1$$

л г

$$\mathbf{v} = A\boldsymbol{\sigma} + \boldsymbol{n} \tag{2}$$

以机载/弹载雷达对海面场景舰船目标成像的 应用为例,前视成像几何模型如图1所示。



图 1 弹载导引头雷达前视成像几何模型 Fig. 1 Radar forward-looking imaging geometry model of missile-borne seeker

本文考虑高速平台在成像过程中具有俯冲运动特征,平台的速度为V,雷达波束(LOS方向)按顺时针方向扫描,运动方向与雷达扫描角 θ 为0°时的LOS方向相同,俯冲角(即下视角)为 α ,在t=0时刻雷达与场景中心的斜距为 R_0 ,以此时刻平台的垂下点为坐标原点,定义位置坐标系xyz。波束

照射区域内目标与雷达的斜距为 r。

对于高速弹载平台,式(1)的线性时不变 (LTI)卷积模型并不准确,因为实际的回波生成过 程是一个时变系统,但其离散化后仍可用式(2)的 形式表示。更准确地,考虑系统时变特性的观测矩 阵为

$$\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{h}_{-M} \odot \boldsymbol{f}_{-M} & \boldsymbol{h}_{-M+1} \odot \boldsymbol{f}_{-M+1} & \cdots & \boldsymbol{h}_{M} \odot \boldsymbol{f}_{M} \end{bmatrix}$$
(3)

式中: $f_i(i=-M,\dots,M)$ 为 θ_i 处的时域导向矢量; ⓒ为 Hadamard 积。

由于平台的俯冲下视几何特点,不同距离门上 的同一方位角处散射点的多普勒频率并不相同。 因此对不同距离门的距离压缩信号,需要构造不同 的观测矩阵。对图1所示几何关系,若待处理距离 门所对应斜距为r,则式(3)中矩阵第 k 列的导向 矢量为

$$\boldsymbol{f}_{k} = \left[\exp\left(-j \, \frac{4\pi}{\lambda} r_{-M,k}\right) \cdots \exp\left(-j \, \frac{4\pi}{\lambda} r_{0,k}\right) \cdots \exp\left(-j \, \frac{4\pi}{\lambda} r_{M,k}\right) \right]^{\mathrm{T}}$$
(4)

(5)

式中: λ 为波长。

方位扫描角 θ_k 处点与雷达在 t_i ($i = -M, \cdots, M$)时刻的斜距为

$$\begin{cases} r_{i,k} = \sqrt{(x_k - Vt_i \sin \alpha)^2 + y_k^2 + (R_0 \cos \alpha - Vt_i \cos \alpha)^2} \\ y_k = r \sin \theta_k \\ x_k = \sqrt{r^2 - y_k^2} \end{cases}$$

构造出系统观测矩阵 A 后,即可得到式(2)。 式(2)中,y、σ 和 n 都是长度为 2M+1 的向量,为 了方便表示,本文后续各部分令 N=2M+1,即矩 阵 A 的大小为 N×N。

2 基于 CAMP 稀疏信号重构的角度 分辨率增强处理

压缩感知理论的研究表明,如果长度为 N 的 信号 x 在某组正交基或紧框架 Ψ 上的变换系数是 稀疏的,则可用一个与变换基不相关的 M×N ($M \ll N$)维观测矩阵 $\boldsymbol{\sigma}$ 对 x 进行线性投影变换,得 到长度为 M 的观测采样 y。那么就可以利用优化 求解方法由 y 精确或高概率地重构出原始信号 x。 即对 $N \times N$ 维基矩阵 $\Psi = \{\varphi_1, \varphi_2, \dots, \varphi_N\}$,信号 x可表示为

$$\mathbf{x} = \mathbf{\Psi}\mathbf{s} = \sum_{i=1}^{N} s_i \boldsymbol{\psi}_i \tag{6}$$

式中:s为x的展开系数构成的 $N \times 1$ 维列向量,且 $s_i = \langle x, \phi_i \rangle$ 。如果s中只有K个非零(或绝对值 较大)的系数,而其他N-K个系数都为0(或绝对 值很小),则称信号x是K-稀疏的。对x线性投影 变换后长度为M的观测采样为

$$\mathbf{y} = \boldsymbol{\Phi} \boldsymbol{\Psi} \mathbf{s} = \boldsymbol{\Theta} \mathbf{s} \tag{7}$$

式中: $\Theta = \Phi \Psi$ 为 CS 矩阵; Φ 为测量矩阵。

由于观测数量 M 远小于信号长度 N,直接由 观测数据 y 重构 x 的线性方程是欠定的,CS 理论 证明当矩阵 Θ 具有限制等距性质(RIP)时,s 能够 以很大的概率由观测数据 y 精确重构。RIP 的一

59

个等价描述是矩阵 Θ 的所有 K 列子向量集几乎正 交(矩阵的列比行多,因此矩阵的列不会严格正 交)。CS 信号重构算法即是求解满足 $y = \Theta s$ 的最 稀疏解,此问题可转化为以下约束优化问题:

$$\min \| \mathbf{s} \|_{1}$$
s. t. $\| \mathbf{v} - \mathbf{\Theta} \mathbf{s} \|_{2} \leq \epsilon$

$$(8)$$

式中: ε 为噪声门限; ℓ=0 的零范数为 s 的非零元 素个数, 可直接用来描述待估向量的稀疏特性。

但 *l*₀ 最小化问题没有快速求解算法。在 CS 理论中,可以将 *l*₀ 最小化问题松弛为 *l*₁ 最小化问 题,进而用线性规划技术求解。通常进一步将问题 通过 *l*₁ 正则化为以下无约束优化问题,即

$$\min_{\boldsymbol{s}} \| \boldsymbol{y} - \boldsymbol{\Theta} \boldsymbol{s} \|_{2}^{2} + \lambda \| \boldsymbol{s} \|_{1}$$
(9)

式中:λ为正则化参数,λ>0。

若式(2)的解具有稀疏特性,即成像场景的方 位响应 σ 中的多数元素为0(或很小),则通过令 $s=\sigma$, $\Theta=A$,式(2)的前视成像方位分辨率增强问 题可以通过 CS 方法求解。利用式(9),前视成像 方位分辨率增强问题的 ℓ_1 正则化求解模型为

$$\hat{\boldsymbol{\sigma}} = \min \| \boldsymbol{y} - \boldsymbol{A}\boldsymbol{\sigma} \|_{2}^{2} + \lambda \| \boldsymbol{\sigma} \|_{1} \qquad (10)$$

上述 ℓ₁ 正则化问题可以采用迭代阈值类算法 高效求解,其存在的问题是重构输出背景信号的统 计特性无法计算,因而无法进行 CFAR 目标检测 等处理。新的 CAMP 重构算法则可以获得场景的 非稀疏估计结果,其输出的非稀疏背景信号的统计 特性与常规匹配滤波处理相似,因而可以对输出结 果进行 CFAR 等雷达目标检测的处理。

CAMP 算法是近似消息传递(AMP)算法的改进,以应用于复数 LASSO(Least Absolute Shrinkage and Selection Operation)问题。CAMP 算法 有更高的相位转移曲线和精确度,适合应用于雷达 信号这类复信号的处理。给定门限 τ ,降采样率为 δ ,则 CAMP 算法实现流程的伪代码如下:

初始化:
$$\hat{\boldsymbol{\sigma}} = 0$$
 $\boldsymbol{z}^0 = \boldsymbol{y}$ $t = 0$

While *t*<itermax

$$\widetilde{\boldsymbol{\sigma}}^{t} = \boldsymbol{A}^{\mathrm{H}} \boldsymbol{z}^{t-1} + \hat{\boldsymbol{\sigma}}^{t-1}$$

$$\begin{split} b_t &= \mathrm{median}(\mid \tilde{\boldsymbol{\sigma}} \mid) \sqrt{1/\ln 2} \\ \mathbf{z}^t &= \mathbf{y} - \mathbf{A} \hat{\boldsymbol{\sigma}}^{t-1} + \mathbf{z}^{t-1} \frac{1}{2\delta} \Big\{ \Big\langle \frac{\partial \boldsymbol{\eta}^R}{\partial \boldsymbol{x}^R} (\tilde{\boldsymbol{\sigma}}^t; b_t \tau) \Big\rangle \end{split}$$

$$\left\langle \frac{\partial \eta^{I}}{\partial x^{I}}(\widetilde{\boldsymbol{\sigma}}^{t};b_{t}\tau)\right\rangle + 2\left\langle \frac{\partial \eta^{R}}{\partial x^{I}}(\widetilde{\boldsymbol{\sigma}}^{t};b_{t}\tau)\right\rangle$$

 $\hat{\boldsymbol{\sigma}}^{t} = \eta(\tilde{\boldsymbol{\sigma}}^{t}; b_{t}\tau)$ En d

其中, $\hat{\sigma}'$ 为第t次迭代后的重构信号;z'为第t次迭代后的残差; b_t 为噪声标准差估计结果;median 表示中值操作;itermax 表示最大迭代次数; <>表示对一个向量求平均值; A^{H} 表示观测矩阵 A 的共轭转置; η^{R} 和 η^{I} 分别为复数软阈值函数的 实部和虚部; $\frac{\partial \eta^{R}}{\partial x^{R}}$ 为 η^{R} 对输入实部的偏导数; $\frac{\partial \eta^{I}}{\partial x^{I}}$ 为 η^{I} 对输入虚部的偏导数; $\frac{\partial \eta^{R}}{\partial x^{I}}$ 为 η^{R} 对输入虚部 的偏导数。

复数软阈值函数
$$\eta(\mu+vi;\lambda)$$
表示式为
 $\eta(\mu+vi;\lambda) =$

$$\begin{cases}
\mu+vi-\frac{\lambda(\mu+vi)}{\sqrt{u^2+v^2}} & (u^2+v^2 > \lambda^2) \\
0 & (u^2+v^2 \leqslant \lambda^2)
\end{cases}$$
(11)

3 多通道前视成像处理流程

雷达对海面大型目标进行扫描探测时,能很好 地满足场景稀疏的条件,即式(2)中的解σ具有良 好的稀疏性,因此可应用 CAMP 稀疏信号重构算 法对式(2)进行求解,完成实波束前视成像的分辨 率增强处理。假定雷达有四个接收通道,则具体实 施方案如图 2 所示。



图 2 基于 CAMP 稀疏信号重构的前视成像流程 Fig. 2 Forward-looking imaging process based on CAMP sparse signal reconstruction

由于实际天线方向图与设计结果存在一定 的误差,除按实际参数计算导向矢量外,观测矩 阵中天线权值系数 h 的确定也需要以定标测量 的方式进行。在微波暗室的理想测量条件下, 以一定的方位角间隔(最好是天线的扫描角间 隔)对每一个接收通道天线子阵测量实际天线 方向图的幅相数据。

对每个接收通道回波数据,按可能的扫描角度 范围截取天线方向图幅相数据,导向矢量取全1向 量后按式(1)形成观测矩阵。将各通道的观测矩阵 合并后,可以得到如图2所示的总观测矩阵。观测 矩阵生成之后,即可装订保存到雷达处理机的存储 器中。

实际应用时,波束锐化处理程序模块首先读取 预存好的观测矩阵数据,当输入一次扫描的各通道 回波数据后,计算每个距离门处的导向矢量,并按 式(4)逐列与观测矩阵作 Hadamard 积,形成对应 距离门处的实际观测矩阵。通过 CAMP 算法重构 稀疏目标响应,得到分辨率增强的结果。当实际波 束扫描的速度较快,即采样数据的角度间隔大于天 线测量的角度间隔时,可以对观测矩阵数据进行整 数倍的隔行抽取,以减小计算量。逐距离门处理完 毕后形成锐化图像,送显示或检测目标并测量其方 位角度。

4 实验结果

仿真所采用的系统参数如下:雷达中心频率为 17 GHz,信号带宽 80 MHz,脉冲宽度 5 μs,采样率 为 150 MHz,通道数为 4,脉冲重复频率为 3 000 Hz,波束扫描间隔为 0.03°。平台运动速度 为 V=1 500 m/s,下视角 α=55°,中心斜距 R₀= 5 km。相控阵天线采用全孔径发射,多个子孔径 通道分别接收的工作方式,4 个接收通道的天线方 向图波束宽度均为 5.63°。采用简单的散射点目 标集合的方式来仿真典型舰船目标的回波,目标的 散射点几何位置分布如图 3(a)所示,目标位置在 波束照射区的中心;回波信号经过距离压缩和走动 校正处理后的实波束图像如图 3(b)所示;采用本 文的 CAMP 稀疏重构方法进行处理,所得角度分 辨率增强后的结果如图 3(c)所示。





用于实验的实际数据采集自一部 X 波段雷达,其中心频率为 9.8 GHz,信号带宽 100 MHz,脉冲宽度 10 μs,采样率为 150 MHz,通道数为 6,脉冲重复频率为 1 500 Hz,波束扫描间隔为0.02°。 雷达固定架设在濒海高地,方位向机械扫描,对海面的舰船目标进行监视成像。前视成像分辨率增强处理流程如图 2 所示,方向图向量 h 由暗室测量得到的定标数据构造,进而根据式(3)~式(5)构造 出观测矩阵。由回波数据得到的实波束图像的一 小部分如图 4(a)所示,对应做角度分辨率增强处 理后的结果如图 4(b)所示,水平向为斜距,垂直向 为方位角度,可以看出:采用本文的 CAMP 重构方 法,可以获得非常显著的角度分辨率增强效果。



图 4 舰船目标的实测数据处理结果

Fig. 4 Processing results of ship target measured data

5 结束语

基于压缩感知理论与复近似消息传递 (CAMP)算法,本文提出了一种多通道前视雷达成 像角度分辨率增强算法,仿真数据和实测数据验证 了算法的有效性。得益于 CAMP 算法,本文算法 输出数据能够直接做 CFAR 处理,且迭代实现有 利于工程应用,可以广泛应用于现有雷达,具有很 高的实用价值。后续研究中,将针对算法复杂度和 鲁棒性等开展进一步深入探索,并提出相关算法, 同时利用实测数据仿真验证算法的工程实用性。

参考文献

[1] BAIKE J. Field test of bistatic forward-looking synthetic

aperture radar[C] // IEEE International Radar Conference. Arlington, VA, USA: 2005: 211-217.

- [2] SUN Jinping, LÜ Yan, HONG Wen, et al. The polar format imaging algorithm for forward-looking bistatic SAR
 [C] // 7th European Conference on Synthetic Aperture Radar. Friedrichshafen, Germany: 2008: 37-49.
- [3] SUWA K, IWAMOTO M. Forward looking radar imaging method using multiple receiver antennas and digital beam forming technique[C]// Proceedings of 2005 IEEE International Geoscience and Remote Sensing Symposium. Seoul, South Korea; IEEE, 2005; 2018-2026.
- [4] GUAN Jinchen, HUANG Yulin, YANG Jianyu, et al. Improving angular resolution based on maximum a posteriori criterion for scanning radar[C]// 2012 IEEE Radar Conference. Atlanta, GA, USA: IEEE, 2012: 76-85.
- [5] LU Jingyue, ZHANG Lei, WANG Guanyong. Ambiguity resolving and imaging algorithm for multi-channel forwardlooking synthetic aperture radar[J]. Journal of Electronics & Information Technology, 2018, 40(12): 2820-2825.
- [6] 穆佳. 雷达前视成像方法研究[D]. 西安: 西安电子科技大学, 2018.

MU Jia. Study on radar forward-looking imaging method [D]. Xi'an: Xidian University, 2018. (in Chinese)

- [7] ZHANG Jie, WU Di, ZHU Daiyin. A forward-looking super-resolution imaging algorithm for airborne/missile-borne array radar[J]. Radar Science and Technology, 2018, 16 (2): 119-124.
- [8] 谭珂. 机载前视雷达扫描波束锐化方法研究[D]. 成都: 电子科技大学, 2018.

TAN Ke. Research on beam sharpening method of airborne forward-looking scanning radar[D]. Chengdu: University of Electronic Science and Technology of China, 2018. (in Chinese)

- [9] DONOHO D L. Compressed sensing[J]. IEEE Transactions on Information Theory, 2006, 52(4): 1289-1306.
- [10] 夏洁.机载相控阵雷达前视超分辨技术研究[D].合肥:中国科学技术大学,2018.

XIA Jie. Forward-looking superresolution imaging for airborne phased array radar[D]. Hefei: University of Science and Technology of China, 2018. (in Chinese)

- [11] JIAO Shuhong, TANG Lin, QI Huan, et al. Iterative shrinkage thresholding radar forward-looking imaging method
 [J]. Acta Aeronautica et Astronautica Sinica, 2014, 35 (12): 3384-3391.
- [12] DONOHO D L, MALEKI A, MONTANARI A. Messagepassing algorithms for compressed sensing[J]. Proceedings of the National Academy of Sciences of the United States of America, 2009, 106(45): 18914-18919.
- [13] MALEKI A, ANITORI L, YANG Z, et al. Asymptotic analysis of complex LASSO via complex approximate mes-(下转第 68 页)

航规定: CCAR-23-R3[S]. 北京: 中国民用航空局, 2004. Civil Aviation Administration of China. Airworthiness regulations for normal, practical, special effects and commuting aircraft: CCAR-23-R3[S]. Beijing: CAAC, 2004. (in chinese)

- [14] 中国民用航空局,运输类飞机适航标准: CCAR-25-R4[S]. 北京:中国民用航空局,2011.
 Civil Aviation Administration of China. Airworthiness standards: transport category airplanes; CCAR-25-R4[S].
 Beijing: CAAC, 2011. (in chinese)
- [15] 赵越让.运输类飞机合格审定飞行试验指南[M].上海:上 海交通大学出版社,2013.
 ZHAO Yuerang. Flight test guide for certification of trans-

port catrgory airplanes[M]. Shanghai: Shanghai Jiao Tong University Press, 2013. (in Chinese)

作者简介:

张甲奇(1989一),男,硕士,工程师。主要研究方向:模型自由 飞试验和无人机性能试飞。

席亮亮(1992一),男,硕士,工程师。主要研究方向:模型自由 飞试验和无人机性能试飞。

温 庆(1983-),男,硕士,高级工程师。主要研究方向:气动 特性分析。

(编辑:马文静)

(上接第 61 页)

sage passing(CAMP)[J]. IEEE Transactions on Information Theory, 2013, 34(7): 4290-4308.

- [14] ANITORI L, MALEKI A, OTTEN M, et al. Design and analysis of compressed sensing radar detectors [J]. IEEE Transactions on Signal Processing, 2013, 61(4): 813-827.
- [15] 吴辰阳,魏中浩,张冰尘,等.基于复近似信息传递的多通道 SAR 成像方法[J].系统工程与电子技术,2018,40(6): 1249-1254.

WU Chenyang, WEI Zhonghao, ZHANG Bingchen, et al. Multi-channel SAR imaging method based on CAMP[J]. Systems Engineering and Electronics, 2018, 40(6): 1249-1254. (in Chinese)

[16] 郭宾,张冰尘. 基于 CAMP 稀疏重建算法的并行实现[J].
 国外电子测量技术,2016,35(5):24-28.
 GUO Bin, ZHANG Bingchen. Parallel implementation of

sparse reconstruction algorithm based on CAMP[J]. Foreign Electronic Measurement Technology, 2016, 35(5): 24-28. (in Chinese)

作者简介:

侯 彦(1975-),男,硕士,高级工程师。主要研究方向:雷达 系统。

上官伟(1977一),男,学士,高级工程师。主要研究方向:雷达 系统。

孙进平(1975-),男,硕士,教授。主要研究方向:雷达信号 处理。

(编辑:马文静)