# 海面溢油三维荧光光谱消除瑞利散射方法的研究

孔德明1,3,李雨蒙1,崔耀耀2\*,张春祥1,王书涛1

1. 燕山大学电气工程学院,河北秦皇岛 066004

2. 燕山大学信息科学与工程学院,河北秦皇岛 066004

3. Department of Telecommunications and Information Processing, Ghent University, Ghent B-9000, Belgium

摘 要 三维荧光光谱分析法以其灵敏度高、选择性好、操作简单和可用于多组分混合物分析等优点成为 诸多研究者在海面溢油鉴别中的热点选择。但三维荧光光谱中存在的瑞利散射会对光谱的准确检测产生较 大的影响,因此有效地消除瑞利散射对后续光谱的定性鉴别和定量分析具有重要意义。采用仪器校正法、空 白扣除法、Delaunay 三角形内插值法和缺损数据重构(MDR)法对海面溢油三维荧光光谱中的瑞利散射进行 校正。首先以海水的 SDS 胶束溶液作为溶剂,将航空煤油和润滑油按不同相对体积分数比配制 8 个校正样 本和 3 个测试样本; 然后利用 FS920 稳态荧光光谱仪采集 11 个样本的三维荧光光谱数据, 并分别采用仪器 校正法、空白扣除法、Delaunay 三角形内插值法和缺损数据重构(MDR)法消除瑞利散射的干扰;再利用核 一致诊断法估计出最佳的组分数;最后利用平行因子分析(PARAFAC)对混合油样本的三维荧光光谱数据 进行定性鉴别和定量分析。研究结果表明:采用发射波长滞后激发波长以消除瑞利散射的仪器校正法会丢 失部分有效光谱信息;采用空白扣除法无法彻底消除瑞利散射,在光谱中仍然存在散射干扰,利用 PARAFAC 解析后得到的激发、发射光谱会出现失真,且预测的浓度值偏差较大;采用 Delaunay 三角形内 插值法消除瑞利散射后,利用 PARAFAC 解析所得到的激发、发射光谱与真实光谱吻合度较高,且预测的 浓度值偏差较小;而采用 MDR 消除瑞利散射后,利用 PARAFAC 解析所获得的激发、发射光谱与真实光谱 吻合度最高,且相较于其他几种方法预测的浓度值偏差最小,得到的样本回收率为98.9%和100%,预测均 方根误差均小于等于 0.130。根据定性鉴别、定量分析的结果, MDR 能够在保证原有特征光谱不失真的基 础上有效消除瑞利散射带来的影响,是一种消除三维荧光光谱数据中瑞利散射较为理想的方法。

关键词 三维荧光光谱; 瑞利散射; 空白扣除法; Delaunay 三角形内插值法; 缺损数据重构法 中图分类号: O433.4 文献标识码: A DOI: 10.3964/j.issn.1000-0593(2020)09-2791-07

# 引 言

石油是世界三大能源之一,随着经济社会的快速发展, 石油的开采量和使用量也逐年增加,海面溢油污染已成为全 球海洋污染的重要问题之一。三维荧光光谱分析法是一种有 效鉴别海面溢油的方法。然而,在荧光光谱实验过程中会出 现不符合三线性的瑞利散射光谱。瑞利散射光的波长与入射 光波长相等,瑞利散射光的强度与波长的四次方成反比,有 时其强度甚至强于油类物质的荧光强度。瑞利散射的存在会 掩盖待测样品本身的荧光峰,并且会对待测样品真实光谱数 据的获取产生干扰。它是一种典型的"缺陷数据"。因此,在 数据处理前需要消除三维荧光光谱中的瑞利散射印。

消除瑞利散射的方法主要有仪器校正法<sup>[2]</sup>、空白扣除 法<sup>[3-4]</sup>、Delaunay 三角形内插值法<sup>[5-6]</sup>和缺损数据重构(missing data recovery, MDR)法<sup>[7]</sup>等。王玉田<sup>[2]</sup>等利用激发起始 波长始终超前发射起始波长的仪器校正法避免一级瑞利散射 的干扰。Eilers<sup>[4]</sup>等提出了一种可以清除单个发射光谱的拉 曼、瑞利散射的空白扣除模型。Li<sup>[5]</sup>等针对计算机 X 射线断 层术(computer tomography)成像系统中 X 射线图像增强器 (Xrii)图像失真的问题,利用 Delaunay 三角形内插值法不仅 基本消除了散射还保留了有效三维荧光光谱数据。

本文运用 MDR 结合 PARAFAC 对航空煤油和润滑油混 合的两组分混合油 SDS 胶束溶液三维荧光光谱的瑞利散射

作者简介:孔德明,1983年生,燕山大学电气工程学院副教授 e-mail: demingkong@ysu. edu. cn

\* 通讯联系人 e-mail: cuiyaoyao@stumail. ysu. edu. cn

收稿日期: 2019-08-11,修订日期: 2019-12-19

基金项目: 国家自然科学基金项目(61501394, 61771419)和河北省自然科学基金项目(F2016203155)资助

Η

进行校正处理,并与仪器校正消除散射法、空白扣除法和 Delaunay三角形内插值法消除散射的效果进行了对比。研究 结果表明,本文所用的 MDR 方法可以在保证海面溢油污染 物三维荧光光谱特征信息不丢失的前提下,实现有效消除瑞 利散射的目的。

#### 基本原理 1

#### 1.1 MDR-PARAFAC

荧光光谱分析中,在激发波长数为 I、发射波长数为 J 情况下,测定 K 个样本得到的激发发射荧光光谱矩阵 (EEMs)可构成三维响应数据矩阵  $X(I \times J \times K)$ ,其满足三 线性模型[8-9],表达式如式(1)所示

$$\boldsymbol{X}_{ijk} = \sum_{u=1}^{U} a_{iu} b_{ju} c_{ku} + e_{ijk}$$
(1)

式(1)中:  $i=1, 2, 3, \dots, I$ ;  $j=1, 2, 3, \dots, J$ ; k=1, 2, 3, …, K;  $a_{iu}$  为相对激发光谱阵  $A_{I \times U}$  中的元素(i, u);  $b_{iu}$  为相 对发射光谱阵 $B_{J\times U}$ 中的元素(j, u);  $c_{ku}$ 为相对浓度阵 $C_{K\times U}$ 中的元素(k, u);  $e_{iik}$ 为X的三维残差数据阵元; U为有荧光 贡献的组分数。

PARAFAC 结合 MDR 的计算过程如下<sup>[7]</sup>:

(1) 准确识别三维荧光光谱矩阵中的瑞利散射区域,一 般为  $EM-EX=\pm 10\sim 15$  nm 的对角线区域;

(2) 设置加权矩阵W, 保证矩阵大小与三维荧光光谱相 同,将对应三维荧光光谱矩阵中缺损数据部分置零,其余部 分置 1:

(3) 将三维荧光光谱散射区域的数据设为缺损数据 (missing data), 置初始值, 可为 0;

(4) 确定组分数U;

(5) 初始化相对激发光谱矩阵 A 和相对发射矩阵 B;

(6) 利用 X, A 和 B 得出 C, 如(2)式所示

 $C_{(k)}^{\mathrm{T}} = (A^{\mathrm{T}}A \times B^{\mathrm{T}}B)^{-1} \operatorname{diag}(A^{\mathrm{T}}Z_{...k}B)$ (2)式(2)中 $k=1, 2, 3, \dots, K, Z_k$ 为缺损数据的重构矩阵,由 式(3)计算得出

 $\boldsymbol{Z}_{\ldots k} = \boldsymbol{X}_{\ldots k} \odot \boldsymbol{W} + \boldsymbol{A} \operatorname{diag}(\boldsymbol{c}_{(k)}) \boldsymbol{B}^{\mathrm{T}} \odot (1 - \boldsymbol{W})$ (3)以下步骤(7)和步骤(8)中得出 Z, 的方法同上。

(7)利用 X, B 和 C 得出 A, 如式(4) 所示

$$\boldsymbol{A} = \left(\sum_{k=1}^{K} \boldsymbol{Z}_{..k} \boldsymbol{B} \operatorname{diag}(c_{(k)})\right) \left(\sum_{k=1}^{K} \operatorname{diag}(c_{(k)}) \boldsymbol{B}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{B} \operatorname{diag}(c_{(k)})\right)^{-1}$$
(4)

(8) 利用 **X**, **A**和**C**得出 **B**, 如式(5)所示  

$$\mathbf{B} = \left(\sum_{k=1}^{K} \mathbf{Z}_{..k} \mathbf{A} \operatorname{diag}(c_{(k)})\right) \left(\sum_{k=1}^{K} \operatorname{diag}(c_{(k)}) \mathbf{A}^{\mathrm{T}} \mathbf{A} \operatorname{diag}(c_{(k)})\right)^{-1}$$
(5)

(9) 重复上述步骤(6)一步骤(8) 直到缺损数据的损失函 数 SSR =  $\sum_{i=1}^{I} \sum_{i=1}^{J} \sum_{k=1}^{\kappa} \epsilon_{ijk}^{2}$  收敛被排除。

2 实验部分

2.1 仪器

实验采用由英国 Edinburgh Instruments 公司生产的 FS920 稳态荧光光谱仪测定样本的三维荧光光谱数据。设置 仪器的激发与发射狭缝宽度均为1.11 mm,对应光谱分辨率 为 2 nm。设置激发波长范围为 260~500 nm, 步长为 10 nm; 发射波长范围为 280~520 nm, 步长为 5 nm。所有实验均在 室温下讲行。

#### 2.2 样品制备

将航空煤油(H)和润滑油(R)作为污染物质,十二烷基 硫酸钠(SDS)作为溶剂来配制实验样本。混合油样本各组分 相对体积分数比信息如表1所示。

### 表1 混合油实验样品中航空煤油和润滑油的 各组分相对体积分数比

#### Table 1 Relative volume fraction ratio of Jet fuel and Lube in mixed oil samples

|        |   |    | Ľ      |   |  |
|--------|---|----|--------|---|--|
| Sample | R | Н  | Sample | R |  |
| C1     | 0 | 10 | C7     | 9 |  |
|        |   |    |        |   |  |

| 01 | 0 | 10 | 01 | 0  | T |
|----|---|----|----|----|---|
| C2 | 1 | 9  | C8 | 10 | 0 |
| C3 | 3 | 7  | T1 | 2  | 8 |
| C4 | 4 | 6  | T2 | 5  | 5 |
| C5 | 6 | 4  | Т3 | 8  | 2 |
| C6 | 7 | 3  |    |    |   |
|    |   |    |    |    |   |

具体配制步骤如下:首先配置海水的 SDS 胶束溶液;其 次配制样本前分别配置了航空煤油标准溶液(浓度 10.0 mg•mL<sup>-1</sup>)、润滑油标准溶液(浓度 10.0 mg•mL<sup>-1</sup>);最后 用高精度移液器分别移取不同体积的标准溶液于容量瓶中充 分混合并加入海水 SDS 胶束溶液定容配制成 11 个不同体积 分数比的实验样本。表1中C1-C8为校正样本,T1-T3为 测试样本。

# 3 结果与讨论

#### 3.1 消除瑞利散射的各方法对比

对表1中各样本进行三维荧光光谱数据采集。以C4样 本为例,由图1(a)和(b)可知,瑞利散射的存在掩盖和干扰 了实验样本的三维荧光光谱特征信息。因此,原始三维荧光 光谱需要进行光谱校正(即消除瑞利散射)才能进行后续光谱 处理。由图 1(c)和(d)可知,采用仪器校正法,C4 样本三维 荧光光谱中瑞利散射虽然得以消除,但在消除散射的同时损 失了散射区域的荧光信息,这会对后续三维荧光光谱分析的 准确性产生影响。由图 1(e)和(f)可知,采用空白扣除法无法 完全消除瑞利散射,C4 样本三维荧光光谱及等高线图中仍 可直接观察到残存的瑞利散射峰。瑞利散射的不完全消除会 导致校正后光谱在局部边缘区域失真,校正后光谱图轮廓偏 离真实光谱。由图 1(g)和(h)可知,经过校正后,C4 样本三 维荧光光谱及等高线图中瑞利散射被基本消除,散射区域荧 光数据拟合性好,光谱还原度较高。由图 1(i)和(j)可知,经 过校正后,C4样本三维荧光光谱及等高线图中瑞利散射在 保留原有三维荧光光谱特征信息的前提下基本被完全消除,

重构区域荧光数据修复拟合效果良好,光谱还原度高。

#### 3.2 基于 PARAFAC 的定性分析

利用 PARAFAC 对经过不同方法消除散射的 T2 实验样本进行 2 组分三线性分解,结果如图 2 所示。图 2 中 Factorl和 Factor2 分别为 T2 实验样本的两种未知组分的光谱曲线,Lube和 Jet fuel分别为真实的润滑油和航空煤油的光谱曲线。由图 2(a)和(b)可知,解析得出的各组分激发、发射光谱明显偏离真实光谱。由图 2(c)和(d)可知,解析得出的各组

分激发、发射光谱与真实光谱也有所偏离。由图 2(e)和(f)可 知,解析得出的各组分激发、发射光谱与真实光谱曲线线形 一致度较高且各组分荧光主峰与真实组分荧光主峰对应波长 位置基本一致。由图 2(g)和(h)可知,解析得出的各组分激 发、发射光谱与真实光谱曲线基本重合。定性分析结果表 明,对比其他消除散射的方法,采用 MDR 消除瑞利散射, 解析得出的激发、发射光谱与真实激发、发射光谱吻合度最 高。







(a):原始三维光谱图;(b):原始等高线图;(c):仪器校正后三维光谱图;(d):仪器校正后等高线图;(e):空白扣除后三维光谱图;(f):空白 扣除后等高线图;(g):Delaunay三角形内插值处理后三维光谱图;(h):Delaunay三角形内插值处理后等高线图;(i):缺损数据重构后三维光 谱图;(j):缺损数据重构后等高线图

#### Fig. 1 Comparison of original and corrected C4 samples by different methods

(a): Original three-dimensional spectral map; (b): Original contour map; (c): Corrected three-dimensional spectral map by instrument; (d): Corrected contour map by instrument; (e): Three-dimensional spectral map after background subtraction; (f): Contour map after background subtraction; (g): Three-dimensional spectral map after the Delaunay triangle interpolation; (h): Contour map after the Delaunay triangle interpolation; (i): Three-dimensional spectral map after missing data recovery; (j): Contour map after missing data recovery

#### 3.3 基于 PARAFAC 的定量分析

利用 PARAFAC 对经不同方法消除散射后的混合油样 本解析后得到的相对荧光强度与各组分相对浓度进行回归分 析,结果如徒3所示。图3中,蓝色圆圈分别表示校正样本 C1-C8中的润滑油和航空煤油组分,红色十字分别表示预 测样本 T1-T3中的润滑油和航空煤油组分。观察并对比图 3(a)—(f)可知,图 3(a)—(d)中预测样本点集出现远离拟合 直线的情况,而图 3(e)和(f)中预测样本点集更加紧密的分 布在拟合直线上或分布在直线周围,拟合程度更高。经分析 可知,利用 PARAFAC 对 MDR 消除散射后混合油样本的定 量分析可以达到较高精度。







(a): 仪器校正后激发光谱; (b): 仪器校正后发射光谱; (c): 背景扣除后激发光谱; (d): 背景扣除后罚射光谱; (e): Delaunay 三角形内插值 后激发光谱; (f): Delaunay 三角形内插值后发射光谱; (g): 缺损数据重构后激发光谱; (h): 缺损数据重构后发射光谱

Fig. 2 Analytical results of PARAFAC algorithm for T2

(a): Relative excitation spectra;
(b): Relative emission spectra;
(c): Fourth dimensional decomposition graph;
(d): Emission spectra after background subtraction;
(e): Excitation spectra after delaunay triangle interpolation;
(f): Emission spectra after delaunay triangle interpolation;
(g): Excitation spectra after missing data recovery;
(h): Emission spectra after missing data recovery;

利用 PARAFAC 分别对经背景扣除法、Delaunay 三角 形内插值法和 MDR 消除散射后的混合油样本进行定量分 析,将混合油各组分的相对浓度预测和回收率列入表 2 中。 表 2 中, RMSEP 为预测均方根误差(root mean square error of prediction), AR 为平均回收率(the average recovery rate), RE 为相对误差(relative error)。对比表 2 定量分析结 果可知,利用 PARAFAC 对经 MDR 消除散射后的混合油样 本的浓度预测效果最好;利用其对经 Delaunay 三角形内插 值法消除散射后的混合油样本的浓度预测效果次之;利用其 对经背景扣除法消除散射后的混合油样本的浓度预测效果最 差。实验结果表明,对比其他消除散射的方法,利用二阶校 正算法对经 MDR 消除散射后的混合油样本中各组分相对浓 度进行预测可获得更为满意的回收率。







(a):背景扣除后润滑油组分浓度回归曲线;(b):背景扣除后航空煤油组分浓度回归曲线;(c):Delaunay 三角形内插值后润滑油组分浓度回 归曲线;(d):Delaunay 三角形内插值后航空煤油组分浓度回归曲线;(e):缺损数据重构后润滑油组分浓度回归曲线;(f):缺损数据重构后航 空煤油组分浓度回归曲线

#### Fig. 3 Decomposition of concentration regression curve by PARAFAC algorithm

(a): Regression curve of component concentration of lube after background subtraction; (b): Regression curve of component concentration of jet fuel after background subtraction; (c): Regression curve of component concentration of lube after delaunay triangle interpolation; (d): Regression curve of component concentration of jet fuelafter delaunay triangle interpolation; (e): Regression curve of component concentration of lubeafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter delaunay triangle interpolation; fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter delaunay triangle fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration of jet fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration fuelafter missing data recovery; (f): Regression curve of component concentration fuelafter missing data recovery; (f): Regression cu

|               | Concentrations<br>of samples |   |                        |                | Recovery/%[H                    | Predicted result] |                       |                |
|---------------|------------------------------|---|------------------------|----------------|---------------------------------|-------------------|-----------------------|----------------|
| Sample        |                              |   | background subtraction |                | delaunay triangle interpolation |                   | missing data recovery |                |
|               | R                            | Н | R                      | Н              | R                               | Н                 | R                     | Н              |
| T1            | 2                            | 8 | 119[2.37]              | 111[8.84]      | 110[2.19]                       | 105[8.43]         | 102[2.04]             | 101[8.11]      |
| Τ2            | 5                            | 5 | 130[6.50]              | 111[5.57]      | 107[5.35]                       | 105[5.26]         | 96.4[4.82]            | 103[5.17]      |
| Т3            | 8                            | 2 | 89.4[7.15]             | 86.5[1.73]     | 104[8.29]                       | 90.5[1.81]        | 98.4[7.87]            | 95.5[1.91]     |
| $AR\pm RE/\%$ |                              |   | $113 \pm 21.3$         | $103 \pm 11.9$ | $107 \pm 7.10$                  | $100 \pm 7.00$    | 98.9 $\pm$ 2.60       | $100 \pm 3.40$ |
| RMSEP         |                              |   | 1.02                   | 0.606          | 0.284                           | 0.310             | 0.130                 | 0.128          |

### 表 2 测试样本的浓度预测和回收率 Table 2 Concentration prediction and recovery of test samples

# 4 结 论

使用仪器校正法、背景扣除法、Delaunay 三角形内插值 法以及 MDR 在实验室环境下对模拟海面溢油污染物三维荧 光光谱中的瑞利散射进行校正,并利用 PARAFAC 进行三线 性分解以对其校正效果进行评估、对比。研究结果表明, MDR 能够更加彻底的消除瑞利散射,与 PARAFAC 结合解 析出的光谱曲线与真实光谱曲线一致度更高,得到的样本回 收率为 98.9%和 100%,预测均方根误差均小于等于 0.130, 优于其他消除散射的方法。本研究为海面溢油三维荧光光谱 中瑞利散射的有效消除提供了重要参考。

# References

- [1] Hu Y, Liu C, Wang X, et al. Spectrochimica Acta Part A: Molecular and Biomolecular Spectroscopy, 2018, 199: 170.
- [2] WANG Yu-tian, LIU Ting-ting, LIU Ling-fei, et al(王玉田, 刘婷婷, 刘凌妃, 等). Spectroscopy and Spectral Analysis(光谱学与光谱 分析), 2018, 38(4): 1171.
- [3] Eilers P H C, Kroonenberg P M. Chemometrics and Intelligent Laboratory Systems, 2014, 130: 1.
- $\left[ \ 4 \ \right]$  Thierry Bouwmans, Sajid Javed, Maryam Sultana, et al. Neural Networks, 2019, 117.
- [5] Li Y, Shu H, Luo L, et al. Journal of Southeast University(English Edition), 2014, 30(3): 306.
- [6] Dou J, Li J. Optik-International Journal for Light and Electron Optics, 2014, 125(1): 526.
- [7] Du W, Chen Z P, Zhong L J, et al. Analytica Chimica Acta, 2011, 690(1): 64.
- [8] YANG Li-li, WANG Yu-tian, LU Xin-qiong(杨丽丽, 王玉田, 鲁信琼). Chinese Journal of Lasers(中国激光), 2013, 40(6): 0615002.

[9] Jaffé R, Cawley K M, Yamashita Y. ACS Symposium Series. Washington DC: American Chemical Society, 2014. 27.

# **Correction Methods of Rayleigh Scattering of Three-Dimensional Fluorescence Spectra of Spilled Oil on Sea**

KONG De-ming  $^{1,\ 3}$  , LI Yu-meng  $^{1}$  , CUI Yao-yao  $^{2\,*}$  , ZHANG Chun-xiang  $^{1}$  , WANG Shu-tao  $^{1}$ 

- 1. School of Electrical Engineering, Yanshan University, Qinhuangdao 066004, China
- 2. School of Information Science and Engineering, Yanshan University, Qinhuangdao 066004, China
- 3. Department of Telecommunications and Information Processing, Ghent University, Ghent B-9000, Belgium

Three-dimensional fluorescence spectroscopy has become a hot topic in the identification of oil spills by many Abstract researchers because of its high sensitivity, good selectivity, simple operation and analysis for multi-component mixtures. However, the Rayleigh scattering in the three-dimensional fluorescence spectrum will have a great influence on the accurate detection of the spectrum, so it is of great significance to eliminate the influence of the Rayleigh scattering effectively for the qualitative identification and quantitative analysis of the spectrum. In this paper, the instrument calibration method, background subtraction method, Delaunay triangle interpolation method and Missing Data Recovery (MDR) method were used to correct the Rayleigh scattering in the three-dimensional fluorescence spectrum of the oil spill. Firstly, the seawater SDS micelle solution was used as a solvent, the jet fuel and the lube were mixed according to different relative volume fraction ratios to prepare eight calibration samples and three test samples. Then, the three-dimensional fluorescence spectra of 11 samples were determined by FS920 steady-state fluorescence spectrometer. Moreover, the interference of Rayleigh scattering was eliminated by instrument calibration method, background subtraction method, the Delaunay triangle interpolation method and missing data recovery (MDR) method respectively. Then the kernel consensus diagnosis method was used to estimate the optimal number of components. Finally, the PARAFAC was used to qualitatively identify and quantify the three-dimensional fluorescence spectrum data of the mixed oil samples. The results show that the instrument calibration method using the emission wavelength lag excitation wavelength to eliminate Rayleigh scattering will lose part of the effective spectral information. The background subtraction method cannot completely eliminate the Rayleigh scattering, and there is still scattering interference in the spectrum. The excitation and emission spectra obtained by PARAFAC will be distorted, and the predicted concentration value deviation is large. After the Rayleigh scattering is eliminated by Delaunay triangle interpolation method, the excitation and emission spectra obtained by PARAFAC have a higher agreement with the real spectrum, and the predicted concentration value deviation is small. However, after the Rayleigh scattering is eliminated by MDR, the excitation and emission spectra obtained by PARAFAC analysis have the highest agreement with the real spectrum, and the predicted concentration value deviation is the smallest of these methods, and the sample recovery rate is 98.9% and 100% respectively, the RMSEP is limited to less than 0.130. According to the results of qualitative identification and quantitative analysis, MDR can effectively eliminate the influence of Rayleigh scattering on the basis of ensuring that the original characteristic spectrum is not distorted. It is an ideal method to eliminate Rayleigh scattering in the three-dimensional fluorescence spectrum.

Keywords Three-dimensional fluorescence spectra; Rayleigh scattering; Background subtraction method; Delaunay triangle interpolation method; Missing data recovery method