

原始数据

Step 1

截取弹性峰  
附近区域

Step 2

中值滤波降噪

Step 3

线性背底扣除

2052\*2048 16bit Data

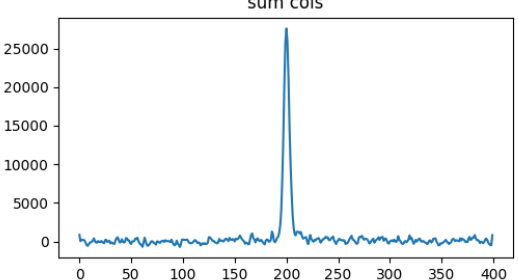
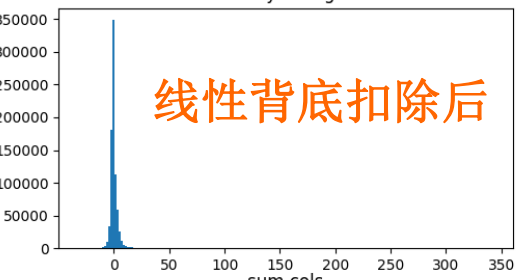
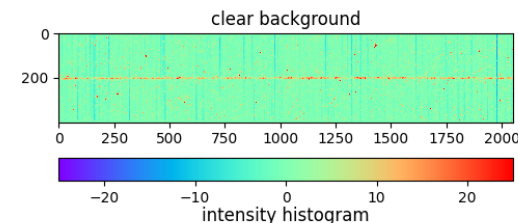
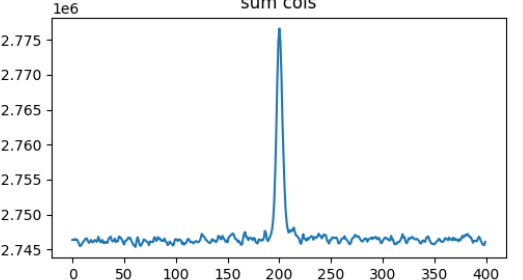
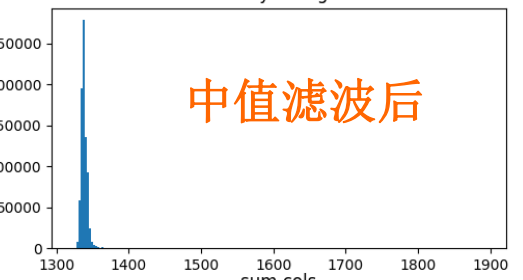
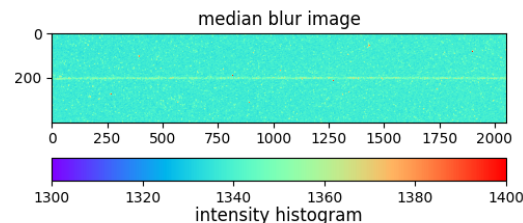
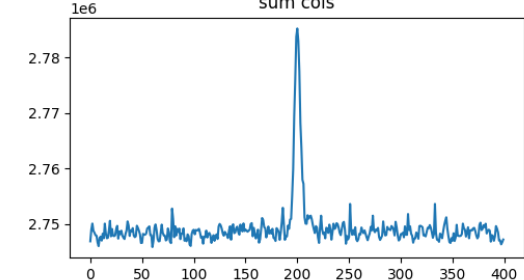
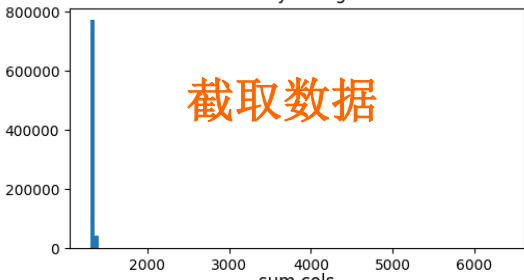
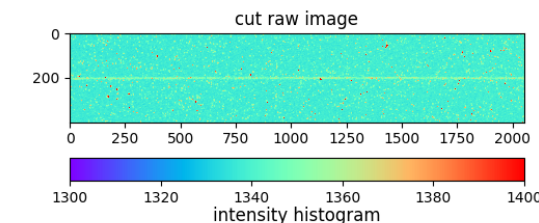
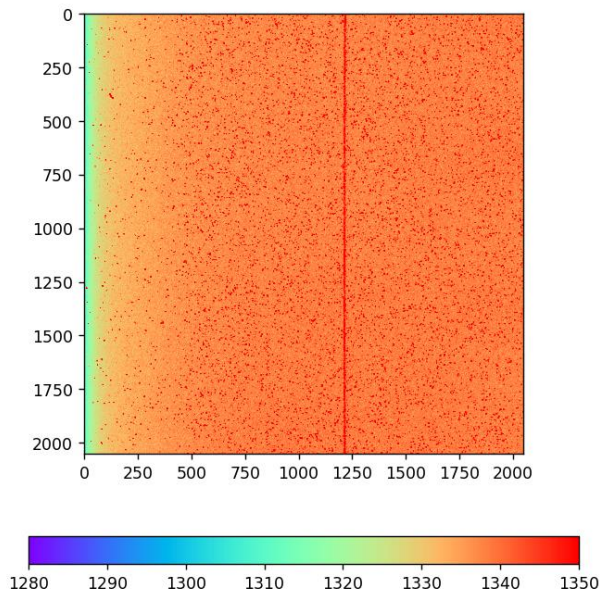
每列：2052像素  
每行：2048像素  
数据(16bit)：0-65535

截取弹性峰中心两边各200列  
区域大小：2052\*400 pixels

中值滤波：像素点周围3\*3的共9个像素的  
数值按数值大小排序，  
修改为中间值。

每一列400个像素点数据，按照线性关系扣除  
背底，弹性峰两边  
拉平到0值。

目前测得的数据点范围：1300-1400



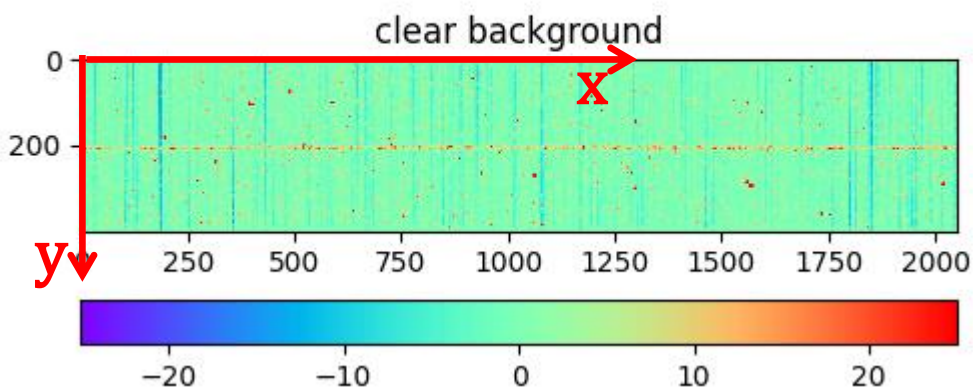
分布直方图

所有行叠加

预处理后数据

算法实现

弹性峰在CCD幅面上分布满足二次曲线关系



$$\text{shift\_pixels} = a + bx + cx^2$$

$x$ 为每一列（400个像素）所在的像素位置

参数的物理含义：

1.  $a$ 代表弹性峰整体沿着 $y$ 方向平移，因为已经置于中心 $x=200$ 位置，所以设置为0。
2.  $b$ 代表弹性峰在每个 $x$ 处线性平移，对应的谱线的倾斜
3.  $c$ 代表弹性峰在每个 $x$ 处按二次平移，对应与弯曲的弧度（与光栅常数相关： $c=1e-7$ ）

基本函数

```
def shift_pixel(index:int,j:int=1):  
    #return round(0.005 + index*0.01+index**2*(1+j*0.1)*1e-7)  
    #return round((0.001+0.005*j)*index+index**2*(1e-7))  
    return round((0.015+0.0005*j)*index+index**2*(1e-7)) # best fit result
```

实现思路：

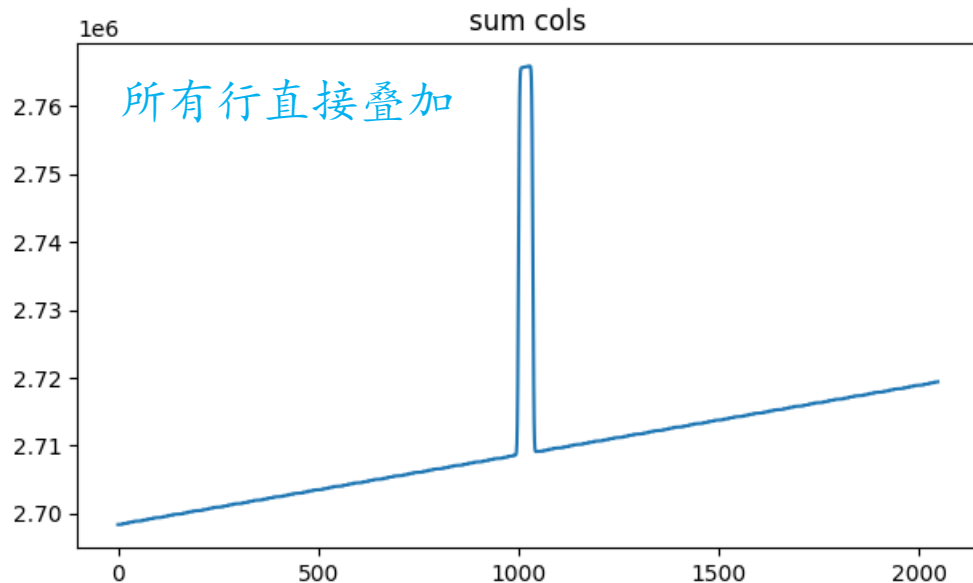
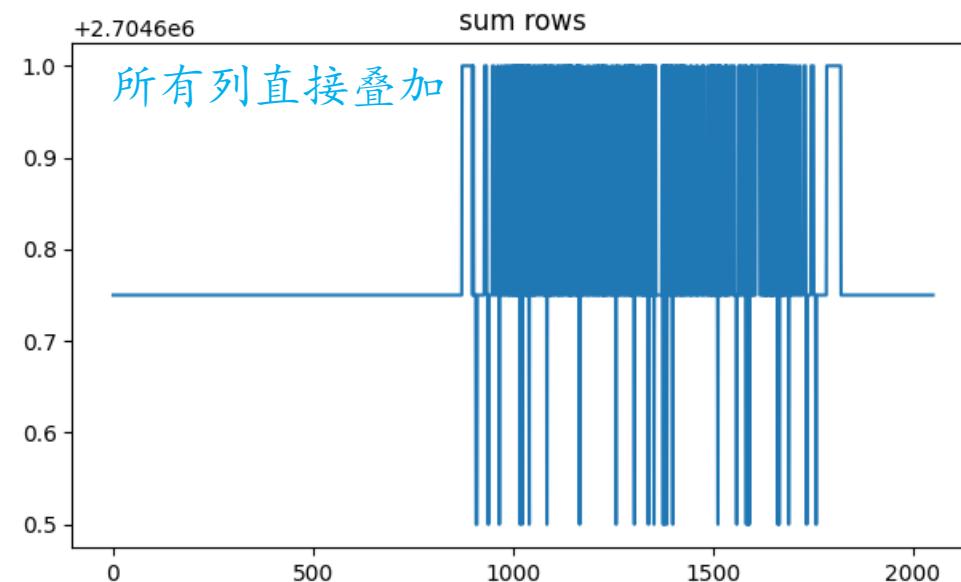
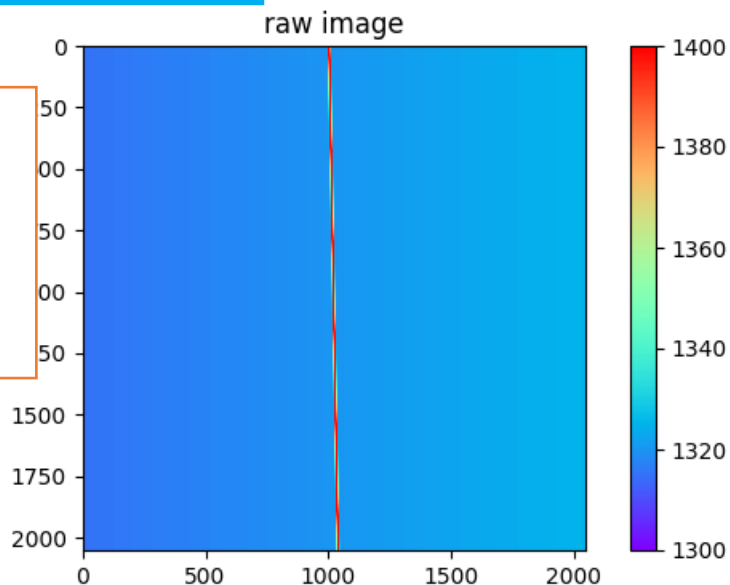
1. 对每一列（400个像素即0-399）按0.05的步长插值，得到 $400 \times 20 = 8000$ 个新点，取中间（2800~5200）段共2400个点来进行偏移，即对应于中间120个像素。
2. 对于每一列所对应的 $x$ 即 $\text{index}$ ，使用 $\text{shift\_pixel}$ 函数计算需要偏移的点数 $\text{shift\_N}$ 。（即最小偏移一个点，对应于0.05个像素）
3. 将该列的点 $2800 - \text{shift\_N}$ 到点 $5200 - \text{shift\_N}$ ，取出来进行叠加，相当于向上平移 $\text{shift\_N}$ 个点，向下则为+。
4. 将叠加后的数据（2400个点）插值后，输出为对应到原来120个像素的数据列。
5. 最后将所得到的120个像素的数据进行Gauss拟合得到半高宽FWHM。

参数 $b$ 优化： $b = (0.0015 + 0.0005 \cdot j)$  通过遍历 $j$ 逐步缩小 $b$ 的数值范围，直至最小的半高宽。

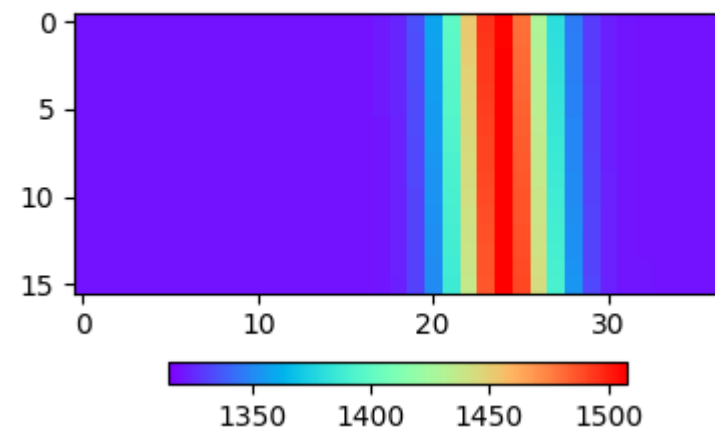
# 测试1: 标准Gauss峰数据

## GE\_CCD-弹性峰校正算法可靠性检验

标准的高斯峰谱线  
沿着斜线:  
 $y=57*x-57000$ 呈正态分布  
高斯峰谱线半高宽FWHM=5  
倾斜的背底  
未添加随机噪声



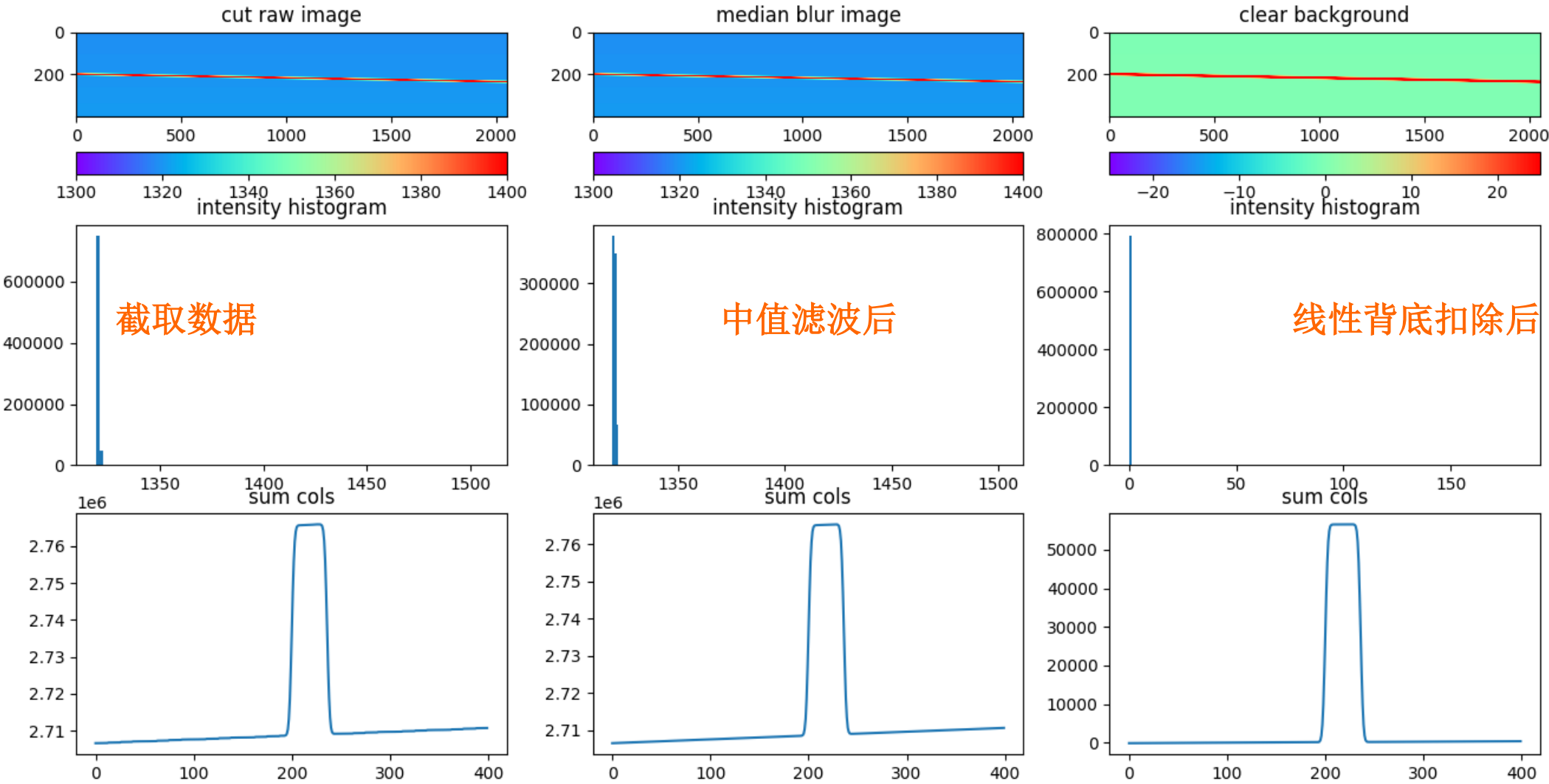
局部放大后的Gauss峰谱线



# 测试1: 图像降噪和背底消除

## GE\_CCD-弹性峰校正算法可靠性检验

高斯峰谱线半高宽FWHM=5



## 示例1: 高斯峰矫正

## GE\_CCD-弹性峰矫正算法可靠性检验

高斯峰为倾斜的直线:  $y=57*x-57000$

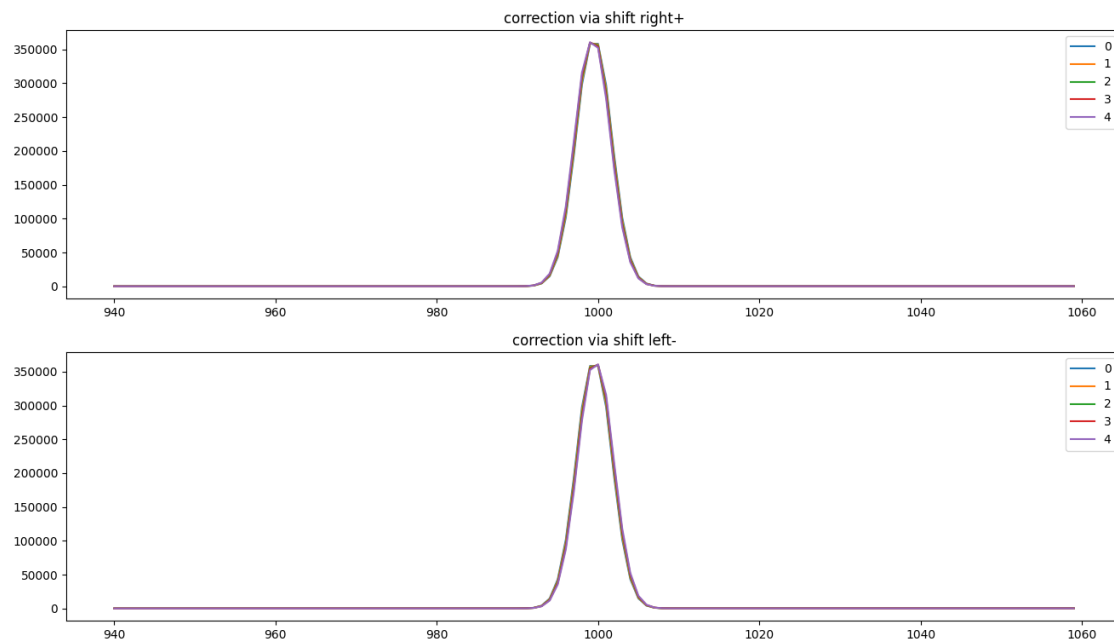
矫正只需要一次项

$$\text{shift\_pixels} = a + bx$$

(由于算法中x按照0.05的步长插值, 所以b的标准值为 $1/57/0.05$ )

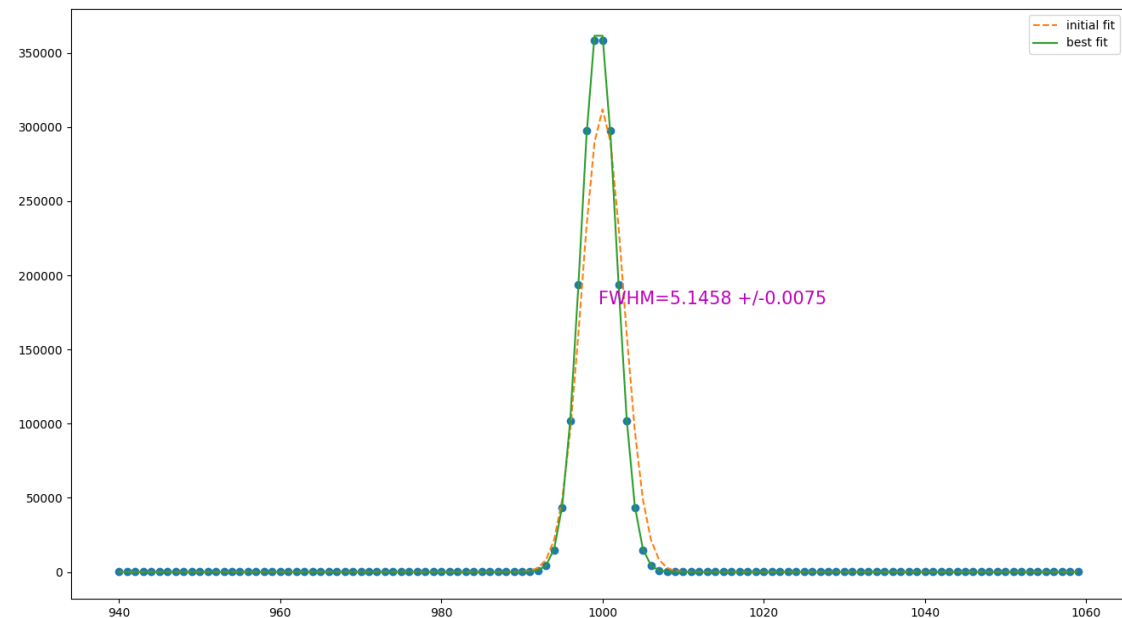
$$b = -(1/57/0.05 + 0.001*j)$$

j取值变化范围[-4, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, 4]



算法拟合结果:  $\text{FWHM} = 5.14 \pm 0.0075 \text{ pixels}$

同标准值=5pixels的误差为2.8%

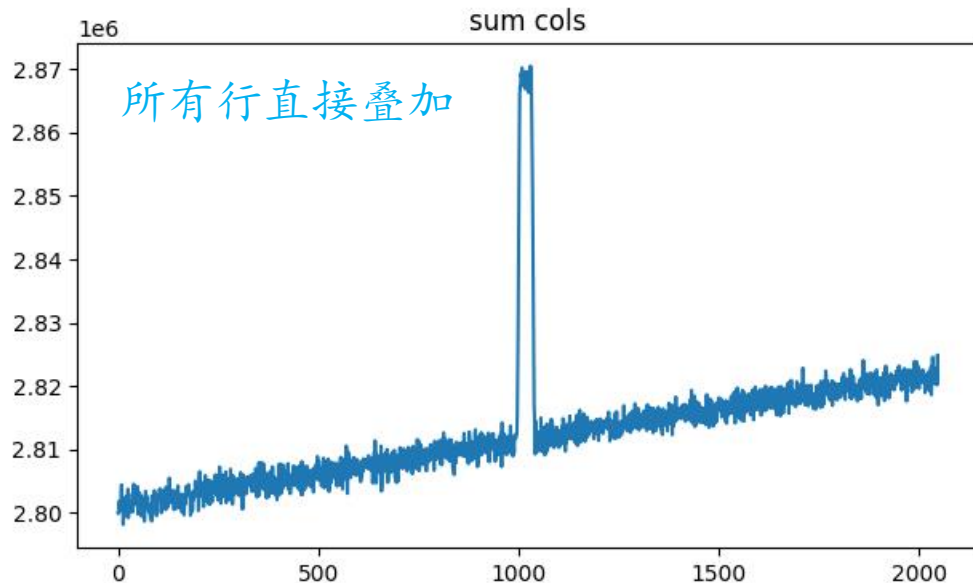
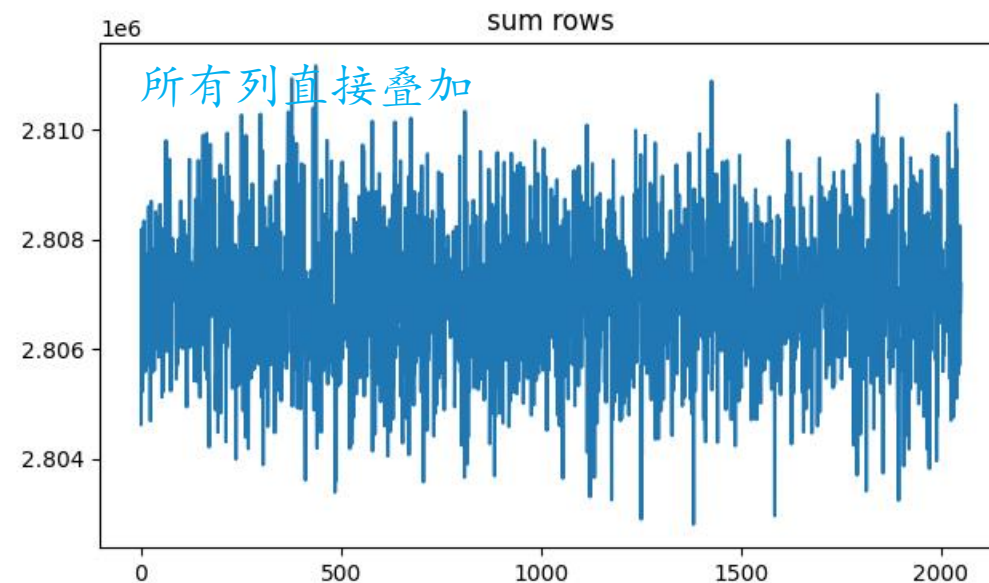
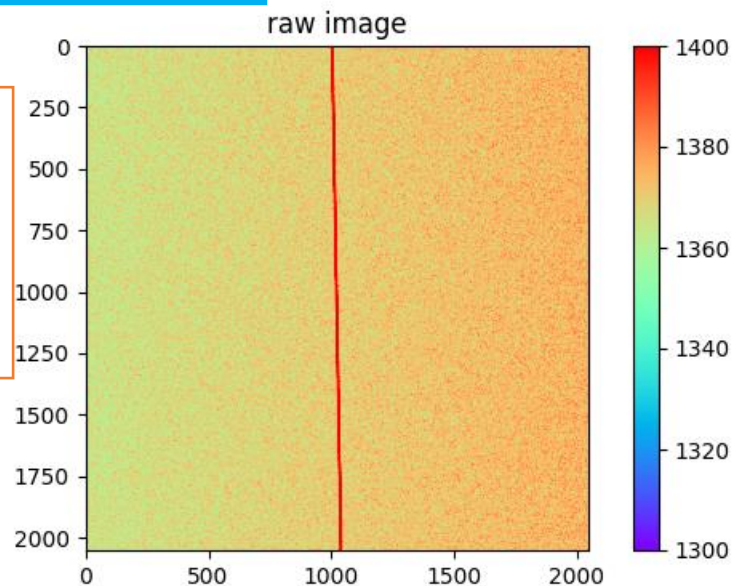




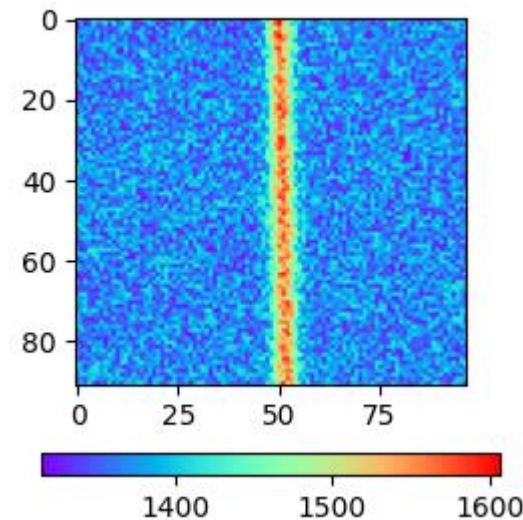
## 测试2: 标准Gauss峰数据

## GE\_CCD-弹性峰拟合算法可靠性检验

标准的高斯峰谱线  
沿斜线:  
 $y=57*x-57000$ 呈正态分布  
半高宽FWHM=5  
倾斜的背底  
添加了随机噪声(0~100)



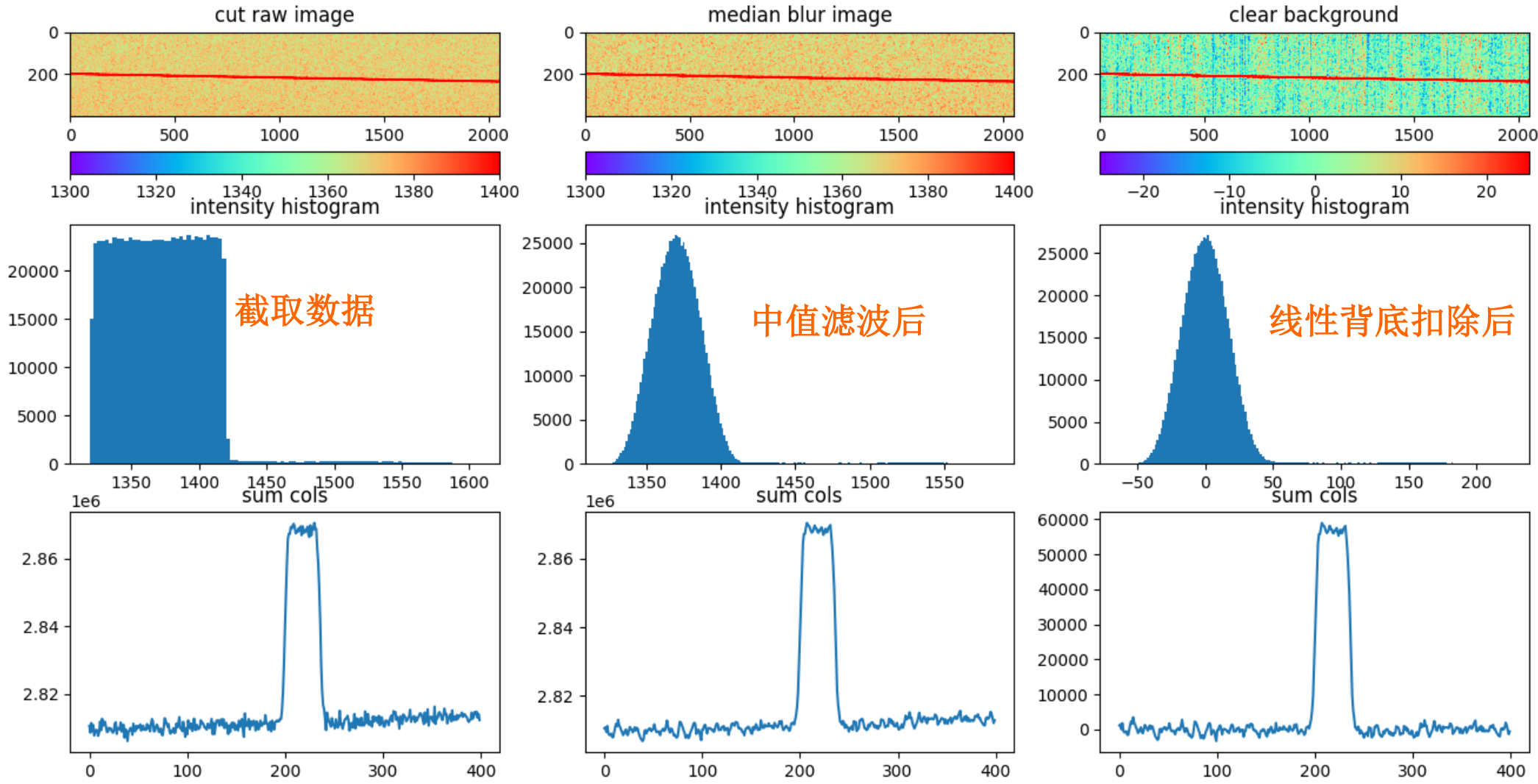
局部放大后的Gauss峰谱线



# 测试2: 图像降噪和背底消除

## GE\_CCD-弹性峰校正算法可靠性检验

高斯峰谱线半高宽FWHM=5



## 测试2: 高斯峰矫正

## GE\_CCD-弹性峰矫正算法可靠性检验

高斯峰为倾斜的直线:  $y=57*x-57000$

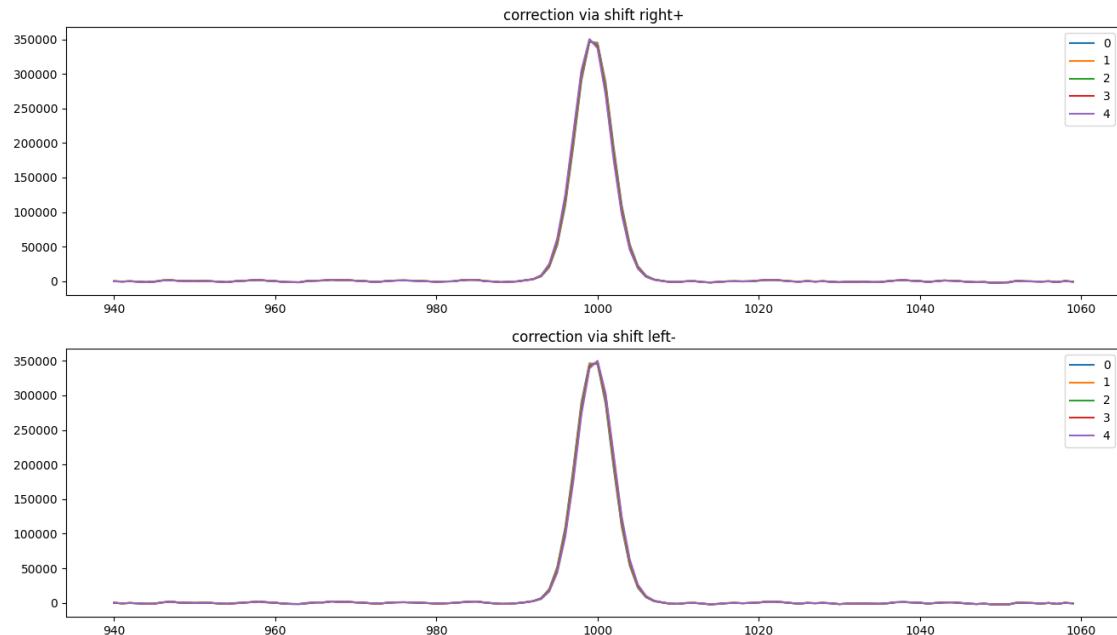
矫正只需要一次项

$$\text{shift\_pixels} = a + bx$$

(由于算法中x按照0.05的步长插值, 所以b的标准值为 $1/57/0.05$ )

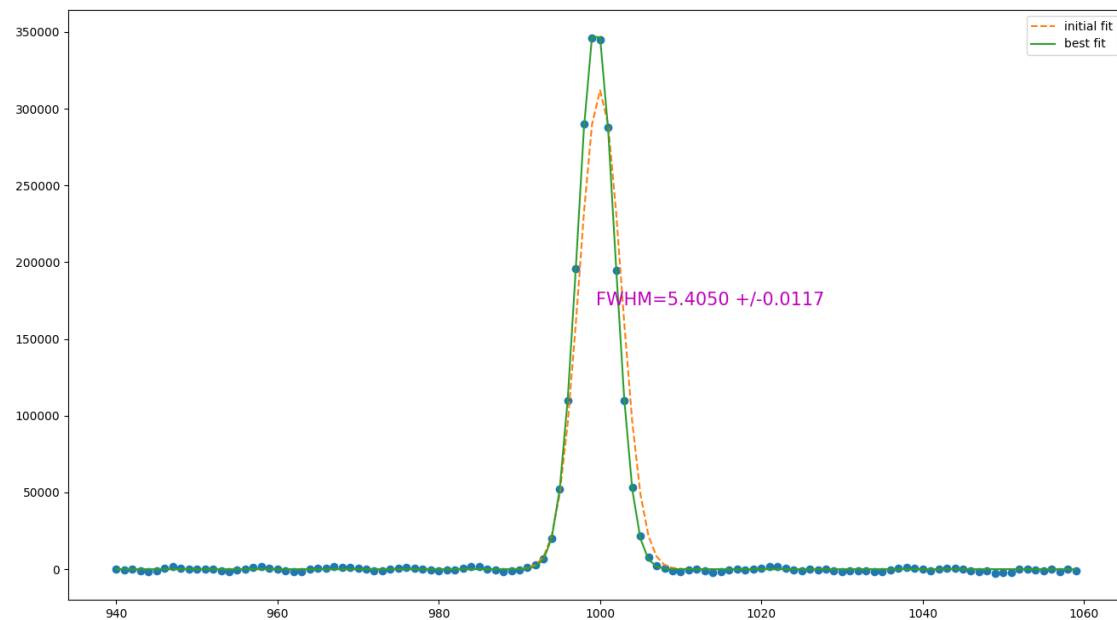
$$b = -(1/57/0.05 + 0.001*j)$$

j取值变化范围[-4, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, 4]



算法拟合结果:  $\text{FWHM} = 5.40 \pm 0.01 \text{ pixels}$

同标准值=5pixels的误差为8%

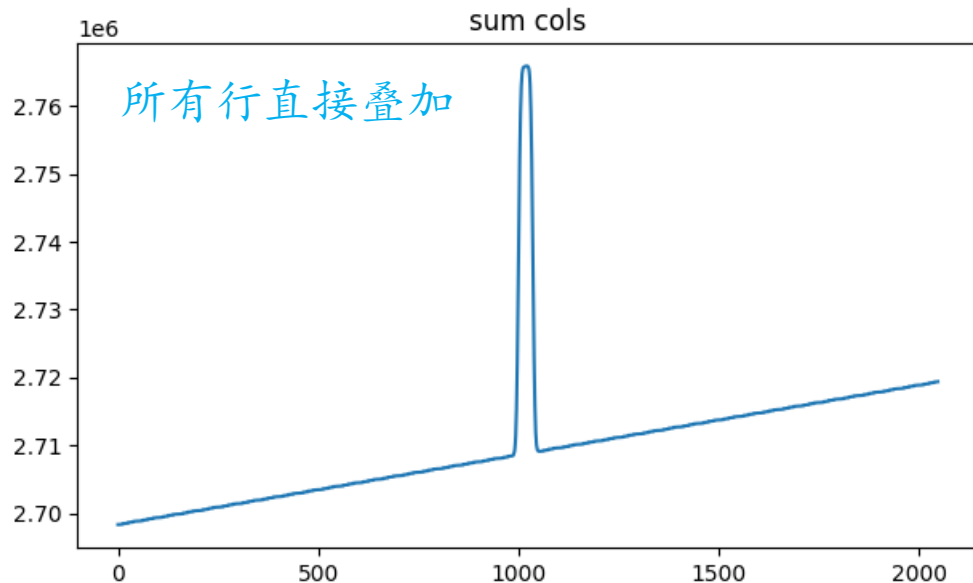
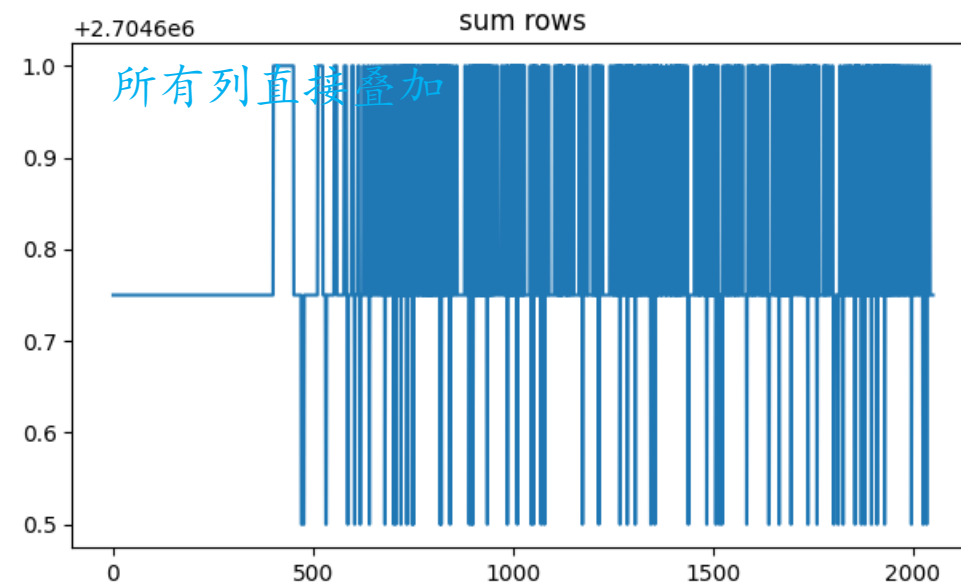
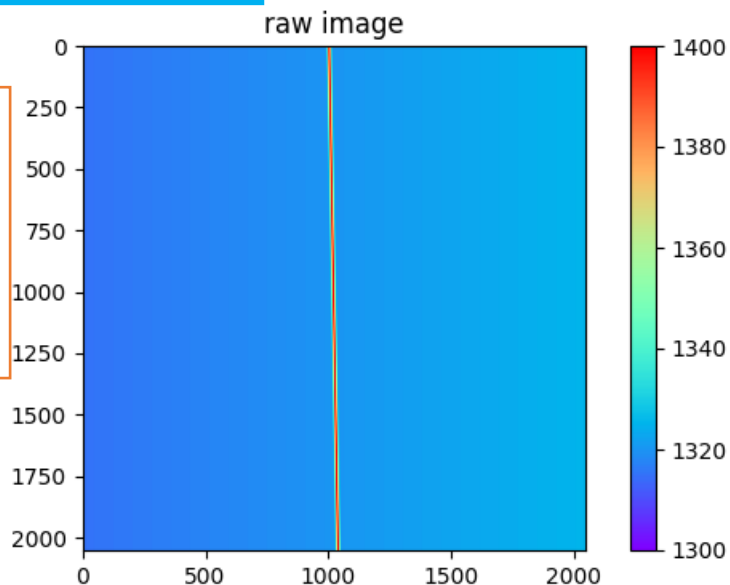




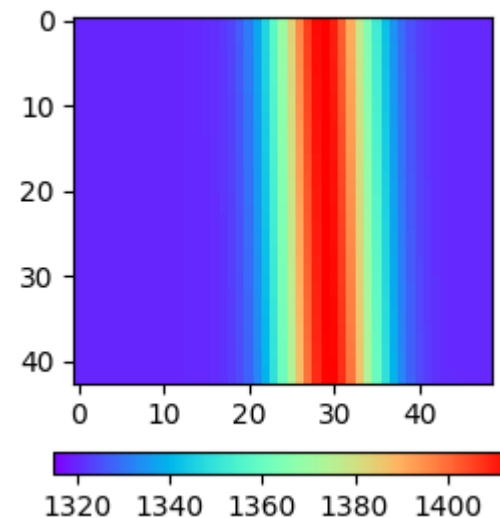
## 测试3: 标准Gauss峰数据

## GE\_CCD-弹性峰校正算法可靠性检验

标准的高斯峰谱线  
沿斜线:  
 $y=57*x-57000$ 呈正态分布  
半高宽FWHM=10  
倾斜的背底  
未添加随机噪声



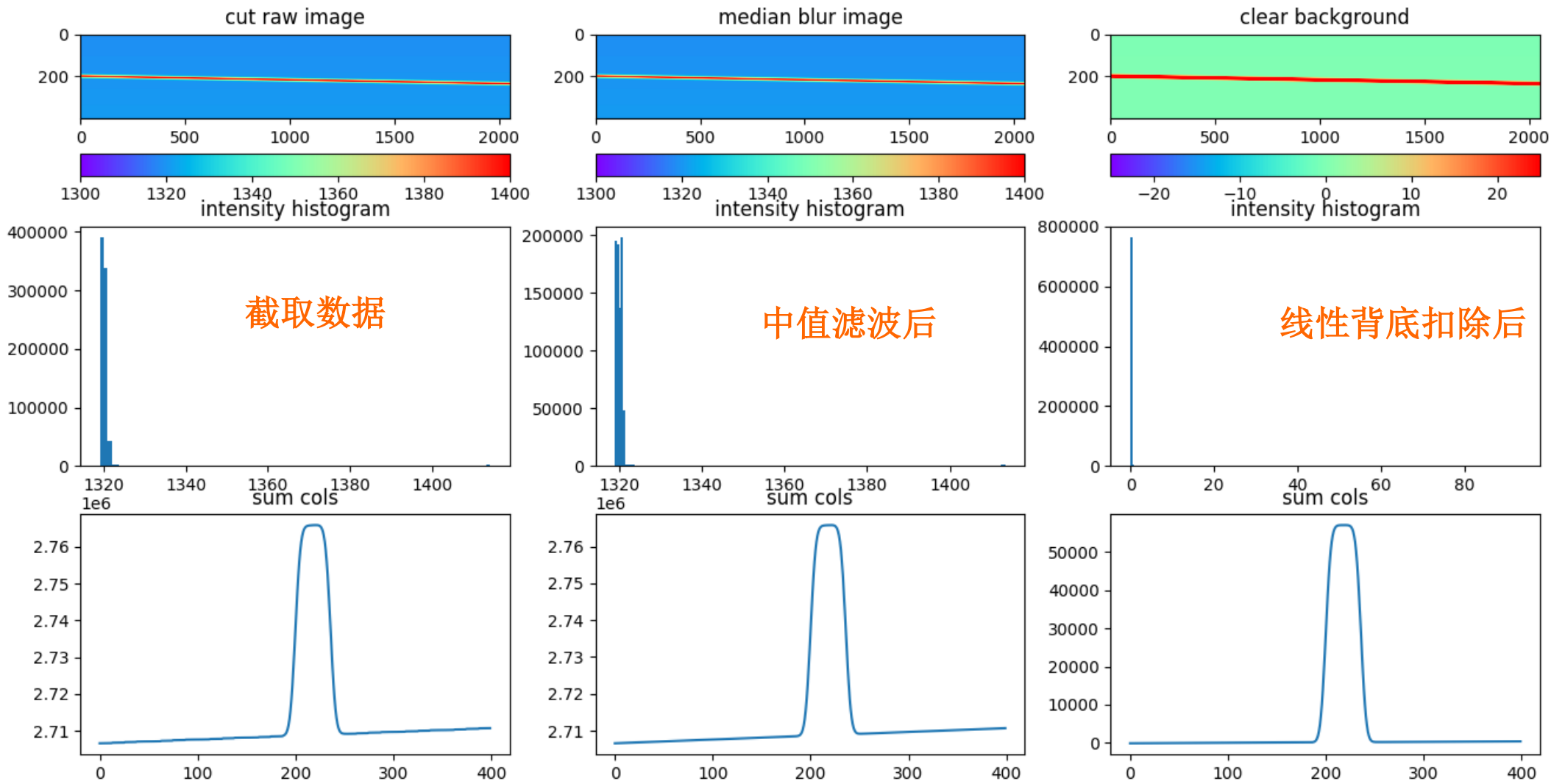
局部放大后的Gauss峰谱线



测试3: 图像降噪和背底消除

GE\_CCD-弹性峰校正算法可靠性检验

高斯峰谱线半高宽FWHM=10



## 测试3: 高斯峰矫正

## GE\_CCD-弹性峰矫正算法可靠性检验

高斯峰为倾斜的直线:  $y=57*x-57000$

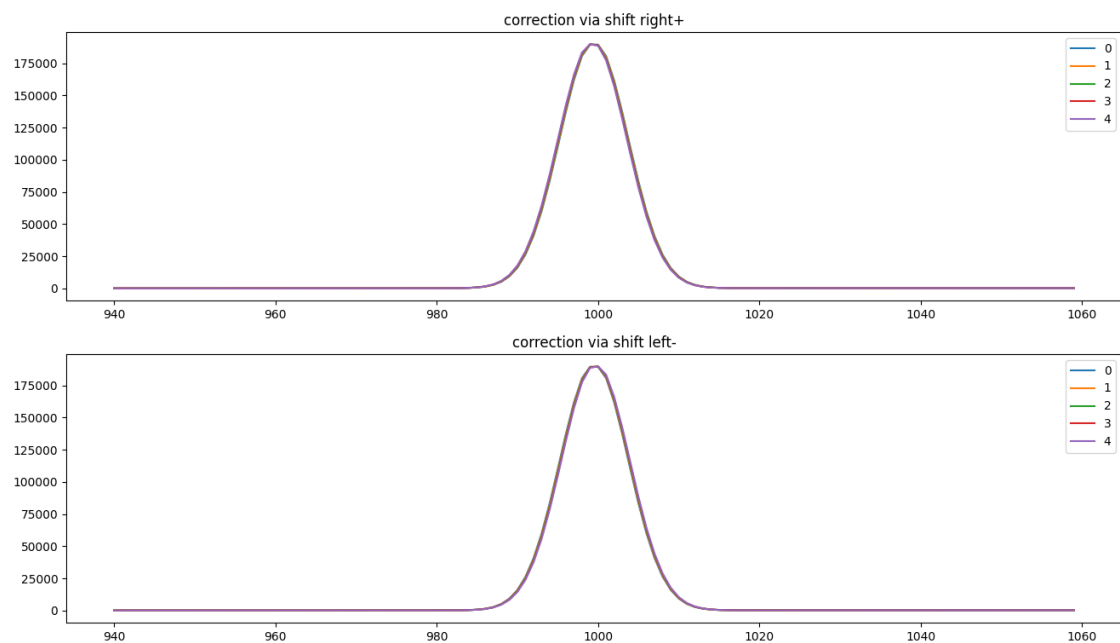
矫正只需要一次项

$$\text{shift\_pixels} = a + bx$$

(由于算法中x按照0.05的步长插值, 所以b的标准值为 $1/57/0.05$ )

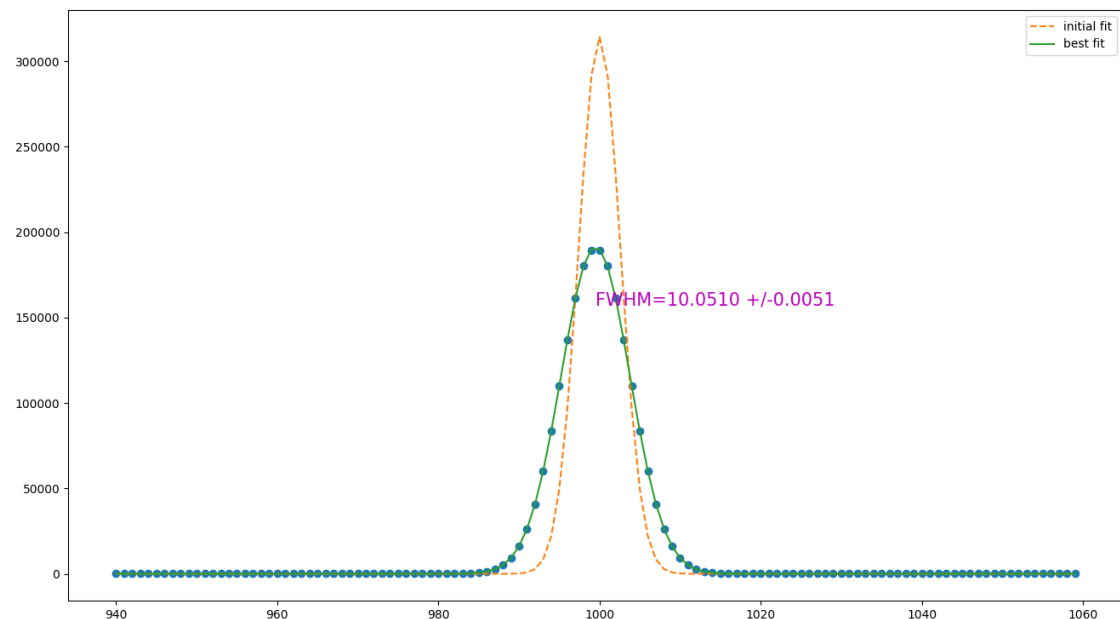
$$b = -(1/57/0.05 + 0.001*j)$$

j取值变化范围[-4, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, 4]



算法拟合结果:  $\text{FWHM} = 10.05 \pm 0.005 \text{ pixels}$

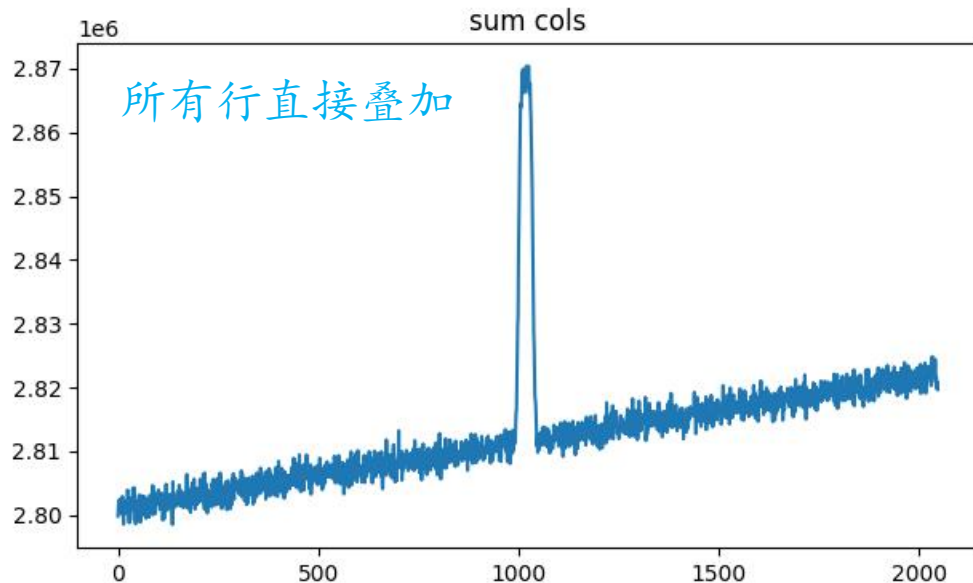
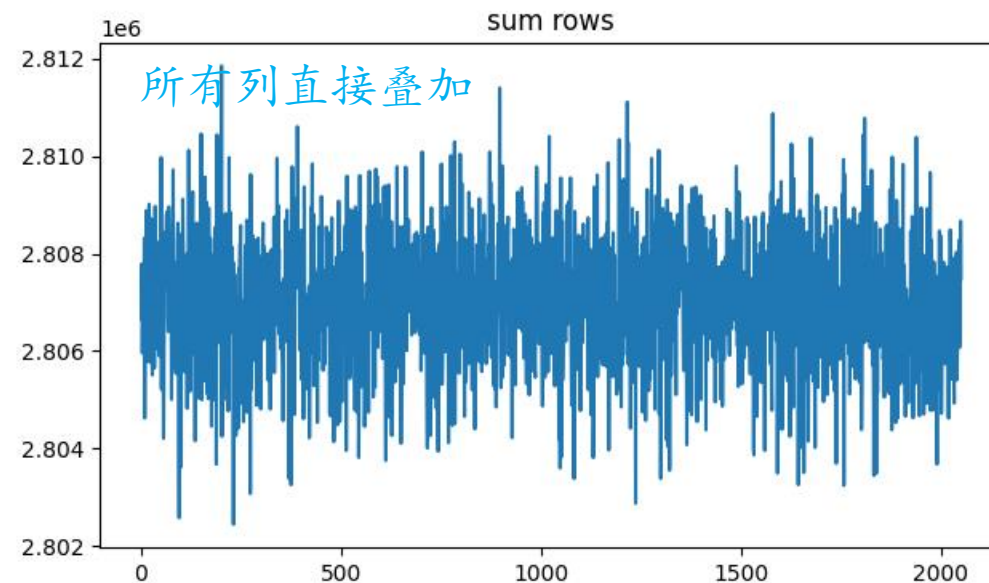
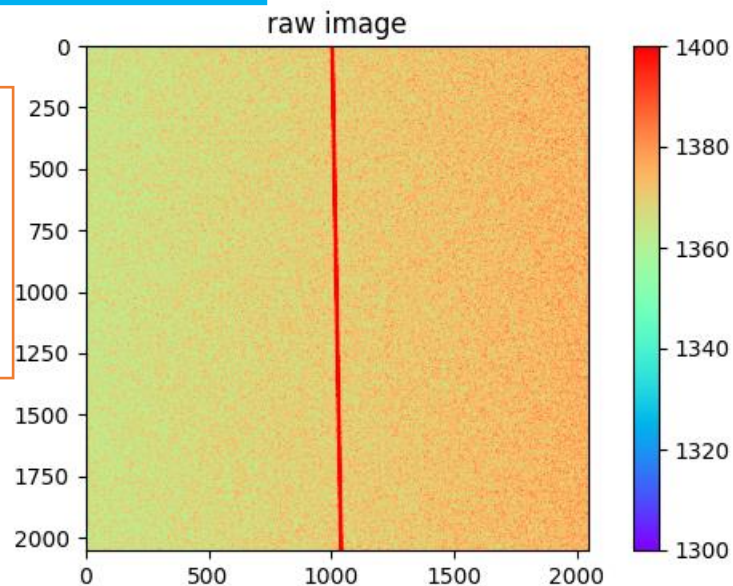
同标准值=10pixels的误差为0.5%



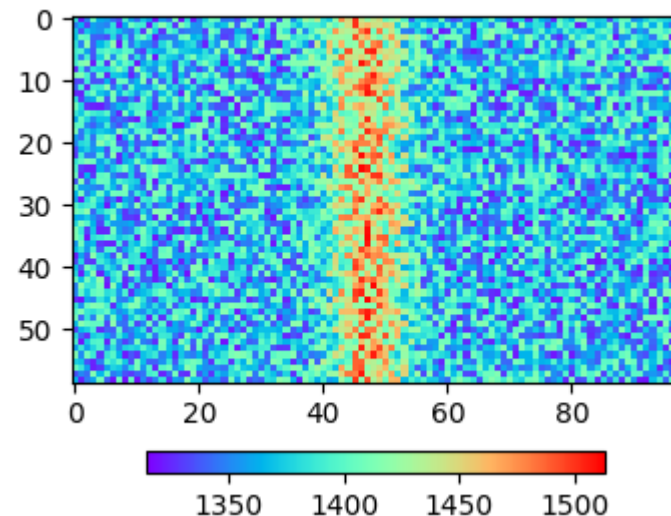
## 测试4: 标准Gauss峰数据

## GE\_CCD-弹性峰矫正算法可靠性检验

标准的高斯峰谱线  
沿斜线:  
 $y=57*x-57000$ 呈正态分布  
半高宽FWHM=10  
倾斜的背底  
添加了随机噪声(0~100)



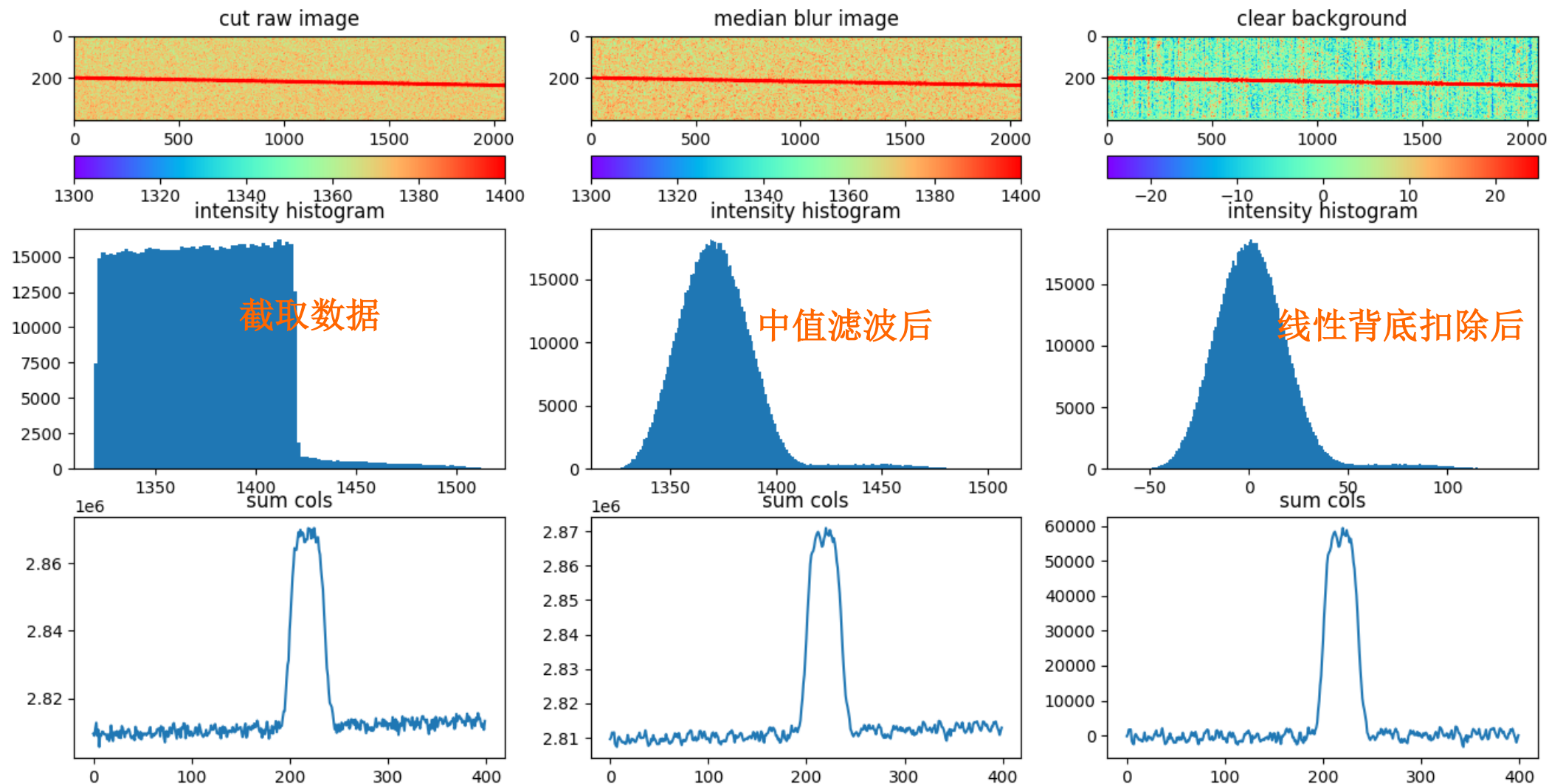
局部放大后的Gauss峰谱线



## 测试4: 图像降噪和背底消除

## GE\_CCD-弹性峰拟合算法可靠性检验

高斯峰谱线半高宽FWHM=10





## 测试4: 高斯峰矫正

## GE\_CCD-弹性峰拟合算法可靠性检验

高斯峰为倾斜的直线:  $y=57*x-57000$

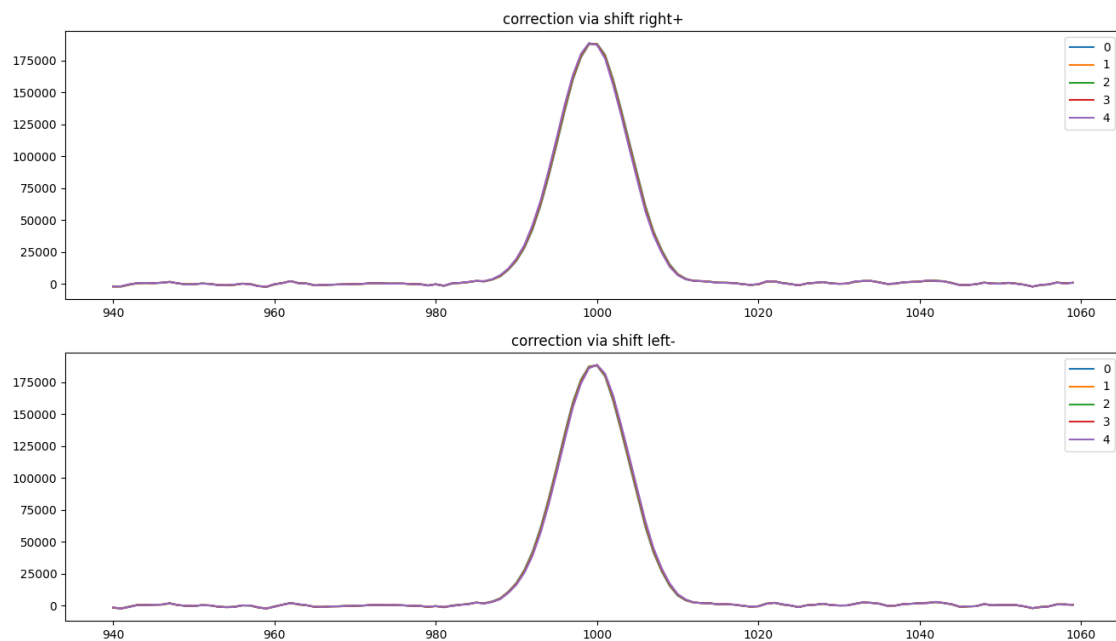
矫正只需要一次项

$$\text{shift\_pixels} = a + bx$$

(由于算法中x按照0.05的步长插值, 所以b的标准值为 $1/57/0.05$ )

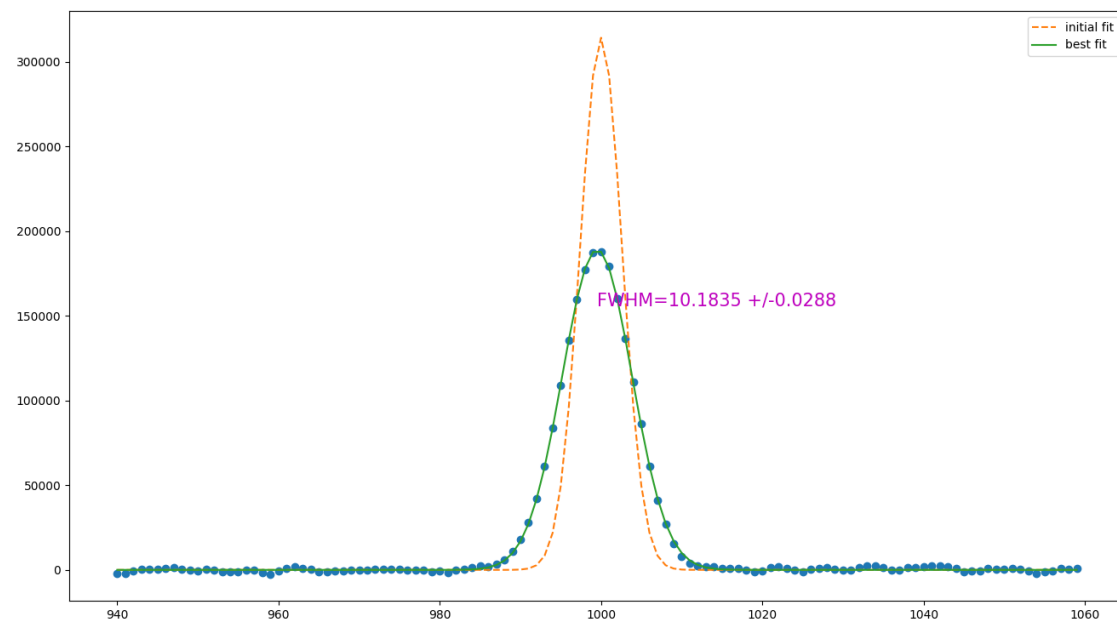
$$b = -(1/57/0.05 + 0.001*j)$$

j取值变化范围[-4, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, 4]



算法拟合结果:  $\text{FWHM} = 10.18 \pm 0.029 \text{ pixels}$

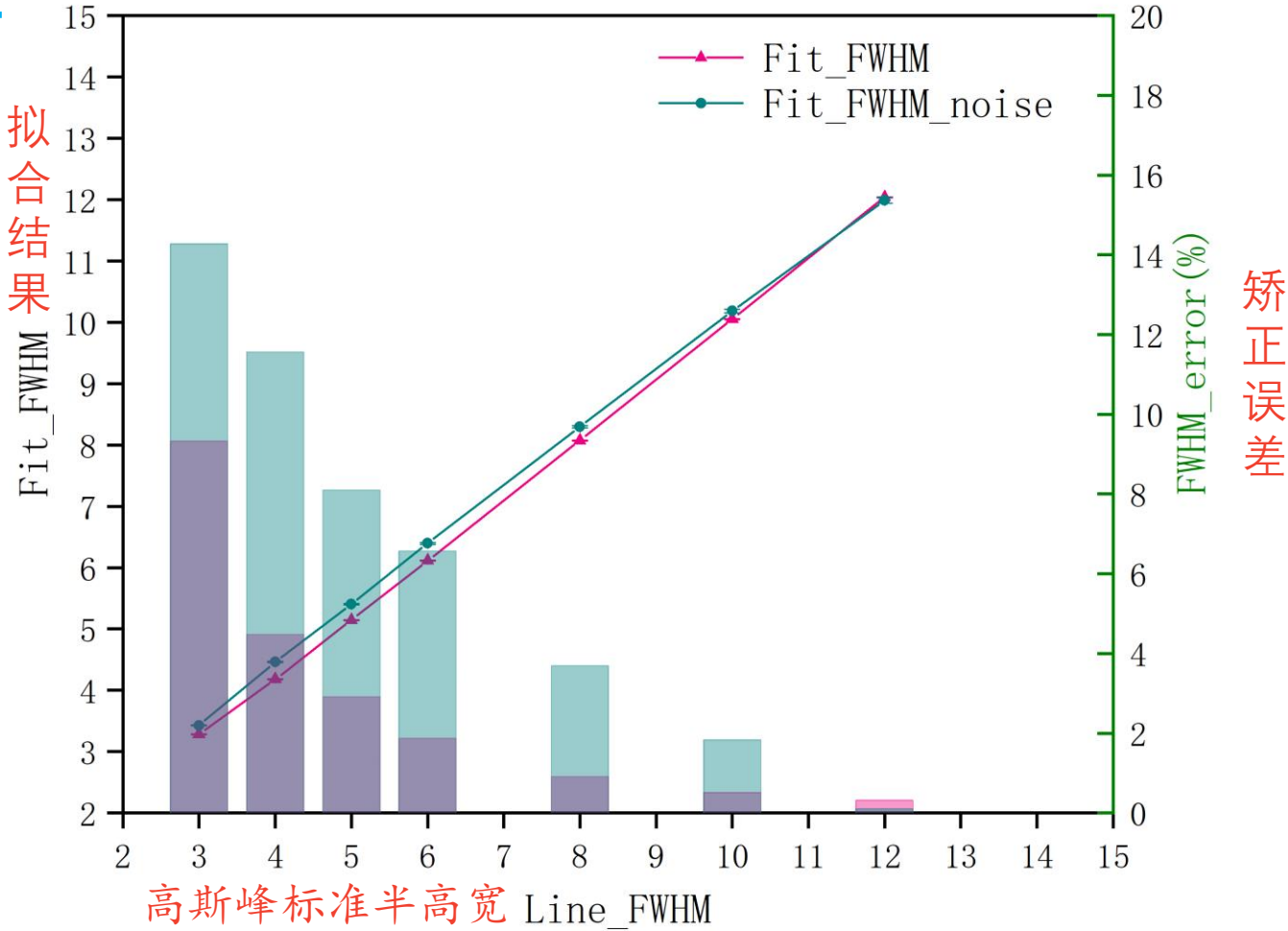
同标准值=10pixels的误差为1.8%



# 标准Gauss峰矫正结果汇总

## GE\_CCD-弹性峰矫正算法可靠性检验

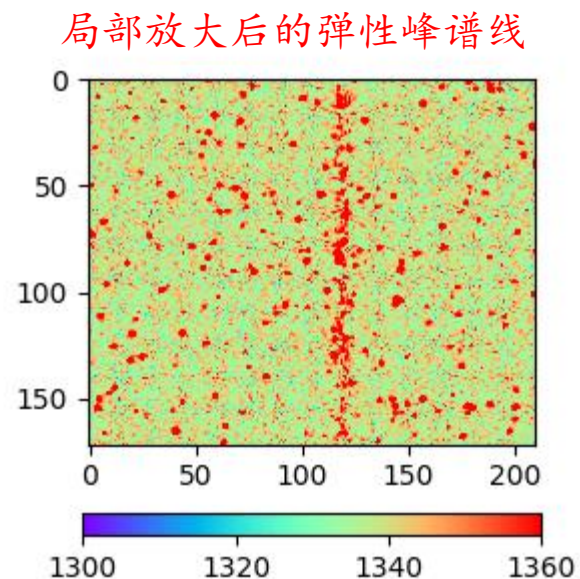
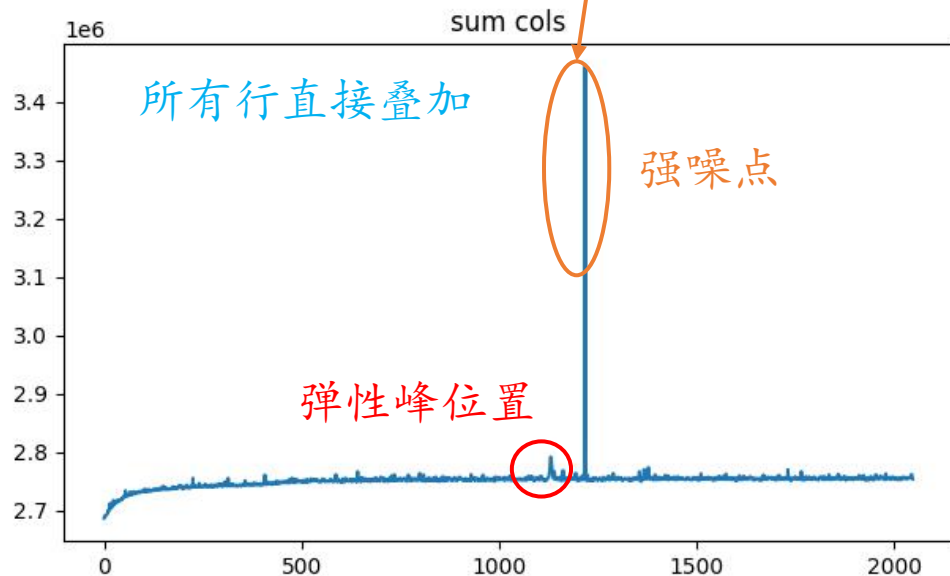
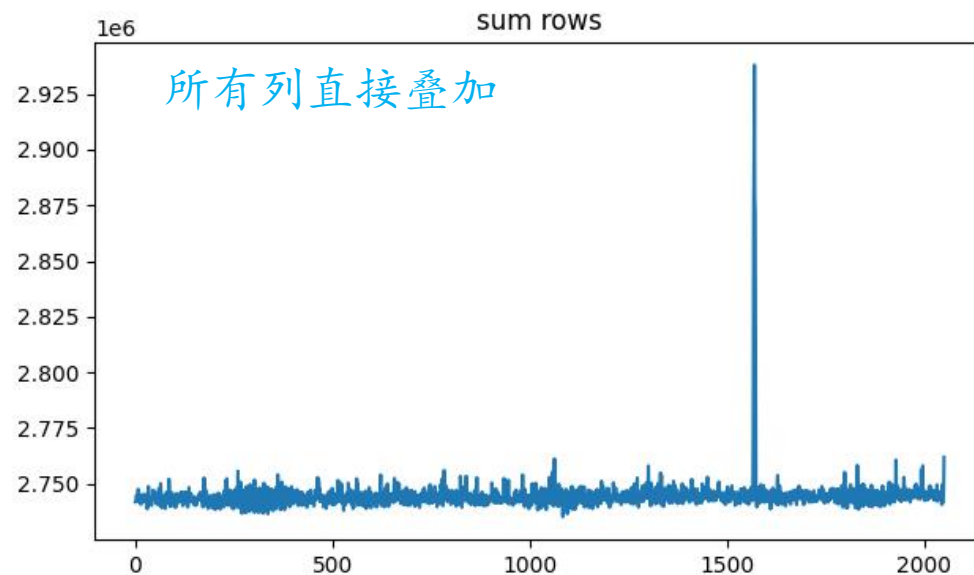
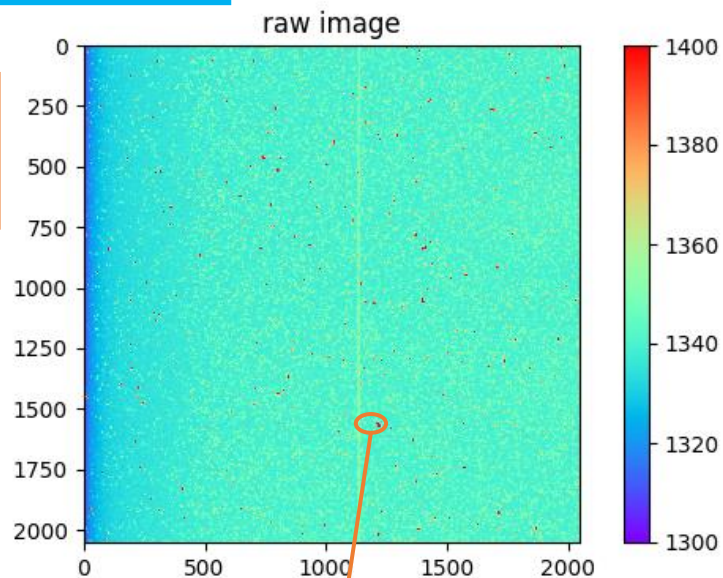
- ✓ 对于高斯峰半高宽在3-12pixels之间，矫正算法对于标准的Gauss分布峰的矫正误差要优于~10%
- ✓ 对高斯峰的背景增加噪声后，矫正算法会略高估半高宽，并且矫正误差会有明显上升，但最大误差仍优于~15%



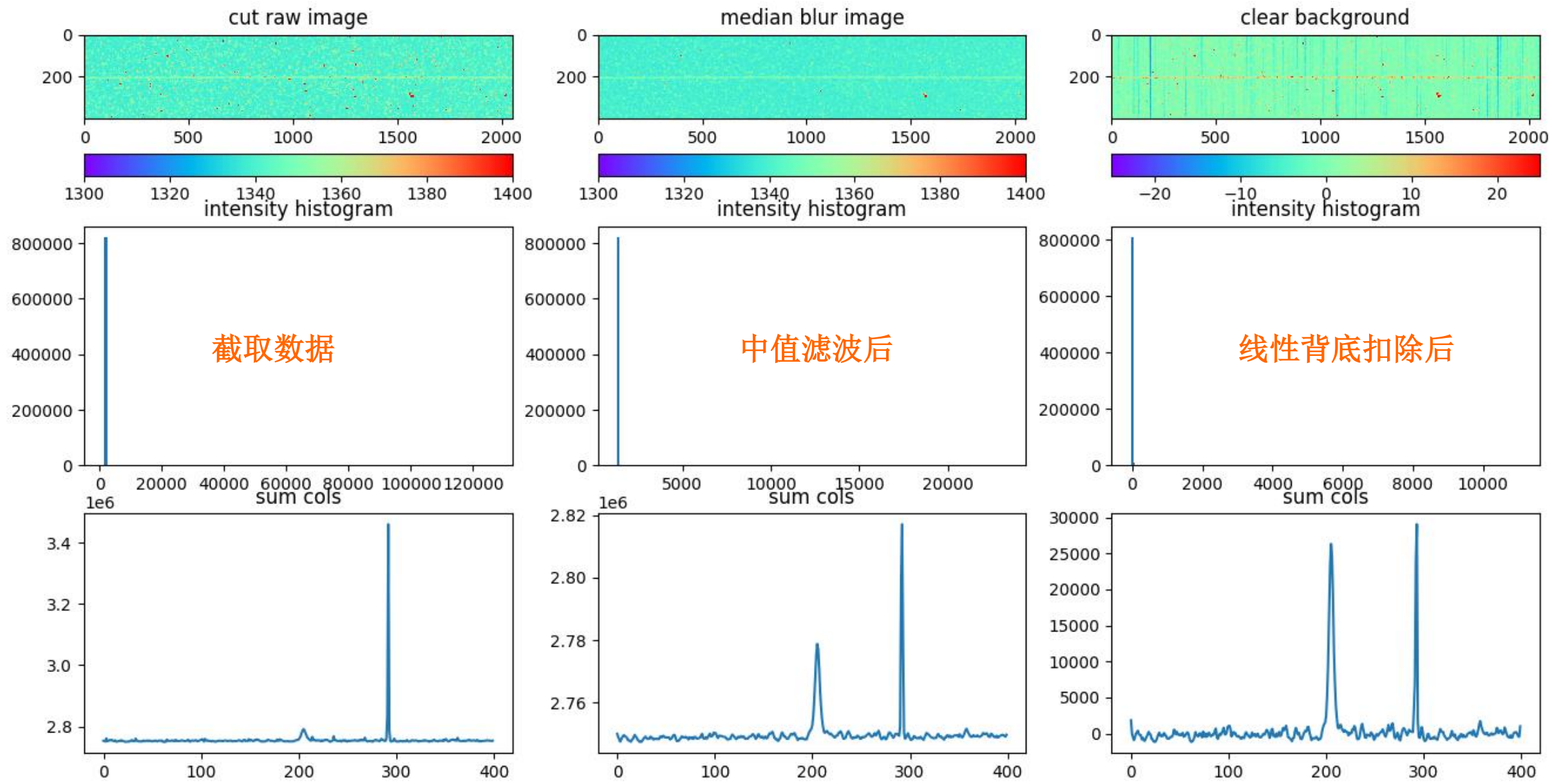
Line_FWHM	Fit_FWHM	FWHM_err	FWHM_err_percent	Fit_FWHM_noise	FWHM_noise_err	FWHM_Noise_err_percent
3	3.2798	0.0088	9.326666667	3.4283	0.0094	14.276666667
4	4.1791	0.0085	4.4775	4.4625	0.0109	11.5625
5	5.1458	0.0075	2.916	5.405	0.01178	8.1
6	6.1124	0.0065	1.873333333	6.3943	0.0139	6.571666667
8	8.0728	0.0054	0.91	8.2952	0.0171	3.69
10	10.051	0.0051	0.51	10.1835	0.0288	1.835
12	12.038	0.0055	0.316666667	11.9879	0.0472	0.100833333

# 示例1: 原始实验数据

2022-09-18采集-数据11-  
C@448.5eV\_CCDRX=32220\_  
Slit2\_100\_T3600s

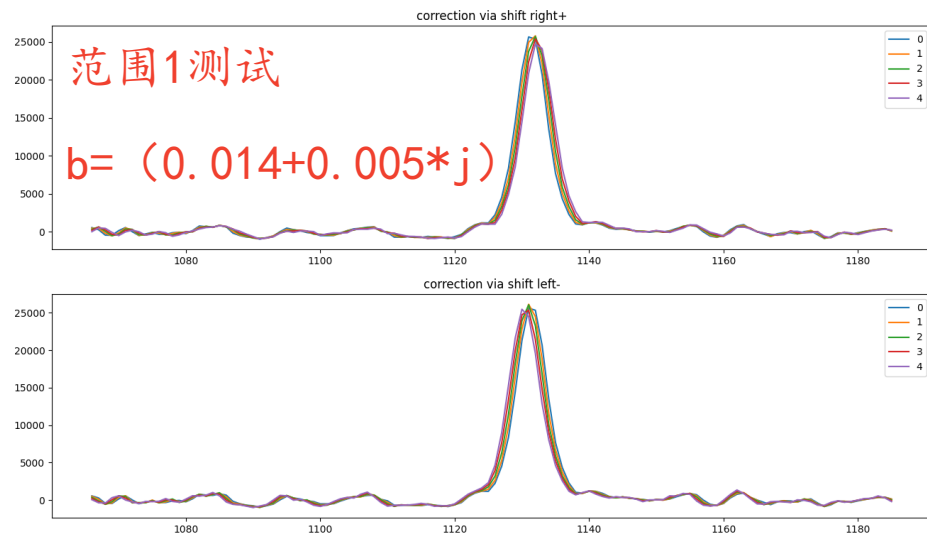


# 示例1: 图像降噪和背底消除

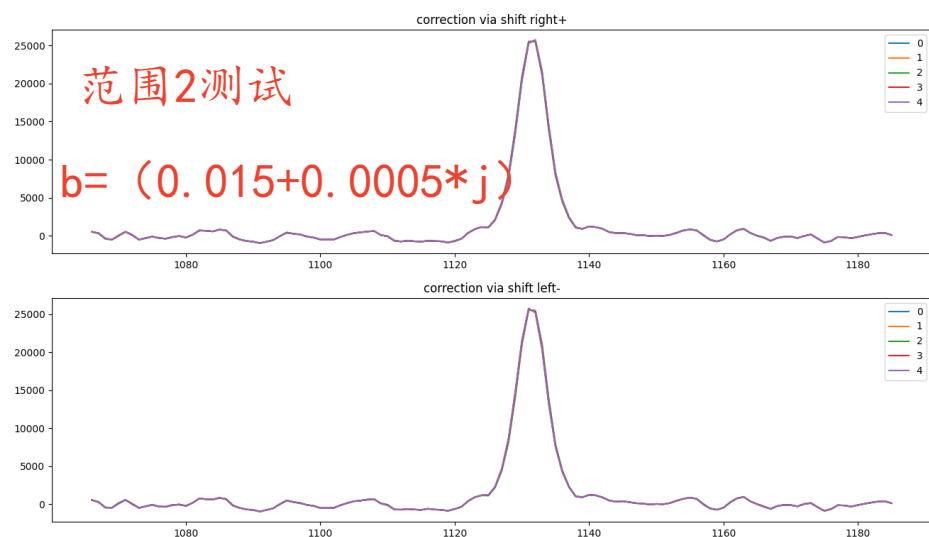
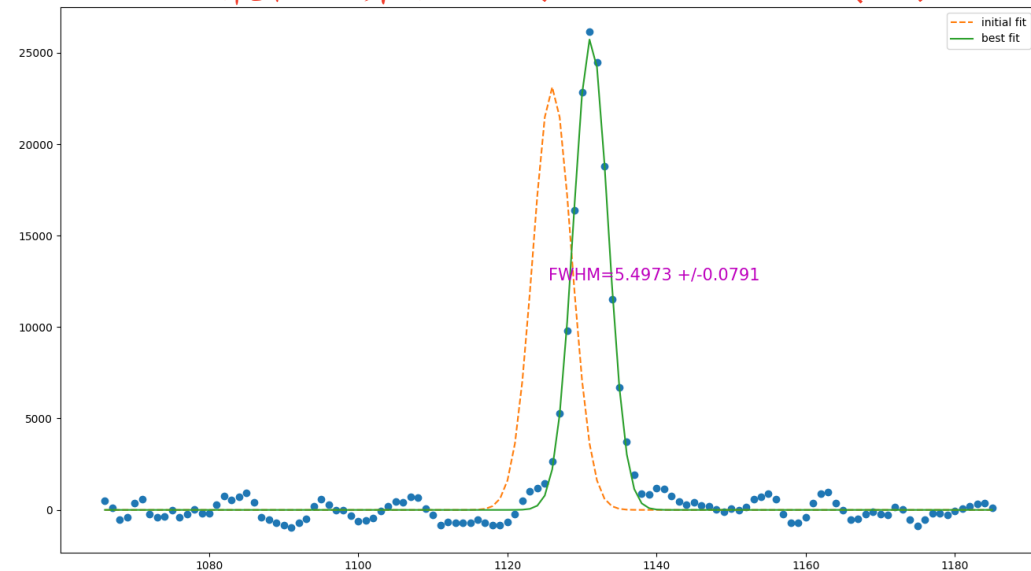


# 示例1:弹性峰矫正

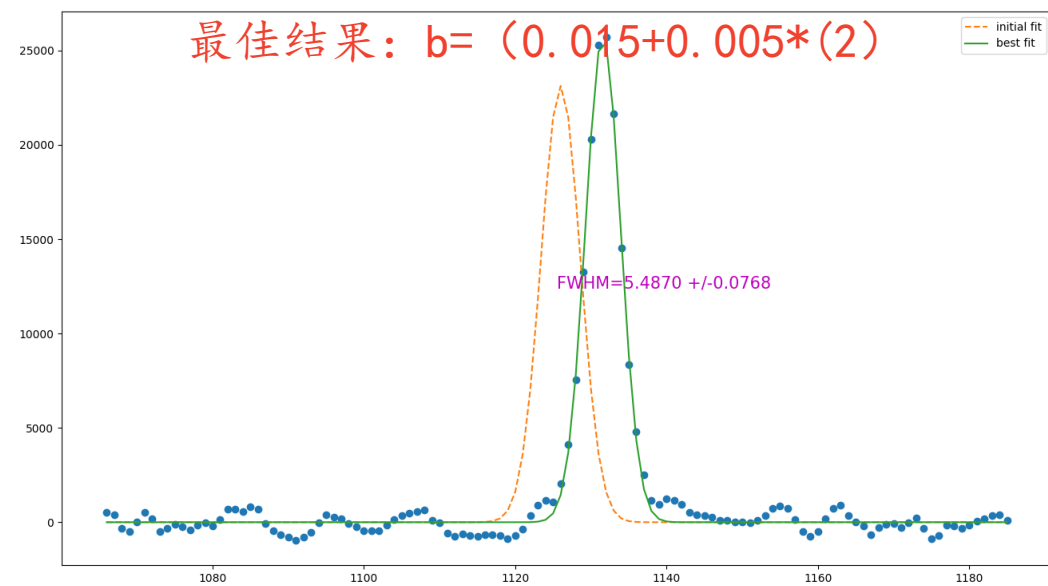
j取值变化范围 $[-4, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, 4]$



最佳结果:  $b = (0.014 + 0.005 * (-1))$

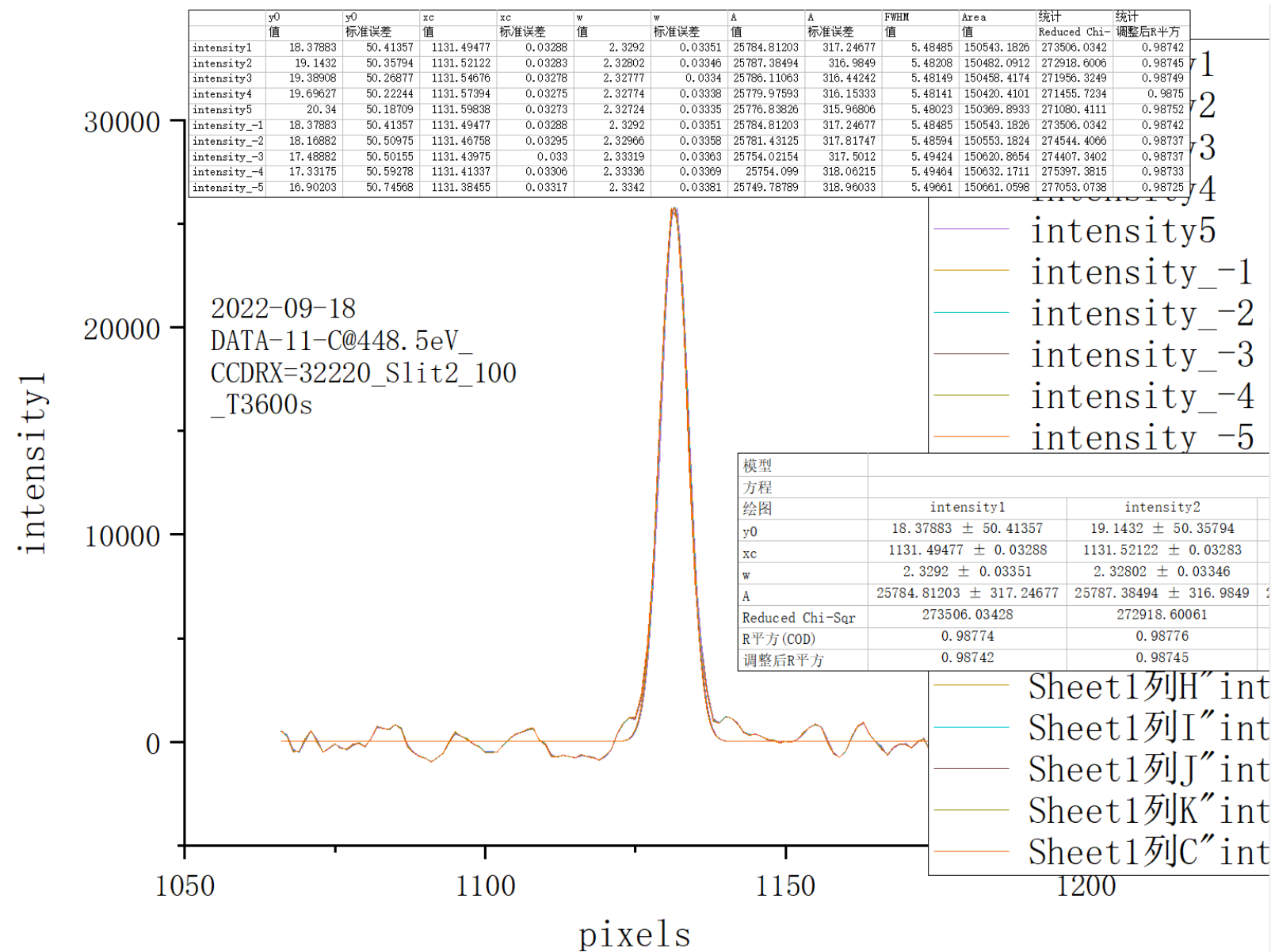


最佳结果:  $b = (0.015 + 0.005 * (2))$





# 示例1:origin Gauss拟合结果

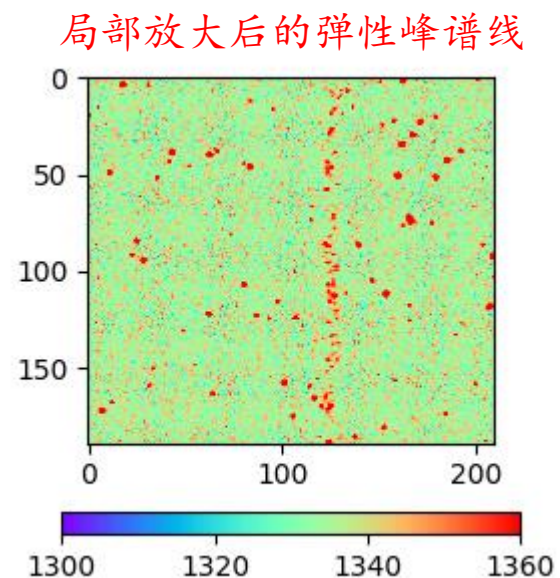
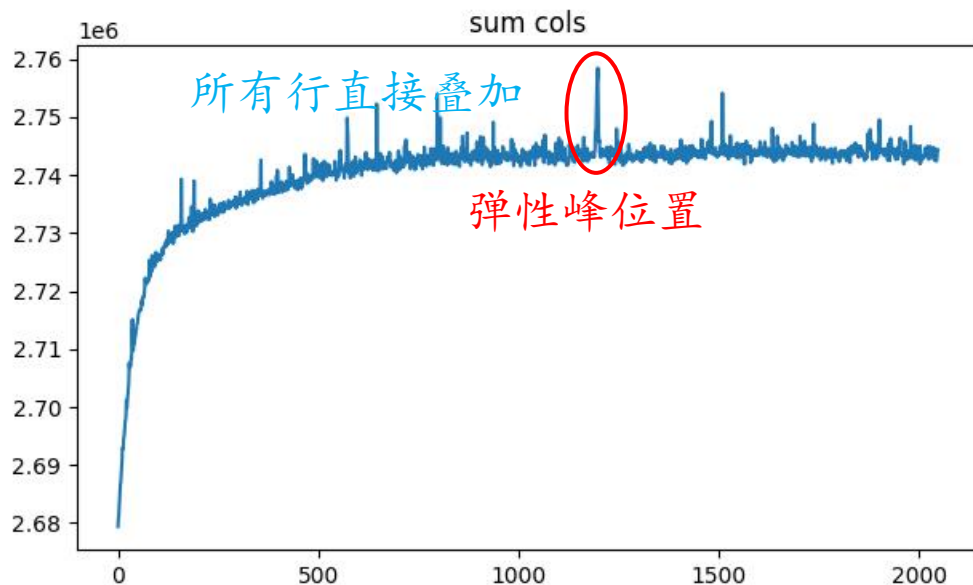
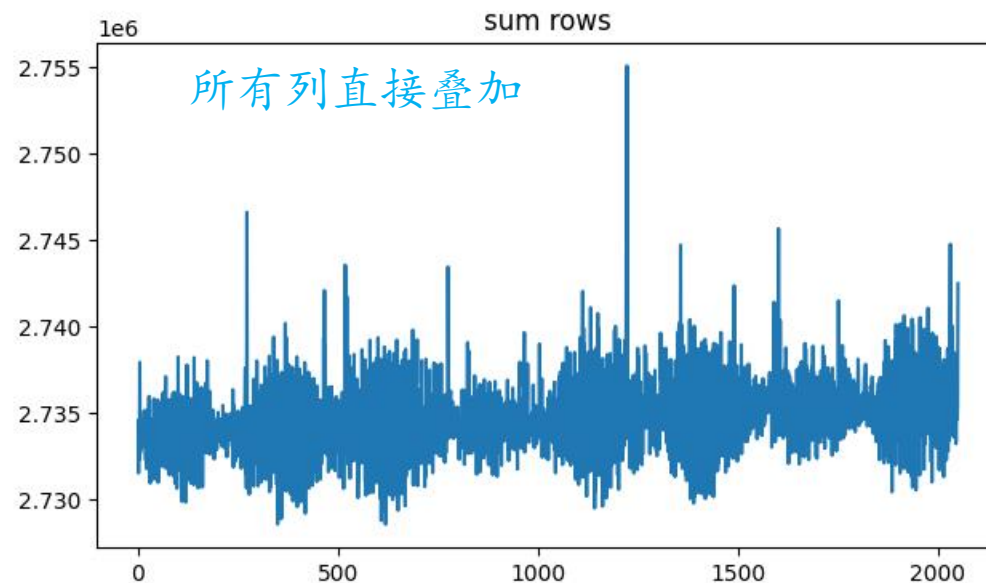
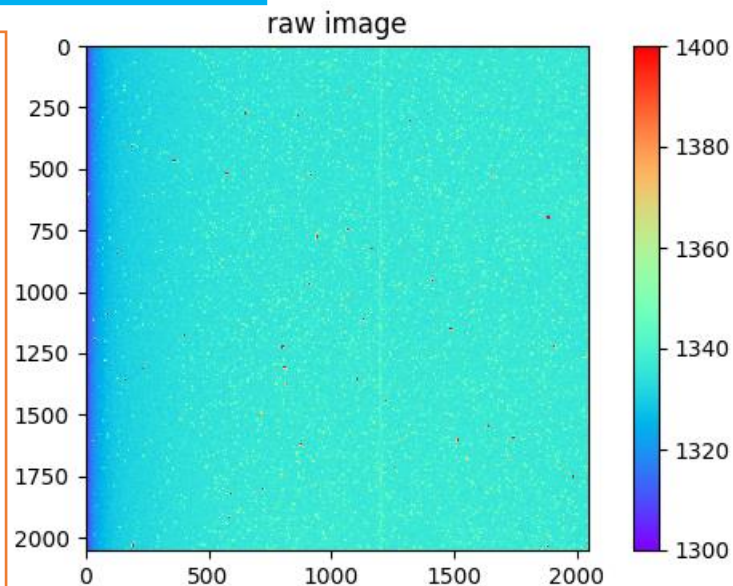


SciPy自带Gauss拟合算法：  
 **$FWHM = 5.48 \pm 0.08$ pixels**

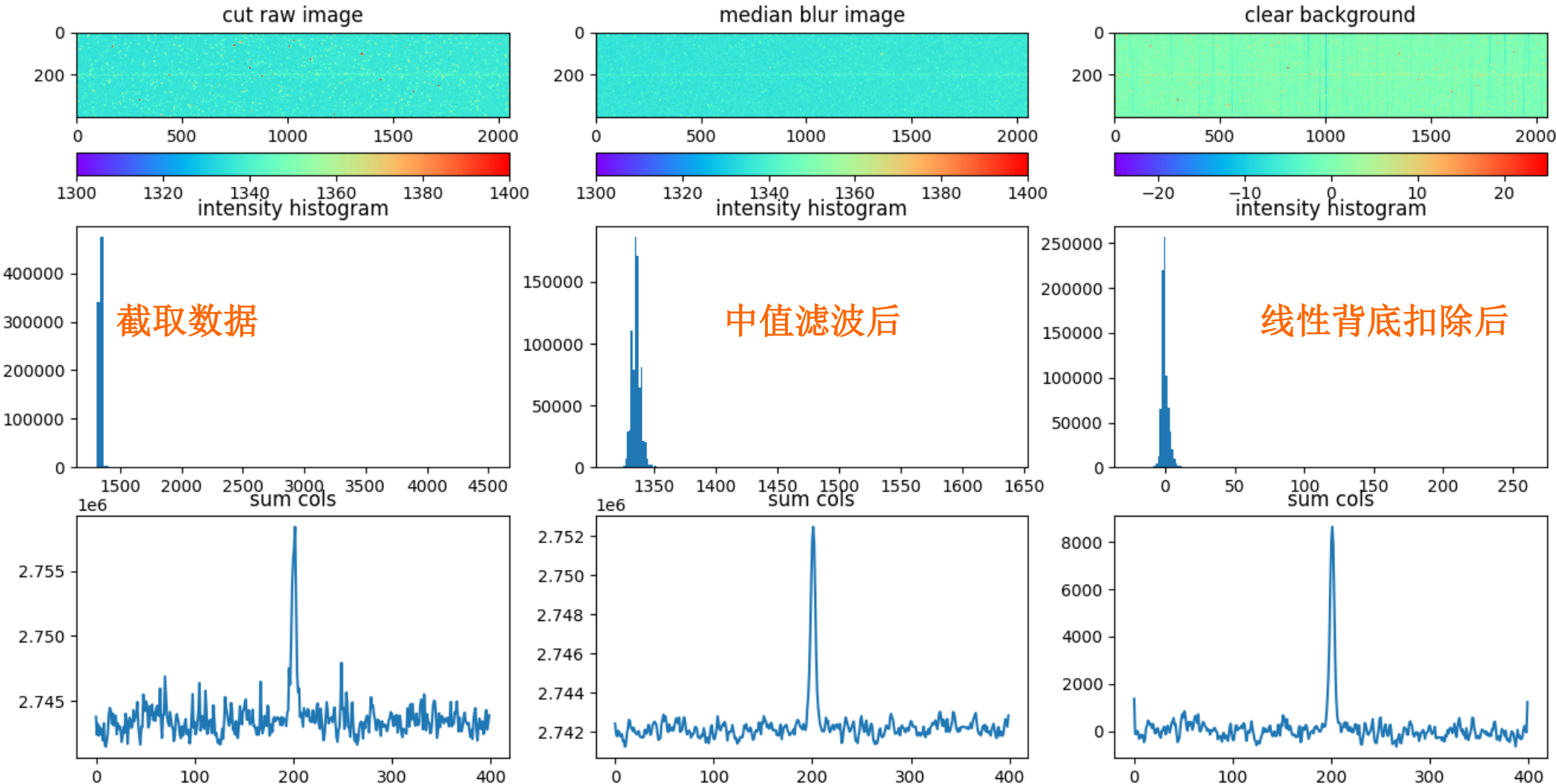
Origin Gauss拟合结果：  
 **$FWHM = 5.48 \pm 0.08$ pixels**

## 示例2: 原始实验数据

2022-09-05采集-数据12-  
C@445eV\_SLIT1-  
1200X1500\_SLIT2-  
100\_sampleX=-  
2\_sampleY-  
8\_sampleZ=113\_R1=11.6\_  
CCDRx=36000\_CCDY=-  
3340\_CCDZ=-  
1000\_FL=16mm\_GrateX\_1  
750\_GrateR-X=-  
6680\_T600s\_SM6pitch\_1.0  
23\_T1200s

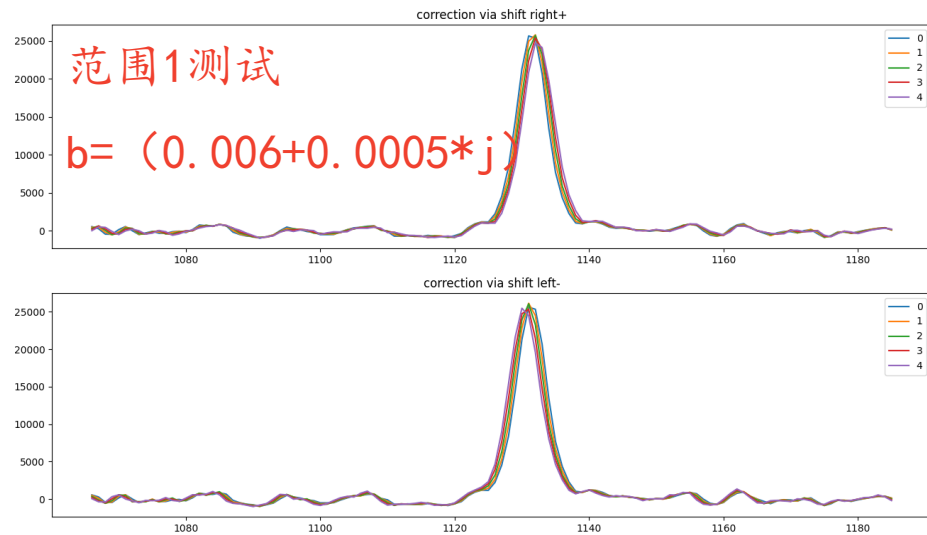


# 示例2: 图像降噪和背底消除

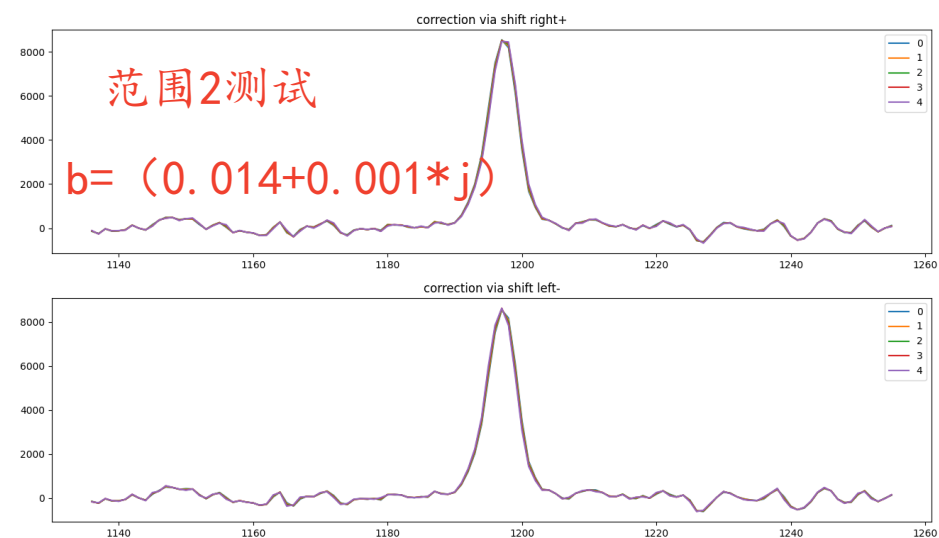
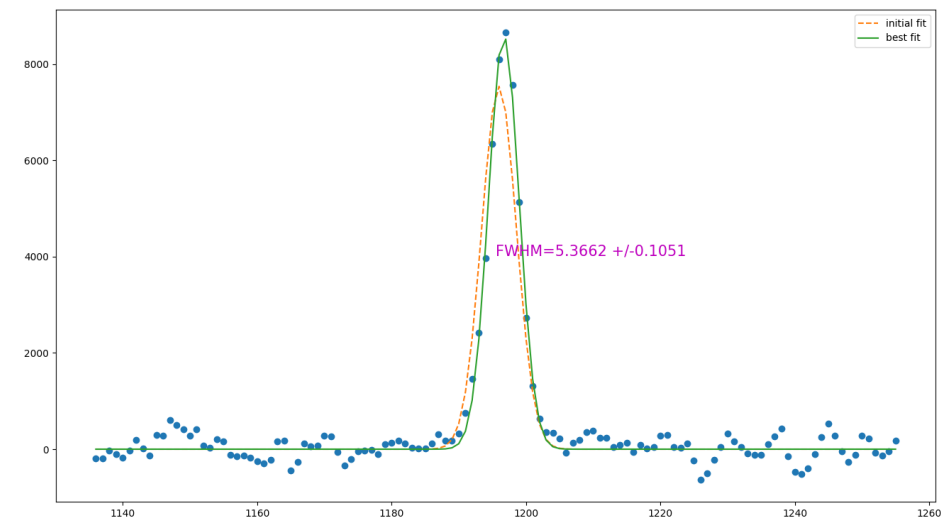


## 示例2:弹性峰矫正

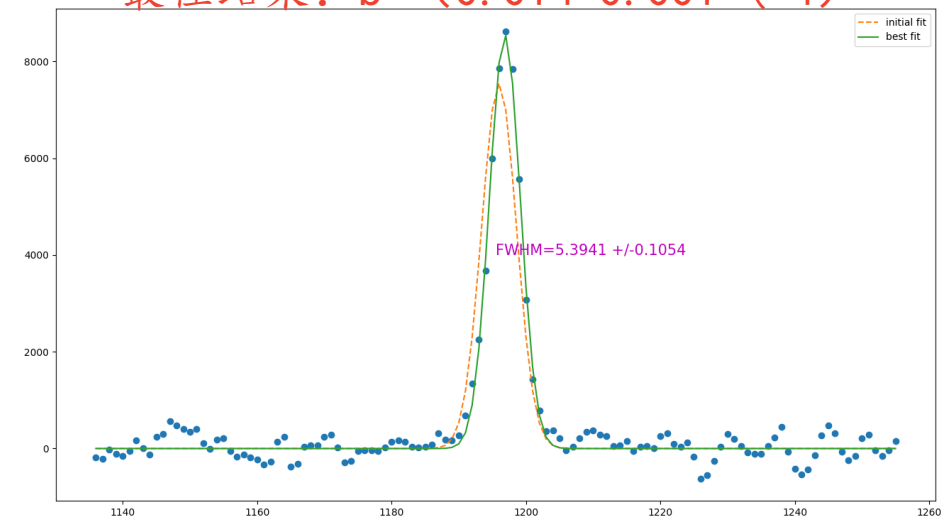
j取值变化范围 $[-4, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, 4]$



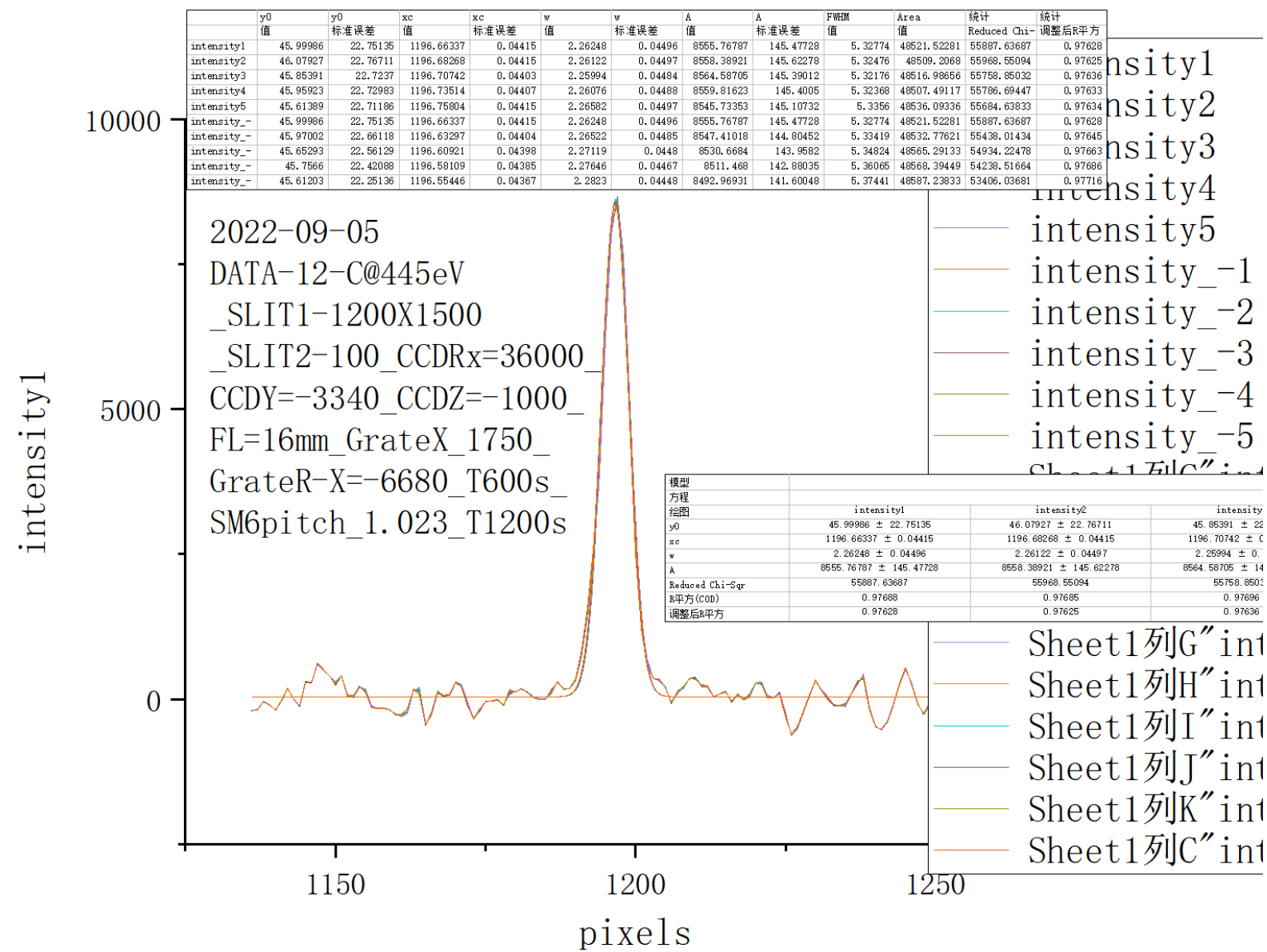
最佳结果:  $b = (0.006 + 0.0005 * 2)$



最佳结果:  $b = (0.014 + 0.001 * (-4))$



# 示例2:origin Gauss拟合结果



SciPy自带Gauss拟合算法:  
**FWHM = 5.36 ± 0.10pixels**

Origin Gauss拟合结果:  
**FWHM = 5.32 ± 0.10pixels**