

Esperienza Laboratorio di Fisica Medica: Esercizio di stima della risoluzione energetica di rivelatori a scintillazione

Jake Harold Pensavalle, Lorenzo Marini, Simone Lossano

March 19, 2020

Contents

1	Abstract	3
2	Introduzione	3
3	Analisi Dati	3
3.1	Analisi con Python	3
4	Risultati	4

1 Abstract

Lo scopo di questa esperienza è trovare una metodologia che permette di stimare la risoluzione energetica di vari rivelatori a scintillazione in modo da massimizzare l'accordo con il valore predetto dalla simulazione con cui si sono ottenuti i vari spettri. Il metodo più semplice è il fit gaussiano ma non è il migliore. Un modello gaussiano corretto esponenzialmente e con fondo lineare risulta invece massimizzare l'accordo cercato.

2 Introduzione

Avendo a disposizione vari spettri diversi generati con una simulazione si intende trovare il modello che meglio fitti le distribuzioni per poter calcolare la risoluzione energetica con la nota formula:

$$Resolution = \frac{FWHM}{\mu} \quad (1)$$

Dove μ è il canale centrale della distribuzione. Dalla simulazione si conosce la risoluzione per lo spettro di BGO1F18 che è del 19.6%. Dunque intendiamo massimizzare l'accordo con questo e applicare il metodo trovato per tutti gli altri spettri.

3 Analisi Dati

Si procede facendo un istogramma normalizzato degli spettri e dalle prime analisi con modelli semplici, come il modello gaussiano, si nota un mancato accordo con il valore atteso. Ciò è dovuto dalla presenza di fondo della misura, e dal fatto che lo spettro non è gaussiano. Consultando la letteratura fornita si evince che il fondo si può descrivere tramite un modello lineare, mentre lo spettro ha un andamento nelle code meglio descritto da un'esponenziale. Dunque come modello si sceglie una **gaussiana corretta esponenzialmente** con un fondo descritto da un fattore lineare con la coordinata in ascissa.

3.1 Analisi con Python

L'analisi è stata fatta con **Python** usando principalmente la libreria **lmfit**. Questa libreria ha un buon numero di funzioni implementate, di cui si distinguono le funzioni per la gaussiana corretta esponenzialmente **ExponentialGaussianModel** e il modello lineare **LinearModel**. Per facilitare la stima dei parametri iniziali e l'algoritmo di fit, per ogni istogramma si isolano i picchi. Di seguito si riporta la parte del codice saliente per il fit. Oltre al modello sopracitato per alcuni spettri risultano meglio fittati da una gaussiana **Skewed**, anch'essa facente parte della libreria.

```
import numpy as np
from lmfit.models import ExponentialGaussianModel, SkewedGaussianModel, LinearModel
from lmfit import Model
import os
import matplotlib.pyplot as plt

...
#in base allo spettro scelgo il modello per il picco
if i<=7 and i!=3 or i==9 or i==10:
    peak=ExponentialGaussianModel()
```

```

        text='Exponential_Gaussian_Fit'
    elif i>7 or i==3 and i!=9 and i!=10:
        peak=SkewedGaussianModel()
        text='Skewed_Gaussian_Fit'
    else:
        print('ERROR')
#Definisco il modello per il fondo

    noise=LinearModel()
    mod=peak + noise
#Indovina i parametri iniziali
    parspeak=peak.guess(y,x=x)
    parslinear=noise.guess(y,x=x)
    pars=parspeak+parslinear
#Fitto il modello
    out = mod.fit(y, pars, x=x)

#Calcolo le risoluzioni e il centro della distribuzione

    fwhm=out.params['fwhm'].value
    center=out.params['center'].value
    resolution=100*fwhm/center
    ...

```

Si sono omessi le parti del codice che servono per leggere i dati dai file, isolare il picco e fare i grafici. Il codice per generare i file txt per il fit e il codice per l'analisi dati sono reperibili sul **repository su github**.

4 Risultati

Utilizzando questo modello si sono ottenuti risultati promettenti per il BGO1F18, infatti si stima una risoluzione energetica del 19.57% in confronto con il 19.6% dato dalla simulazione. Grazie a questi risultati si è proseguito con il fit degli altri spettri con lo stesso modello, sottolineando ancora una volta che per alcuni spettri è risultato un accordo migliore coi dati con una gaussiana skewed. A seguire si riportano i i grafici con le risoluzioni attese.

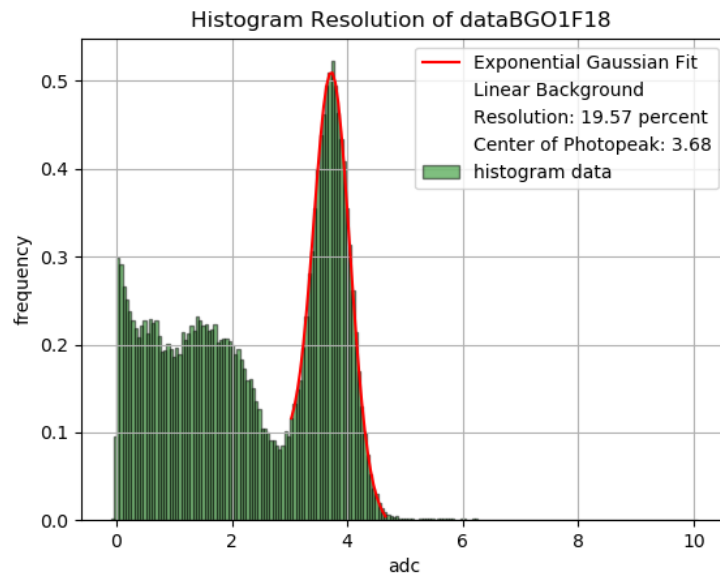


Figura 1: Risultati fit per il BGO1F18.

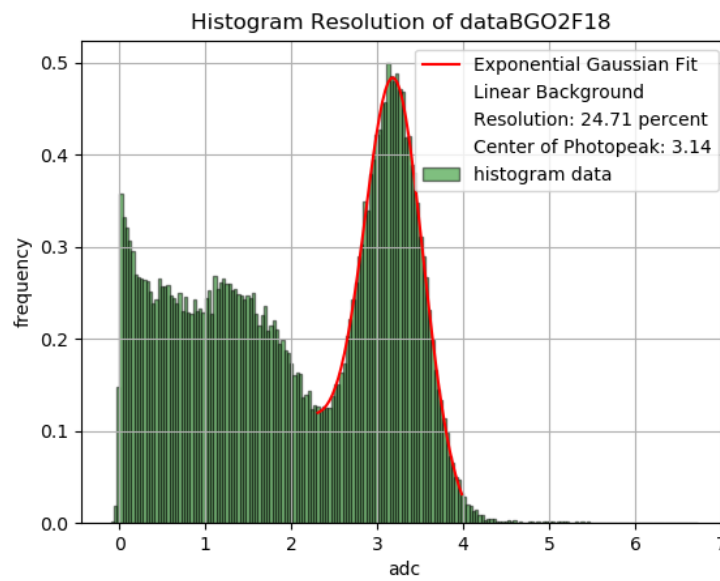


Figura 2: Risultati fit per il BGO2F18.

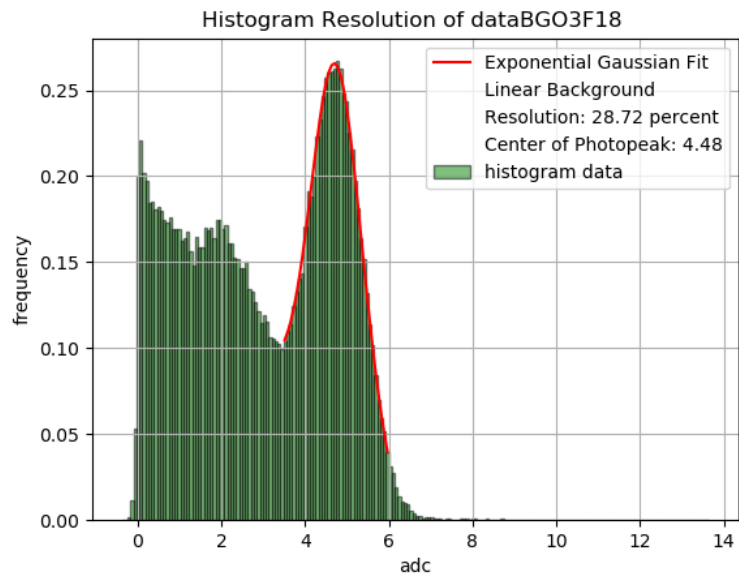


Figura 3: Risultati fit per il BGO3F18.

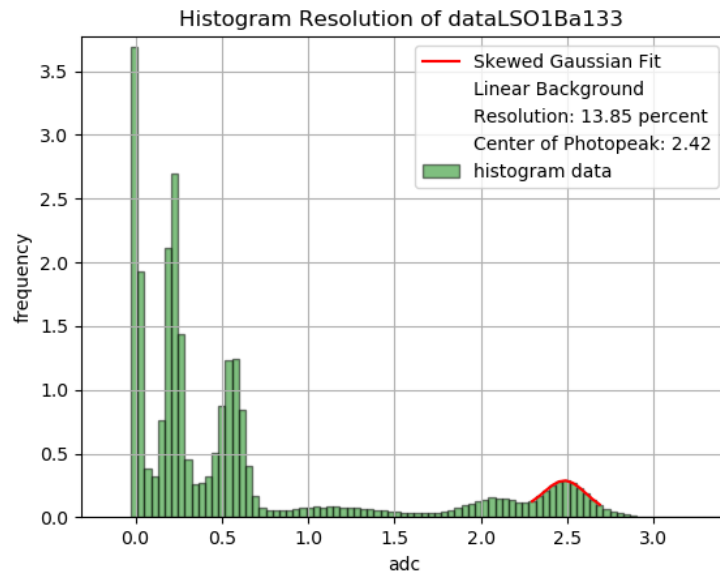


Figura 4: Risultati fit per il LSO1Ba133.

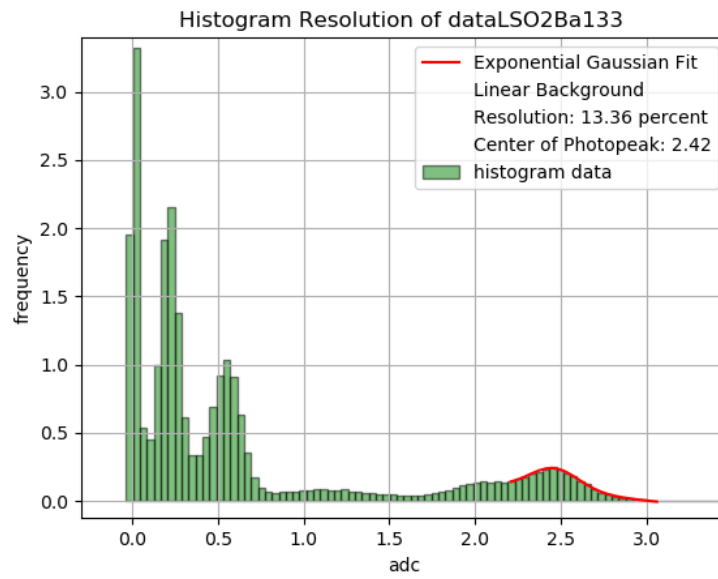


Figura 5: Risultato fit per il LSO2Ba133.

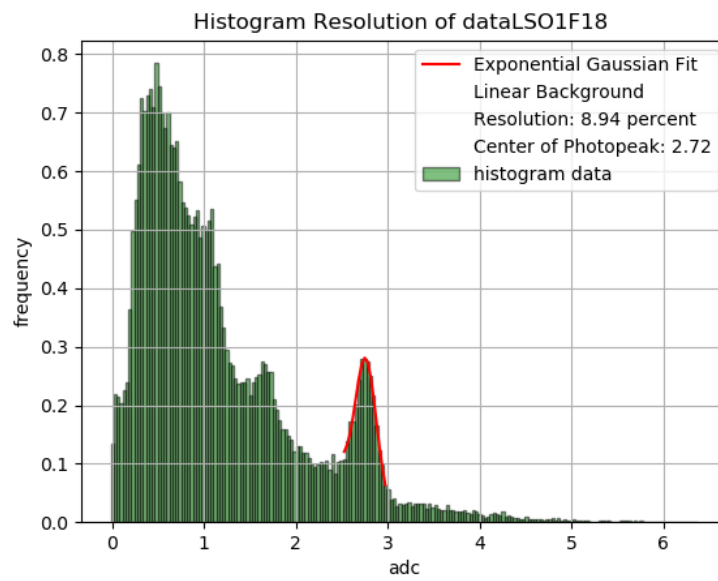


Figura 6: Risultati fit per il LSO1F18.

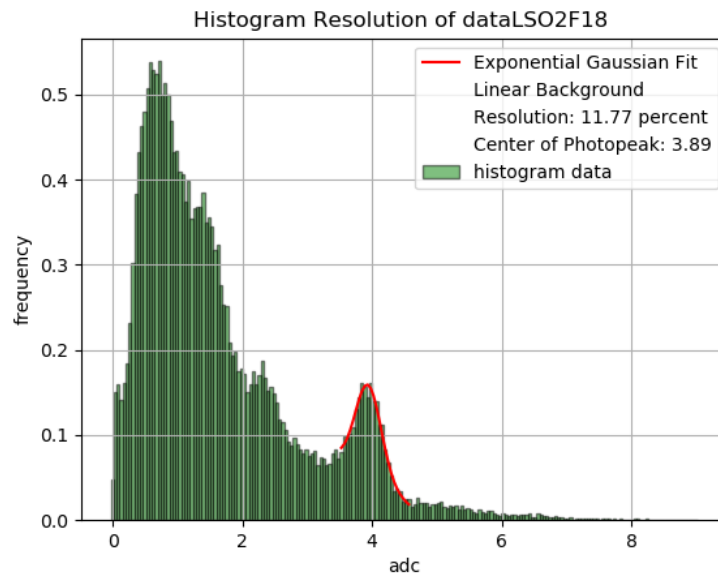


Figura 7: Risultato fit per il LSO2F18.

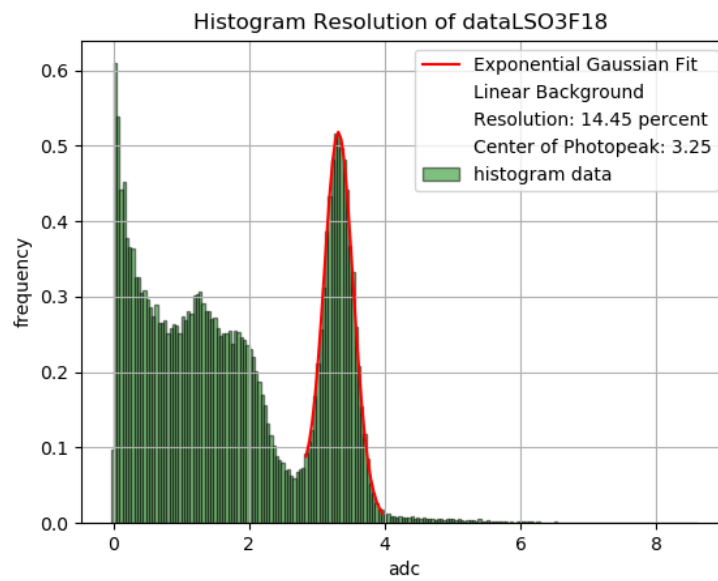


Figura 8: Risultato fit per il LSO3F18.

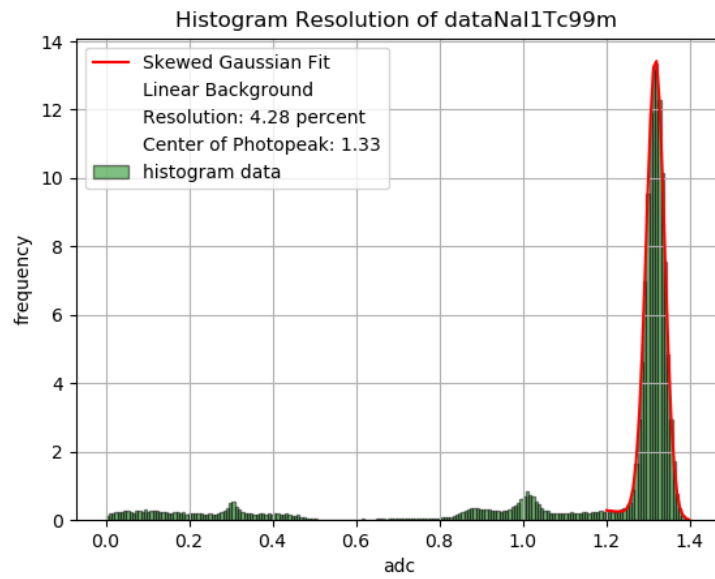


Figura 9: Risultato fit per il NaI1Tc99m

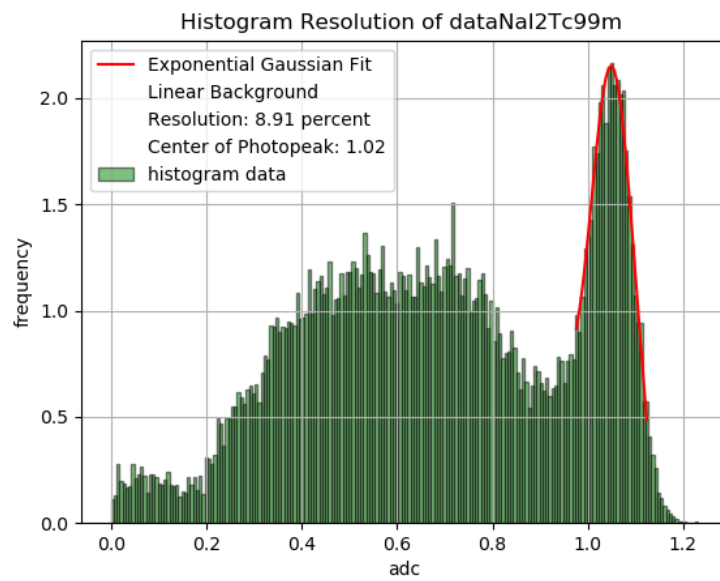


Figura 10: Risultato fit per il NaI2Tc99m

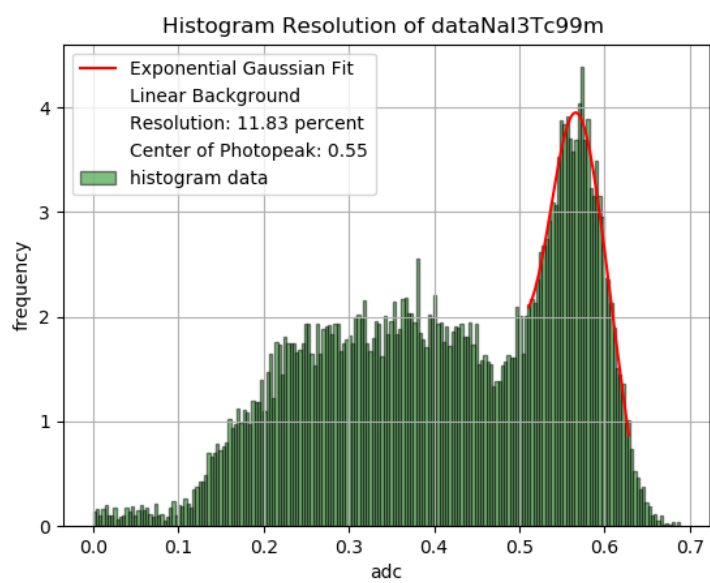


Figura 11: Risultato fit per il NaI3Tc99m