# 基于马尔科夫链蒙特卡洛方法的液闪点源事例重建

Bayesian probe for point-like events

徐闯

#### 清华大学工程物理系近代物理研究所

May 10, 2024

徐闯 (THU)

基于马尔科夫链蒙特卡洛方法的液闪点源事例重建

May 10, 2024

# 液闪中点源重建的物理意义



Fig 1: CJPL 一期 A 厅结构示意图<sup>1</sup>

- 中国锦屏地下实验室(CJPL)是世界上岩石覆盖最深的地下实验室,以低本底著称
- 锦屏中微子实验(JNE)一吨原型机探测验证实验室辐射本底,为 JNE 做液闪本底测量与优化、液闪调配、PMT 性能测试、探测器刻度等技术验证
- 快中子、<sup>212</sup>Bi-<sup>212</sup>Po 等事例的寻找需要更精确的重建算法



#### Fig 2: JNE 一吨原型机结构图

- 亚克力球内半径 0.645 m, 30 只 PMT (CR36501 和 R591210WA10)
- 慢液闪:溶质为 0.07g/L 的 PPO 和 13 mg/L 的 bisMSB,溶剂为 LAB
- 采数时长: 2017 年 7 月 31 日-2023 年 9
   月 2 日,有效时间 1174.7 天



# 点源的贝叶斯方法重建

• 重建的根本任务: 由 PMT 观测到的波形, 推断出事例的  $\{E, \vec{r}, t_0\}$  (记为  $\mathcal{V}$ )



Detector center

Fig 3: 液闪探测器工作示意图

▶ < ⊒ ▶

- 重建的根本任务: 由 PMT 观测到的波形, 推断出事例的  $\{E, \vec{r}, t_0\}$  (记为  $\mathcal{V}$ )
- 受算力限制,引入 PMT 接收的 PEt 序列 (z),将重建划分为两部分:
  - 通过波形分析 (FSMP)<sup>3</sup>, 对 z 的后验分布进行基于马尔科夫链蒙特卡洛方法 (MCMC) 的采样
  - 由 FSMP 得到的 z 采样结果,根据探测器光学响应模型 (Probe)<sup>4</sup>再对 z 和 V 进行轮换 MCMC 采样 (Gibbs 采样)
- 重建方法的优势:
  - 充分利用 PMT 的观测信息
  - {*E*,*r*,*t*<sub>0</sub>} 的联合重建
  - 可以用于多点源事例

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup>Yuyi Wang et al. The Fast Stochastic Matching Pursuit for Neutrino and Dark Matter Experiments. 2024. arXiv: 2403.03166 [hep-ex].

<sup>&</sup>lt;sup>4</sup>Wei Dou et al. "Reconstruction of point events in liquid-scintillator detectors subjected to total internal reflection". In: Nuclear Instruments and Methods in Physics Research Section A 1057 (2023), p. 168692. ISSN: 0168-9002.

#### Likelihood

能量线性假设下, PMT j 接收到的发光曲线为

$$R_j(t; \mathcal{V}) = E\lambda_j(\boldsymbol{r})\phi_j(t - t_0; \boldsymbol{r})$$



∫ φ<sub>j</sub>(t; r)dt = 1, φ 为归一化光变曲线
 λ<sub>j</sub>(r) = ∫ R<sub>j</sub>(t; V)dt|<sub>E=1MeV</sub>

Fig 4: 固定某个 r 的归一化光变曲线  $\phi$ 

<sup>5</sup>窦 威."基于精确点源响应的液体闪烁体探测器事例重建研究".zh. PhD thesis. 清华大学, Dec. 2022. url: http://hep.tsinghua.edu.cn/thesis/douwei\_thesis.pdf.

徐闯 (THU)

基于马尔科夫链蒙特卡洛方法的液闪点源事例重建

May 10, 2024

イロト 不得下 イヨト イヨト

э

#### Likelihood

能量线性假设下, PMT j 接收到的发光曲线为

$$R_j(t; \mathcal{V}) = E\lambda_j(\boldsymbol{r})\phi_j(t - t_0; \boldsymbol{r})$$

给定 PE 序列真值  $\{z_j\}$  的似然函数为

$$\mathcal{L}(\mathcal{V}|\{\boldsymbol{z}_j\}) = \prod_j p(\boldsymbol{z}_j|\mathcal{V}) = \prod_j \prod_{k=1}^{n_j} \phi_j(t_{jk} - t_0; \boldsymbol{r}) \cdot e^{-E\lambda_j} \frac{(E\lambda_j)^{n_j}}{n_j!}$$

• 
$$t_{jk}$$
 是  $z_j = (t_{j1}, t_{j2}, \ldots)$ 的分量,  $n_j = \|z_j\|_0$ 是  $z_j$ 的长度

- $\int \phi_j(t; \mathbf{r}) dt = 1$ ,  $\phi$  为归一化光变曲线
- $\lambda_j(\mathbf{r}) = \int R_j(t; \mathcal{V}) dt |_{E=1MeV}$

<sup>6</sup>窦 威."基于精确点源响应的液体闪烁体探测器事例重建研究".zh. PhD thesis. 清华大学, Dec. 2022. URL: http://hep.tsinghua.edu.cn/thesis/douwei\_thesis.pdf.

徐闯 (THU)

基于马尔科夫链蒙特卡洛方法的液闪点源事例重建

・ロト ・ 一 ト ・ ヨ ト ・ ヨ ト

э

 z 主要受波形制约,把所有 {z} 看成一个组统一行动 (Gibbs grouping)<sup>7</sup>,在 {z} 组内, 只随机对一个通道 j 的 z<sub>j</sub> 进行晃动 (Random-scan Gibbs)<sup>7</sup>

## *z*<sub>j</sub> 采样的接收概率

对于随机选择的通道  $j \perp z_j$  变换到  $z'_j$ , 接收概率为

$$\min\left\{1, \frac{p(\boldsymbol{z}_j'|\mathcal{V})q_j(\boldsymbol{z}_j)}{p(\boldsymbol{z}_j|\mathcal{V})q_j(\boldsymbol{z}_j')}\right\}$$

- $q_j(z_j)$  是在 FSMP 对 z 采样时的预设先验分布
- $z_j 
  ightarrow z'_j$  采用  $z'_j$  频次加权的随机抽取 (Metropolized independence sampler)<sup>7</sup>

<sup>&</sup>lt;sup>7</sup> Jun S. Liu. Monte Carlo Strategies in Scientific Computing. New York, NY: Springer, Feb. 2009. ISBN: 978-0-387-76369-9; 🗇 + 4 💈 + 4 💈 + 4 💈 - 🦿

•  $\mathcal{V} = \{E, \vec{r}, t_0\}$  为一组,对  $\vec{r}$  采样后,用 MLE 的方式解析计算出  $\{E, t_0\}$ 

## ν 采样的接收概率

取  $\vec{r}$  的三个分量为  $\{\rho, \theta, \phi\}$ , 对  $\mathcal{V}$  的具体变换形式如下

$$\begin{cases} \Delta\rho = u_{\rho}\times \frac{\rho_{\max}}{E_{\mathsf{clip}}}\\ \Delta\cos\theta = 2u_{\theta}-1\\ \Delta\phi = 2u_{\phi}\times\pi \end{cases}$$

$$\begin{cases} \vec{r}' = \vec{r} + \{\Delta\rho, \Delta\theta, \Delta\phi\} \\ E' = \frac{\sum_j n_j}{\sum_j \lambda_j(\boldsymbol{r}')} E_0 \\ t'_0 = \min_t \sum_j \sum_{k=1}^{n_j} \phi_j(t_{jk} - t; \boldsymbol{r}') \end{cases}$$

3

•  $\mathcal{V} = \{E, \vec{r}, t_0\}$  为一组,对  $\vec{r}$  采样后,用 MLE 的方式解析计算出  $\{E, t_0\}$ 

## ジ 采样的接收概率

取  $\vec{r}$  的三个分量为  $\{\rho, \theta, \phi\}$ , 对  $\mathcal{V}$  的具体变换形式如下

$$\begin{cases} \Delta\rho = u_{\rho}\times \frac{\rho_{\max}}{E_{\mathsf{clip}}}\\ \Delta\cos\theta = 2u_{\theta}-1\\ \Delta\phi = 2u_{\phi}\times\pi \end{cases}$$

$$\begin{cases} \vec{r}' = \vec{r} + \{\Delta\rho, \Delta\theta, \Delta\phi\} \\ E' = \frac{\sum_j n_j}{\sum_j \lambda_j(\boldsymbol{r}')} E_0 \\ t'_0 = \min_t \sum_j \sum_{k=1}^{n_j} \phi_j(t_{jk} - t; \boldsymbol{r}') \end{cases}$$

对于  $\mathcal{V}$  变换到  $\mathcal{V}'$ , 接收概率为

 $\min\left\{1, \frac{p(\mathcal{V}'|\boldsymbol{z})}{p(\mathcal{V}|\boldsymbol{z})}\right\}$ 

- 模拟数据来自 Jinping Simulation and Analysis Package (JSAP. 基于 GEANT4)
- 共 21006 个球内位置均匀的 2 MeV 电子 事例
- 能量分辨 9.1%@2 MeV



Fig 5: 重建能量分布

< 行

▶ < ⊒ ▶

## 对模拟数据的位置重建效果

• x, y 方向位置分辨 4.5 cm, z 方向位置分辨 4.7 cm



# 简并状况的改善

- 简并状况<sup>8</sup>: 由于 PMT 覆盖率低和全反射的影响, 原型机重建存在明显的系统误差
- 相比电荷重心法 (BC), MCMC 重建使简并状况得到了显著改善





<sup>8</sup>Yiyang Wu et al. "Performance of the 1-ton prototype neutrino detector at CJPL-I". In: Nuclear Instruments and Methods in Physics Research Section A 1054 (2023), p. 168400. ISSN: 0168-9002.

徐闯 (THU)

# <sup>214</sup>Bi-<sup>214</sup>Po **数据集检验**

- 原型机更换液闪时有外界氡气混入,且有氡气泄露情况,早期<sup>214</sup>Bi-<sup>214</sup>Po 信号显著
- 按照电荷重心法(BC)的重建结果筛选一个<sup>214</sup>Bi-<sup>214</sup>Po 数据集(33690 个事例)
- 筛选规则<sup>9</sup>:  $T_{pd} \in [1, 400]$ µs,  $E_p \in [0.5, 3.5]$ MeV,  $E_d \in [0.4, 1.2]$ MeV,  $D_{pd} \in [0, 400]$ mm



Fig 10: Scaled alpha energy: MCMC vs BC



Fig 11: Scaled beta energy: MCMC vs BC

9Yiyang Wu et al. "Performance of the 1-ton prototype neutrino detector at CJPL-I". In: Nuclear Instruments and Methods in Physics Research Section A 1054 (2023), p. 168400. ISSN: 0168-9002.

徐闯 (THU)

基于马尔科夫链蒙特卡洛方法的液闪点源事例重建

13/15

## 总结与展望

- 基于 MCMC 方法对 {*E*,*r*,*t*<sub>0</sub>} 进行联合重建
  - 模拟数据: 能量分辨约 9%@2 MeV; 位置分辨约 5 cm@2 MeV, 简并状况得到改善

• <sup>214</sup>Bi-<sup>214</sup>Po **数据能量分辨**: 15.2 %(BC) → 13.1 %(MCMC)@0.85 MeV

- 后续计划
  - 增加对量子效率、暗噪声等考虑
  - 多点源事例的重建
  - 应用于快中子和 <sup>212</sup>Bi-<sup>212</sup>Po 的事例寻找

A B + A B + 
 A

# 基于马尔科夫链蒙特卡洛方法的液闪点源事例重建

# 感谢倾听!

徐闯 (THU)

基于马尔科夫链蒙特卡洛方法的液闪点源事例重建

May 10, 2024

э