# 马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应用研究

Bayesian probe for point-like events

#### 徐闯

#### 清华大学工程物理系近代物理研究所

August 15, 2024



马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应

August 15, 2024



**Fig 1:** CJPL 一期 A 通道结构示意图<sup>1</sup>

- 液体闪烁体探测器是常用的中微子观测工具, 需要精确的能量和位置重建
- 直接动机
  - 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 (打拿极 PMT)
- 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

<sup>2</sup>赵林. "锦屏中微子实验预研的关键问题研究".zh. PhD thesis. 清华大学, 2021. URL: http://hep.tsinghua.edu.cm/thesis/zhaol和.pdf.ミト ミークロ

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应

# 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

글 🖌 🖌 글 🕨

# 

- 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  $\mathcal{V}$ )
- 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 的后验分布进行马尔科夫链蒙特卡洛 (MCMC) 采样



Fig 4: FSMP 采样示意图: 一个 z 样本

<sup>3</sup>Yuyi Wang et al. The Fast Stochastic Matching Pursuit for Neutrino and Dark Matter Experiments. 2024. arXiv: 2403:03155 [hep-fex]. ( 🖹 + 🧵 🕤 🔍

徐闯 (THU)

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应

5/16

- 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  $\mathcal{V}$ )
- 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  $(FSMP)^4$ , 对 z 的后验分布进行马尔科夫链蒙特卡洛 (MCMC) 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>5</sup>再对 z, E, r, t<sub>0</sub> 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
  - 把暗噪声引入探测器响应中
  - 可以扩展到多点源事例

<sup>&</sup>lt;sup>4</sup>Yuyi Wang et al. The Fast Stochastic Matching Pursuit for Neutrino and Dark Matter Experiments. 2024. arXiv: 2403.03156 [hep-ex].

<sup>&</sup>lt;sup>5</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

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



Fig 5: 固定某个 r 的归一化光变曲线  $\phi$ 

*R<sub>j</sub>*使用 100000 个 2 MeVe<sup>-</sup> 模拟数据拟合,来自 Jinping Simulation and Analysis Package (JSAP,基于 GEANT4)

• 
$$\int \phi_j(t;m{r}) \mathrm{d}t = 1$$
,  $\phi$  为归一化光变曲线

- $\lambda_j(\mathbf{r}) = \int R_j(t; \mathcal{V}) dt |_{E=1MeV}$
- *b<sub>j</sub>*为暗噪声率,无需判断光子的归属(暗噪声或闪烁光等)

<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)

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应

#### Likelihood

能量线性假设下, PMT j 接收到的发光曲线为

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

给定 PE 序列真值  $\{z_j\}$  的似然函数为

$$\mathcal{L}(\mathcal{V}|\{\boldsymbol{z}_j\}) = p(\boldsymbol{z}_j|\mathcal{V}) = \prod_{k=1}^{n_j} [R_j(t_{jk};\mathcal{V}) + b_j] \cdot \exp\left\{-\int_{t_1-t_0}^{t_2-t_0} [R_j(t;\mathcal{V}) + b_j] \mathrm{d}t\right\}$$

• 
$$t_{jk}$$
 是  $z_j = (t_{j1}, t_{j2}, ...)$ 的分量,  $n_j = ||z_j||_0$  是  $z_j$ 的长度  
•  $t_1, t_2$  分别为电子学采数时间窗口的起始和结束时刻

7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.

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应

イロト 不得下 イヨト イヨト

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>8</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>8</sup> Jun S. Liu. Monte Carlo Strategies in Scientific Computing. New York, NY: Springer, Feb. 2009. ISBN: 978-0-387-76369-9. 🗇 🖂 🕹 🛬 🛬 🛬 🖉

• 对 E, r, t<sub>0</sub> 采用相似的变换方式, 增加一个服从高斯分布的随机数

*E*, *r*, *t*<sub>0</sub> 采样的接收概率

取  $\vec{r}$  的三个分量为  $\{x, y, z\}$ , 对三者的具体变换形式如下

$$\begin{cases} \Delta E = u_E \times E_\sigma \\ \Delta \vec{r} = (u_x, u_y, u_z) \times r_\sigma \\ \Delta t_0 = u_t \times T_\sigma \end{cases}$$

- $u_E, u_x, u_y, u_z, u_t \in N(0, 1)$
- *E<sub>σ</sub>*, *r<sub>σ</sub>*, *T<sub>σ</sub>* 为三者采样步长

# 对 $E, \vec{r}, t_0$ 的 MCMC 采样

• 对 E, r, t<sub>0</sub> 采用相似的变换方式, 增加一个服从高斯分布的随机数

### $E, \vec{r}, t_0$ 采样的接收概率

取  $\vec{r}$  的三个分量为  $\{x, y, z\}$ , 对三者的具体变换形式如下

$$\begin{cases} \Delta E = u_E \times E_\sigma \\ \Delta \vec{r} = (u_x, u_y, u_z) \times r_\sigma \\ \Delta t_0 = u_t \times T_\sigma \end{cases}$$

对于 E 变换到 E', 接收概率为

$$\min\left\{1, \frac{p(E'|\vec{r}, t_0, \boldsymbol{z})}{p(E|\vec{r}, t_0, \boldsymbol{z})}\right\}$$

*r*, t<sub>0</sub> 采样的接收概率形式相同

### 对模拟数据的能量重建效果

- 使用 JSAP 分别在 × 轴和 z 轴上定点模拟 3MeV e- 事例 9000 个
- 由于探测器在 z 轴顶/底端缺少 PMT, 导致 z 轴顶/底端出现简并状况, 重建效果较差



徐闯 (THU)

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应

August 15, 2024

12/16

# <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
- 筛选规则<sup>9</sup>:  $T_{pd} \in [1, 400] \mu s$ ,  $scaled E_p \in [0.7, 1.3]$ ,  $scaled E_d \in [0.4, 1.6]$ ,  $D_{pd} \in [0, 300] mm$



 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)

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应」

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

#### • run 257 数据 $\alpha$ 能量分辨率相对于 totalPE, $12.2\% \rightarrow 11.7\%$



Fig 8: 归一化慢信号 ( $\alpha$ ) 能量



**Fig 9:** 归一化快信号 (β) 能量

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应

э

### 总结与展望

- 基于 MCMC 方法对  $\{E, \vec{r}, t_0\}$  进行联合重建
  - 3MeV 模拟数据: 在探测器非边缘范围能量分辨率约 8%, 位置分辨约 5 cm
  - <sup>214</sup>Bi-<sup>214</sup>Po 数据:  $\alpha$ 的能量分辨率相比于 totalPE,  $12.2\% \rightarrow 11.7\%$ , 相对提升 4%
- 后续计划
  - 可采用 Reversible Jump (RJMCMC)<sup>10</sup> 的方法来增减、移动顶点,从而自然扩展到多点源 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
  - 通过区分不同粒子的发光曲线等探测器响应差别及多点源事例重建, 可进行粒子鉴别

 <sup>10</sup> Christian Robert and George Casella. Monte Carlo Statistical Method. Vol. 42. Nov. 2000. DOI: 10.2307/1270959. ロ > 《 □ > ~ □ > 

 10 Christian Robert and George Casella. Monte Carlo Statistical Method. Vol. 42. Nov. 2000. DOI: 10.2307/1270959. □ > 《 □ > 《 □ > 《 □ > 《 □ > ~ ○ 

 10 Christian Robert and George Casella. Monte Carlo Statistical Method. Vol. 42. Nov. 2000. DOI: 10.2307/1270959. □ > 《 □ > 《 □ > ~ □ > 

 10 Christian Robert and George Casella. Monte Carlo Statistical Method. Vol. 42. Nov. 2000. DOI: 10.2307/1270959. □ > 《 □ > 《 □ > 

 10 Christian Robert and George Casella. Monte Carlo Statistical Method. Vol. 42. Nov. 2000. DOI: 10.2307/1270959. □ > 《 □ > 

 10 Christian Robert and George Casella. Monte Carlo Statistical Method. Vol. 42. Nov. 2000. DOI: 10.2307/1270959. □ > 《 □ > 

 10 Christian Rob

### 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)

马尔科夫链蒙特卡洛方法在中微子实验事例重建方面的应」

August 15, 2024

• • = • • = •

э