基于神经网络的高时间分辨ECAL读出电 子学研究

艾鹏程(汇报人),邓智,王义,冉鑫驰,李昱磊,郎子健 2022年8月10日星期三

中国物理学会高能物理分会第十一届全国会员代表大会暨学术年会





报告内容

- •NICA-MPD实验和电磁量能器(ECAL)介绍
- ECAL现有读出电子学系统和神经网络性能的仿真研究
- •基于神经网络的高时间分辨ECAL读出电子学研究进展
- •总结和下一步研究计划









Investigation of hot and dense baryonic matter is a challenging task in modern physics. It provides information on the in-medium properties of hadrons and nuclear matter equation of state, allows a search for possible manifestations of the deconfinement and/or chiral symmetry restoration, phase transition, mixed phase and critical end point, and sheds light on the evolution of the Early Universe and formation of neutron stars.







电磁量能器ECAL



- Tower -> Half Module -> Module -> Sector
- Tower: Shashlik结构, 220
 层铅(0.3mm)和闪烁体 (1.5mm)交替,长度 ~35 cm(~12辐射长度)
- 信号读出: 波长平移光纤 + 硅光电倍增管 (SiPM, MAPD)







ECAL现有读出电子学



现有探测器和读出电子学的性能



神经网络用于定时和特征提取

神经网络具有良好的非线性拟合能力,应用于基于波形采样的核电子学系统,具有提高时间/能量分辨能力的潜力
 网络架构:一维脉冲序列的自编码器
 网络基本单元:一维卷积 (Convolution) 层,一维解卷积 (Deconvolution) 层,全连通 (Fully-connected) 层

input feature map

Ci

卷积层

Ci

conv kernels





Department of Engineering Physics, Tsinghua University



与传统算法只利用少数采 样点的信息不同,神经网 络将整个采样波形作为输 入,因此能更加充分地利 用波形(相对于目标任务) 的有益信息。





波形采样方法的仿真研究

- •针对NICA-MPD实验电磁量能器产 生的**不同能量**的电子学信号:
 - 应用插值恒比甄别(CFD-INT)与神 经网络(CRN)进行了定时分析
 - 改变入射粒子能量,从200 MeV到2 GeV
 - ・ 改变ADC的采样率(62.5 M~800 M)
 以及精度(12-bit, 14-bit)
- 主要结论:
 - 使用两种方法,在100 MS/s采样率以 上的情况下,定时精度达到150 ps以 下,满足实验性能要求
 - 在**低信噪比**(入射粒子能量较低)和<mark>高</mark> 采样率(800 MS/s)的情况下,神经 网络<mark>优于</mark>传统方法





energy (GeV)

0.100

0.025

0.050



0.4

0.6

0.8

1.0

1.2

energy (GeV)

0.2

0.150



1.8 2.0

1.4

1.6

定时的理论分析和神经网络方法的性能



800 M采样率的情况

200 M采样率的情况

ECAL Shashlik量能器, 1 GeV电子入射, 定时的理论下限和各算法的比较 (左上角:理论下限;上中,上右:神经网络;下三:恒比甄别)



结论:在一定模拟带宽和噪声水平的情况下,神 经网络与所能达到的理论下限 (Cramer Rao Bound)具有较好的符合度,精度和鲁棒性好





ECAL读出电子学的升级

- •现有系统的局限性:
 - 需要传输每个通道的ADC采样数据,数据带宽要求高,并因此带来高功耗
 - ADC采样率偏低,仍有提高时间和能量分辨的潜力
 - 分立器件使得电子学系统较复杂
- •基于专用集成电路 (ASIC) 的升级方案:
 - 将<mark>前放、ADC和特征提取电路</mark>集成到一块芯片中
 - 以神经网络运算器为核心的特征提取电路完成能量、时间等信息的提取
 - 只传输波形的能量、时间等特征数据
- 技术路线: 逐一实现 -> 系统集成



神经网络前端ASIC方案



- 经过前端放大器(可集成到芯片内部),划分为两档, 以覆盖更大动态范围
- 使用模数转换器 (ADC) 进行数字化

- 在内部缓存后,由内触发 (或外触发) 控制数据流传 入专用神经网络处理模块 (NN)
- 神经网络处理模块完成运算和特征提取工作
- 处理结果经过组包后从芯片传出





模拟集成前放电路设计

- 输入级: 共栅放大器, 两路并联的放大器对输入电流分流
 - 低增益: 大动态范围
 - 高增益: 对小信号高灵敏度
- 输入电流分流后经过两个电阻,
 转化成电压信号,经过缓冲器,
 分别驱动一个全差分放大器
- 全差分放大器的作用:
 - 合理调整带宽
 - 提供增益以区分高增益和低增益挡位
 - 单端转差分,与后续ADC接口







模拟前放指标分析和测试结果

指标		数值
小信号带宽	高增益: 25 MHz	
	【低增益: 10 MHz、	25 MHz、37 MHz、
	50 MHz	
大信号带宽	高增益: 15 MHz	
	低增益:相应可调	
jitter	36 ps RMS @8mA	
动态范围	高增益	0~8.6 mA@tt,27
		0~5 mA@ss,85
	低增益	0~78.1 mA@tt,27
		0~45 mA@ss,85
输出电压范围	Vpp = 1.2 V	



小信号模型

8 mA注入电流下,高增益和低增益的 差分电压仿真波形:







Department of Engineering Physics, Tsinghua University

13

SoC系统结构的设计

- •为了方便NN加速器的数据搬移、数 据操纵和控制,我们将神经网络处理 模块设计为片上系统 (System-on-Chip, SoC) 结构
- 微控制器内核: ARM Cortex-M0
- ・ 系统总线: AHB、APB
 - NN加速器作为一个<mark>外设</mark>挂载在处理 器AHB总线下,数据传输通过AHB 总线访问完成
- 输入/输出外设:
 - Quad/Normal SPI
 - UART (带缓存/不带缓存)
 - JTAG
 - GPIO









硬件软件综合设计



HDL(Verilog, VHDL): 设计各硬件组件

Verilator & VUnit: 动态功能仿真

Python: 在 TensorFlow框架下开 发神经网络

HDF5: 设计文件数据 库保存格式

C: 设计ARM嵌入式 软件









Department of Engineering Physics, Tsinghua University

NN加速器测试系统











测试结果



量化

- 每事件采样32个点
- 双通道波形数据同步输入





- 运行时统计数据: •
 - Zynq UltraScale+

Resources (area):		
LUT	2825 + 89540	
FF	517 + 75028	
BRAM	8.0 + 48.0	
URAM	8 + 0	
Power:		
Dynamic	(0.371 + 0.541) W	
Static	0.594 W	
Performance @ 100 MHz:		
Internal inf.	113.8 us	
Throughput	8.3k events/sec	







总结和下一步研究计划

- •研究了神经网络在信号特征提取上的<mark>性能和潜力</mark>
- 设计了用于脉冲处理特定任务的<mark>神经网络架构</mark>
- 提出了基于NN加速器的前端电子学<mark>系统原型</mark>
- •开发了挂载NN加速器的片上系统
- 完成了FPGA平台上的系统验证
- 下一步计划:
- 在核探测器信号流中评估整个系统的性能
- 设计优化, ASIC版图设计, 使用28/65 nm先进工艺流片



谢谢!

Q & A







Backup







波形采样方法的仿真研究

- 针对ECAL电子学信号,为了评估传 统定时方法的性能,我们使用了三 种恒比甄别算法进行比较:
 - 过零恒比甄别 (CFD-ZC)
 - 最大值 (数字) 恒比甄别 (CFD-MAX)
 - 插值恒比甄别 (CFD-INT)
- 对Geant4探测器仿真波形和函数标 准波形的分析结果:
 - CFD-INT具有最优的定时分辨, CFD-MAX和CFD-ZC次之
 - 200 M, 12-bit时的定时分辨好于100 M, 10-bit
 - 理想情况下(低噪声水平/入射粒子能量高),100 M,10-bit ADC仍有希望达到150 ps时间分辨的要求









定时系统的过程模拟和数学建模



Fisher信息矩阵: $J_T \triangleq J_D + J_P$ $J_D = -E \left[\nabla_{\Theta} \left(\{ \nabla_{\Theta} \ln p_{r|\theta}(R|\Theta) \}^T \right) \right]$ $J_P = -E \left[\nabla_{\Theta} \left(\{ \nabla_{\Theta} \ln p_{\theta}(\Theta) \}^T \right) \right]$ (言曰:#描: $s(t) \triangleq s(t; \Theta) \triangleq s(t; \Theta)$

$$J_{Dij} = \left(\frac{\partial \boldsymbol{\mu}_{\boldsymbol{R}}}{\partial \Theta_{i}}\right)^{\mathrm{T}} \cdot \boldsymbol{\Sigma}_{\boldsymbol{R}}^{-1} \cdot \frac{\partial \boldsymbol{\mu}_{\boldsymbol{R}}}{\partial \Theta_{j}} \qquad \boldsymbol{J}_{P} = \begin{pmatrix}\boldsymbol{\Sigma}_{\Theta_{\mathrm{int}}}^{-1} & \boldsymbol{0}\\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{0} \end{pmatrix}$$

具体到ECAL的电子学信号:

$$s_{\text{origin}}(t; \Theta_{\text{int}}, \Theta_{\text{ext}}) = \kappa \cdot f_{\text{gamma}} \left(\frac{t - \tau - \eta}{\beta}, \alpha \right)$$
$$\Theta_{\text{int}} = \{\alpha, \tau, \beta, \kappa\}, \quad \Theta_{\text{ext}} = \{\eta\}$$
$$\boldsymbol{R} | \Theta = (R_1, R_2, \dots, R_N | \Theta) \sim \mathcal{N}(\mu_{\boldsymbol{R}}, \Sigma_{\boldsymbol{R}})$$
$$\mu_{\boldsymbol{R}} = (s(0), s(\Delta), \dots, s((N-1)\Delta))$$





定时系统的非理想特性:

源端噪声:来源于光电器件端的噪声,受模拟通道调制 (低频特征) 采样端噪声:叠加在采样点上的高斯白噪声 模拟通道带宽:模拟前置放大器的带宽和寄生参数对信号的影响



分立元件前放电路





SiPM的快前放读出设计 □基于共基电路的跨阻放大器架构 □Q1、Q2构成两极共基电路 □方便实现对晶体管工作电位的微调 □减少集电极电阻对于探测器电容的依赖性

 多个单元同时激发时的等效电路模型
 LTspice XVII电路仿真软件进行了模拟
 连接至一个20 Ω负载电阻Rs时,前放输出 信号规整至接近750 mV单路输出幅度和接 近1.5 V的差模输出幅度





Department of Engineering Physics, Tsinghua University



ECAL前放板的设计



俄方设计的前放板PCB



清华自行设计的前放板PCB





前放电路的测试



 固定SiPM前放板与激光器于光学平台上
 激光束与SiPM探测器入射窗在同一水平高度
 皮秒激光器从SiPM探测器正面入射窗注入作 为输入信号源(532 nm绿光激光器)



幅值>700 mV,基线噪声RMS<10 mV





NICA

NN加速器数据获取数字逻辑







清著大学工程物理系

Department of Engineering Physics, Tsinghua University