

# 中国科学院大学 2025 秋《GPU 架构与编程》大作业一：SCNN 加速推理系统

---

## 1. 简介 (Intro)

本项目是中国科学院大学 2025 秋季课程《GPU 架构与编程》大作业一，实现并加速一个基于脉冲卷积神经网络 (Spiking CNN, SCNN) 的 Fashion-MNIST 分类系统。

项目 GitHub 仓库: [SLDRMK/GPU\\_SCNN\\_Inference](#)

项目包含:

- **训练端 (PyTorch + SpikingJelly)** : 在 CPU / Apple MPS / CUDA 上完成 SCNN 训练, 并导出权重为纯文本。
- **推理端 (CUDA C++)** : 在 GPU 上使用手写 CUDA Kernel (含 PTX 优化版) 进行高性能 SNN 推理与性能评测。

## 2. 目录结构

- **train.py**: 基于 SpikingJelly 的 SCNN 训练脚本, 支持离线使用本地 Fashion-MNIST 数据。
- **inference.cu**: CUDA 推理主程序, 使用高性能 Kernel (共享内存、向量化、CUDA Graph 等) 完成 SNN 推理。
- **inference\_ptx.cu**: 在 **inference.cu** 基础上, 进一步引入显式 PTX 指令 (如 **ld.global.ca**、**fma.rn**) 的优化版本。
- **data/**
  - **fashion/**: 原始 Fashion-MNIST \*.gz 文件 (通过 **train.py** 自动放置到 **data/FashionMNIST/raw**) 。
- **\*.weight.txt** / **\*.bias.txt**: 训练完成后导出的各层权重与偏置, 用于 GPU 推理。

## 3. 项目特色

- **端到端 SNN 加速推理链路**
  - **train.py** 使用 SpikingJelly 构建多层卷积 + IF 神经元的 SCNN, 并与 GPU 端的网络结构一一对应。
  - 训练结束后将 **conv1/conv2/fc1/fc2/fc3** 的权重/偏置展平为 **.txt**, 由 CUDA 程序直接加载, 避免框架依赖。
- **高性能 CUDA 推理 (inference.cu)**
  - **卷积 + IF 融合 Kernel**: 将卷积、IF 神经元更新、脉冲发放合并在一个 Kernel 内, 减少中间特征图访存。
  - **共享内存 Tile 优化**: **conv2d\_if\_smem5x5\_tiled\_kernel** 等 Kernel 利用共享内存缓存局部输入 Patch, 提升卷积算子数据复用。
  - **向量化 FC 计算**: 全连接层使用 **float4** 加载与 **fmaf** 指令进行向量化累加, 提高吞吐。
  - **U8 稀疏输入与脉冲编码**: 第一层池化输出以 **unsigned char** (0/1) 形式存储, 第二层卷积基于稀疏脉冲输入做条件累加, 显著降低带宽与乘加次数。
  - **CUDA Graph + 双缓冲 Pipeline**: 使用 CUDA Graph 捕获批次计算图, 并在 H2D/D2H 与计算之间做流级重叠, 提高整体吞吐。

- 显式 PTX 优化 (`inference_ptx.cu`)

- 在关键算子（卷积、全连接）中显式使用 PTX 指令：
  - `ld.global.ca.f32 / ld.global.ca.u8`: 带 cache hint 的全局加载，提升访存局部性。
  - `fma.rn.f32`: 显式 FMA 指令，减少舍入误差并提高算术吞吐。
- 提供对比基线: `inference.cu` (纯 CUDA C 实现) vs `inference_ptx.cu` (内嵌 PTX) , 用于分析 PTX 级微优化带来的性能差异。

## 4. 运行方式

### 4.1 环境准备

- 训练端：
  - Python 3.9+
  - `torch, torchvision, spikingjelly, numpy`
- 推理端：
  - 支持 CUDA 的 GPU + CUDA Toolkit (包含 `nvcc`)

### 4.2 离线准备 Fashion-MNIST 数据

将官方 Fashion-MNIST 四个压缩文件放在：

- `data/fashion/train-images-idx3-ubyte.gz`
- `data/fashion/train-labels-idx1-ubyte.gz`
- `data/fashion/t10k-images-idx3-ubyte.gz`
- `data/fashion/t10k-labels-idx1-ubyte.gz`

`train.py` 会自动将它们链接/拷贝到 `data/FashionMNIST/raw/` 并用 `torchvision.datasets.FashionMNIST` 生成 `processed/*.pt`。

### 4.3 训练 SCNN 并导出权重

```
cd /Users/unit-a/Desktop/GPU
python train.py
```

训练结束后，当前目录下会生成：

- `conv1.weight.txt, conv1.bias.txt`
- `conv2.weight.txt, conv2.bias.txt`
- `fc1.weight.txt, fc1.bias.txt`
- `fc2.weight.txt, fc2.bias.txt`
- `fc3.weight.txt, fc3.bias.txt`

这些文件会被 GPU 推理程序直接加载。

### 4.4 编译与运行 GPU 推理

以 `inference.cu` 为例：

```
cd /Users/unit-a/Desktop/GPU
nvcc -O3 -arch=sm_80 inference.cu -o inference # 根据实际 GPU 修改 -arch
./inference . # 参数为模型与权重所在目录
```

使用 PTX 优化版本：

```
nvcc -O3 -arch=sm_80 inference_ptx.cu -o inference_ptx
./inference_ptx .
```

程序会输出：

```
<总耗时秒数>:<测试集准确率>
```

例如：

```
0.0234:0.9050
```

## 5. 致谢

- 感谢中国科学院大学《GPU 架构与编程》课程组提供的大作业框架与评测平台。
- 感谢 PyTorch / TorchVision / SpikingJelly 等开源社区，为本项目训练端提供了可靠的工具链。
- 感谢 NVIDIA CUDA 工程文档与社区示例，为本项目的内存优化、CUDA Graph 与 PTX 调优提供了重要参考。