

深度学习体系结构 (实验)

实验二 YOLO算法量化加速

实验目的

- 了解利用YOLO算法进行目标检测的基本原理
- 了解**浮点数量化**的意义和原理,掌握浮点数的量化方法
- 掌握使用HLS Directive优化IP核性能的方法



实验内容

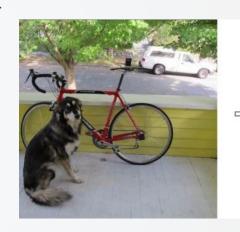
- 运行量化前的Tiny YOLOv2,记录识别效果和运行时间
- 量化卷积层和FC层的网络参数,再次运行Tiny YOLOv2,并对比量化前后网络参数的大小变化和识别效果差异
- 使用HLS Directive优化卷积、池化IP核,对比分析优化前后的前向推导性能

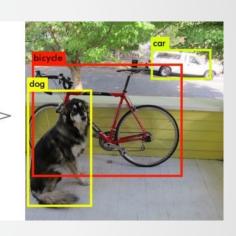


文验原理 — YOLO算法简介

YOLO (You Only Look Once)

- 目标检测问题: 在图片中<u>定位和识别</u>目标对象
- 传统算法分3步:
 - ① 在图片上确定一些候选区域
 - ② 对每个候选区域进行特征提取
 - ③ 使用经过训练的分类器对候选区域进行分类
- 传统算法分多步走,耗时大,实时性差
- YOLO同时进行目标定位和分类,统一作为回归问题处理





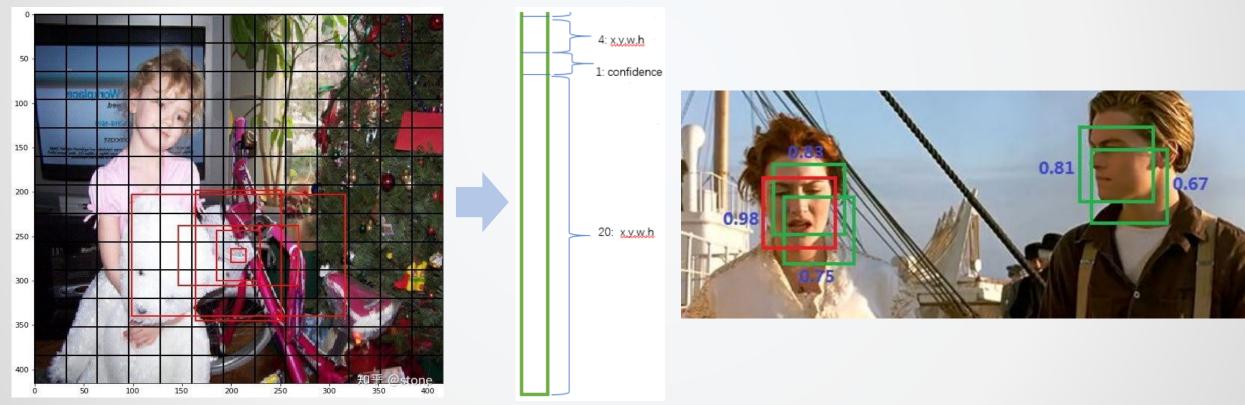


Ⅲ实验原理 — YOLOv2算法流程

■ 预处理:将输入图像归一化;以0.5为padding,按比例缩放至416×416

■ 网络推导: 将预处理得到的416×416×3图像输入网络推导,得到13×13×5×25的输出张量

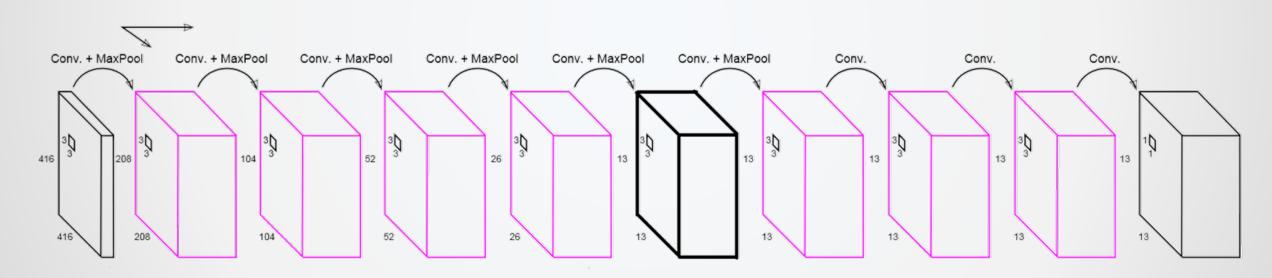
□ 后处理: 使用NMS去除重复检测,将检测到的边框按比例放大到原图中





Ⅲ实验原理 — Tiny YOLOv2网络结构

- Tiny YOLOv2共15层: 9个卷积层 + 6个最大池化层
 - □ 卷积用于提取特征
 - □ 池化用于缩小特征图、减小数据量





||实验原理 — 量化原理与方法

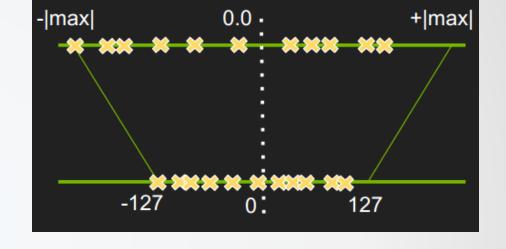
- Q1: 为什么需要量化?
 - □数据量大、设备的存储、带宽资源不足
 - ◆卷积产生大量的特征图数据
 - ◆网络层次越深,网络权值越多
 - □ 加快推导速度,提高NN的实时性
- Q2: 如何量化?
 - □ 使用较低精度的定点数 (整数) 来表示浮点数
 - □ 线性**对称**量化方法、线性**非对称**量化方法



|| 实验原理 — 线性量化方法 (<u>以int8量化为例</u>)

线性对称量化

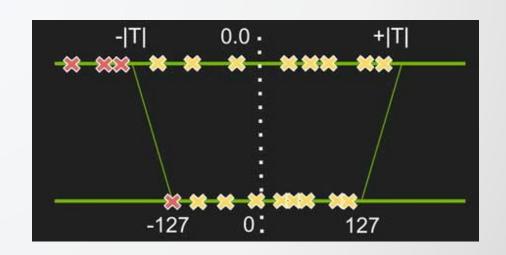
- □ 存储参数绝对值的最大值MAX
- □ 将[-MAX, MAX]线性映射到[-127, 127]



线性非对称量化

- □ 找到参数所在区间[a, b]的端点a和b
- □ 将[a, b]线性映射到[0, 255]

$$\square$$
 公式: $y_i = \left| 256 \cdot \frac{x_i - a}{b - a} \right|$



实验原理 — HLS优化方法

循环展开: 牺牲资源换取速度

□ 每次循环时,执行m次循环体

□ 语法: #pragma UNROLL factor = <int>

流水线: 时间重叠原理

□ 语法: #pragma PIPELINE II = <int>

#pragma PIPELINE



|||实验步骤

YOLO量化:

- 1. 运行未量化的Tiny YOLOv2
- 2. 编写量化算法
- 3. 修改卷积IP核
- 4. 更新Block Design, 生成并导出Overlay
- 5. 上板测试

HLS优化:

- 1. 利用HLS Directive优化卷积、池化IP核
- 2. 更新Block Design, 生成并导出Overlay
- 3. 上板测试



∥验收与提交

- 检查量化YOLO的实验现象(2分)
- 检查HLS优化的实验现象(2分)
- 将<u>源码、运行结果、实验报告</u>打包提交(4分)
 - □ 命名规则: 学号_姓名_DLA实验2.zip
 - □ 提交方法: https://hitsz-cslab.gitee.io/dla/ojguide
 - □ DDL: 下周同一上课时间前
- 附加题 (+2分):
 - □ 检查实验现象、回答问题并提交源码、运行结果和报告





开始实验