网球目标检测实验报告

1. 引言

本项目旨在开发一个高效、准确的网球实时目标检测系统。系统采用先进的 YOLOv8 (You Only Look Once, version 8) 目标检测算法,特别是其轻量级的 YOLOv8n (Nano) 版本,以实现在各种场景下对网球的快速识别与定位。报告将详细阐述实验所使用的环境、方法、取得的结果,并对结果进行分析,最后总结所用算法的优缺点。

2. 实验环境

本实验的软件环境基于 Python,并利用虚拟环境进行依赖隔离,确保了实验的可复现性。 核心依赖包如下:

- 核心检测框架: ultralytics==8.3.146, 这是 YOLOv8 的官方实现库, 集成了训练、验证和推理功能。
- **深度学习后端**: torch==2.7.0 和 torchvision==0.22.0。项目配置灵活,能够同时兼容 CPU 和 GPU (CUDA) 环境。
- 数据处理与可视化:
 - opency-python==4.11.0.86:用于图像的读取、预处理和结果可视化。
 - numpy==2.2.6:用于高性能的数值计算和数组操作。
 - pandas==2.2.3:用于处理和分析实验数据。
 - matplotlib==3.10.3:用于绘制训练过程中的图表。
- 操作系统: 脚本主要为 Linux 设计, 但核心逻辑为 Python, 具有跨平台性。

3. 实验方法

本实验遵循一套标准化的目标检测流程、包括数据准备、模型选型、模型训练和推理验证。

• 数据准备:

- 数据集: 使用一个自定义的、专门针对 tennis_ball 单一类别的图像数据集。
- 数据格式: 数据集被处理成 YOLO TXT 格式。
- 数据划分: 数据集被划分为训练集 (train) 和验证集 (val)。

• 模型选型:

- 算法: YOLOv8。
- 模型版本: YOLOV8n (Nano), 适合实时应用。
- 预训练权重: 从 yolov8n.pt 预训练模型开始训练。

• 模型训练:

- 核心训练参数:
 - 训练轮次 (Epochs): 50
 - 输入图像尺寸 (Image Size): 640x640
 - 批量大小 (Batch Size): 8
- 训练输出保存在 tennis_ball_runs/ 目录下。

• 推理与检测:

- 使用 run.sh 或 src/run_cli.py 进行检测,也可单独调用process.py 或当作API调用。
- 脚本会智能查找最佳可用模型 (best.pt 或 last.pt)。
- 检测结果保存在 results/ 目录下。

4. 实验结果

模型在验证集上的性能随着训练的进行而稳步提升。在第50个周期(Epoch)达到或接近最优值:

- 精确率 (Precision): 1.0 (100%)
- 召回率 (Recall): 0.714 (71.4%)

- mAP50 (mean Average Precision @ IoU=0.50): 0.856 (85.6%)
- mAP50-95 (mean Average Precision @ IoU=0.50:0.95): 0.689 (68.9%)

损失函数: 训练和验证损失均稳步下降, 表明模型学习有效, 未出现明显过拟合。

5. 结果分析

- **高精确率与中等召回率**: 100% 的精确率说明模型几乎没有误报。71.4% 的召回率则表示存在一定的漏检,可能的原因包括目标遮挡、光照不佳或运动模糊。
- mAP 指标分析: mAP50达到85.6%,证明了模型可靠的检测能力。mAP50-95与 mAP50的差距暗示模型在边界框精确定位方面有提升空间,这是单阶段检测器的 常见特点。
- 改进方向:
 - 提升召回率: 通过数据增强、收集更多难例样本来改善。
 - 提升定位精度: 调整 Anchor Box 或使用更高分辨率的输入进行训练。

6. 算法优缺点

- 优点:
- a. 速度极快: YOLOV8n 推理速度快, 适合实时场景。
- b. 部署友好: 模型体积小、资源需求低、易于部署到边缘设备。
- c. 不错的精度: 轻量模型依然能达到较高的检测精度。
- d. 框架成熟: ultralytics 库提供了完整的开发工具链。
- 缺点:
- a. 小目标检测能力有限: 相对于两阶段检测器, 对极小目标的检测较弱。
- b. 定位精度相对较低: 单阶段检测器为速度牺牲了部分定位精度。
- c. 召回率瓶颈: 在复杂场景下可能出现漏检。

7. 总结

本项目成功地基于YOLOv8n实现了一个高效的网球目标检测系统。实验结果表明,该系统具有极高的精确率和良好的综合检测性能(mAP50=85.6%),证明了YOLOv8n算法在特定目标检测任务上的有效性。该项目为后续的性能优化和实际部署奠定了坚实的基础。