联邦学习可视化系统 - 软件工程化说明文档

项目概述

本项目是一个基于Flask的联邦学习可视化系统,主要用于LUNA16肺结节检测的分布式机器学习。系统采用多种软件工程化手段,实现了自动化、协作化的开发和部署流程。

1. 自动化工程实践

1.1 依赖管理自动化

实施手段:

- 使用 requirements.txt 统一管理项目依赖
- 包含54个明确版本的依赖包
- 支持 pip install -r requirements.txt 一键安装

技术栈:

Flask==3.0.3# Web框架flask_socketio==5.5.1# 实时通信torch==2.6.0# 深度学习框架numpy==1.26.4# 数值计算pandas==2.2.2# 数据处理simpleitk==2.5.0# 医学图像处理supabase==2.15.2# 云数据库

1.2 配置管理自动化

- 使用 env 文件管理环境配置
- 自动检测和加载环境变量
- 支持本地存储和云存储的自动切换

```
# 自动化配置加载
load_dotenv()
SUPABASE_URL = os.getenv("SUPABASE_URL")
SUPABASE_KEY = os.getenv("SUPABASE_KEY")

# 自动降级机制
if SUPABASE_URL and SUPABASE_KEY:
    supabase = create_client(SUPABASE_URL, SUPABASE_KEY)
else:
    print("② 将使用本地存储作为备用")
SUPABASE_AVAILABLE = False
```

1.3 训练流程自动化

实施手段:

- 自动化联邦学习训练流程
- 自动模型聚合和分发
- 自动生成训练历史和可视化图表

核心组件:

FederatedServer:自动处理模型聚合FederatedClient:自动执行本地训练

FederatedLearningCoordinator:协调整个训练流程

1.4 数据处理自动化

- 自动医学图像预处理
- 自动数据分片和分布
- 自动生成训练数据集

```
class FederatedLearningCoordinator:
    def distribute_data_automatically(self, data_path):
        """自动分发数据到各个客户端"""
        # 自动扫描数据文件
        # 自动分片和分布
        # 自动验证数据完整性
```

2. 协作化工程实践

2.1 模块化架构设计

实施手段:

- 采用MVC架构模式
- 明确的代码分层和职责分离
- 模块化的组件设计

目录结构:



2.2 实时协作机制

- 基于WebSocket的实时通信
- 多用户协作界面
- 实时状态同步

```
// 实时协作功能
function initializeSocket() {
    socket = io();

    socket.on('connect', function() {
        console.log('WebSocket 连接成功');
        updateConnectionStatus(true);
        socket.emit('request_status_update');
    });

    socket.on('user_status_update', function(data) {
        updateUserStatus(data);
    });
}
```

2.3 用户管理和权限控制

实施手段:

- 基于角色的访问控制(RBAC)
- 客户端和服务端不同权限
- 安全的用户认证机制

```
# 用户角色管理
@app.route("/server_dashboard")
def server_dashboard():
    if "username" not in session or session.get("role") != "server":
        return redirect(url_for("login"))
    # 服务端专用功能

@app.route("/client_dashboard")
def client_dashboard():
    if "username" not in session or session.get("role") != "client":
        return redirect(url_for("login"))
    # 客户端专用功能
```

2.4 数据持久化和共享

- JSON格式的结构化数据存储
- 训练历史的持久化管理
- 多客户端数据共享机制

```
def save_training_history(history_data):
    """保存训练历史数据到JSON文件"""
    history_file = "./training_history.json"
    with open(history_file, "w", encoding="utf-8") as f:
        json.dump(history_data, f, indent=2, ensure_ascii=False)
```

3. 质量保证工程实践

3.1 错误处理和异常管理

实施手段:

- 完善的异常处理机制
- 自动错误恢复
- 详细的错误日志记录

```
try:
    supabase = create_client(SUPABASE_URL, SUPABASE_KEY)
    print("▼ Supabase连接成功")

except Exception as e:
    print(f"▲ Supabase连接失败: {e}")
    print("▼ 将使用本地存储作为备用")

SUPABASE_AVAILABLE = False
```

3.2 代码文档化

- 详细的代码注释和文档字符串
- 模块功能说明
- API接口文档

0.00

联邦学习训练系统 – LUNA16肺结节检测 使用FedAvg算法进行分布式训练

主要组件:

1. FederatedServer: 联邦服务器,负责模型聚合 2. FederatedClient: 联邦客户端,负责本地训练

3. FedAvg算法实现 4. 数据分片和分布

0.00

3.3 兼容性设计

实施手段:

- 跨平台兼容性(可在电脑端和移动端使用)
- 多浏览器支持(经测试
- 向后兼容的API设计

4. 部署和运维自动化

4.1 云服务集成

实施手段:

• Supabase云数据库集成,所有的账号密码都使用密文存储。

4.2 监控和日志

- WebSocket连接状态监控(在用户端可以查看在线人数以及服务端是否在线,服务端可以看到每一个用户端的在线情况)
- 用户活动跟踪(在服务端可以实时看到每一个用户的文件上传情况)
- 训练过程监控(训练时服务端和客户端都可以实时查看当前的训练情况)

```
// 连接状态监控
socket.on('disconnect', function() {
   console.log('WebSocket 连接断开');
   updateConnectionStatus(false);
   // 自动重连机制
   if (reconnectAttempts < maxReconnectAttempts) {
      setTimeout(() => {
        reconnectAttempts++;
        console.log(`尝试重连... (${reconnectAttempts}/${maxReconnectAttempts})`);
        socket.connect();
      }, 2000 * reconnectAttempts);
   }
});
```

5. 采用的软件工程化工具和技术

5.1 开发框架和库

• Flask: Web应用框架

• SocketIO: 实时通信

• PyTorch: 深度学习框架

• SimpleITK: 医学图像处理

5.2 数据管理

• JSON: 结构化数据存储

• Supabase: 云数据库服务

• pandas: 数据处理和分析

5.3 前端技术

• JavaScript ES6+: 现代前端开发

• WebSocket: 实时通信

• CSS3: 响应式设计

5.4 部署和运维

• gunicorn: WSGI服务器

• dotenv: 环境变量管理

• bcrypt: 密码加密