Especificación del Módulo de Fine-Tuning

1. Introducción

1.1 Objetivo del Módulo El módulo de fine-tuning permite a usuarios con conocimientos básicos realizar Supervised Fine-Tuning (SFT) y el uso de técnicas de PEFT (Parameter Efficient Fine Tuning, adapatadpres) en modelos de lenguaje pequeños (menos de 15 mil millones de parámetros). Su propósito es simplificar el proceso, reducir la complejidad técnica y optimizar el uso de recursos computacionales, enfocándose en escenarios de bajo costo y alta accesibilidad. Está diseñado como una base extensible para soportar técnicas avanzadas y modelos más grandes en futuras iteraciones.

1.2 Alcance Inicial

- **Técnicas**: SFT con soporte opcional para adaptadores LoRA y QLORA (LoRA cuantizado).
- Modelos: Modelos de lenguaje con menos de 15B parámetros.
- Infraestructura: Ejecución en infrastructura propia del usuario.
- Interfaz: Configuración sencilla de datasets y parámetros básicos para usuarios no expertos.
- Subproductos: Métricas, logs, eventos y checkpoints generados durante el proceso.

1.3 Limitaciones

- No soporta modelos grandes (>15B parámetros).
- Sin integración con proveedores externos de fine-tuning o despliegue remoto.
- Excluye técnicas como *Reinforcement Learning* (RL) o destilación de modelos.
- Requiere infraestructura local con recursos suficientes (CPU/GPU).

Estas limitaciones serán levantadas en versiones futuras.

2. Requisitos

2.1 Requisitos Funcionales

2.1.1 Configuración del Fine-Tuning

- Datasets:
 - Entrenamiento: Obligatorio (CSV/JSON, máximo algunos miles de registros, 1GB).

- Evaluación: Opcional (CSV/JSON, unos pocos miles de registros, 1GB).
- Formato:
 - * SFT: { "text": str, "label": str }.
 - * LoRA/QLORA: Igual que SFT.
- Configuración Avanzada: Archivo JSON opcional con parámetros adicionales (e.g., {"warmup_steps": 100}).
- 2.1.2 Gestión de Datasets Se reconoce la necesidad de permitir el registro de datasets, estos datasetes pueden ser públicos o privados. Acciones: Registro, carga, eliminación. Tipos: Públicos (acceso general) y privados (por organización). Validación: Métrica de completitud (% de campos no nulos). Almacenamiento: Límite de 1GB por dataset, con cuotas por usuario (TBD). A futuro se debe tener la capacidad de trabajar con datasets, generación con datos ingresados, de traza, datos sintéticos, edición y validación.
- **2.1.3** Modelos y Adaptadores Se debe llevar registro de todos los modelos y adaptadores, públicos y privados.
 - Modelos:
 - Registro de modelos base y afinados.
 - Metadatos: { "id": str, "name": str, "type": "base|fined-tuned",
 "origin": "local|remote", "created_at": datetime }.
 - Adaptadores:
 - Pesos entrenados para tareas/dominios específicos.
 - Merge en memoria o combinación con modelos base.
 - Privacidad: Modelos y adaptadores restringidos por organización.

2.1.4 Despliegue

- Local: Despliegue en motor de inferencia propio (e.g., PyTorch,vLLM,slang,ollama).
- Remoto: No soportado en esta fase.

2.1.5 Trabajos de Fine-Tuning

• **Definición**: Cada tarea es un job asíncrono.

• Subproductos:

- Métricas: Pérdida de entrenamiento (train_loss), pérdida de validación (valid_loss), precisión (si aplica).
- **Tiempos**: Duración total, tiempo por época.
- Recursos: Uso de CPU/GPU, memoria consumida.
- Logs: Registro detallado de ejecución.
- **Eventos**: Notificaciones (inicio, fin, errores).
- Checkpoints: Guardado cada 500 pasos (configurable).

2.2 Requisitos No Funcionales

- Rendimiento: Tiempo de respuesta del API < 2 segundos.
- **Seguridad**: Autenticación por organización; datasets y modelos privados no accesibles fuera de ella.
- Compatibilidad: Python 3.8+, bibliotecas Hugging Face (transformers, datasets, peft).
- Escalabilidad: Soporte de varios trabajos concurrentes por usuario.

3. Arquitectura

3.1 Módulos de Alto Nivel

- 1. FineTuner: Orquesta trabajos de fine-tuning.
- 2. Datasets: Administra carga, filtrado y evaluación de datos.
- 3. Models: Gestiona modelos y adaptadores.
- 4. **Deployment**: Controla despliegue local.
- 5. Evals: Gestión de evaluaciones.

El usuario entrenará mediante fine tuning modelos o adaptadores. Para ello someterá tareas de fine tuning de acuerdo a los parámetros seleccionados. Para ello deberá utilizar datasests de entrenamiento y validación. Luego podrá desplegar estos modelos con o sin adaptadores. Sobre estos modelos desplegados podrá realizar inferencias o evaluaciones.

Módulo	Función
FineTuner	Realiza el fine tuning.
Dataset	Gestión de datasets.
Model	Gestión de modelos.
Adapter	Gestión de adaptadores de un modelo.
Checkpoint	Gestión de checkpoints de un modelo.
Deployment	Gestión de deployments.
Evals	Gestión de evaluaciones

3.2 Módulos Internos Se requiere soporte de los siguientes módulos para el desarrollo del módulo.

Módulo	Función
Files	Manejo de archivos (datasets, logs, etc.).
Jobs	Gestión de trabajos asíncronos.
Logs	Registro de actividades.
Metrics	Cálculo de métricas (e.g., pérdida, calidad).
Monitoring	Supervisión de recursos y progreso.
Events	Generación de notificaciones.

3.3 Diagrama de Relación Se reconocen los siguientes niveles a desarrollar.

[API Externa] [SDK]

[FineTuner] [Datasets] [Models] [Adapters] [Evals] [Checkpoints] [Deployment]

[Jobs] [Files, Logs, Metrics, Monitoring, Events]

3.4 Diseño Agnóstico

- Interfaces abstractas para soportar infraestructura propia o externa.
- Configuración basada en JSON para extensibilidad.

4. Interfaces

4.1 API Externa (OpenAPI) Se recomienda en este punto analizar la API de Open API para fine tuning. Datasets

SDK API Endpoints

Authentication

• All endpoints require an API key via.

Health Check

• GET /health - Check API health status

Datasets

- GET /datasets List all available datasets
- GET /datasets/{name} Get dataset by name
- POST /datasets Create a new dataset
- DELETE /datasets/{name} Delete dataset by name

Models

- GET /models List all available models
- GET /models/{name} Get model by name
- POST /models Create a new model
- DELETE /models/{name} Delete model by name

Adapters

- GET /adapters List all available adapters
- GET /adapters/{name} Get adapter by name
- POST /adapters Create a new adapter
- DELETE /adapters/{name} Delete adapter by name

Fine-Tuning Jobs

- POST /fine_tuning/jobs Create a new fine-tuning job
- GET /fine_tuning/jobs List all fine-tuning jobs
- GET /fine_tuning/jobs/{job_name} Get a fine-tuning job by name
- DELETE /fine_tuning/jobs/{job_name} Cancel a fine-tuning job
- POST /fine_tuning/jobs/{job_name}/pause Pause a fine-tuning job
- POST /fine_tuning/jobs/{job_name}/resume Resume a fine-tuning job

Deployments

- GET /deployments List all active deployments
- POST /deployments Create a new deployment
- GET /deployments/{name} Get deployment by name
- DELETE /deployments/{name} Deactivate and remove a deployment

4.2 SDK (Línea de Comandos)

Comando	Descripción
list datasets	Lista datasets registrados.
create dataset	Registra un dataset desde archivo.
<name> <path></path></name>	
delete dataset	Elimina un dataset.
<name></name>	
list models	Lista modelos registrados.
create model <name></name>	Registra un modelo desde archivos locales.
<path></path>	
<pre>deploy <model-name> [-adapters]</model-name></pre>	Despliega un modelo con adaptadores opcionales.

Comando	Descripción
create fine-tune-job	Crea un trabajo con opciones: -basemodel, -dataset, -epochs, -lora-rank
<pre>[options] get fine-tuning-job <job-name></job-name></pre>	Obtiene estado y métricas del trabajo.

Ejemplo:

 $\verb|create fine-tune-job -base model "bert-base-uncased" - dataset "qa_data.csv" - output-model "bert-base-uncased" - dataset -$

5. Evolución Futura

5.1 Roadmap

- 1. Fase 1: SFT + LoRA/QLORA en infraestructura propia.
- 2. Fase 2: RL Fine-Tuning y modelos >15B parámetros.
- 3. Fase 3: Soporte para proveedores externos y jerarquías de modelos/adaptadores.
- 4. Fase 4: Destilación y generación de datos sintéticos.

5.2 Consideraciones

- Extensibilidad: Interfaces modulares para nuevos métodos de fine-tuning.
- Monetización: Posibilidad de ofrecer como servicio SaaS.
- Organización: Árbol jerárquico de modelos/adaptadores por tarea/dominio.

6. Entidades

Entidad	Atributos
FineTuningJob	<pre>id: str, organization_id: str, created_at:</pre>
	<pre>datetime, status: str, base_model: str, dataset:</pre>
	<pre>str, hyperparameters: dict, result_files: [str]</pre>
Checkpoint	<pre>id: str, job_id: str, step_number: int, metrics: {</pre>
	"train_loss": float, "valid_loss": float }
Event	<pre>id: str, job_id: str, level: "info error",</pre>
	<pre>message: str, created_at: datetime</pre>
File	<pre>id: str, path: str, type: "dataset model log"</pre>
\mathbf{Model}	<pre>id: str, name: str, type: "base fined-tuned",</pre>
	<pre>origin: "local remote", created_at: datetime</pre>

Entidad	Atributos
Adapter	<pre>id: str, model_id: str, dataset: str, created_at: datetime, parameters: dict</pre>

7. Ejemplo de Uso

Escenario: Afinar un modelo para QA. 1. Registrar dataset: create dataset qa_data qa_data.csv. 2. Crear trabajo: create fine-tune-job-basemodel "bert-base-uncased" -dataset "qa_data" -output-model "bert-qa" -epochs 3. 3. Consultar estado: get fine-tuning-job <job-id>. 4. Desplegar: deploy bert-qa.

8. Diagramas

Diagrama componentes:

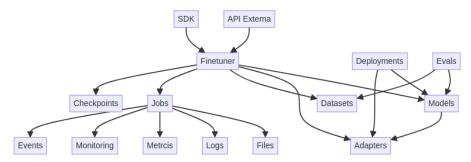


Diagrama módulos:

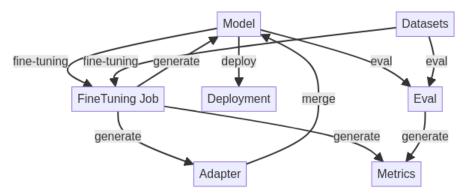


Diagrama entidades:

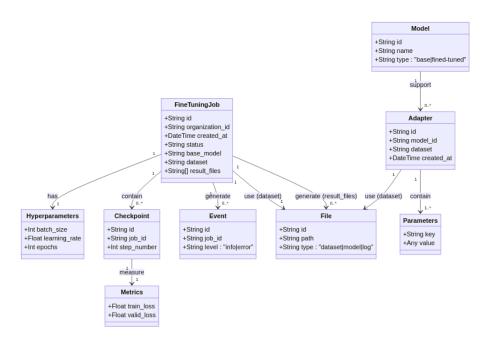


Diagrama de implementación de referencia:

