Meteval (MetSnap): Technická dokumentace

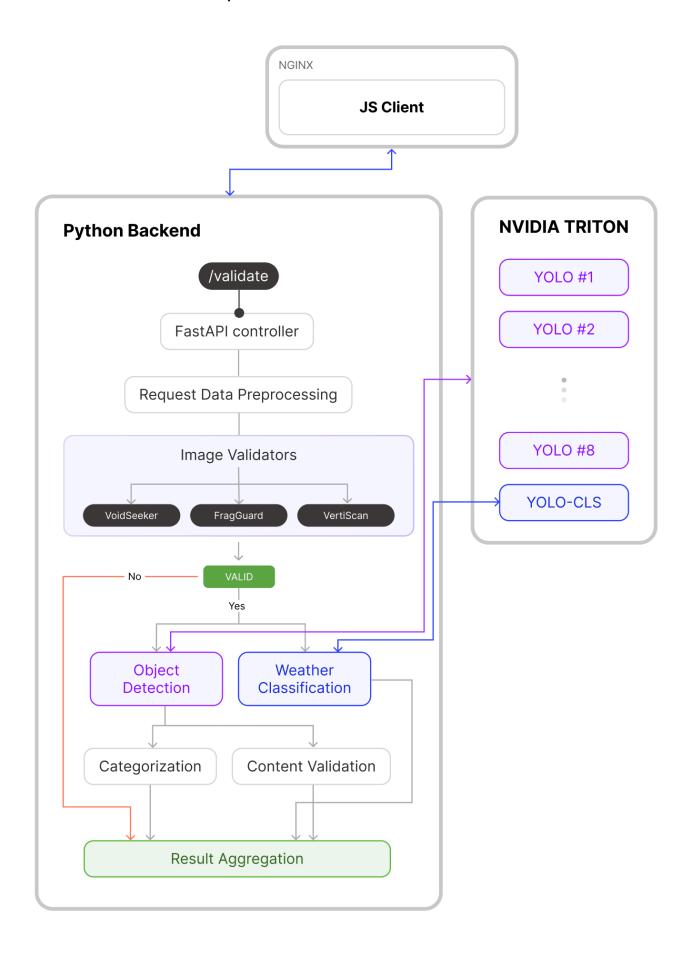
Meteval (MetSnap) je aplikace skládající se z objektově orientované backendové aplikace napsané v Pythonu, klientské aplikace pro zobrazování výsledků a interakce s uživateli psané v JavaScriptu a NVIDIA Triton Inference serveru pro hostování modelů strojového učení. Je navržena pro demonstrativní účely navržené analýzy a validace obrázků pomocí technik strojového učení v rámci bakalářské práce. Tato dokumentace poskytuje přehled o architektuře aplikace, jejích hlavních modulech a o tom, jak tyto moduly spolupracují mezi sebou, aby dosáhly požadované funkcionality.

Struktura projektu

Struktura adresářů:

- src/: Hlavní složka se zdrojovými kódy aplikace, včetně modulů pro API, zpracování dat, klasifikaci a validaci.
- data types/: Definice datových typů použitých v projektu.
- dev/: Skripty a nástroje pro vývoj, testování a trénink modelů.
- docker/: Docker skripty a konfigurace pro deployment aplikace.
- client/: Klientská aplikace pro interakci s uživateli a vizualizaci výsledků.
- nginx/: Konfigurace pro Nginx, který může sloužit jako reverse proxy server pro aplikaci.
- triton/: Složka obsahující složku s repozitářem modelů pro NVIDIA Triton Inference Server včetně triton_client.py modulu obsahující třídu pro komunikaci se serverem. Obsahuje také spouštěcí soubor spolu s Dockerfile předpisem kontejneru, ve kterém běží.
- train_cfgs/: Obsahuje konfigurační soubory pro tréninky modelů
- assets/: Složka s dvěma testovacíma obrázkama

Architektura celé aplikace



Hlavní backendová python aplikace

Klíčové soubory:

- main.py: Hlavní spouštěcí skript pro FastAPI server.
- Dockerfile a docker-compose.yml: Docker konfigurace pro sestavení a spuštění kontejnerů aplikace.
- train.py: Skript pro trénink modelů.
- settings.toml: Konfigurační soubor pro nastavení parametrů aplikace.

Moduly a komponenty:

- src/api/: Obsahuje komponenty pro zpracování API požadavků.
 - o api_call_processor.py: Abstraktní třída, poskytující základní strukturu pro zpracování API volání.
 - api_call_img_processor.py: Modul pro zpracování dat přijatých přes API, který integruje metody pro detekci a klasifikaci a vrací odpověď ve formě obrázku s vyznačenými detekovanými objekty a výsledky validace a klasifikace v hlavičce.
 - api_call_json_processor.py: Modul pro zpracování dat přijatých přes API, který integruje metody pro detekci a klasifikaci a vrací odpověď ve formě JSON objektu.
- src/data_preprocessors/:
 - o yolo_data_preprocessor.py: Příprava dat pro trénink YOLOv8 detektoru, včetně normalizace a augmentace obrazu.
- src/image checkers/:
 - o image_checker.py: Třída určená k ověření integrity a formátu obrázkových souborů.
- src/image classifiers/: Obsahuje třídy pro klasifikaci obrázků.
 - base_image_classifier.py: Základní třída pro všechny klasifikační modely.
 - o categorizer/: Moduly specificky zaměřené na kategorizaci obsahu obrázků.
 - image_categorization_postrocessor.py: Zpracovává
 výstupy klasifikačního modelu.
 - image_categorizer.py: Používá extrahované objekty z detekčních YOLOv8 modelů a predikuje kategorii scenérie pomocí RMLP modelu.
 - o classifiers/: Obsahuje specifické klasifikační modely pro různé účely.
 - binary, multilabel, singlelabel: Klasifikace dle různých kategorií a typů podle konfiguračních souborů.
- datasets/: Třídy pro načítání a přípravu datových sad pro trénink a validaci modelů.

- src/image content recogniser/:
 - image_content_recogniser.py: Hlavní třída pro rozpoznávání obsahu v obrázcích, koordinuje detekci objektů, klasifikaci a validaci.
- src/image properties validators/: Moduly pro validaci poškození obrázků.
 - image_properties_validator.py: Koordinuje validátory poškození obrázků.
 - o validators/: Konkrétní implementace validátorů.
 - no_image_validator.py: Detekuje obrázky s nízkým obsahem informací (např. jednobarevné plochy) pomocí algoritmu VoidSeeker.
 - partial_download_validator.py: Kontroluje, zda obrázek nebyl pouze částečně stažen pomocí algoritmu FragGuard.
 - vertical_corruption_validator.py: Hledá vertikální poškození v obrázcích pomocí algoritmu VertiScan.
- src/object detection/: Třídy pro detekci objektů.
 - o image object detector.py: Abstraktní základ pro detektory objektů.
 - image_object_detector_api_triton.py: Implementace detektoru s využitím NVIDIA Triton Inference Serveru.
 - image_object_detector_local.py: Implementace detektoru objektů bez potřeby externích služeb.
 - image_object_detection_postrocessor.py:
 detekovaných objektů, úpravy a filtrace výstupů.
- src/profiler.py:
 - o profiler.py: Nástroj pro měření a zaznamenávání výkonnostních metrik během operací aplikace.
- src/settings.py:
 - settings.py: Centrální konfigurační soubor pro nastavení parametrů a preferencí systému.
- src/utils.py:
 - o utils.py: Pomocné funkce pro běžné úlohy napříč aplikací, jako je manipulace s daty nebo logování.

API koncové body

Aplikace definuje následující čtyři API koncové body:

- /validator/detect-img: Zpracovává vstupní obrázky a vrací zpracovaný obrázek s informacemi o validaci a klasifikaci v hlavičce odpovědi. Je řízen třídou Api_Call_Img_Processor.
- /validator/detect-json: Zpracovává vstupní obrázky a vrací JSON objekt obsahující informace o validaci a klasifikace. Je řízen třídou Api_Call_Json_Processor.
- /healthz: Používá se v prostředích Kubernetes k monitorování zdraví aplikace, vrací HTTP statusový kód 200, pokud je aplikace funkční, a 500 v opačném případě.

FastAPI automaticky generuje dokumentaci API SwaggerUI, která je přístupná na cestě /validator/routesz.

Průchod aplikací

- 1. Příjem dat prostřednictvím API
 - Uživatelský požadavek je přijat API endpointem API Controlleru obsahujícím FastAPI router.

2. Zpracování dat

- Rozpoznání datového typu: Na základě typu endpointu a přijatých dat jsou data předána odpovídající zpracovatelské třídě v src/api.
- Pro výsledky ve formě obrázku: api call img processor.py
- Pro výsledky ve formě JSON objektu: api_call_json_processor.py
- Následuje předzpracování dat, při kterém jsou obrázky normalizovány a připraveny pro detekci

3. Detekce a klasifikace

- Probíhá ve třídě ImageContentRecogniser
- Validace poškození obrázku probíhá pomocí speciální validátorů no_image_validator, partial_download_validator, vertical_corruption_validator, které kontrolují příslušné typy poškození obrázků
- Detekce objektů probíhá tak, že obrázky jsou zpracovány pomocí předem trénovaných modelů YOLOv8s. Výsledky obsahují informace o lokalizaci a typu detekovaných objektů.
- Na základě detekovaných objektů a dalších atributů obrázku jsou data klasifikována do příslušných kategorií - typ scény, počasí.
- Výstupy z detekce a klasifikace jsou dále zpracovány pro odstranění redundancí, filtrování nerelevantních dat s nízkou úrovní jistoty

4. Formátování a odeslání výsledků

- Výstupy z procesů jsou transformovány do finálního formátu odpovědí:
 - JSON struktura obsahující výsledky detekce, klasifikace a validace.
 - Obrázek s nakreslenými rámečky detekovaných objektů a výsledky validací zapsané v hlavičce odpovědi
- Formátovaná odpověď je odeslána zpět klientovi prostřednictvím HTTP odpovědi. Struktura odpovědi zahrnuje status kód. V případě obrázkové odpovědi se jedná o "streaming" odpověď.

5. Logování a monitoring

 Během celého procesu jsou důležité události logovány pro účely debugování a monitoringu. Logy obsahují informace o průběhu zpracování, chybách a výkonu systému.

Technologie a knihovny použité v projektu

Projekt využívá širokou škálu technologií a knihoven k zajištění funkcionality, výkonu a škálovatelnosti systému. Zde je detailní přehled důležitých technologií:

1. Python:

- Verze: >=3.10.0, <3.12.0
- Python je základním jazykem, ve kterém je projekt napsán

2. PyTorch:

- Verze: torch=2.0.1, torchvision=0.15.2, torchaudio=2.0.2
- PyTorch je jedna z nejdůležitějších knihoven využívaná modely hlubokého učením. Umožňuje efektivní výpočty na tenzorech a automatické diferencování.

3. FastAPI:

- Verze: 0.100.0
- FastAPI je moderní webový framework pro stavbu API s automatickou validací vstupů a generováním dokumentace.

4. NumPy:

- Verze: 1.23.2
- NumPy je základní knihovna pro numerické výpočty v Pythonu poskytující podporu pro velké multidimenzionální pole a matice spolu s širokou škálou matematických funkcí.

5. Pandas:

- Verze: 2.0.2
- Pandas je knihovna poskytující vysokovýkonné, snadno použitelné datové struktury a nástroje pro analýzu dat v Pythonu.

6. SciPy:

- Verze: 1.10.1
- SciPy je knihovna používaná pro vědecké a technické výpočty, která obsahuje moduly pro optimalizaci, lineární algebru, integraci, interpolaci, speciální funkce, FFT, zpracování signálu a obrazu, ODE řešiče a další.

7. Scikit-learn:

- Verze: 1.3.2
- Scikit-learn je robustní knihovna pro strojové učení v Pythonu, která poskytuje jednoduché a efektivní nástroje pro datovou analýzu a modelování dat.

8. OpenCV:

- Verze: 4.7.0.72
- OpenCV (Open Source Computer Vision Library) je knihovna zaměřená na počítačové vidění a strojové učení.

9. Matplotlib:

Verze: 3.7.1

 Matplotlib je knihovna pro tvorbu statických, interaktivních a animovaných vizualizací v Pythonu.

10. Uvicorn:

Verze: 0.22.0

 Uvicorn je lehký ASGI server pro Python, určený pro běh FastAPI aplikací, což zvyšuje jejich asynchronní schopnosti.

Další Knihovny:

- pillow, scikit-image, albumentations: **Knihovny pro zpracování** obrazu.
- tqdm, parse, debugpy, orjson, pebble: Nástroje pro zvýšení výkonnosti aplikace, pro vývoje a debugging.
- httpx, requests-toolbelt: Pro síťové komunikace a práci s HTTP požadavky.
- pytest, mypy, black, pylint, jupyter: Nástroje pro testování, statickou analýzu kódu, formátování kódu a interaktivní programování.

Klientská JavaScript aplikace pro vizualizaci výsledků analýzy a validace

Tento část popisuje funkcionalitu a strukturu klientské aplikace, která slouží pro zobrazování výsledků analýzy a validace obrázků prostřednictvím webového rozhraní.

Struktura Aplikace

1. Konfigurace a inicializace

Aplikace je inicializována s následujícími konfiguračními parametry:

- endpointType: Typ endpointu, který se používá pro komunikaci se serverem. Výchozí hodnota je detect-json.
- getApiUrl: Funkce pro generování URL API na základě aktuálního protokolu, hostname a portu.

2. Zpracování médií

Aplikace podporuje zpracování obrázkových souborů pomocí těchto metod:

- triggerFileSelect: Aktivuje výběr souborů.
- rescaleAndPostImage: Změní velikost obrázku a pošle ho na server k analýze.
- resizeAndSendImage: Přeškáluje obrázek na nové rozměry a pošle jej na server.

3. Zobrazení výsledků

Komponenty pro zobrazení výsledků analýzy a validace:

- showImgInfoWelcome, showImgInfoProcessing, showImgInfoError: Funkce pro zobrazení stavů UI během zpracování obrázků.
- drawBboxes: Kreslí ohraničující boxy detekovaných objektů na obrázku.
- generateImg: Generuje a zobrazuje obrázek s detekovanými objekty.
- generateODValidators, generateCVValidators, generateIsValid: Tyto funkce generují UI komponenty, které zobrazují výsledky validace jako jsou detekce objektů, kontrola obsahu a další.

Technologie a Knihovny

Aplikace využívá následující technologie a knihovny:

- HTML/CSS: Pro strukturu a styl webové aplikace.
- JavaScript: Pro dynamické zpracování na straně klienta.

Hostování klientské aplikace prostřednictvím NGINX

Klientská aplikace je hostována na serveru NGINX, který je konfigurován pro správu statického obsahu a přesměrování API požadavků.

Formát logování

Pro logování je definován formát main_time, který zaznamenává základní informace o příchozích požadavcích včetně IP adresy, uživatele, času, typu požadavku, statusu, odeslaných bytech, refereru, user agentu a času zpracování požadavku.

Server konfigurace

Server naslouchá na portu 3000 a je konfigurován pro obsluhu souborů z kořenového adresáře /meteval/client. Maximální velikost těla požadavku je nastavena na 10MB.

Konfigurace endpointů

Pro obsluhu health checks a API požadavků jsou definovány specifické lokace. Příkladem je přesměrování z /validator/healthz na /healthz a proxy pro API požadavky na upstream meteval.

Správa chyb

Pro správu chybových stránek je konfigurace NGINX nastavena tak, aby přesměrovala chybové stavy 500, 502, 503 a 504 na stránku /50x.html, která je umístěna v adresáři /usr/share/nginx/html.

NVIDIA Triton Inference Server

Triton Inference Server je optimalizovaný server pro nasazení strojového učení, který podporuje efektivní inferenci s využitím GPU i CPU prostředků. Server umožňuje správu více modelů a poskytuje robustní API pro snadnou integraci do produkčních systémů.

Konfigurace Triton Serveru

Spouštěcí skript

triton_startup.sh

Parametry příkazu:

- --model-repository: Adresář s modely, specifikuje se absolutní cesta k modelům na serveru, například /models/yolo-onnx-cpu.
- --http-port=8000: HTTP port pro příjem inferenčních požadavků od klientů.
- --grpc-port=8001: gRPC port pro efektivnější komunikaci v prostředích s vysokým objemem dat.

Dockerfile Konfigurace

- Základní obraz: nvcr.io/nvidia/tritonserver:22.09-py3 Tento obraz z NVIDIA GPU Cloud (NGC) obsahuje předinstalovaný Triton server.
- Kopírování souborů:
 - o Modely jsou umístěny ve složce /models uvnitř Docker kontejneru.
 - Spouštěcí skript triton_startup.sh je umístěn v kořenovém adresáři konteineru.
 - Vstupní bod (ENTRYPOINT): Určuje, že po spuštění kontejneru se má vykonat skript triton_startup.sh.

Triton Client (triton client.py)

- Komunikace:
 - Klient využívá gRPC protokol pro komunikaci s Triton serverem, což umožňuje rychlé a efektivní zpracování dat.
- Konfigurace klienta:
 - Klient je inicializován s URL serveru, která je konfigurována v souboru nastavení (cfg['TRITON URL']).

Seznam modelů běžících na NVIDIA Triton Inference Serveru

NVIDIA Triton Inference Server podporuje souběžné nasazení a provoz několika modelů, což umožňuje rozsáhlé a flexibilní možnosti inferencí v rámci jednoho serveru. Níže je uveden seznam modelů, které jsou aktuálně hostovány na serveru v konfiguraci pro CPU.

YOLO-ONNX-CPU Model Repository Seznam modelů a jejich účel:

- Anatomical Exposure Detection YOLOv8s Model
- COCO Detection YOLOv8s Model
- Face Detection
- License Plate Detection
- Pipeline
 - Model umožňující inferenci všech jednotlivých detekčních modelů sekvenčně za sebou na jedno API volání, což odstraňuje problém násobné internetové latence, které dochází při API volání inference každého modelu zvlášť.
- Scene-Understanding Detection
- Sky Detection
- Sun Detection
- Text Detection
- Weather Classification

Každý model je uložen ve své vlastní složce spolu s konfiguračním souborem config.pbtxt, který specifikuje parametry modelu, vstupní a výstupní formáty a další metadatové informace důležité pro správnou funkci na serveru.