

Yapay Zeka I: Veri Bilimi ve Makine Öğrenmesine Giriş Sertifika Programı

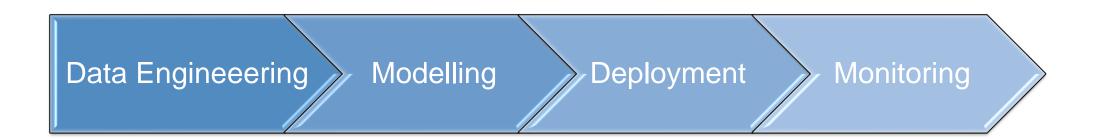
Doç. Dr. Taner Arsan H. Fuat Alsan, PhD(c) Sena Kılınç, PhD(c)

Konular

- MLOps Nedir?
- Web Servisi Nedir?
- API Nedir?
- HTTP Rest API
- Mikroservis
- FastAPI
- Docker
- MLFlow
- Makine Öğrenmesi Modellerinin Web Servisi Olarak Implement Edilmesi

MLOps

- MLOps (Machine Learning Operations), makine öğrenimi modellerini geliştirme, eğitme, dağıtma, yönetme ve sürdürme sürecini kapsayan bir disiplindir.
 - Daha hızlı ve güvenilir model dağıtımı
 - Artan model performansi
 - Daha iyi model yönetimi
 - Geliştirilmiş işbirliği



Data Engineering

Veri İşleme ve Hazırlama [Jupyter Notebook]

Modelling

- Model Eğitimi ve Değerlendirmesi [Scikit-Learn, Pytorch, Tensorflow]
- Model Seçimi ve Optimizasyonu

Deployment

- Otomasyon ve CI/CD [Github, Jenkins]
- Model Paketleme ve Dağıtımı [Docker, Kubernetes]

Monitoring

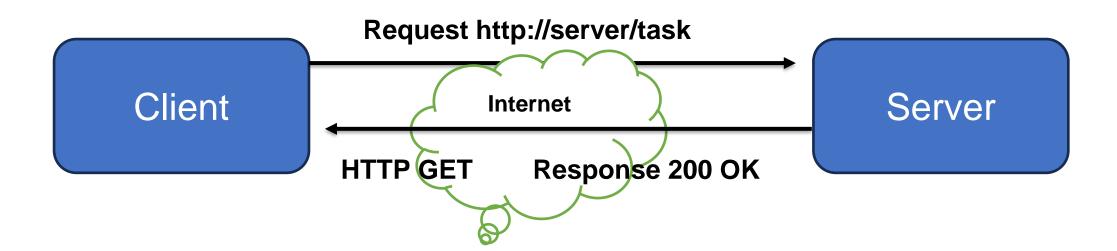
- Model İzleme ve Optimizasyon [MLFlow]
- Model Yönetimi ve Sürüm Kontrolü [Git, Docker]

MLOps

- Starbucks India, müşteri kaybını azaltmak ve satış fırsatlarını artırmak için veri odaklı stratejiler kullanıyor; entegre veri platformu sayesinde hedeflenmiş kampanyalarda geliri artırıyor ve müşteri kaybını azaltıyor.
- Senko Lojistik Grubu, AI destekli tahminlerle gönderi hacmi doğruluğunu artırmak için MLOps'u benimserken; operasyonel prosedürleri optimize ederek iş yükünü azaltıyor ve tahmin doğruluğunu artırarak işlemleri düzenliyor.
- PadSquad, reklam performansını artırmak ve maliyetleri azaltmak için MLOps'u uygulayarak; otomatik işlemlerle iş yükünü hafifletiyor ve reklam performansını geliştirerek hızlı pazarlama yapma imkanı sağlıyor.
- Philips, Hollanda, sağlık sektöründe: Deneysel izleme ve otomatik belgeleme ile tasarruf edilen saatler.
- Ecolab, kimya sektöründe: Model dağıtım sürelerini 12 aydan 30-90 güne düşürdü.

Web Servisleri

- Yazılım uygulamalarının farklı platformlar arasında iletişimini sağlayan teknolojilerdir.
- Sunucu tarafından sağlanan ve istemci uygulaması tarafından kullanılan hizmetlerdir.
- Genellikle HTTP protokolü üzerinden iletişim kurarlar ve XML veya JSON gibi veri formatlarını kullanırlar.
- Platform bağımsızdırlar, farklı teknolojilere sahip uygulamalar arasında entegrasyon sağlarlar.



XML ve JSON

```
<bookstore>
 <book category="fiction">
  <title lang="en">Harry Potter</title>
  <author>J.K. Rowling</author>
  <year>2005
  <price>29.99</price>
 </book>
 <book category="fiction">
  <title lang="en">The Hobbit</title>
  <author>J.R.R. Tolkien</author>
  <year>1937
  <price>19.99</price>
 </book>
</bookstore>
```

```
"bookstore": {
 "book": [
   "category": "fiction",
    "title": "Harry Potter",
    "author": "J.K. Rowling",
    "year": 2005,
    "price": 29.99
    "category": "fiction",
    "title": "The Hobbit",
    "author": "J.R.R. Tolkien",
    "year": 1937,
    "price": 19.99
```

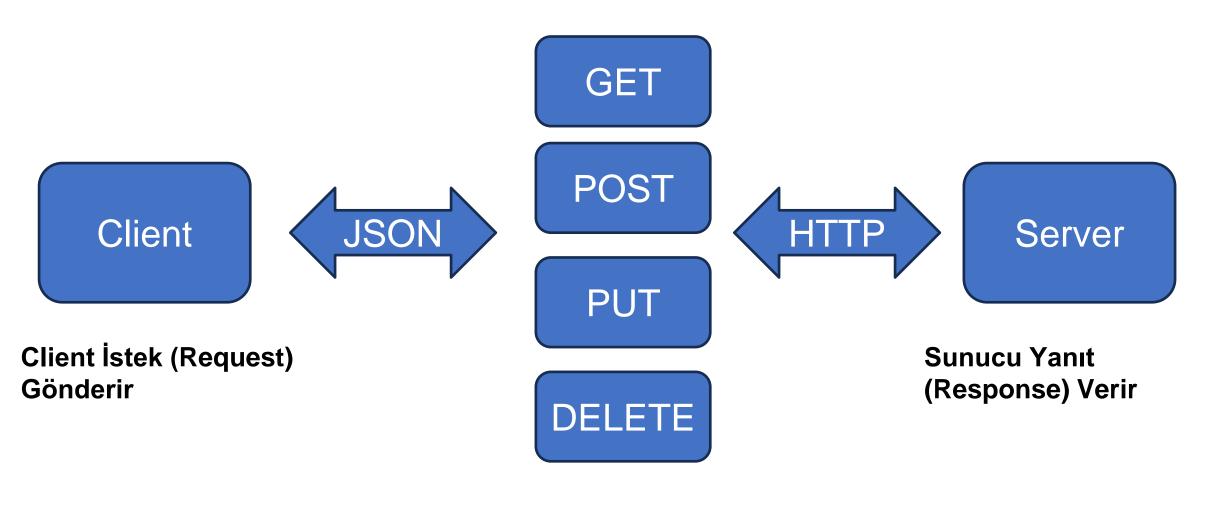
API

- API'ler veya Uygulama Programlama Arayüzleri, yazılım uygulamalarının birbirleriyle iletişim kurmasını sağlayan kurallar ve protokoller bütünüdür.
- API'lar, uygulamaların bilgi alışverişi yapmak ve işlevlerini kullanmak için kullanabileceği yöntemleri ve veri formatlarını tanımlar.
- Bir API, bir uygulamanın başka bir uygulama ile etkileşim kurmasını sağlayan bir protokol kümesidir.

Fark nedir?

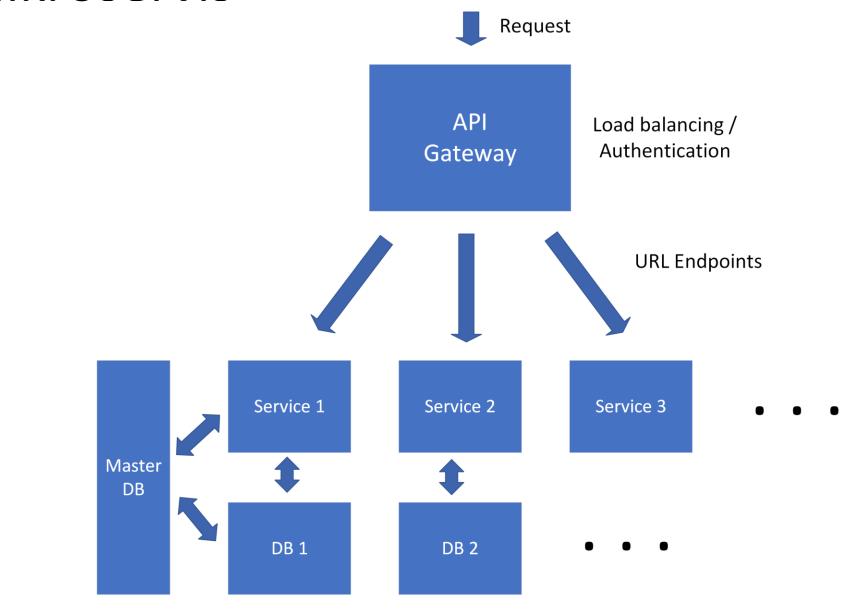
- Web Hizmetleri, bir ağ bağlantısı üzerinden erişilmesi gereken bir API türüdür.
- API'ler, farklı uygulamaların birbirleriyle standart bir şekilde iletişim kurmasına olanak tanıyan uygulama arayüzleridir.
- Tüm Web hizmetleri API'dir ancak tüm API'ler web hizmetleri değildir.
- Web hizmetleri genellikle SOAP ile ilişkilendirilirken API'ler herhangi bir iletişim stilini kullanabilir.
- API'ler verileri JSON veya XML gibi formatlarda döndürebilirken web hizmetleri öncelikle JSON kullanır.
- Web hizmetleri daha ağırdır; API'ler ise akıllı telefonlar gibi sınırlı bant genişliğine sahip cihazlar için uygun, hafif bir mimariye sahip olabilir.

HTTP Rest API



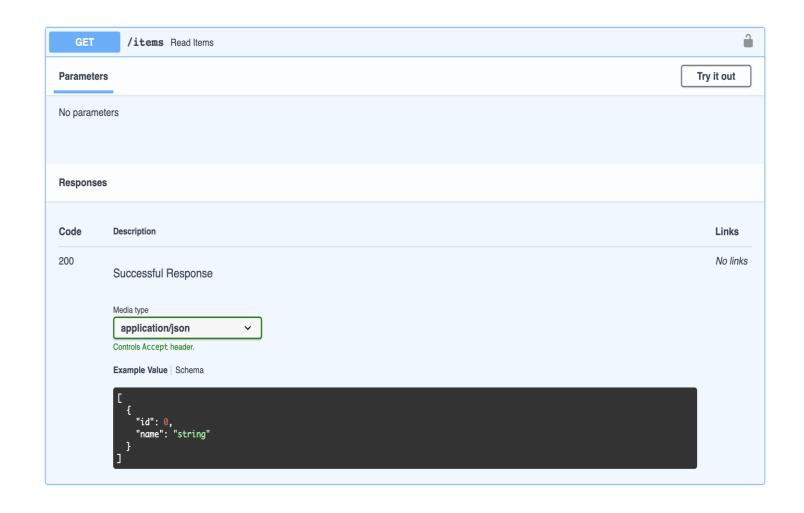
HTTP Metodlari

Mikroservis



FastAPI

- FastAPI, Python'da RESTful API'ler oluşturmak için modern bir web kütüphanesidir.
- Yüksek Performans
- Kullanım Kolaylığı



Docker

- Uygulama konteynerleri (izole çalışma zamanı, sanal makinelerle benzer)
- Hızlı başlatma, geleneksel sanal makinelerden daha hızlı başlatılır
- Uygulamalar için temel çalışma zamanını içerir (kütüphaneler, dosyalar vb.)
 - Bizim için: randomforest sınıflandırma modelinin çalışma ortamı
- Daemon (arka plan uygulaması) olarak çalışabilir
- Resmi görüntüler (image) için Docker hub
 - Bizim için: MLFlow ve FastAPI vb.
- Özel Docker görüntüleri, Dockerfile ile oluşturulabilir
 - Bizim için: randomforest_image

Docker Temel Kavramlar

- Konteynerler: Uygulamaları izole bir ortamda çalıştıran, hafif ve hızlı Docker öğeleri.
- Görüntüler (Images): Docker konteynerlerinin çalıştırılabilir durumunu tanımlayan şablonlar.
- Dockerfile: Docker görüntülerini adım adım yapılandıran dosyalar.
- Docker Compose: Birden fazla Docker konteynerini tanımlamak ve yönetmek için kullanılan araç.
- Docker Daemon ve Docker Client: Docker komutlarını işleyen arka plan süreci ve kullanıcı arayüzü.

Önemli Docker Kavramları

- Docker konteynerleri kalıcı veri saklamazlar. Konteyner durduğunda, içindeki tüm veri silinir.
 - Çözüm: Kalıcılık için Docker konteynerlerine bağlanan ve monte edilen "volume"lar oluşturulur.
- Docker konteynerleri doğrudan iletişim kuramazlar.
 - Çözüm: Sanal Docker ağları oluşturulur ve sanal IP'ler atanır.
 - Bridge: Aynı Docker ana bilgisayarında birden fazla konteynerin iletişim kurabilmesi için izole Docker ağı oluşturulur.

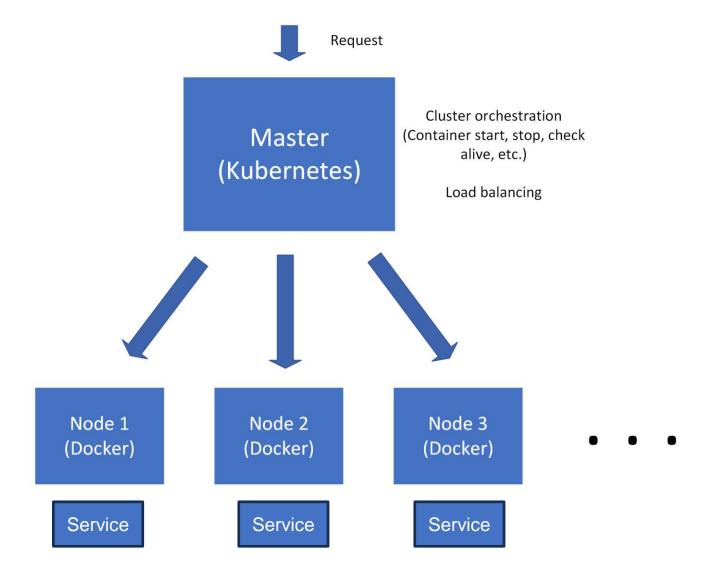
Docker Compose

- Docker Compose, hafif bir Kubernetes alternatifidir.
- Birden fazla Docker görüntüsü için orkestrasyon aracıdır.
- Docker container'larını kolayca başlatır ve durdurur.
- YAML yapılandırma dosyası, docker-compose.yml dosyasıdır.
- Yapılandırma dosyası aşağıdakileri belirler:
 - Temel Docker görüntüsü (Docker image)
 - Port bağlama ve yönlendirme (Port binding & forwarding)
 - Kalıcı Volume'lar (Persistence)
 - Sanal ağlar (Virtual networks)
 - Çalışma zamanı bağımlılıkları (Runtime dependency)
 - (diğer Docker görüntüleri)

Kubernetes

- Mikroservisler hızlı bir şekilde karmaşık hale gelebilir, bu nedenle yönetim, orkestrasyon ve bakım gerektirir.
- Yüksek Kullanılabilirlik (High Availability)
- Yük Dengeleme (Load Balancing)
- Ölçeklenebilirlik (Scalability)
 - Yatay Ölçeklenebilirlik (Horizontal Scalability)
- Kendini İyileştirme (Self-Healing)
 - Felaket Kurtarma (Disaster Recovery)

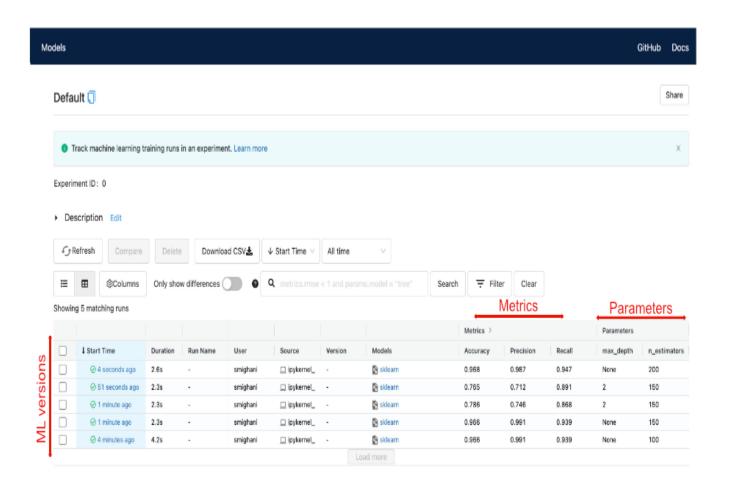
Ölçeklenebilirlik ve Yük Talebi



Horizontally scalable containers (Add nodes as required)

MLFlow

- MLflow, makine öğrenimi projelerini izlemek, yönetmek ve tekrar üretilebilir hale getirmek için kullanılan bir platformdur.
- İzleme ve Kayıt: Projenin her adımını izler, kaydeder ve sonuçları görselleştirir.
- Model Yönetimi: Eğitilmiş modellerin kaydedilmesi, sürümlenmesi ve dağıtılması için araçlar sunar.



Yazılım Mimarı

Dataset (.csv) / Database

Pull Data

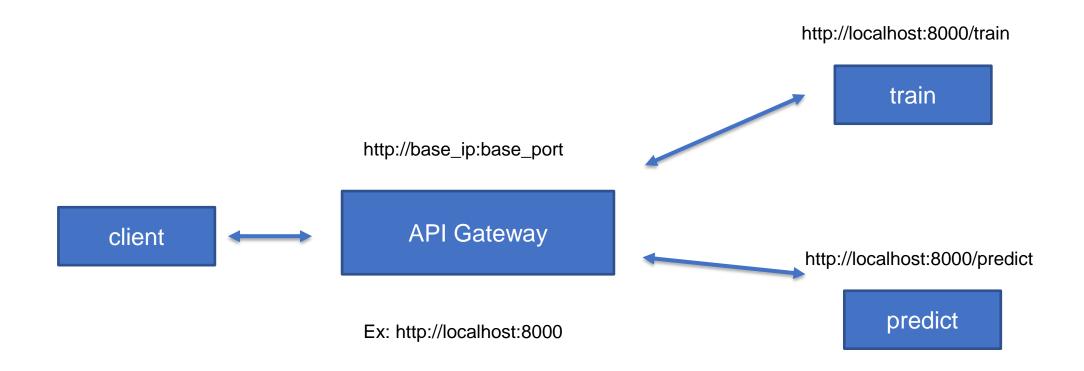
(Read Only)

Artifact, parametre, sonuçlar vb. **MLFlow** FastAPI gönderilir Endpoint: -/train -/predict Push Data: Randomforest Yaş Cinsiyet Evlilik Durumu Irk (vb.) **Docker Compose**

Mimari Özet

- Mikroservis mimarisi
 - Her bir servis bağımsız olarak çalışan bir süreçtir
 - API aracılığıyla birbirleriyle iletişim kurabilir ve veri formatı olarak JSON kullanır
- Docker konteynerleri random forest classifier çalışma zamanıyla ilgili her şeyi içerecektir
- İşlem Akışı:
 - Veri Çekme: CSV dosyasından veri okunur.
 - Eğitim: Veriler, FastAPI uç noktasına gönderilir ve model eğitilir.
 - Tahmin: Veriler, FastAPI uç noktasına gönderilir ve model tahminde bulunur.
 - Takip: Mlfow'da model ile alakalı bütün bilgiler kaydedilir.

URL Endpoints (Mimari)



URL Endpoints

- FastAPI (geçit (gateway) olarak görev yapıyor)
- Önceden belirtilmiş URL'lere HTTP POST isteği
- İçerik formatı JSON (isteğe/yanıta)
- Desteklenen URL'ler:
 - /train
 - /predict

Genel Proje Yapısı

- randomforest.ipynb: Keşifsel veri analizi (EDA) için kullanılan bir Jupyter Notebook dosyası.
- randomforest.py: Modelinizi içeren bir Python dosyası. Random forest modelinizin tanımlandığı ve eğitildiği bir dosya.
- app.py: FastAPI uygulamasını çalıştıran ana dosya. Ayrıca, randomforest.py'deki fonksiyonları kullanarak eğitim ve tahmin yapar ve belirli URL'leri tanımlar.
- dockerfile_fastapi: FastAPI uygulamasının Docker imajını oluşturan Docker dosyası.
- dockerfile_mlflow: MLflow tarafından kullanılan Docker imajını oluşturan Docker dosyası.
- requirements.txt: app.py dosyasında kullanılan kütüphaneleri içeren bir gereksinimler dosyası.
- Docker-compose.yaml: MLflow ve FastAPI'nin birlikte çalıştırılması için Docker Compose dosyası. Bu dosya, her iki servisi ayağa kaldırmak ve bunları birbirine bağlamak için kullanılır.

Veri Ön İşleme

- preprocess_data:
 - · '?' karakterleri yerine eksik değerler atanır.
 - Bağımsız ve bağımlı değişkenler belirlenir ve veri seti eğitim ve test kümelerine bölünür.
 - Eksik değerler, en çok görülen değerlerle doldurulur.
 - Kategorik değişkenler için One-Hot Encoding uygulanır.
 - Ölçeklendirme, RobustScaler kullanılarak gerçekleştirilir.
- Feature_importance:
 - Modelin özellik önem skorlarını belirler ve önem sırasına göre sıralanmış bir Seri döndürür.

DEMO

Teşekkürler!