Yapay Zeka Destekli Araç Sorun Tahmin Sistemi

Doğal Dil İşleme Dersi

Projenin Amacı Ve Temel Fikir

- Kullanıcılar araçlarıyla ilgili yaşadıkları problemleri metin olarak ifade eder.
- Eğitilmiş BERT modeli , bu metni analiz ederek sorunun hangi parçaya ait olduğunu tahmin eder.
- Amaç : Servis süreçlerini hızlandırmak , sorun tespitini otomatikleştirmek.

Hangi Probleme Çözüm Getiriildi?

- Araç kullanıcılarının ilettiği sorunlar genellikle metin formatındadır ve manuel olarak sınıflandırılması zaman alıcıdır.
- Bu proje, Türkçe metinlerden araç arıza türlerini (motor, fren, elektrik vb.) otomatik tahmin ederek bu problemi çözer

Veri Ve Önişleme

- Veri Kaynağı: arac_sorunlari_veriseti.csv adlı CSV dosyası (yapay veri seti)
- Veri seti metin ve etiket (motor, şanzıman vb.) sütunlarından oluşur.
- veri dengesizliği kontrolu ve örnek sayısının eşitlenmesi
- temizlik : eksik/hatalı verilerin ayıklanması
- tokenization: max 128 token ile BERT ile uyumlu hale getirilfi
- Dataset.from_pandas ile Hugging Face uyumlu veri formatı hazırlanmıştır.
- Etiketler label sütununda sayısal olarak modellenmiştir.
- Tokenizer çıktıları PyTorch tensör formatına dönüştürülmüştür.

Model Ve Yöntemler

- Kullanılan model: BERTurk
- Görev türü: Tek etiketli çok sınıflı metin sınıflandırma
- Tokenizer: BertTokenizerFast
- Model Eğitimi:
- Eğitim için Trainer sınıfı kullanıldı.
- Her 100 adımda model değerlendirilerek en iyi versiyonu kaydedildi.

Araç Sorunları Sınıflandırma

Araç sorununuzu detaylı bir şekilde açıklayın.

aracımını vites geçiş



Tahmin Et

Sonuçlar Ve Değerlendirme

- Geliştirilen model, araç kullanıcı şikayetlerini anlamlandırarak doğru arıza türünü tahmin etme konusunda genel olarak başarılı performans sergilemiştir.
- Özellikle sık karşılaşılan kategorilerde (motor, fren gibi) yüksek doğruluk elde edilmiştir.
- Veri dengesizliği nedeniyle az sayıda örnek içeren sınıflarda modelin tahmin gücü daha düşüktür.
- Bazı arıza türleri semantik olarak birbirine benzediği için sınıflar arası karışıklık yaşanabilmektedir
- Kullanıcı metinlerinin çok çeşitli ve düzensiz olması modelin anlam çıkarma sürecini zorlaştırmıştır.
- Performans değerlendirmelerinde doğruluk, F1 skoru gibi metriklerde tatmin edici sonuçlara ulaşılmıştır.
- Prototip düzeyde çalışan sistem

•

• Veri miktarı ve çeşitliliği artırıldıkça modelin başarısı daha da yükselebilir.

Sonuçlar Ve Değerlendirme

- Başlangıçta kredi skoru tahmini yapan bir model eğitecektim fakat aşırı veriden dolayı çok aksilik çıktı .
- Daha sonra konu araştırırken araç sorunları için tahmin yapan bir model eğitmek istedim. Veri seti bulamadım daha sonrasında yapay veri seti hazırlamak durumunda kaldım ve bu da zamanımı oldukça aldı.
- Model eğitim kısmında elimde bulunan bilgisayar güçsüz olllduğundan sistemsel hatalar aldım bu beni çok zorladı. Çözümü ise kategorileri azaltarak buldum çünkü sonuca ilerlemek gerekiyor.

•

Gelecek Çalışmalar

- Veri seti büyütülerek daha nadir arıza türleri eklenebilir.
- Kullanıcı arayüzü (Gradio, mobil vb.) entegre edilebilir.
- Etiket sayısı artırılarak daha detaylı sınıflandırma yapılabilir.
- Alternatif modeller (e.g. Electra, RoBERTa, distilBERT) ile karşılaştırma yapılabilir.

```
arac_sorunlari_veriseti.csv
arac_sorunlari_model.py > ...
    def model_egitimi():
            df['label'] = df['etiket'].map(etiket map)
            # 2. Eğitim ve doğrulama setine ayır
            print("\nVeri seti bölünüyor...")
            train_df, val_df = train_test_split(df, test_size=0.2, random_state=42, stratify=df['label'])
62
            # 3. HuggingFace Dataset formatina cevir
            train_dataset = Dataset.from_pandas(train_df[['metin', 'label']])
            val_dataset = Dataset.from_pandas(val_df[['metin', 'label']])
            # 4. Tokenizer ve model
            print("\nModel ve tokenizer yükleniyor...")
            model name = "dbmdz/bert-base-turkish-cased"
            tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(model_name)
                                                                                  MOVAVI
            def tokenize function(examples):
                                                                                        SCREEN
                return tokenizer(
                                                                                    RECORDER
                   examples["metin"],
                   padding="max length",
                   truncation=True,
76
                   max_length=128
            print("Metinler tokenize ediliyor...")
80
            train_dataset = train_dataset.map(tokenize function, batched=True)
            val dataset = val dataset.map(tokenize function, batched=True)
82
            # Gereksiz sütunları kaldır
84
            train dataset = train dataset.remove columns(["metin"])
            val_dataset = val_dataset.remove_columns(["metin"])
86
            train_dataset.set_format("torch")
            val dataset.set format("torch")
            # 5. Modeli yükle
90
            model = AutoModelForSequenceClassification.from pretrained(model name, num labels=6)
```

VİDEOLARA ERİŞMEK İÇİN HERKESE AÇIK CANVA BAĞLANTI LİNKİ TIKLAYINIZ