Parkinson Hastalığı Sınıflandırma Veri Kümesi

Kişiler:

C. Okan Sakar, Gorkem Serbes, Aysegul Gunduz, Hunkar C. Tunc, Hatice Nizam, Betul Erdogdu Sakar, Melih Tutuncu, Tarkan Aydin, M. Erdem Isenkul, Hulya Apaydin

Amaç:

Bu çalışmanın amacı parkinson hastalığının tanısının koyulmasında uzaktan görüntüleme sistemi geliştirilmesidir. Bu amaç doğrultusunda kişilerden alınan ses sinyalinden parkinson hastası olup olmadığı tahmin edilmektedir. Alınan ses sinyali, çeşitli sinyali işleme teknikleri kullanılarak sayısallaştırılmıştır. Bu sayısallaştırma sonucunda 6 kategoride toplam 755 farklı özellik elde edilmiştir. Özellik kategorileri ve kısa açıklamaları tablo 1'de verilmiştir.

Tablo 1. Özellik kümeleri

| Özellik Kümesi | Açıklama | Özellik Sayısı | |
|----------------------------|---------------------------------|----------------|--|
| Temel Özellikler | Bir ses sinyalinin temel | 21 | |
| | özelilklerini içeren özellikler | | |
| | bu kategoride verilmiştir. | | |
| | Frekans bilgisi, osilasyon ve | | |
| | salınım özellikleri. | | |
| Zaman frekans özellikleri | Yoğunluk, akustik ve bant | 11 | |
| | genişliği ile ilgili özellikler | | |
| | kümesi | | |
| Mel Frekans Kepstral | Kısa süreli güç spektrumu | 84 | |
| Katsayısı | hakkında bilgi içeren özellik | | |
| | kümesi | | |
| Dalgacık Dönüşümü | Dalgacık Dönüşümü | 182 | |
| | sonucunda elde edilen özellik | | |
| | kümesi (F0) | | |
| Ses Kıvrımları özellikleri | Sesin oluşumu sırasında | 22 | |
| | dudak ve boğazda meydana | | |
| | gelen olay bilgilerini içeren | | |
| | özellikler | | |

| Ayarlanabilir | Q-faktör | Ayrık | ve | Ayarla | nabilir | 432 |
|---------------|----------|----------|------|---------|---------|-----|
| Dalgacık | Dönüşümü | osilatör | davr | anışına | sahip | |
| (TQWT) | | DD | | | | |

Elde edilen tüm veriler önişleme adımında standartlaştırılarak özellik seçimi yöntemine verilmektedir. Bu adımda en uygun özellikler belirlenmekte ve makine öğrenmesi yöntemine giriş olarak uygulanmaktadır. Özellik seçimi aşamasında kullanılan minimum fazlalık maksimum uygunluk (mRMR) filtresi kullanılarak en önemli 50 özellik 3 farklı kombinasyon için Tablo 2'deki gibi seçilmiştir. İlk deneyde TQWT özellikleri, özellik kümesinden çıkartılmıştır. İkinci deneyde MFCC özellikleri çıkartılmış ve son deneyde ise tüm özellikler kullanılmıştır.

Tablo 2. Özellik Seçimi

Average distribution of the top-50 features selected by the mRMR filter.

| | All feature subsets except TQWT | All feature subsets except MFCC | All feature subsets |
|-------------------------------|---------------------------------|---------------------------------|---------------------|
| Baseline (n = 26) | 5 | 5 | 4 |
| Intensity $(n = 3)$ | 1 | 1 | 0 |
| Bandwidth + Formant $(n = 8)$ | 5 | 2 | 2 |
| MFCC (n = 84) | 27 | _ | 10 |
| WT applied to F_0 (n = 182) | 4 | 1 | 1 |
| Vocal Fold $(n = 22)$ | 8 | 4 | 3 |
| TQWT (n = 432) | - | 37 | 30 |

Elde edilen başarı oranları Tablo 2'de verilmiştir. Başarı değerleri LOOCV çapraz doğrulama yöntemi kullanılarak elde edilmiştir. Tablo 2'ye göre en yüksek başarı tüm özellik kümelerinin birlikte SVM yöntemi ve RBF çekirdeği ile birlikte kullanıldığı deneyde elde edilmiştir.

Tablo 3. Makine öğrenmesi yöntemlerinin sonuçları

| • | All feature subsets except TQWT | | | All feature subsets except MFCC | | | All feature subsets | | |
|------------------------|---------------------------------|----------|------|---------------------------------|----------|------|---------------------|----------|------|
| | Accuracy | F1-Score | MCC | Accuracy | F1-Score | MCC | Accuracy | F1-Score | MCC |
| Naive Bayes | 0.65 | 0.67 | 0.29 | 0.81 | 0.81 | 0.51 | 0.83 | 0.83 | 0.54 |
| Logistic regression | 0.81 | 0.79 | 0.45 | 0.83 | 0.82 | 0.51 | 0.85 | 0.84 | 0.57 |
| k-NN | 0.82 | 0.79 | 0.48 | 0.84 | 0.82 | 0.53 | 0.85 | 0.82 | 0.56 |
| Multilayer perceptron | 0.83 | 0.81 | 0.50 | 0.81 | 0.80 | 0.46 | 0.84 | 0.83 | 0.54 |
| Random Forest | 0.79 | 0.78 | 0.40 | 0.83 | 0.82 | 0.51 | 0.85 | 0.84 | 0.57 |
| SVM (Linear) | 0.81 | 0.80 | 0.46 | 0.84 | 0.83 | 0.54 | 0.83 | 0.82 | 0.52 |
| SVM (RBF) | 0.83 | 0.81 | 0.50 | 0.83 | 0.81 | 0.50 | 0.86 | 0.84 | 0.59 |
| Average | 0.79 | 0.77 | 0.43 | 0.83 | 0.82 | 0.51 | 0.84 | 0.83 | 0.55 |
| Std. Dev. | 0.07 | 0.05 | 0.08 | 0.01 | 0.01 | 0.03 | 0.01 | 0.01 | 0.02 |
| Ensemble with voting | 0.81 | 0.80 | 0.46 | 0.85 | 0.84 | 0.57 | 0.85 | 0.84 | 0.58 |
| Ensemble with stacking | 0.82 | 0.81 | 0.49 | 0.83 | 0.81 | 0.52 | 0.84 | 0.82 | 0.55 |

Rafet DURGUT