

# Bursa Teknik Üniversitesi Mühendislik ve doğa bilimleri Fakültesi Bilgisayar Mühendisi Veri Madenciliği (BLM0463)

Proje Adı: Extra Virgin Olive Oil (Sızma zeytinyağı)
Veri Seti Decision Tree ile İnclenmesi

FARHAN AHMAD 20360859096



## Özet:

Bu proje, süzme ve organik zeytinyağlarının analizini ve sınıflandırmasını amaçlamaktadır. Veri toplama aşamasında, farklı zeytinyağı türlerinin kimyasal ve fiziksel özellikleri incelenmiştir. Toplanan veriler, veri temizleme ve ön işleme aşamalarından geçirilmiştir. Daha sonra, zeytinyağlarını sınıflandırmak için **Decision Tree Classifier** ve **Gaussian Mixture Model** kullanılmıştır. Modellerin performansları değerlendirilmiş ve sonuçlar, süzme ve organik zeytinyağlarının belirgin farklılıklarını doğru bir şekilde tespit edebilmiştir. Bu çalışma, zeytinyağı üreticilerine ve tüketicilerine ürünlerin kalitesini ve türünü belirlemede faydalı bilgiler sağlamayı hedeflemektedir.

# Amaç:

Bu projenin temel amacı, sızma ve organik sızma zeytinyağlarının kimyasal bileşenlerine dayanarak sınıflandırılmasını sağlamaktır. Projede, zeytinyağı türlerinin doğru bir şekilde tanımlanması ve sınıflandırılması hedeflenmektedir. Bu sınıflandırma işlemi, zeytinyağlarının kalitesini belirlemede ve pazarlama stratejilerinde önemli rol oynayacaktır.

#### Kullanılan Yöntemler:

- **Decision Tree Classifier:** Karar ağaçları, veriyi dallara ayırarak sınıflandırma işlemi yapar. Bu projede, karar ağaçları kullanılarak zeytinyağı türleri arasındaki farklar belirlenmiştir.
- Gaussian Mixture Model (GMM): GMM, veriyi normal dağılımlar ile modelleyerek sınıflandırma yapar. Zeytinyağlarının kimyasal bileşenleri üzerinden farklı türlerin dağılımı incelenmiştir.

# Metodoloji:

### Veri Seti Bilgileri:

Başlangıçta veri seti şu sütunlardan oluşmaktadır:

- ID
- Bölge
- Alan
- Palmitik (\*)
- Palmitoleik (\*)
- Stearik (\*)
- Oleik (\*)
- Linoleik (\*)
- Linolenik (\*)
- Arachidik (\*)
- Eikosenoik (\*)
- Diğer

Toplamda 572 örnek bulunmaktadır.

# Yağ Asitleri:

Veri setindeki (\*) ile işaretlenmiş alanlar zeytinyağında tipik olarak bulunan yağ asitleridir:

- Palmitik Asit: Doymuş yağ asididir, karbon zincirinde çift bağ bulunmaz. Zeytinyağındaki toplam yağ asidi içeriğinin yaklaşık %7.5-20'sini oluşturur.
- Palmitoleik Asit: Tekli doymamış yağ asididir, toplam yağ asidi içeriğinin yaklaşık %0.3-3.5'ini oluşturur.
- Stearik Asit: Doymuş yağ asididir, toplam yağ asidi içeriğinin yaklaşık %0.5-5'ini oluşturur.

- Oleik Asit: Zeytinyağındaki en bol bulunan yağ asididir, toplam yağ asidi içeriğinin yaklaşık %55-83'ünü oluşturur. Tekli doymamış yağ asididir.
- Linoleik Asit: Çoklu doymamış yağ asididir, karbon zincirinde iki veya daha fazla çift bağ bulunur. Toplam yağ asidi içeriğinin yaklaşık %3-21'ini oluşturur.
- Linolenik Asit: Başka bir çoklu doymamış yağ asididir, toplam yağ asidi içeriğinin yaklaşık %0.2-1.5'ini oluşturur.
- Arachidik Asit: Doymuş yağ asididir, toplam yağ asidi içeriğinin %1'inden azını oluşturur.
- Eikosenoik Asit: Tekli doymamış yağ asididir, toplam yağ asidi içeriğinin %1'inden azını oluşturur

#### Kod İncelenmesi:

### **Imports:**



Projede veri analizi, görselleştirme ve makine öğrenmesi modellerinin uygulanması için kullanılan Python kütüphaneleri ve fonksiyonlar aşağıda listelenmiştir:

- pandas: Veri işleme ve analiz.
- numpy: Matematiksel işlemler ve diziler.

- math: Matematiksel işlemler.
- matplotlib.pyplot: Grafikler ve görselleştirme.
- seaborn: İleri düzey görselleştirme.
- sklearn.cluster: Kümeleme algoritmaları.
- sklearn.mixture.GaussianMixture: Gaussian Mixture Model ile sınıflandırma.
- sklearn.preprocessing.LabelEncoder: Kategorik verilerin etiketlenmesi.
- sklearn.model\_selection.cross\_val\_score, train\_test\_split: Model değerlendirme ve veri setinin bölünmesi.
- sklearn.tree.DecisionTreeClassifier: Karar ağacı sınıflandırıcısı.
- sklearn.svm: Destek vektör makineleri.
- sklearn.metrics.accuracy\_score: Model doğruluğunu hesaplama.

## Dataseti yüklenemesi:

```
[2]:

olive_data=pd.read_csv('C:\\Users\\Farhan Ahmad\\Desktop\\data mining\\olive.csv')
```

# Verisetin Toplam Satır Sayısını Öğrenmek için:

```
•[26]:

print(len(olive_data))

618
```

# Veri setinin Boyutu Öğrenmek İçin:

```
[4]:
olive_data.shape
[4]:
(572, 12)
```

# Veri setinin içeriği görmek için:

[32]:	oli	ve_data.head(12)								
[32]:		Region	palmitic	palmitoleic	stearic	oleic	linoleic	linolenic	arachidic	eicosenoic
	0	organic extra virgin olive oil	2.0	1315.0	139.0	230.0	7299.0	832.0	42.0	60.0
	1	organic extra virgin olive oil	2.0	1321.0	136.0	217.0	7174.0	950.0	43.0	63.0
	2	organic extra virgin olive oil	2.0	1359.0	115.0	246.0	7234.0	874.0	45.0	63.0
	3	organic extra virgin olive oil	2.0	1378.0	111.0	272.0	7127.0	940.0	46.0	64.0
	4	organic extra virgin olive oil	2.0	1295.0	109.0	245.0	7253.0	903.0	43.0	62.0
	5	organic extra virgin olive oil	2.0	1275.0	121.0	215.0	7285.0	892.0	40.0	68.0
	6	organic extra virgin olive oil	2.0	1336.0	120.0	318.0	7083.0	915.0	50.0	70.0
	7	organic extra virgin olive oil	2.0	1309.0	122.0	241.0	7257.0	870.0	46.0	72.0
	8	organic extra virgin olive oil	2.0	1340.0	114.0	189.0	7337.0	820.0	48.0	72.0
	9	organic extra virgin olive oil	2.0	1299.0	116.0	253.0	7309.0	823.0	40.0	69.0
	10	organic extra virgin olive oil	2.0	1221.0	107.0	221.0	7441.0	798.0	54.0	70.0
	11	organic extra virgin olive oil	2.0	1245.0	72.0	283.0	7395.0	829.0	44.0	67.0

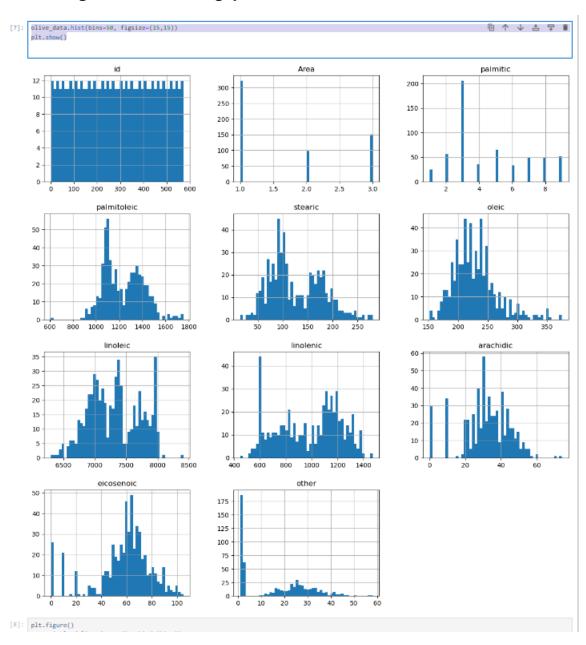
# Veri Setinin istatistiksel özetini öğrenmek için:

: olive_	olive_data.describe()									
]:	palmitic	palmitoleic	stearic	oleic	linoleic	linolenic	arachidic	eicosenoic		
count	618.000000	618.000000	618.000000	618.000000	618.000000	618.000000	618.000000	618.000000		
mean	4.449504	1233.562036	124.921673	231.804911	7317.111866	966.461780	32.771522	58.736640		
std	2.341121	164.916491	51.461328	38.163226	394.882957	240.719002	12.946103	21.458518		
min	0.806950	610.000000	15.000000	152.000000	6300.000000	448.000000	0.000000	0.000000		
25%	3.000000	1100.000000	88.000000	205.000000	7007.250000	760.361147	27.000000	51.144302		
50%	3.000000	1213.500000	110.000000	226.500000	7320.000000	987.000000	34.000000	62.000000		
75%	6.000000	1355.792620	166.000000	250.000000	7647.750000	1171.000000	42.000000	70.478675		
max	9.000000	1753.000000	280.000000	375.000000	8410.000000	1470.000000	74.000000	105.000000		

# Veri setini histogramlarını çizmek için:

olive\_data.hist(bins=50, figsize=(15,15))
plt.show()

**hist** fonksiyonuyla, veri kümenizdeki her bir sütun için bir histogram oluşturuyor. **bins** argümanı, histogramın çubuk sayısını belirtiyor **ve figsize** argümanı ise çizimin boyutunu beliryor. **plt.show()** fonksiyonu ise çizimin ekranda gösterilmesini sağlıyor.

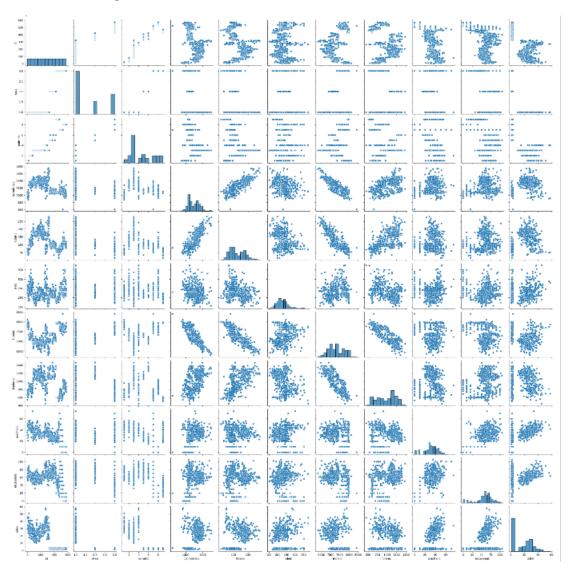


# plt.figure()

sns.pairplot(olive\_data, diag\_kind='hist');

olive\_data veri kümenizdeki sütunlar arasındaki ilişkiyi görselleştirmek için bir çift plot oluştuyor. sns.pairplot fonksiyonu, veri kümenizdeki her bir sütun çifti için bir scatter plot çizer ve aynı zamanda her sütunun dağılımını gösteren bir histogram çizer.

diag\_kind='hist' argümanı, diyagonaldeki grafiklerin histogram olmasını sağlar.



# "Region" sütununda belirli bölgelerin değiştirilmiş değerlerini göstermek:

olive\_data veri kümesindeki "Region" sütunundaki bazı değerleri değiştirir ve ardından bu sütundaki benzersiz değerleri yazdırır. Bu değişiklikler, belirli bölgelerin ya da yörelerin extra virgin olive oil veya organic extra virgin olive oil olarak sınıflandırılmasını sağlar. Son olarak, güncellenmiş veri kümesinde kaç örnek olduğunu ve "Region" sütununda hangi benzersiz değerlerin bulunduğunu göstermek için len(olive\_data) ve olive\_data['Region'].unique() komutları kullanılır.

```
[9]: olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'North-Apulia', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'South-Apulia', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'Calabria', 'Region'] = 'organic extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'Sicily', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'Inland-Sardinia', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'Coast-Sardinia', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'Goast-Sardinia', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'East-Liguria', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    olive_data.loc[olive_data['Region'] == 'Best-Liguria', 'Region'] = 'extra virgin olive oil'
    print([len(olive_data]))
    print(olive_data['Region'].unique())

572
    ['extra virgin olive oil' 'organic extra virgin olive oil']
```

# Güncellenmiş veri kümesinin uzunluğu da yazdırılmak için:

olive\_data veri kümesinden "id", "other" ve "Area" sütunlarını çıkarır ve ardından ilk iki satırını ve güncellenmiş veri kümesinin uzunluğunu yazdırır. drop fonksiyonu, belirtilen sütunu veri kümesinden çıkarır.

# Veri kümesindeki organik ekstra sızma zeytinyağı örneklerini artırmak için:

Gaussian karışım modelini (GaussianMixture) veriye uydurur. Veri olarak olive\_data\_organic veri kümesini kullanır. Model, belirtilen sayıda bileşene ayırır (n\_components=1 ile yalnızca 1 bileşen seçilmiştir). Daha sonra, model kullanılarak veri seti üzerinde belirtilen sayıda örnek (n\_samples) üretilir ve bu örnekler oluşturulan veri kümesine (generated\_data) eklenir.

Son olarak, oluşturulan veri kümesi ile orijinal veri kümesi (olive\_data\_organic) birleştirilir (pd.concat). Bu işlem, orijinal veri kümesine eklenen yeni veri örneklerini içeren bir veri kümesi oluşturur. Oluşturulan veri örneklerinin "Region" sütununun değeri 'organic extra virgin olive oil' olarak ayarlanır.

```
[16]: # Fit the Gaussian mixture model to the data:
from sklearn mixture import GaussianMixture
column_names = olive_data_organic.columns.tolist()

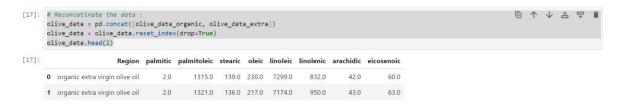
gmm = GaussianMixture(n_components=1) # we chose to have 1 container
gmm.fit(olive_data_organic)

n_samples = len(olive_data_organic) / 2
generated_data = gmm.sample(n_samples)[0]
generated_data = pd.DataFrame(generated_data, columns=column_names)

# concatenate the generated data with your original dataset
olive_data_organic = pd.concat([olive_data_organic, generated_data])
olive_data_organic['Region'] = 'organic extra virgin olive oil'
```

## Oluşturduğunuz sentetik veri ile gerçek veriler bir araya getirmek için:

olive\_data\_organic ve olive\_data\_extra veri kümelerini birleştirir (pd.concat). Daha sonra, reset\_index(drop=True) yöntemi kullanılarak indeks sıfırlanır ve birleştirilmiş veri kümesi (olive\_data) yeniden düzenlenir.



# Özelliklerini ve hedef değişkene belirtmek:

veri kümenizi özellikler (X) ve hedef değişken (y) olarak ayırır. drop fonksiyonu ile 'Region' sütunu hedef değişken olarak seçilirken, geri kalan sütunlar özellikler olarak X değişkenine atanır.

Daha sonra, veri kümesi eğitim ve test setlerine ayrılır (train\_test\_split). Veri setinin yüzde 20'si test seti olarak ayrılırken, geri kalanı eğitim seti olarak kullanılır. random\_state parametresi, veri setini rastgele bölerken kullanılacak olan rastgele durumun sabitlenmesini sağlar, bu da sonuçların tekrarlanabilir olmasını sağlar.

Son olarak, model\_precision adında bir veri çerçevesi oluşturulur. Bu veri çerçevesi, modelin sınıflandırma doğruluğunu (precision) saklamak için kullanılacaktır. Her bir modelin doğruluğu bu veri çerçevesine eklenecektir.

```
[18]: # specify your features and target variable

X = olive_data.drop('Region', axis=1)

y = olive_data['Region']

# split the dataset into a training set and a testing set

X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)

model_precision = pd.DataFrame(columns=['Algorithm', 'precision'])
```

Organik ve Ekstra Sızma Zeytinyağı Veri Seti Ayırma İşlemleri:

Organic ve extra olarak etiketlenmiş verileri eğitim ve test veri setlerine ayırmak için kullanılıyor. İlk olarak, organic için eğitim ve test veri setleri oluşturuluyor. Eğitim veri setinin boyutu, olive\_data\_organic veri setinin üçte ikisi olarak belirleniyor. Ardından, test veri setinin boyutu hesaplanıyor ve eğitim veri setinden rastgele örnekler seçilerek oluşturuluyor. Aynı işlemler extra veri seti için de gerçekleştiriliyor. Son olarak, eğitim ve test veri setleri birleştirilerek model eğitimi ve değerlendirmesi için hazır hale getiriliyor.

```
□ 个 ↓ 吉 〒 ■
nb_organic_train = math.floor((2 * len(olive_data_organic)) / 3)
nb_organic_test = 1 - nb_organic_train
olive_data_organic_train = olive_data_organic.sample(nb_organic_train)
random_indices_organic = olive_data_organic_train.index
olive_data_organic_train = olive_data_organic.drop(index=random_indices_organic)
olive_data_organic_train = olive_data_organic_train.reset_index(drop=True)
olive_data_organic_test = olive_data_organic_test.reset_index(drop=True)
olive_data_organic_train_features = olive_data_organic_train.copy() olive_data_organic_train_features.drop('Region', axis=1)
olive data organic test features = olive data organic test.copy()
olive_data_organic_test_features.drop('Region', axis=1)
olive_data_organic_train_Y = olive_data_organic_train_features['Region']
olive_data_organic_test_Y = olive_data_organic_test_features['Region']
nb_extra_train = math.floor((2 * len(olive_data_extra)) / 3)
 nb_extra_test = 1 - nb_extra_train
olive_data_extra_train = olive_data_extra.sample(nb_extra_train)
random_indices_extra = olive_data_extra_train.index
olive_data_extra_test = olive_data_extra_drop(index=random_indices_extra)
olive_data_extra_train = olive_data_extra_train.reset_index(drop=True)
olive_data_extra_test = olive_data_extra_test.reset_index(drop=True)
olive_data_extra_train_features = olive_data_extra_train.copy()
olive_data_extra_train_features.drop('Region', axis=1)
olive_data_extra_test_features = olive_data_extra_test.copy()
olive_data_extra_test_features.drop('Region', axis=1)
olive_data_extra_train_Y = olive_data_extra_train_features['Region']
olive_data_extra_test_Y = olive_data_extra_test_features['Region']
olive_data_train_features = pd.concat([olive_data_extra_train_features, olive_data_organic_train_features])
olive_data_train_Y = pd.concat([olive_data_extra_train_Y, olive_data_organic_train_Y])
olive_data_test_features = pd.concat([olive_data_extra_test_features, olive_data_organic_test_features])
olive_data_test_Y = pd.concat([olive_data_extra_test_Y, olive_data_organic_test_Y])
```

# Karar Ağacı Sınıflandırıcısı ile Zeytinyağı Sınıflandırma Doğruluğu Analizi:

Karar ağacı sınıflandırıcısı (DecisionTreeClassifier) kullanılarak bir model eğitiliyor ve test ediliyor. Modelin doğruluğu (accuracy) hesaplanıyor ve daha sonra bu doğruluk değeri, model\_precision adlı bir DataFrame'e ekleniyor. Bu DataFrame'e her bir modelin sınıflandırma doğruluğu (precision) değerleri kaydedilerek, sonunda modellerin performansı karşılaştırılabilecek bir tablo oluşturulmuş olacak.

#### **Anlattim video**

https://www.youtube.com/playlist?list=PLNe57ElYnJIcLqKYBjkwbmGY l2Ber9o0t

### Kaynak:

https://gcris.iyte.edu.tr/handle/11147/13276

https://www.researchgate.net/publication/5269125\_Classification\_of\_extra\_virgin\_olive\_oils\_according\_to\_the\_protected\_designation\_of\_origin\_olive\_variety\_and\_geographical\_origin\_

https://www.sciencedirect.com/science/article/abs/pii/S03088146230

https://pubmed.ncbi.nlm.nih.gov/30625602/

https://www.mdpi.com/1420-3049/28/3/1483