

```
1 Name: Mustafa Aydoğan
2 ID: 191101002
3 Course: BIL570 / BIL470
```

In [1]:

```
1 import pandas as pd
2 import matplotlib.pyplot as plt
3 from sklearn.utils import shuffle
4 import seaborn as sns
```

In [2]:

```
1 # Veri setini yükleme
2 data = pd.read_csv('500_Person_Gender_Height_Weight_Index.csv')
3
4 # Veri setinin başlığını kontrol etme
5 print(data.head())
```

	Gender	Height	Weight	Index
0	Male	174	96	4
1	Male	189	87	2
2	Female	185	110	4
3	Female	195	104	3
4	Male	149	61	3

In [3]:

```
1 # Veri setinin özeti
2 print(data.describe())
```

	Height	Weight	Index
count	500.000000	500.000000	500.000000
mean	169.944000	106.000000	3.748000
std	16.375261	32.382607	1.355053
min	140.000000	50.000000	0.000000
25%	156.000000	80.000000	3.000000
50%	170.500000	106.000000	4.000000
75%	184.000000	136.000000	5.000000
max	199.000000	160.000000	5.000000

In [4]:

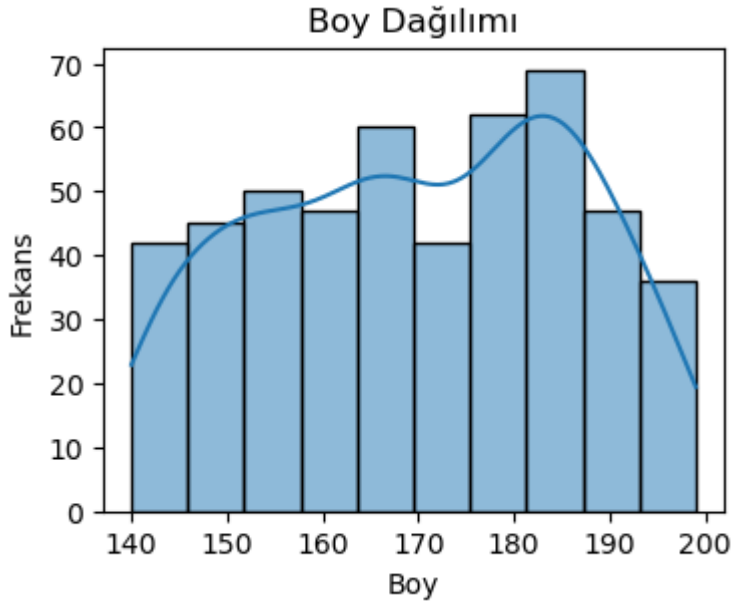
```
1 # Veri setinin karıştırılması
2 data = shuffle(data)
3 print(data.head())
```

	Gender	Height	Weight	Index
475	Male	183	131	4
30	Male	153	121	5
75	Female	197	154	4
447	Female	176	121	4
334	Female	157	56	2

Veri setinin keşifsel veri analizi (EDA)

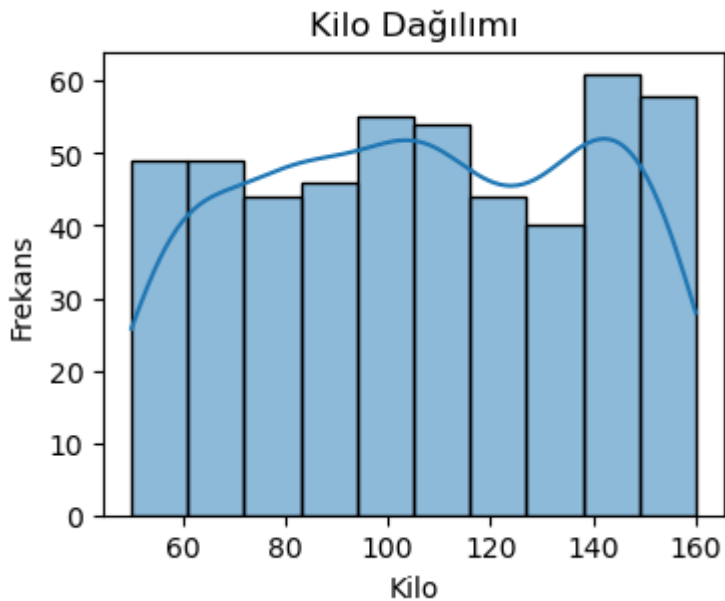
In [5]:

```
1 # Boyun dağılımı
2 plt.figure(figsize=(4,3))
3 sns.histplot(data["Height"], kde=True)
4 plt.title("Boy Dağılımı")
5 plt.xlabel("Boy")
6 plt.ylabel("Frekans")
7 plt.show()
```



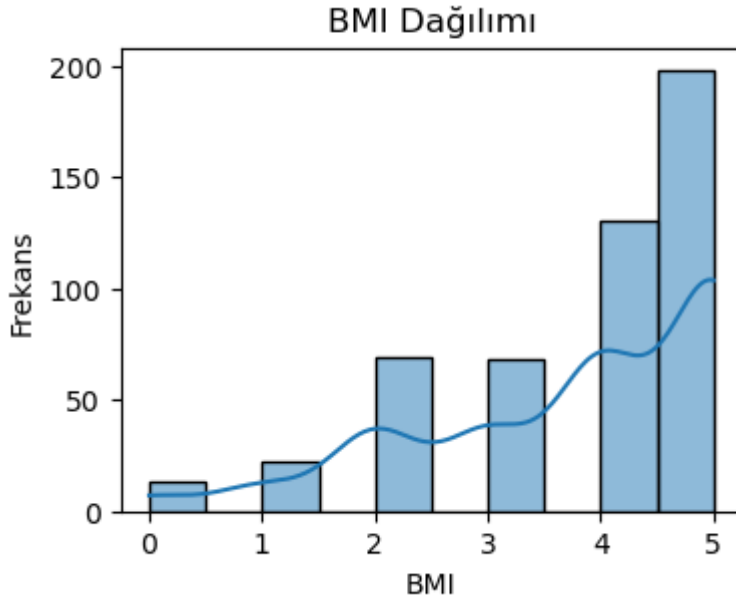
In [6]:

```
1 # Kilonun dağılımı
2 plt.figure(figsize=(4,3))
3 sns.histplot(data["Weight"], kde=True)
4 plt.title("Kilo Dağılımı")
5 plt.xlabel("Kilo")
6 plt.ylabel("Frekans")
7 plt.show()
```



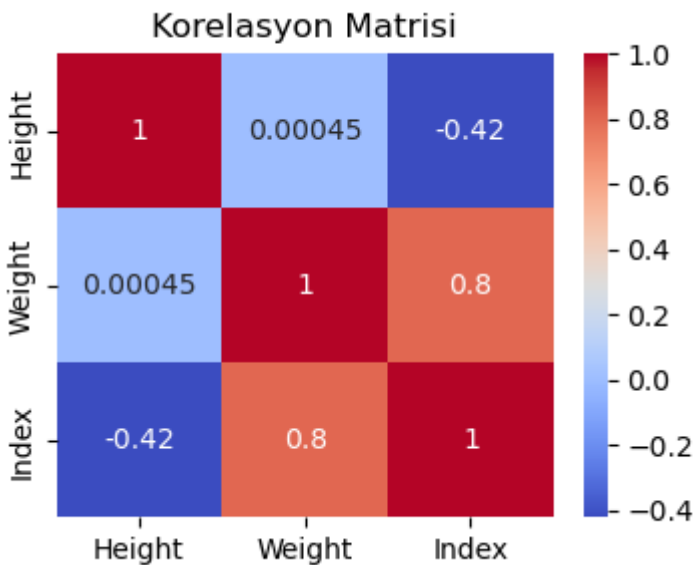
In [7]:

```
1 # BMI'nin dağılımı
2 plt.figure(figsize=(4,3))
3 sns.histplot(data["Index"], kde=True)
4 plt.title("BMI Dağılımı")
5 plt.xlabel("BMI")
6 plt.ylabel("Frekans")
7 plt.show()
```



In [8]:

```
1 # Korelasyon matrisi
2 correlation_matrix = data.corr()
3
4 # Korelasyon matrisini görselleştirme
5 plt.figure(figsize=(4,3))
6 sns.heatmap(correlation_matrix, annot=True, cmap='coolwarm')
7 plt.title('Korelasyon Matrisi')
8 plt.show()
```



In [9]:

```
1 # Veri setini eğitim ve test olarak ayırma
2 train_data = data[:250]
3 test_data = data[250:]
```

In [10]:

```
1 # Verileri x,y (bağımsız değişkenler) ve z (bağımlı değişken) olarak ayırma
2 x_train = train_data['Height'].values
3 y_train = train_data['Weight'].values
4 z_train = train_data['Index'].values
5 x_test = test_data['Height'].values
6 y_test = test_data['Weight'].values
7 z_test = test_data['Index'].values
```

In [11]:

```
1 from LR import LinearRegression
2 # Linear regresyon modelini oluşturma
3 model = LinearRegression(learning_rate=0.00001, epoch=1000)
```

In [12]:

```
1 # Modeli eğitme
2 model.fit(x_train, y_train, z_train)
```

In [13]:

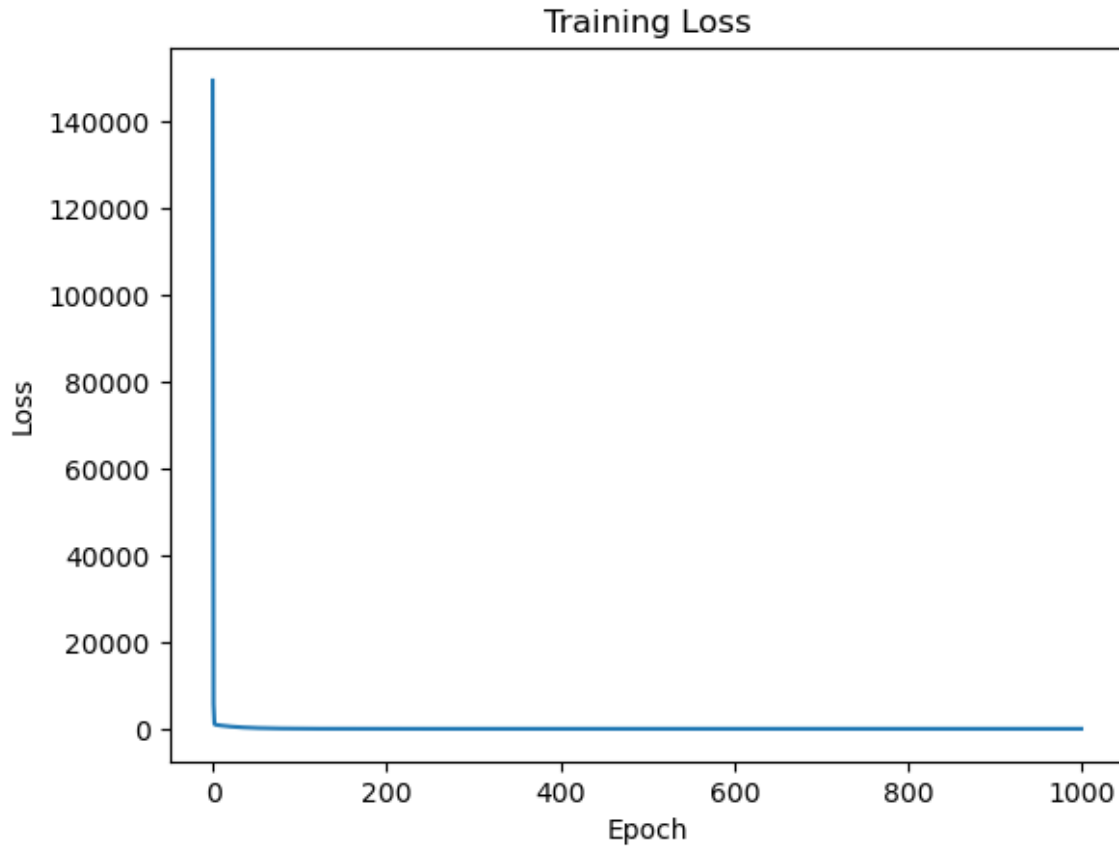
```
1 from sklearn.metrics import mean_squared_error
2 # Eğitim verisi için loss değerlerini hesaplama
3 train_predictions = model.predict(x_train, y_train)
4 train_loss = mean_squared_error(train_predictions, z_train)
5
6 # Test verisi için loss değerlerini hesaplama
7 test_predictions = model.predict(x_test, y_test)
8 test_loss = mean_squared_error(test_predictions, z_test)
9
10 train_loss, test_loss
```

Out[13]:

(0.5541000685864959, 0.7150807512863141)

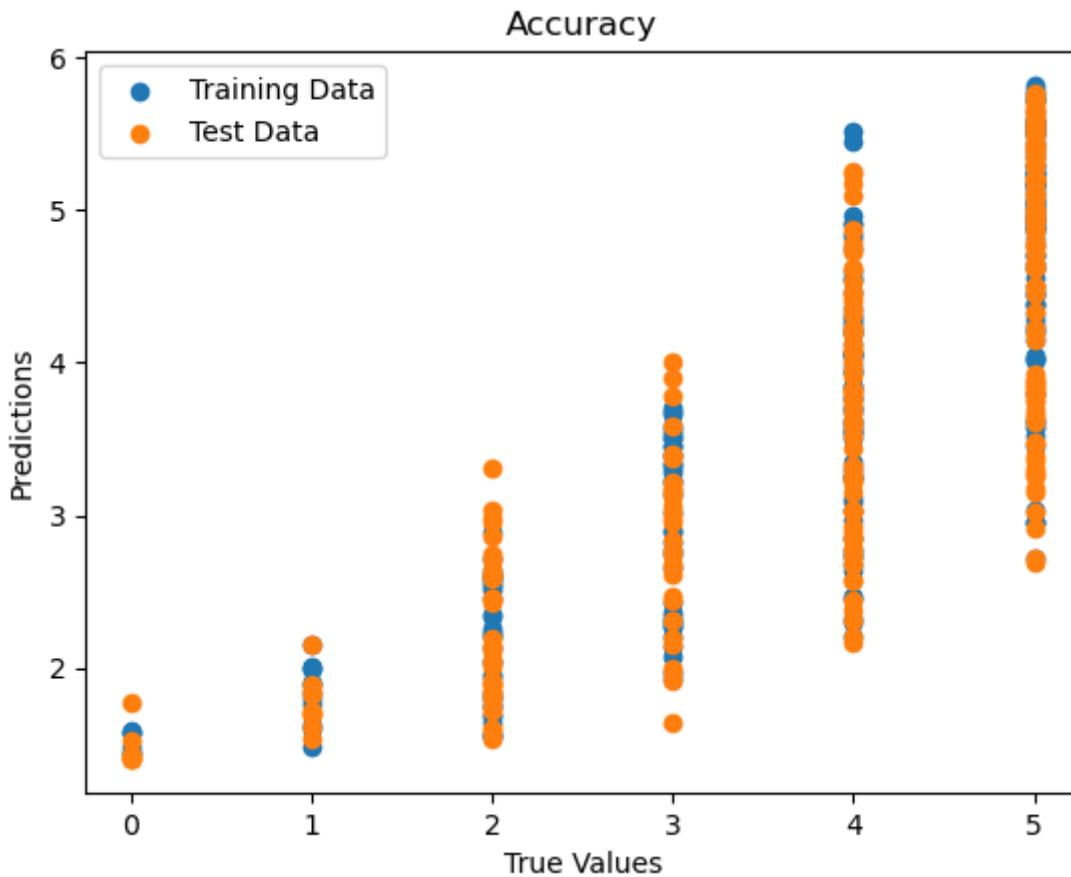
In [14]:

```
1 # Loss grafikleri
2 plt.plot(range(model.epoch), model.loss_history)
3 plt.xlabel("Epoch")
4 plt.ylabel("Loss")
5 plt.title("Training Loss")
6 plt.show()
```



In [15]:

```
1 # Accuracy grafikleri
2 plt.scatter(z_train, train_predictions, label="Training Data")
3 plt.scatter(z_test, test_predictions, label="Test Data")
4 plt.xlabel("True Values")
5 plt.ylabel("Predictions")
6 plt.title("Accuracy")
7 plt.legend()
8 plt.show()
```



In [16]:

```
1 # R-squared (Coefficient of Determination) ölçütü kullanılmıştır
2 train_r2 = 1 - (train_loss / ((len(x_train) - 1) * z_train.var()))
3 test_r2 = 1 - (test_loss / ((len(x_test) - 1) * z_test.var()))
4
5 print("Training Loss:", train_loss)
6 print("Training R-squared:", train_r2)
7 print("Test Loss:", test_loss)
8 print("Test R-squared:", test_r2)
```

Training Loss: 0.5541000685864959
Training R-squared: 0.9987761664274692
Test Loss: 0.7150807512863141
Test R-squared: 0.9984446434975467

```
1 Lineer regresyon modeli, boy (Height) ve kilo (Weight) özniteliklerinin Vücut Kitle
  İndeksi (BMI) hedef özniteliğine olan etkisini tahminlemek için kullanılmıştır.
  learning_rate 0.00001, epoch ise 1000 olarak belirlenmiştir.
2
```

3 Modelin eğitim ve test aşamalarındaki performansı değerlendirildi. Train Loss
değeri 0.554 ve Train R-kare değeri 0.998 olarak hesaplandı. Bu sonuçlar, modelin
eğitim verilerine iyi uyum sağladığını ve verileri büyük oranda açıkladığını
gösterir.

4

5 Test Loss değeri 0.715 ve Test R-kare değeri 0.998 olarak bulundu. Bu sonuçlar,
modelin test verileri üzerinde de iyi performans sergilediğini ve verileri iyi
açıkladığını gösterir.

6

7 Bu durumda, modelimizin boy ve kilo özniteliklerinin BMI hedef özniteliğine olan
etkisini başarılı bir şekilde tahminlediği söylenebilir.

8

9 Ancak, daha kapsamlı sonuçlar elde etmek için farklı veri setleri ve öznitelik
kombinasyonlarıyla modeli test etmek ve modelin hiperparametrelerini denemek
önemlidir.

10

11 Sonuç olarak, yazdığımız lineer regresyon modeli boyut ve kilo gibi özniteliklerle
BMI tahminlemek için etkili bir araçtır ve elde edilen sonuçlar oldukça tatmin
edicidir.