

# YAPAY SİNİR AĞLARI YÖNTEMİ İLE BITCOIN FİYAT TAHMİN MODELLEMESİ

\*1**Selim Boztepe**, ORCID ID:0000-0003-3250-6420, lselimboztepel@hotmail.com

\*¹Beykent Üniversitesi, Mühendislik-Mimarlık Fakültesi, Bilgisayar Mühendisliği Bölümü, İstanbul, Türkiye

#### ÖZET

Teknolojinin gelişimiyle birlikte birçok alanda insan hayatını kolaylaştıran icatlar ve yenilikler ortaya çıkmaktadır. Bu gelişmelerden bazıları ödeme araçları üzerinden gerçekleşmiştir. Para ve diğer ödeme araçları günümüze kadar birçok değişikliğe maruz kalmıştır. Bugüne gelindiğinde ise, kripto paralar bu görevi üstlenmektedir. Kripto paralar sadece ödeme aracı olarak değil birçok alanda farklı kolaylıklar sağlayan varlıklardır. Bu projede yapılan uygulamada en değerli kripto para olan Bitcoin üzerinde yapılan analizlere değinilmiştir.

Projemizde fiyat tahmin modeli olan yapay sinir ağlarının, toplam fonksiyonu olarak Toplam Toplama Fonksiyonu ve aktivasyon fonksiyonu olarak doğrusal olmayan Sigmoid Aktivasyon Fonksiyonu formülleri kullanılmıştır. Projede Bitcoin'in gün içindeki açılış değeri ile gün ortasındaki değeri alınıp aynı günde olabileceği en yüksek değerini bulmak amaçlanmıştır.

## **GIRIŞ**

Dünyada her geçen gün yeni bir teknolojik gelişme yaşanmaktadır. Bu gelişmeler bilişim teknolojilerini de olumlu yönde, insanların günlük hayatına kolaylık ve hız katarak etkilemektedir. Dünyadaki her kişinin kullandığı ödeme sistemi bankalar gün geçtikçe popülerliğini yitirmektedir. Bunun en önemli sebeplerinden biri de, kripto paralardır.

En popüler kripto para olan Bitcoin, Satoshi Nakamoto adını kullanmış bilinmeyen bir kişi veya grup tarafından 2008'de icat edilmiş bir kripto paradır. 2009'da bir açık kaynak kodlu yazılım olarak piyasaya sürüldüğünde kullanılmaya başlandı. Herhangi bir merkez bankasına veya tek bir yöneticiye bağlı olmamasıyla da bilinen Bitcoin, aracılara ihtiyaç duyulmadan Bitcoin ağında kullanıcıdan kullanıcıya transfer edilebilen, merkezi olmayan bir dijital para birimidir.

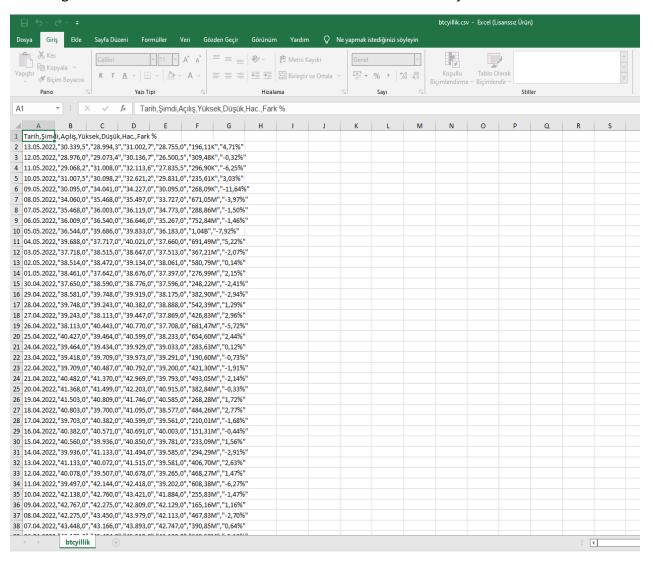
Kripto paraların fiyat tahmini ise fiyat tahmin modellerinden yapay sinir ağları kullanılarak yapılmıştır. Yapay sinir ağları yönelimi değişecek olan desenleri tanımak ve finansal varlıkların gelecekteki değerinin tahmini için kullanılır. Yapay sinir ağları gelecekteki olayları tahmin etmede başarılı olduğundan, fiyat ve zaman hedeflerini tahmin için de kullanılabilir.

Yapay sinir ağları fiyat tahminini öğrenme metoduyla yapmaktadır. Öncelikle belli bir süre tahmin edilmesi istenen varlık gözlemlenir. Bu gözlem varlığın geçmiş verilerinden faydalanılarak sağlanır. Daha sonra ise geçmiş verilerden yola çıkarak yapay sinir ağları öğrenme gerçekleştirir ve gelecekteki fiyat tahmininde bulunabilir.

# 2.Materyal ve Metot

#### 2.1 Materyal

Investing.com'dan 2021-2022 arası Bitcoin verilerini Excel dokümanı şeklinde alındı.

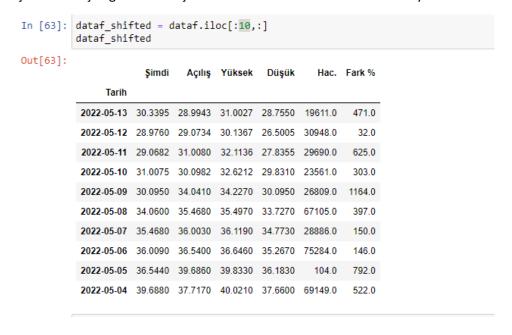


#### 2.2 Metot

Anaconda. Navigator üzerinden Jupyter Notebok aracılığıyla Python programlama dili kullanılarak gerekli kütüphaneler tanımlandıktan sonra veriler Csv dosyası uzantısıyla çekildi.

```
In [59]: import pandas as pd
          import numpy as np
          import matplotlib.pyplot as plt
          from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
          data = pd.read_csv(r'C:\Users\user\Desktop\btcyillik.csv', sep=',',index_col=0)
Out[59]:
                       Şimdi
                              Açılış Yüksek Düşük
                                                          Hac. Fark %
               Tarih
           13.05.2022 30.339,5 28.994,3 31.002,7 28.755,0 196,11K
           12.05.2022 28.976,0 29.073,4 30.136,7 26.500,5 309,48K -0,32%
           11.05.2022 29.068,2 31.008,0 32.113,6 27.835,5 296,90K
           10.05.2022 31.007,5 30.098,2 32.621,2 29.831,0 235,61K
           09.05.2022 30.095,0 34.041,0 34.227,0 30.095,0 268,09K -11,64%
           17.05.2021 43.541,3 46.424,2 46.545,4 42.201,5 274,76K -6,21%
           16.05.2021 46.426,4 46.729,3 49.764,3 43.920,8 180,07K
           15.05.2021 46.708,8 49.839,1 50.640,9 46.650,2 131,91K
           14.05.2021 49.839,8 49.704,9 51.459,2 48.874,0 118,84K
```

İşlem karmaşıklığı önlemek için veriler arasından ilk on veri alınarak yeni veri seti oluşturuldu.



İşlemleri basitleştirmek için veriler üzerinde Min-Max normalizyon işlemi gerçekleştirildi.

```
In [64]: scaler = MinMaxScaler()
          dataf_scaled=scaler.fit_transform(dataf_shifted.values)
          dataf scaled=pd.DataFrame(dataf scaled, columns=data.columns)
          dataf scaled.index=dataf shifted.index
          dataf_scaled.head()
Out[64]:
                                Açılış Yüksek
                        $imdi
                                                 Düşük
                                                                  Fark %
                                                           Hac.
               Tarih
           2022-05-13 0.127287 0.000000 0.087614 0.202025 0.259471 0.387809
           2022-05-12 0.000000 0.007398 0.000000 0.000000 0.410269 0.000000
           2022-05-11 0.008607 0.188342 0.200004 0.119629 0.393536 0.523852
           2022-05-10 0.189647 0.103248 0.251358 0.298445 0.312011 0.239399
           2022-05-09 0.104462 0.472020 0.413818 0.322102 0.355214 1.000000
```

Veri setinde işleme girecek sütunlar x1,x2 ve y değişkenlerine atandı.

 2022-05-12
 0.007398

 2022-05-11
 0.188342

 2022-05-10
 0.103248

 2022-05-09
 0.472020

 2022-05-08
 0.605488

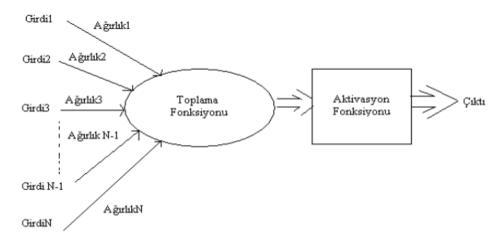
 2022-05-07
 0.655527

 2022-05-06
 0.705753

 2022-05-05
 1.000000

 2022-05-04
 0.815838

### YAPAY SİNİR AĞLARI



Dış ortamdan veya diğer hücrelerden alınan girdiler, ağırlıklar yardımıyla hücreye bağlanır. Toplama fonksiyonu ile net girdi hesaplanır. Net girdinin aktivasyon fonksiyonundan geçirilmesiyle net çıktı hesaplanır. Bu işlem aynı zamanda hücrenin çıkışını verir.

#### **TOPLAMA FONKSİYONU**

Toplama fonksiyonu olarak Toplam Toplama Fonksiyonu formülü kullanıldı.

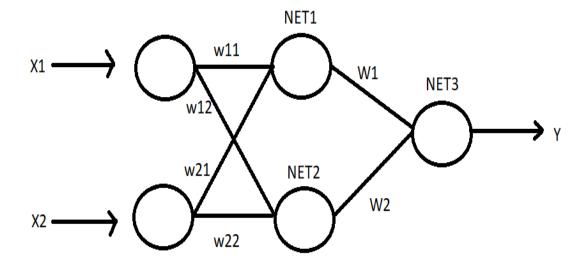
Net = 
$$\sum x_i w_i$$

#### **AKTIVASYON FONKSIYONU**

Aktivasyon fonksiyonu olarak doğrusal olmayan Sigmoid Aktivasyon Fonksiyonu formülü kullanıldı.

a) Sigmoid
$$f(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

# Projede kullanılan Yapay Sinir Ağları Modellemesi



Rastgele girilen ağırlık değerleri 1. iterasyon ve ilk veriler ile işleme sokuldu. İşlem sonucu elde edilen hata verileri sonraki iterasyonlarda kullanılmaya devam edildi.

```
In [137]: w11=0.5
           w21=0.5
           w12=1
           w22=1
           b1=1
           b2=0.75
           W1=-1
           W2=1
           M=0.5
           #1.iterasyon
           {\sf net1=x1.values[0]*w11+x2.values[0]*w21}
           fnet1=1/(1+(1/(2.71828**(net1+b1))))
           net2=x1.values[0]*w12+x2.values[0]*w22
           fnet2=1/(1+(1/(2.71828**(net2+b1))))
           net3=fnet1*W1+fnet2*W2
           fnet3=1/(1+(1/(2.71828**(net3+b2))))
           hata = y.values[0]-fnet3
Out[137]: array([-0.59416351])
In [109]: w11=w11-(M*x1.values[0]*hata)
           w12=w12-(M*x1.values[0]*hata)
           w21=w21-(M*x2.values[0]*hata)
           w22=w22-(M*x2.values[0]*hata)
           W1=W1-(M*fnet1*hata)
           W2=W2-(M*fnet2*hata)
          w11,w12,w21,w22,W1,W2
Out[109]: (array([0.5]),
            array([1.]),
array([0.53781469]),
            array([1.03781469]),
            array([-0.77915356]),
            array([1.22439707]))
```

İşlemler 9. iterasyona kadar devam etti ve 9. iterasyon sonucu hata en düşük seviyede ve beklenene en yakın tahminde bulunuldu.

```
net3=+net1*W1++net2*W2
          fnet3=1/(1+(1/(2.71828**(net3+b2))))
          hata7 = y.values[7]-fnet3
Out[128]: array([-0.31984224])
In [123]: w11=w11-(M*x1.values[7]*hata7)
          w12=w12-(M*x1.values[7]*hata7)
          w21=w21-(M*x2.values[7]*hata7)
          w22=w22-(M*x2.values[7]*hata7)
          W1=W1-(M*fnet1*hata7)
          W2=W2-(M*fnet2*hata7)
          w11,w12,w21,w22,W1,W2
Out[123]: (array([1.05964334]),
           array([1.55964334]),
           array([0.93081402]),
           array([1.43081402]),
           array([0.54793609]),
           array([2.68476179]))
In [136]: #9.iterasyon
          net1=x1.values[8]*w11+x2.values[8]*w21
          fnet1=1/(1+(1/(2.71828**(net1+b1))))
          net2=x1.values[8]*w12+x2.values[8]*w22
          fnet2=1/(1+(1/(2.71828**(net2+b1))))
          net3=fnet1*W1+fnet2*W2
          fnet3=1/(1+(1/(2.71828**(net3+b2))))
          hata8 = y.values[8]-fnet3
Out[136]: array([0.00130715])
```

#### **ITERASYONLAR SONUCU ELDE EDILEN HATA VERİLERİ**

# 3.Bulgu

Yapılan işlemler sonucu beklenen sonuç ve model sonucu arasındaki fark en yakın seviyeye indirilmiştir.

# 4.Sonuç

Sonuç olarak makine öğrenmesinin yapay sinir ağları modellemesi yöntemiyle gerçeğe en yakın veriler elde edilmiştir.

# Kaynakça

https://www.youtube.com/watch?v=sNhkvUr0CZ8

https://docplayer.biz.tr/3314312-Yapay-sinir-aglari-aras-gor-nesibe-yalcin-bilecik-universitesi.html

https://tr.investing.com/crypto/bitcoin

https://tr.wikipedia.org/wiki/Bitcoin

https://medium.com/@sddkal/python-ile-normalizasyon-aad20db25f5c