#### Derin öğrenme - LSTM (uzun-kısa süreli belek) Sinir Ağı

HÜSEYİN CANIK-21360859064

Bilgisayar Mühendisliği/3 - Seminer Dersi

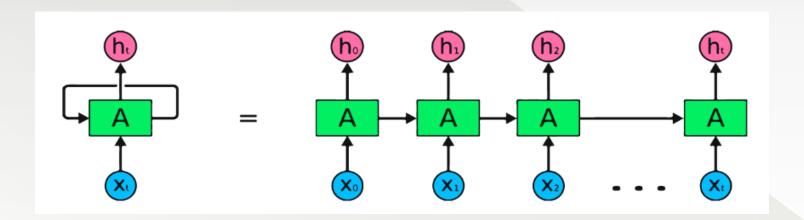
2023-2024 BAHAR DÖNEMİ

# İÇERİK

- 1-LSTM Nedir ?
- 2-LSTM Model Mimarisi
  - 2.1-Hücre Kapıları
  - 2.2-Sigmoid Fonksiyon Tanıtımı
  - > 2.3-Unutma Kapısı
  - > 2.4-Girdi Kapısı
  - > 2.5-Güncelleme Kapısı
  - > 2.6-Çıkış Kapısı
- 3-Kullanım Aşaması
  - > 3.1-Kütüphane Yükleme
  - > 3.2-Model Oluşturma
  - > 3.3-Optimizasyon Metrikleri
- Örnek Kullanım Alanları
- Kaynaklar
- Sorular
- Teşekkürler

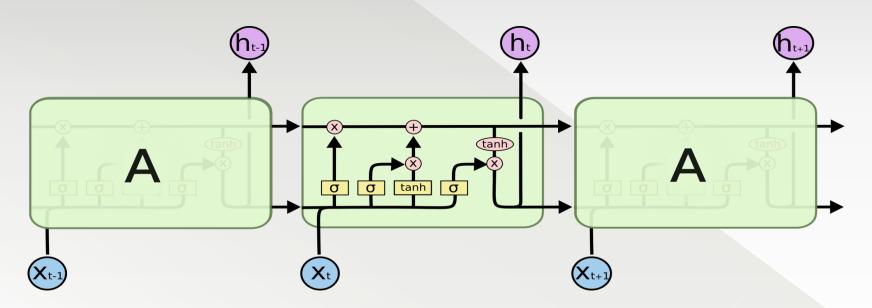
#### 1-LSTM Nedir?

- Dizi şeklinde sıralanmış yapay sinir ağı olarak çalışır.
- Zaman serilerinde, metin üretme ve metin sınıflandırmada
- Ses , görüntü ve video sinyali analizi gibi alanlarda kullanılır.
- LSTM'in amacı, girilen veriler arasındaki zamanla değişen karmaşık ilişkileri öğrenmek ve bu ilişkileri kullanarak gelecekteki çıktıları tahmin etmektir.



### 2-LSTM model mimarisi

Üç hücreden oluşan örnek bir LSTM ağı.



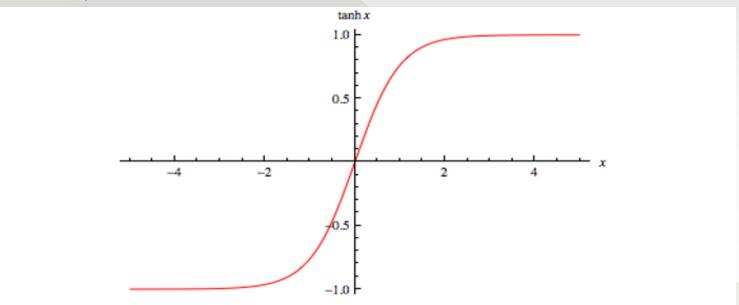
# 2.1-Hücre Kapıları

- Her hücre 4 temel kapı içerir.
- İç içe geçmiş bu kapıların görevi hatırlanacak veya unutulacak bilgileri belirlemektir.



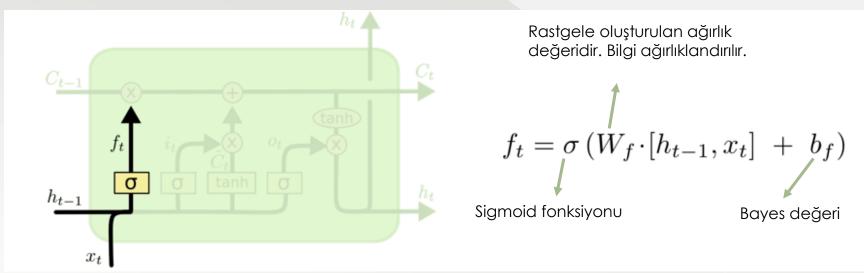
# 2.2-Sigmoid Fonksiyonu Tanıtımı

- Hiperbolik tanjant(tanh) fonksiyonu -1 ile 1 arasında çıktı üreten doğrusal olmayan bir fonksiyondur.
- Sigmoid fonksiyonu hiperbolik tanjant fonksiyonunu 0 ile 1 arasında çıkış fonksiyonuna dönüştüren ve doğrusal olmayan fonksiyon olarak kullanılır.



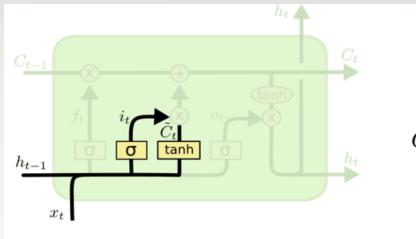
#### 2.3-Unutma Kapısı

- ✓ Yeni bilgi(Xt), geçmiş bilgi(ht -1) ve bayes değeriyle oluşturulan değer sigmoid fonksiyonunda 0 ila 1 arasında bir değere dönüşür
- √ F(t) fonksiyonu sonucuna göre, kapının 0'a yakın bir çıktı verdiği bilgiyi unutur 1'e yakın verdiği değeri hatırlar.



# 2.4-Girdi Kapısı

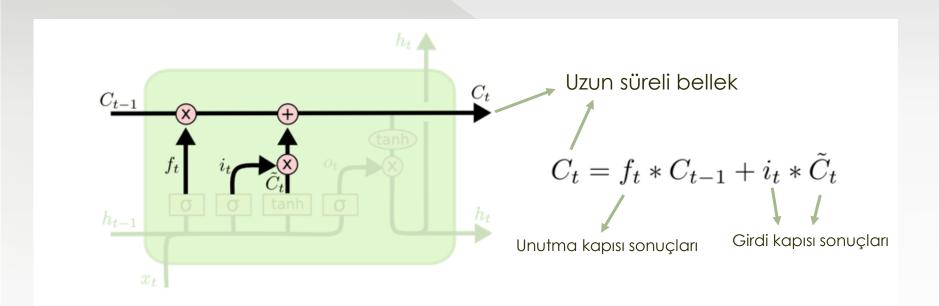
- Yeni bilgi ve geçmiş bilgi ağırlıklar eklenerek sigmoid ve hiperbolik tanjant fonksiyonundan geçirilir.
- Gelen bilginin hücre durumuna eklenip eklenmeyeceğini belirler amaç hücre durumunu güncellemek ve uzun süreli belleğe veri aktarmaktır.



$$i_t = \sigma \left( W_i \cdot [h_{t-1}, x_t] + b_i \right)$$
  
$$\tilde{C}_t = \tanh(W_C \cdot [h_{t-1}, x_t] + b_C)$$

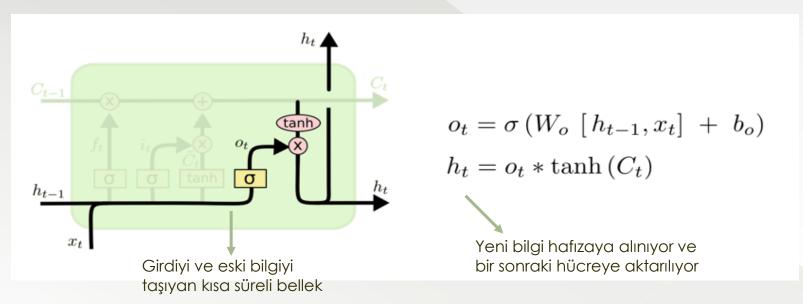
# 2.5-Güncelleme Kapısı

 Unutma ve girdi kapısından elde edilen sonuçlar uzun süreli bellek kısmına aktarılır ve bellek güncellenir.



# 2.6-Çıkış Kapısı

- Çıkış kapısı hücrenin son kapısı olup kendinden önceki bilgileri işleyerek mevcut durumları sonlandırır.
- Bu kapıdan sonra üretilen bilgi çıktı olarak tutulur ve bir sonraki hücreye aktarılır.



# 3.1-Kütüphane Yükleme

```
In []: # Veriyi okuma ve işleme adımında kullanılacak olan kütüphaneler
import numpy as np
import pandas as pd
import tensorflow as tf
import matplotlib.pyplot as plt

# Model değerlendirme ve veriyi scale edebilmemiz için kullanılacak olan kütüphaneler
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
from sklearn.metrics import mean_squared_error

# Model için kullanılacak olan kütüphaneler
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras. layers import Dense, LSTM, Dropout
from tensorflow.keras.callbacks import ModelCheckpoint, EarlyStopping
```

LSTM modeli oluşturmak için gerekli adımlar

# 3.2-Model oluşturma

☐ Örnek bir model şeması

#### 3.3-Modelin optimizasyon Metrikleri

```
In []: # Optimizasyon ve Değerlendirme Metrikleri Ayarlanması
model.compile(loss='mean_squared_error', optimizer='adam')

# !!! EarlyStoping işlemi ve loss fonksiyonu
callbacks = [EarlyStopping(monitor='val_loss', patience=3, verbose=1, mode="min"),
ModelCheckpoint(filepath='mymodel.h5', monitor='val_loss', mode='min',
save_best_only=True, save_weights_only=False, verbose=1) ]
```

- Loss
- EarlyStoping
- Patience

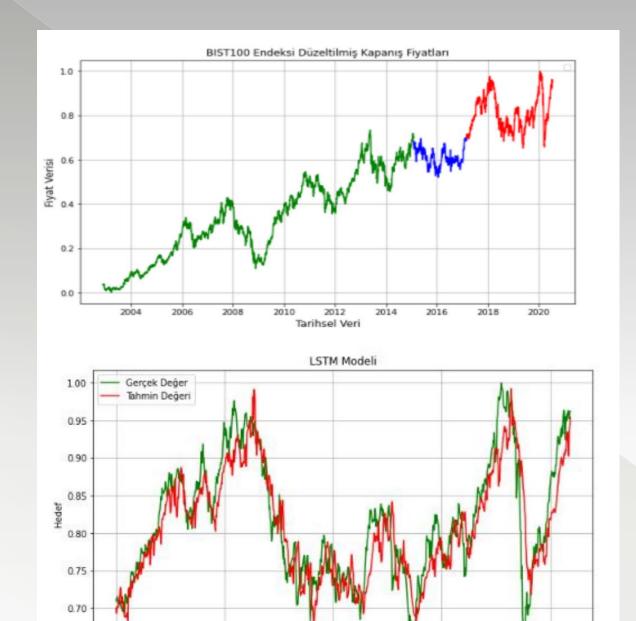
# Örnek kullanım alanı

Tahmin Verisi

Eğitim verisi

TÜFE USD/TL ParaArzi Motorin Perakende Satış Sanayi Kredi M3 Borç Tarih 2.358713 2.473323 2010-02-28 0.574311 -0.468328 -0.470323 0.935668 -0.317515 1.774400 1.447693 2010-03-31 0.644001 1.850070 2.622296 1.971218 1.929881 2.894349 1.831928 1.064192 0.583272 2010-04-30 0.478728 1.038067 0.713406 0.918462 0.969354 0.366513 0.596780 1.021775 3.033220 2010-05-31 0.646630 0.240025 -0.856462 0.610769 0.095471 0.729264 2.763430 3.592510 -0.358182 2010-06-30 0.922501 1.537408 -0.175370 0.563442 3.358199 1.609402 -0.769974 -0.561672 -0.094972 2023-07-31 11.475241 15.146856 33.393665 2.986884 -0.403339 5.675617 15.439600 9.689321 9.488824 10.505114 5.943431 26.763908 1.850455 5.968276 2.618269 9.086793 -4.603827 -0.795784 2023-09-30 4.753114 5.071342 4.764088 4.843457 -0.605829 -0.083836 2.080815 4.845313 4.384930 2023-10-31 1.709911 2.694244 -0.714650 1.976717 -0.388520 2.752662 2.613859 3.653039 3.433981 2023-11-30 2.001541 3.356285 -3.136247 0.000000 0.000000 2.547674 3.373976 0.000000 3.281097 166 rows × 9 columns

Brent Petrol Fiyatları - Gelecek 12 Ay Tahmini(LSTM) Mevcut Veri 92.5 Gelecek Tahmin 90.0 87.5 85.0 Fiyat 82.5 80.0 77.5 75.0 2024-04 2023-04 2023-07 2023-10 2024-01 2024-07 2024-10 2025-01 Tarih



Kayıt Sayısı

600

800

0.65

200

# 4.2-Kur tahmini

■ Eğitim için verilen verinin grafiği

☐ Gerçek değerler ile tahmin edilen değerlerin karşılaştırılması

## Kaynaklar

 Raymond J. Mooney-University of Texas at Austin/pdf

Turkcell/Geleceği yazanlar/LSTM

 https://www.cs.sjsu.edu/faculty/pollett/ masters/Semesters/Fall19/parnika/LSTM.p df

# SORULARINIZ...

# DİNLEDİĞİNİZ İÇİN TEŞEKKÜR EDERİM



1-Hiperbolik tanjant fonksiyonunun çıktılarını 0 ila 1 arasında çıktılara dönüştüren aktivasyon fonksiyonu nedir?

- Relu
- Sigmoid
- -MSE

2-LSTM hücresi kaç kapıdan oluşur?

- -3-4-5

 3-Modelin gerçek değerler ile tahmin edilen değerlerin arasındaki hata oranını gösteren fonksiyon nedir ?

- Sigmoid
- Loss
- Hiperbolik tanjant

4-Modelin öğrenemesi durumunda erken bitirilmesi için gerekli kütüphane nedir?

- Sequential
- EarlyStoping
- Dropout