

Derin Öğrenme Teknolojileri Kullanarak Dağıtık Hizmet Dışı Bırakma Saldırılarının Tespit Edilmesi

Ferhat Özgür Çatak, Ahmet Fatih Mustaoğlu

TÜBİTAK BİLGEM Siber Güvenlik Enstitüsü

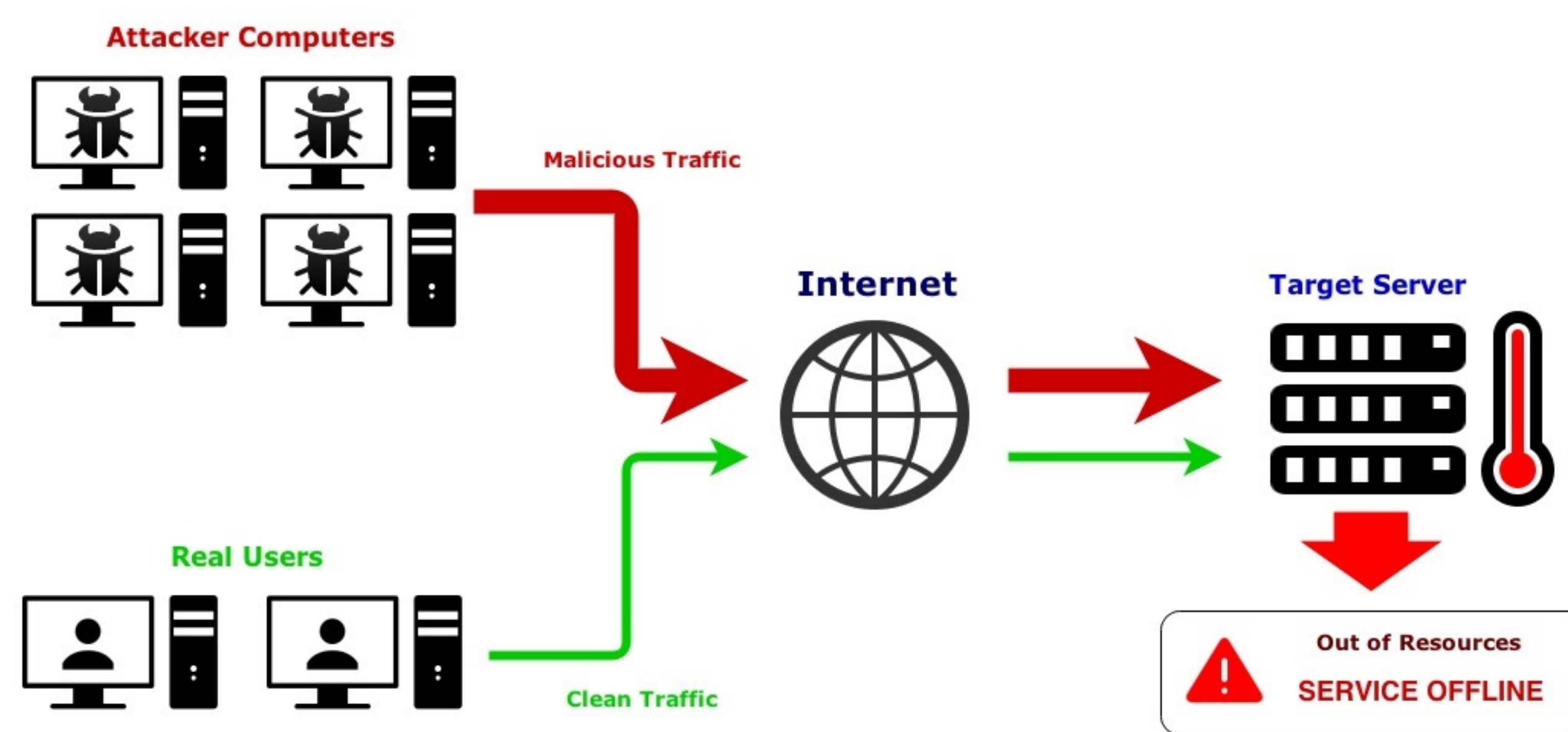
Amaçlar

- Kurumsal sistemlerde kötü amaçlı ağ trafiğinin miktarı artmaktadır.
 - *botnet, fuzzer, shellcode*
- Günlük operasyonları tehdit etmesi sebebiyle oldukça önemli bir konu haline gelmiştir.
 - Erişilebilirliğe saldırıyı hedefleyen dağıtık hizmet dışı bırakma saldırıları, hizmete bağlanması gereken meşru kullanıcılar için hizmetlere erişimi engellemeyi amaçlamaktadırlar.
- *Ağ akış modellerine* dayalı derin öğrenme yöntem ve teknolojileri tabanlı *ağ trafiği sınıflandırma modeli* önerilmektedir.
- Sınıflandırma performansını artırmaya yönelik olarak derin yapay sinir ağlarına dayalı model kullanılmıştır.

Giriş

- Dağıtık hizmet dışı bırakma saldırıları (Distributed denial of service - DDoS): Kurban sistemin kaynaklarını tüketmeyi hedefleyen saldırılardır.
- Kaynaklar: *ağ, disk, işlemci, memory*

Operation of a DDoS attack



Şekil 1: Bir DDoS Saldırısı.

<https://www.scudlayer.com/en/ddos-attacks/>

Veri Kümesi

Normal aktiviteler ve saldırı davranışlarını içeren ağ trafiği PCAP dosya formatında kayıt edilmiştir.

Saldırılar

- *Fuzzers*
- *DoS*
- *Recon.*
- *Analysis*
- *Exploits*
- *Shellcode*
- *Backdoors*
- *Normal*
- *Worms*

Veri kümesinde yer alan kayıtların *normal* ve *saldırı* dağılımları:

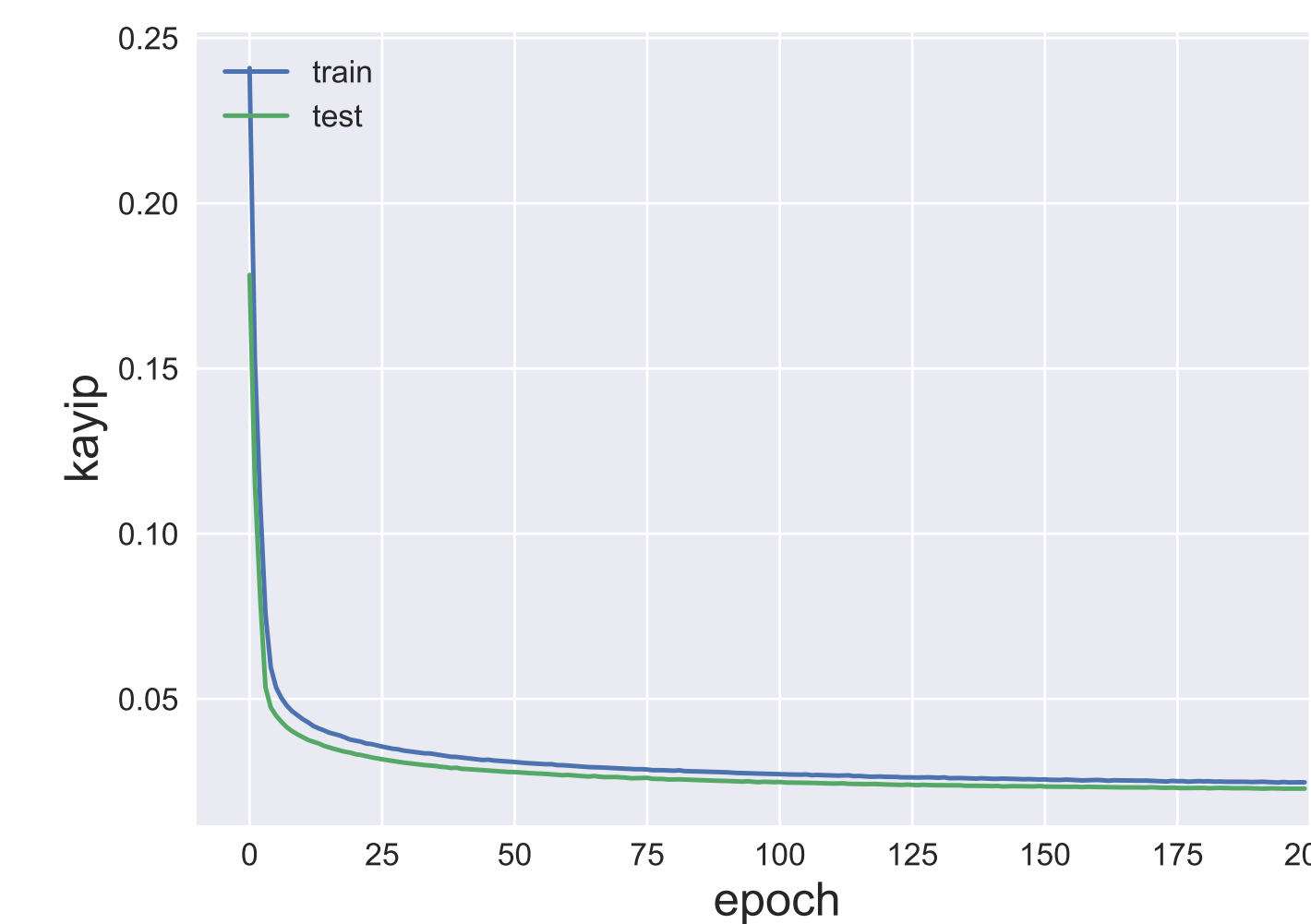
Tablo 1: Veri kümesinde bulunan nite-likler.

| Trafik | Toplam kayıt |
|---------|--------------|
| Normal | 37000 |
| Saldırı | 45332 |

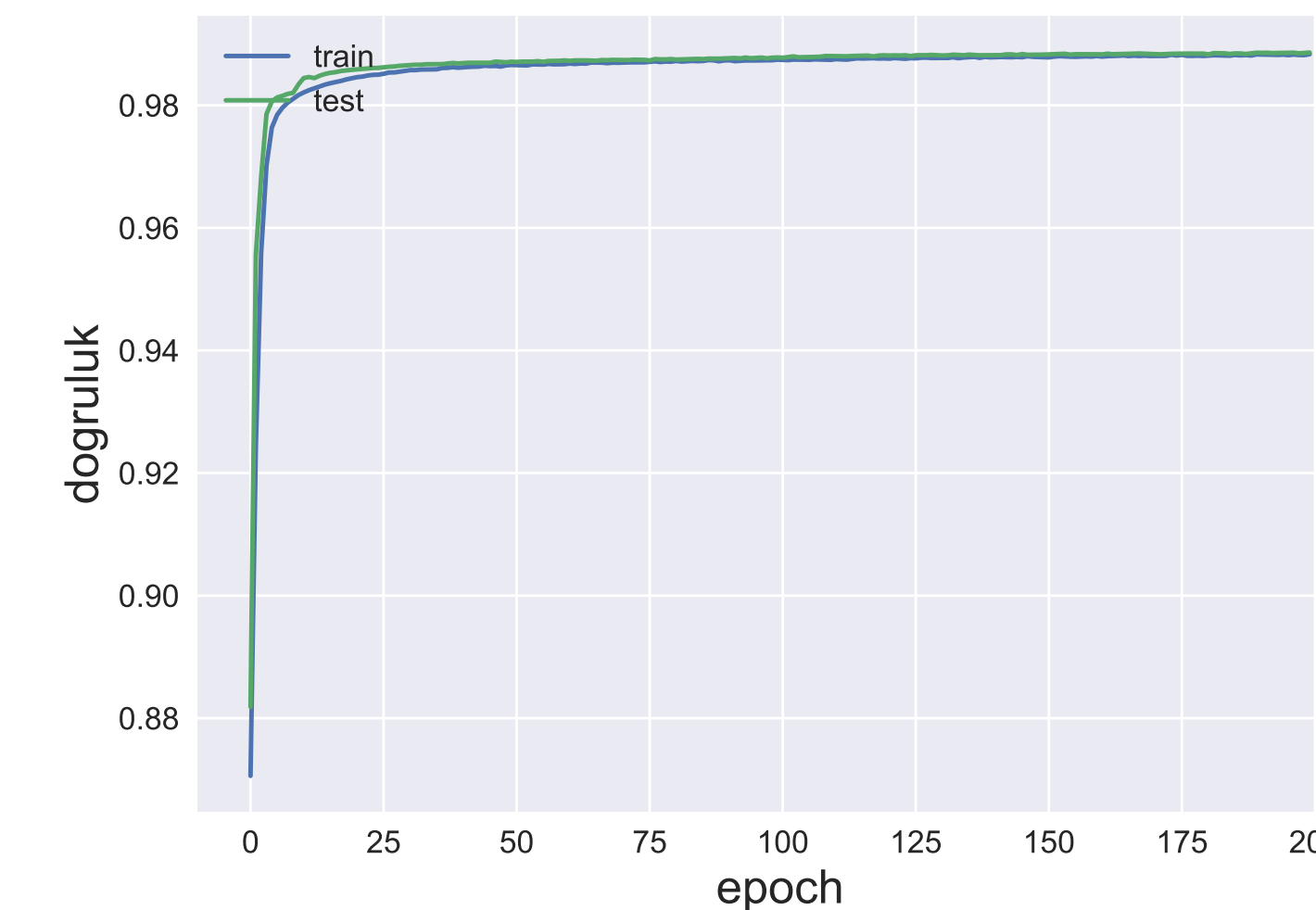
Teknolojiler

- Keras
- Pandas
- Theano
- Scikit-learn

Eğitim Aşamaları



Şekil 2: Modelin iterasyon kayıp değer-leri.



Şekil 3: Modelin iterasyon doğrulukları.

Bulgular

Tablo 2: Kullanılan altyapılar.

| Platform | CPU | Memory |
|--------------|-----------------------|--------|
| Quadro 1000M | 96 CUDA cores @ 1 GHz | 16 GB |
| Intel i7-600 | 4 Çekirdek @ 4 GHz | 16 GB |

Tablo 3: Modelin değerlendirme sonuçları.

| Sınıf | Kesinlik | Duyarlık | F_1 | Doğruluk |
|---------|----------|----------|-------|----------|
| Normal | 0.99 | 0.99 | 0.99 | 0.9889 |
| Saldırı | 0.95 | 0.96 | 0.96 | 0.9889 |

Tablo 4: İşlem Süresi.

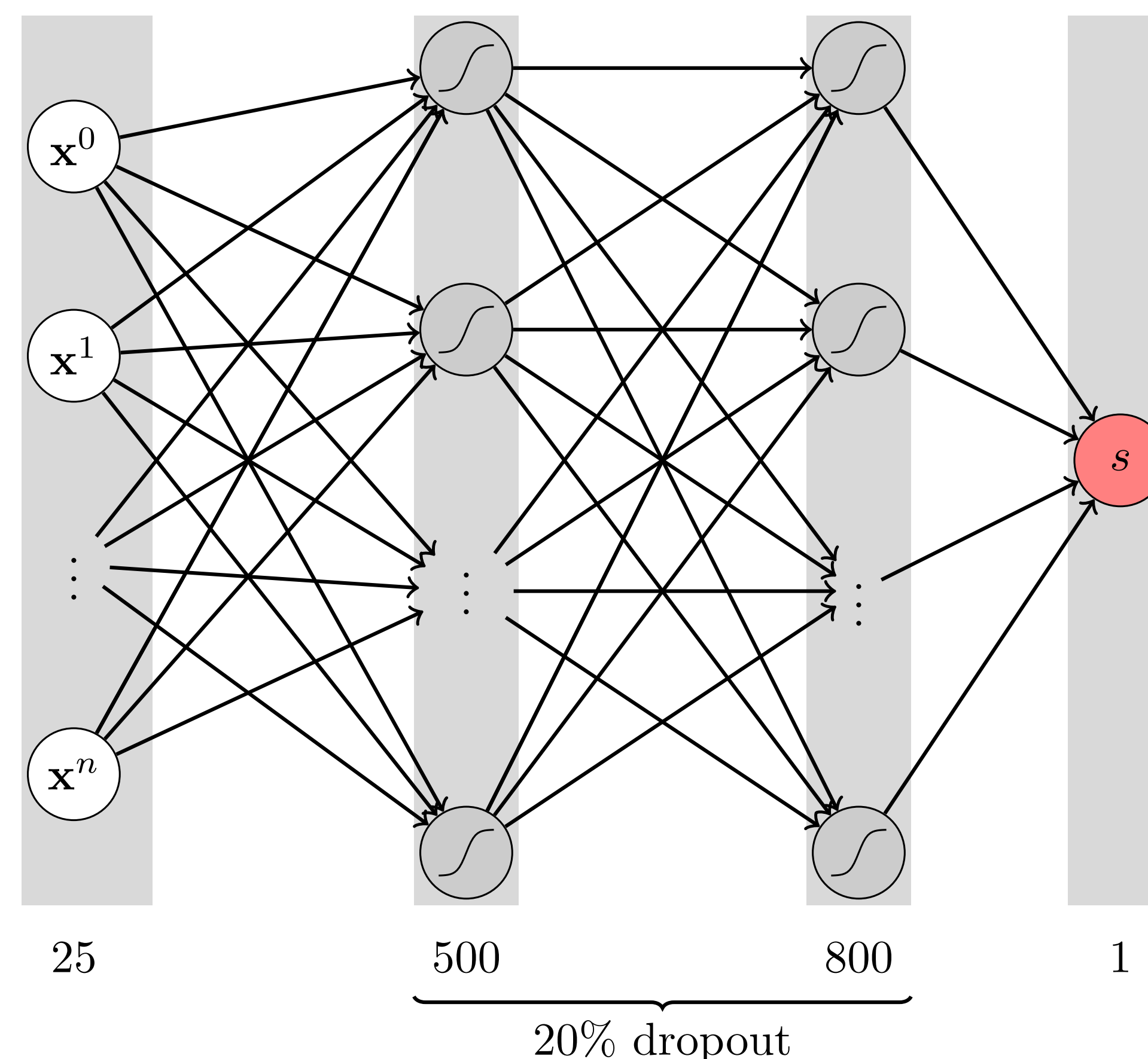
| Platform | Eğitim (sn) |
|--------------|-------------|
| Quadro 1000M | 3516,21 |
| Intel i7-600 | 10601,42 |

Sonuçlar

Önerilen yöntemin yüksek boyutlu siber güvenlik alanında kullanılan veri kümelerine uygulanabilir olduğu gösterilmiştir. Bu yöntem kullanılarak zararlı ağ trafiğinin algılanmasında kaynak IP adresi gibi yanıltıcı alanlara bakılmadan, gelen paketler içerisinde yer alan büyüklük, varış süresi, yük boyutu gibi sunucuya gelen isteklerin niteliklerine bakılarak model oluşturmaktadır. Bu sebeple paketler üzerinde saldırganlar tarafında IP, MAC adres sahteciliği gibi yöntemlerden etkilenmemektedir.

İletişim

- Dr. Ferhat Özgür Çatak:
ozgur.catak@tubitak.gov.tr
- Dr. Ahmet Fatih Mustaoğlu:
afatih.mustacoglu@tubitak.gov.tr



Şekil 4: Sınıflandırma modeli.