

#### Yapay Öğrenmenin Temelleri

Ali Taylan Cemgil Boğaziçi Üniversitesi 2 Temmuz 2018

## Özetçe

- Giriş,
  - Yapay zeka, makine öğrenmesi, örüntü tanıma
  - Örnek uygulamalar
- Güdümlü öğrenme problemleri
  - Doğrusal Regresyon
  - Lojistik Regresyon, Yapay sinir ağları, Çok katmanlı algılayıcı
  - Eniyileme, bayır inişi yöntemleri
- Güdümsüz öğrenme problemleri
  - Matris ayrıştırma

## Yapay Öğrenmeye Giriş Konuları

- Doğrusal cebir tekrar
- Güdümlü öğrenme, Doğrusal regresyon, sınıflandırma, Naive Bayes, k-en yakın komşu, karar ağaçları
- Sınıflandırma, Lojistik Regresyon,
- Eniyileme, bayır inişi, Newton yöntemi, Momentum
- Regularizasyon, Öz nitelik seçimi,
- Yapay Sinir Ağları (YSA), Derin öğrenme çerçeveleri (PyTorch),
   Otomatik Türev alma
- Güdümsüz Öğrenme, k-ortalama öbekleme, spektral öbekleme
- Boyut düşürme, Tekil değer ayrışımı (SVD), Temel Bileşenler Analizi (PCA),
- Matris Ayrışımları, Negatif olmayan matris ayrışımı, tavsiye sistemleri

## Kaynakça

- Introduction to Applied Linear Algebra
   Stephen Boyd and Lieven Vandenberghe, 2017
   Online Book, to be published by the Cambridge University Press
- Introduction to Machine Learning, 3rd ed.
   Ethem Alpaydin, 2014 MIT press
   Yapay öğrenmeye giriş, Boğaziçi Ü. kitapevi
- Deep Learning Ian Goodfellow, Yoshua Bengio and Aaron Courville, 2016 published by MIT Press

## Olasılıksal Yapay Öğrenme

- Olasılık kavramları tekrar, Bayes kuralı
- Bayesci çıkarım ve uygulamalar
- Çizge modelleri, koşutlu bağımsızlık
- Zincir ve ağaç yapılı modellerde tam ve hatasız çıkarım, toplamçarpım algoritması
- Olasılık modelleri, en büyük olabilirlik, en büyük sonsal ve Bayesci çözümler, Üstsel aileler
- Çok değişkenli Gauss modelleri, Bayesci doğrusal modeller
- Gauss süreçleri ve Faktör analizi
- Saklı Markov modelleri, ileri geri algoritması
- Doğrusal Dinamik sistemler ve çıkarım, Kalman süzgeci ve düzleştiricisi
- Yaklaşık çıkarım, EM algoritması ve Varyasyonel yöntemler

## Kaynakça

- Bayesian Reasoning and Machine Learning
   David Barber, 2012
   Online, published by the Cambridge University Press
- Pattern Recognition and Machine Learning,
   Christopher Bishop, 2006

 Machine Learning, A Probabilistic Perspective Kevin P. Murphy, 2012

## Kullanım Senaryoları: Tavsiye Sistemleri

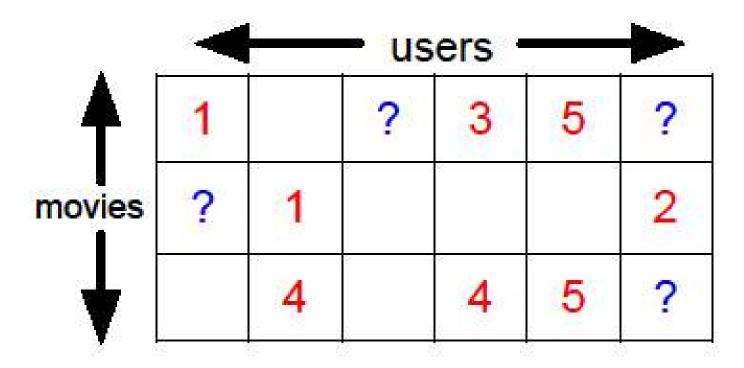


#### Kullanım Senaryoları: Perakende/ Tüketim

- Ürün Tavsiye Sistemleri
- Sepet Analizi (Market Basket Analysis)
- Olay/Aktivite/Davranış Analizi (Event/Activity/ Behavior Analysis)
- Kampanya yönetimi ve eniyilemesi
- Tedarik zinciri yönetimi
- Pazar ve Tüketici ayrıştırması

## Kullanım Senaryoları: Tavsiye Sistemleri

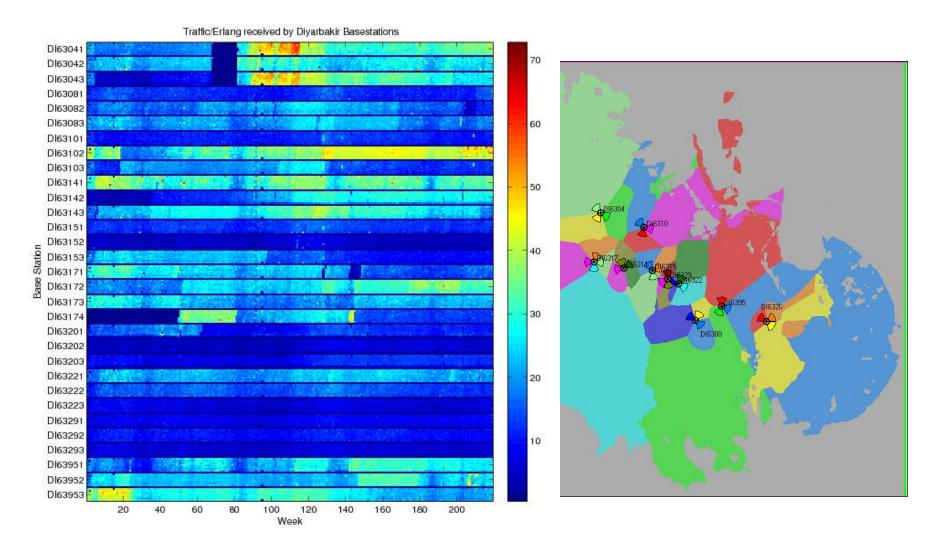
Netflix: 18K film × 500K kullanıcı %99 seyrek



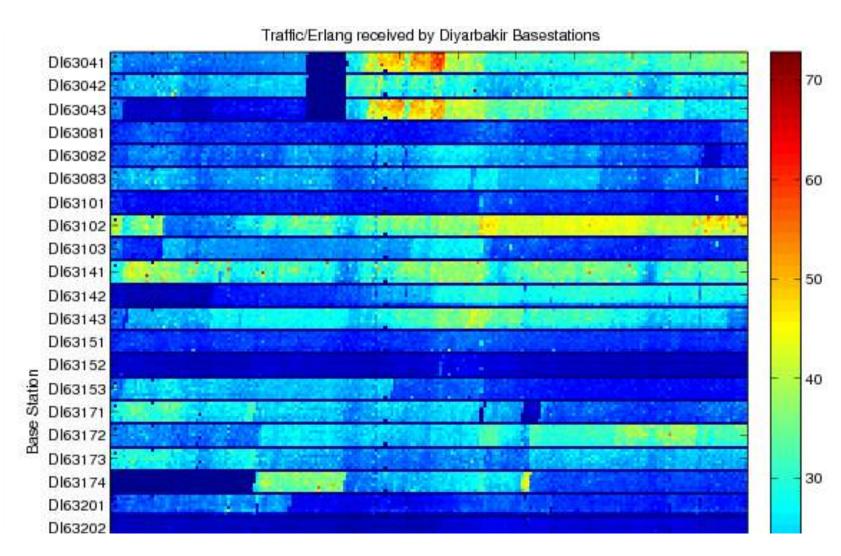
## Kullanım Senaryoları: Haberleşme

- Ağ izleme ve performans eniyileme
- Fiyatlandırma
- Müşteri ayrılma (Churn) tahmini
- Call Detail Record (CDR) Analizi
- (Mobile) Kullanıcı Davranış Analizi
- Siber güvenlik, DDOS saldırılarının tespiti ve önlenmesi
- Altyapı Planlaması

## Kullanım Senaryoları, Haberleşme

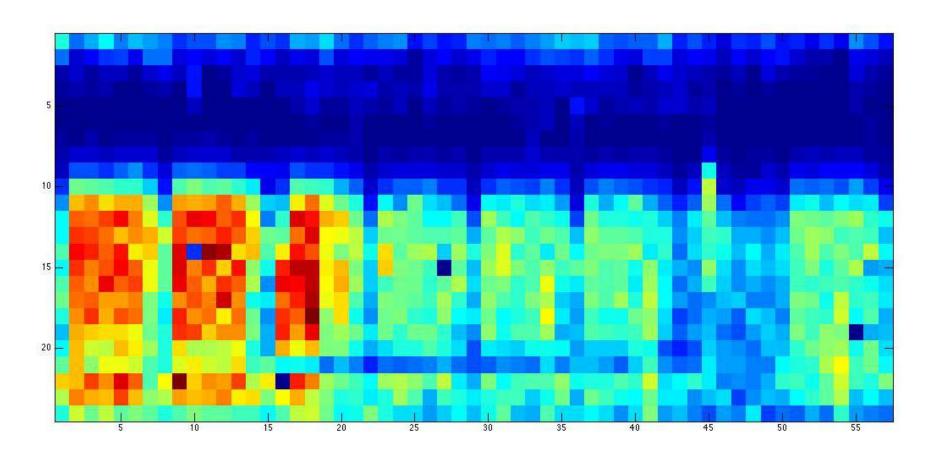


## Kullanım Senaryoları

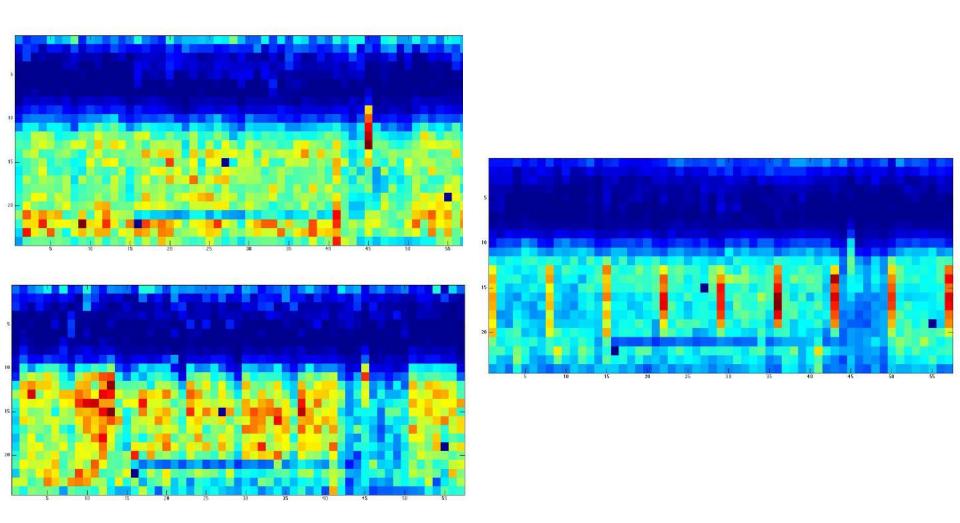


## Kullanım Senaryoları, Haberleşme

• X: gün, Y: saat, renk: Kullanım Miktarı



## Haberleşme

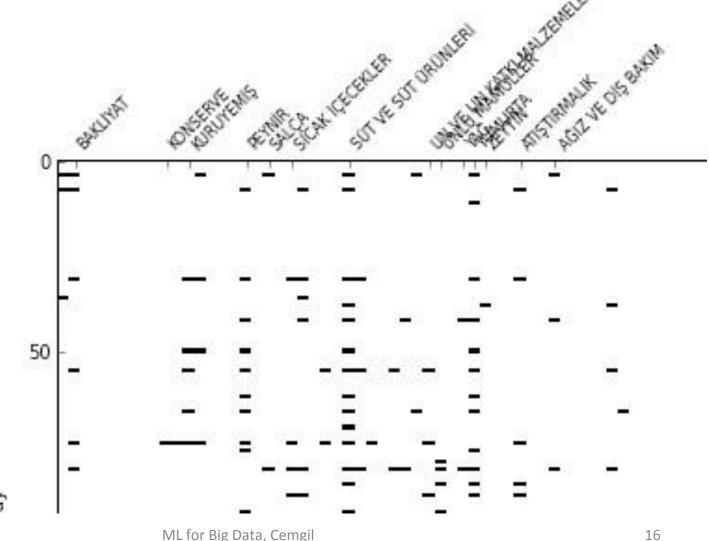


## Kullanım Senaryoları: Finans/Ticaret/ Bankacılık

- Yolsuzluk (Fraud) Tespiti/Risk Kestirimi
- Insider Trading
- Yüksek hızda Trading
- Anomalite/Değişim noktası tanıma

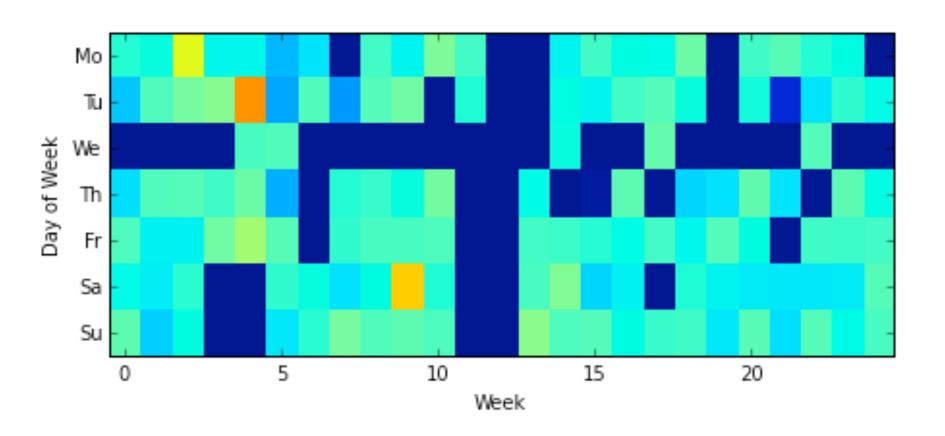


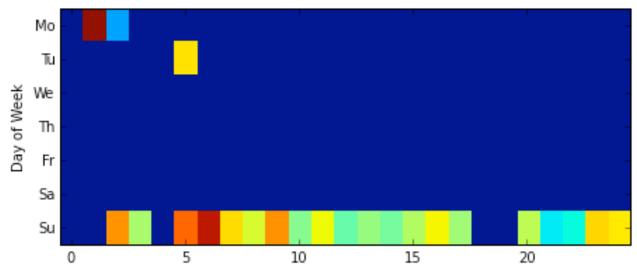
## **Customer Behavior Segmentation**

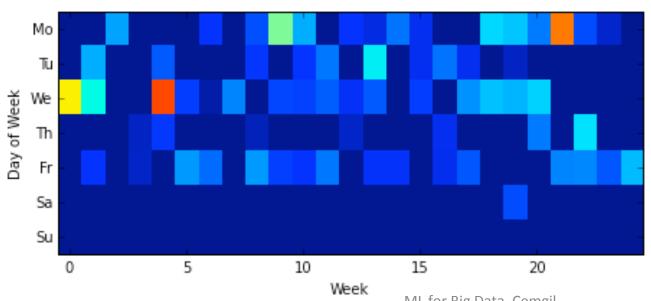


## **Customer Behavior Segmentation**

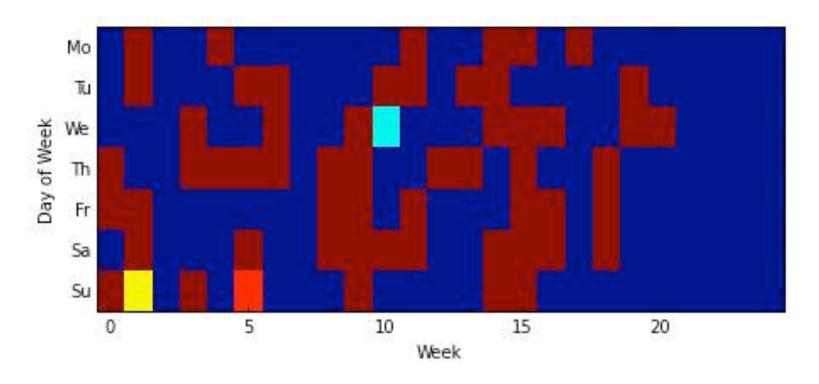
Süpermarket: Haftanın Günlerine Göre Alışveriş miktarı





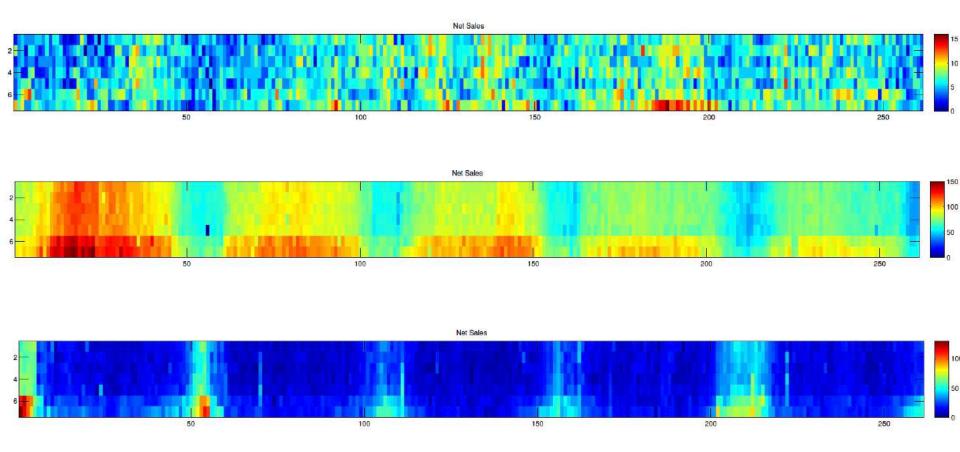


ML for Big Data, Cemgil



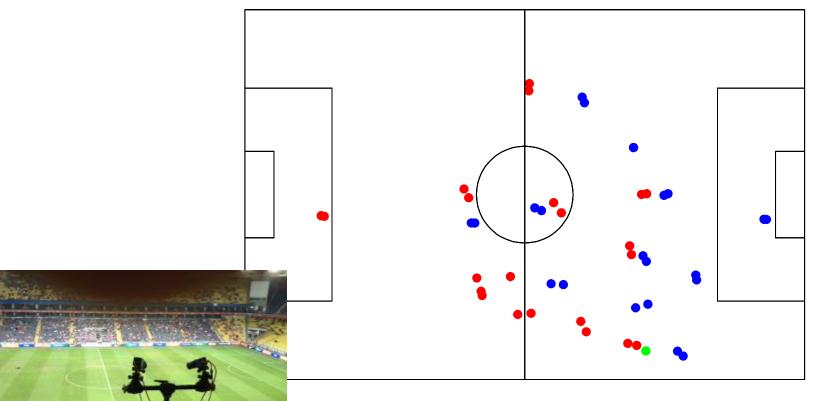
Müşteri Toplam Ciro: 198.538 TL, Toplam Maliyet: 208.516 TL

#### Demand Prediction: Gazete Satışları



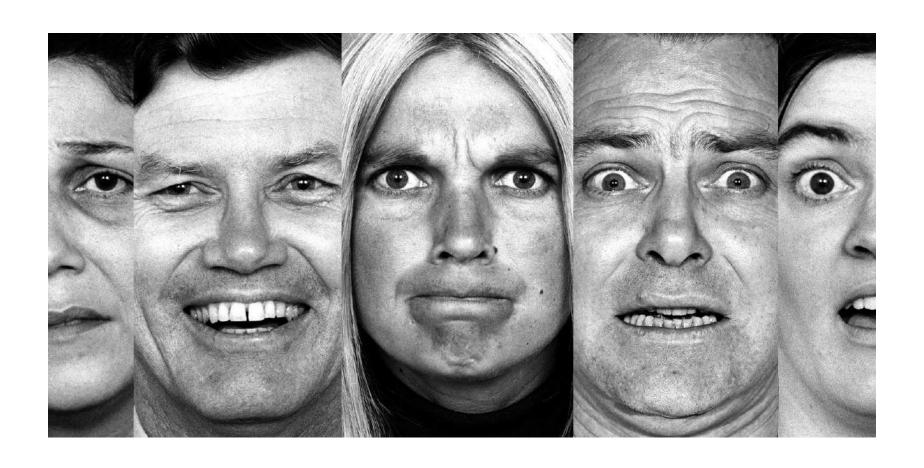
# Spor Analitiği

00:43:65



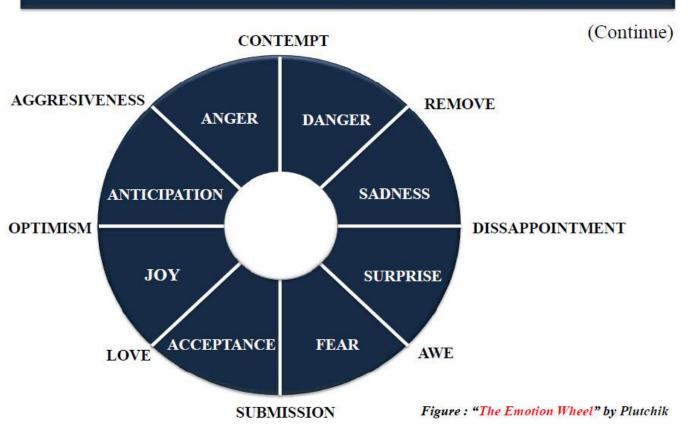
Oyuncu Takibi

## Duygu Çıkarımı



## Duygu Ölçeği

#### PSYCHOLOGICAL THEORIES OF EMOTION B



# Affective Computing - Uygulama Alanları

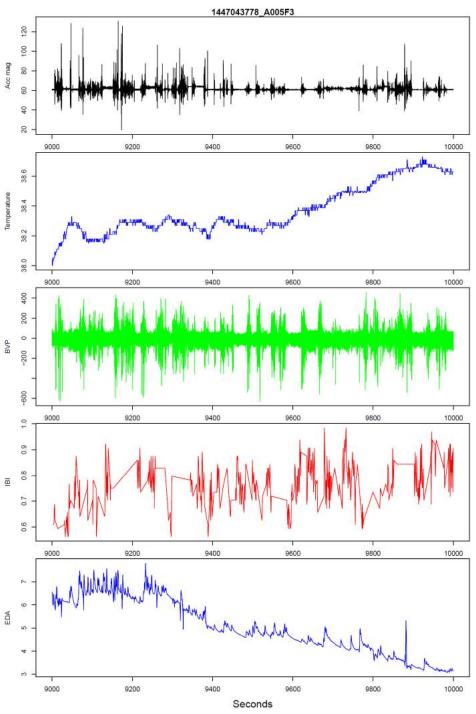
- Stress tanıma ve rahatlama
- E-Terapi
- E-öğrenme
- Hastalara yardımcı olma
  - Epilepsi
  - Parkinson
  - Uyku Bozukluğu
  - Anksiyete
  - Bipolar Bozukluk
  - Ameliyat sonrası hastalara yardım

## Giyilebilir Cihazlar



## Fizyolojik Sinyaller

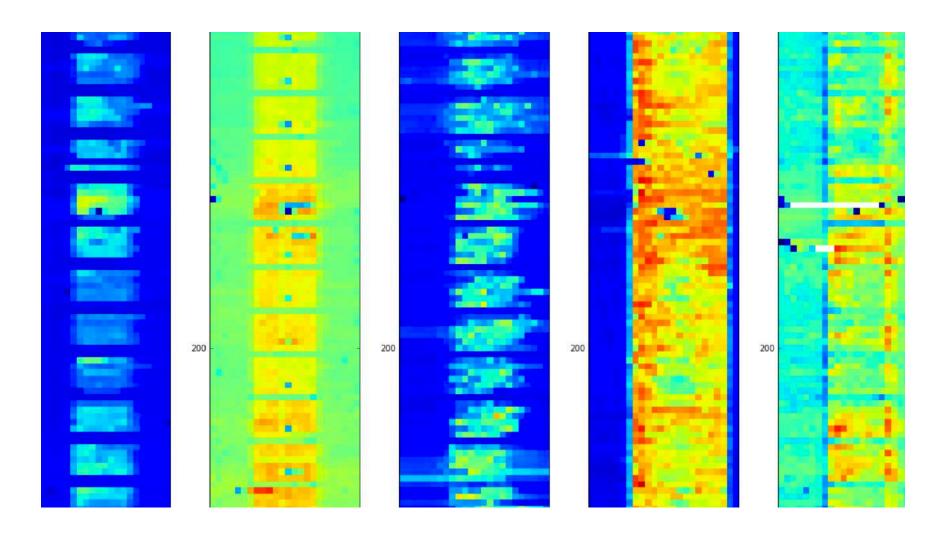
AffecTech
PERSONAL TECHNOLOGIES FOR
AFFECTIVE HEALTH

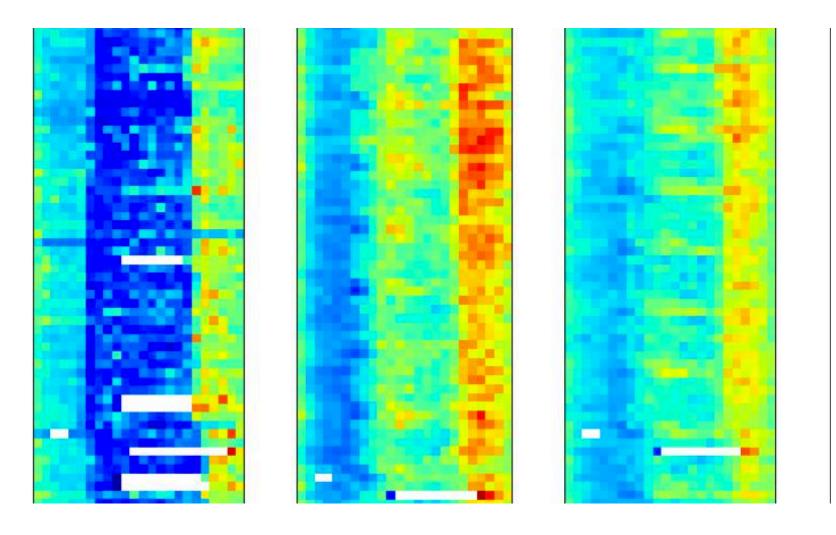


#### Kullanım Senaryosu: Kamu Yönetimi

- Trafik Yönetimi (Urban Traffic Management)
- Enerji Dağıtım şebekesi yönetimi/eniyilemesi (Energy Grid Management/Optimization)
- Power Generation Management
- Çevre gözlemleme (Environment Monitoring)

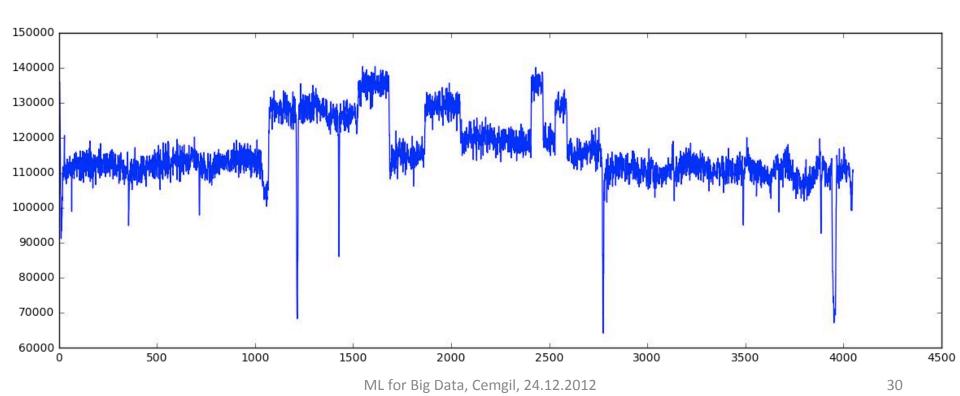
## Elektrik Enerjisi Kullanımı





## Değişim Noktası Bulma

- 4050 ükleer manyetik resonans ölçümü
- petrol kuyusu kazımı sırasında (Schlumberger)



## Duygu, İlgi, Eğilim Tahmini



Conrad Hackett @conradhackett · 5h

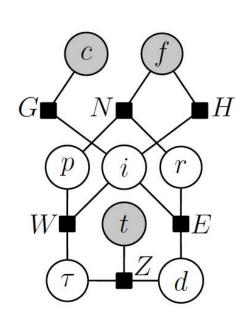
Minimum wage would be \$25/hr if it grew like income of the top 1%

motherjones.com/politics/2013/...

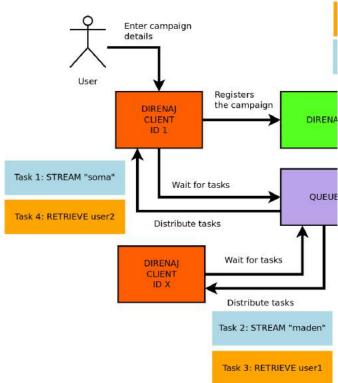


## Modern Yapay Öğrenme

Modeller – Algoritmalar -- Sistemler

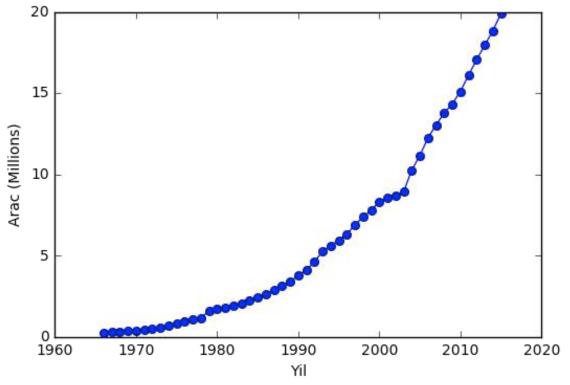


```
Algorithm 1: quad
   input: z_0, \beta_1
 1 for t = 0, 1, 2, \cdots do
        x_1 = z_t
        Compute H_t
 3
        for k=1,2,\cdots,\epsilon
            Choose a subs
            Compute \nabla_{S_k}
 6
            x_{k+1} = \arg \min
        end
        z_{t+1} = x_{c+1}
        Set \beta_{t+1} \leq \beta_t
10
11 end
```



## Güdümlü Öğrenme: Regresyon

i	Araç Sayısı (y)	Yıl (x)
1	231977	1966
49	19882069	2015



## Güdümlü Öğrenme: Regresyon

i	Araç Sayısı (y)	Yıl (x)
1	231977	1966
49	19882069	2015

$$y \approx w_1 x + w_0$$

$$y \approx w_2 x^2 + w_1 x + w_0$$

$$y \approx f(x; w)$$

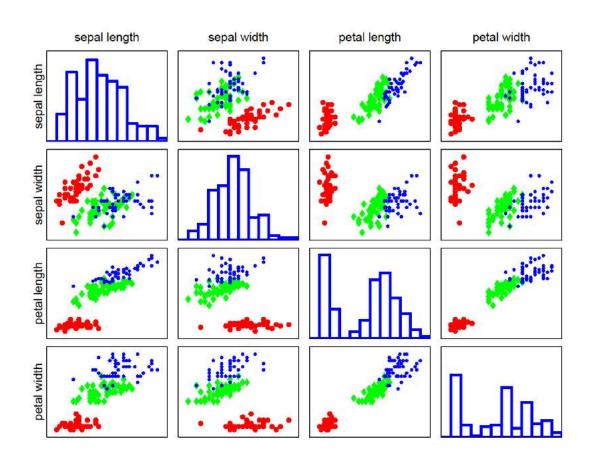
# Güdümlü Öğrenme (Supervised Learning)

#### Sınıflandırma





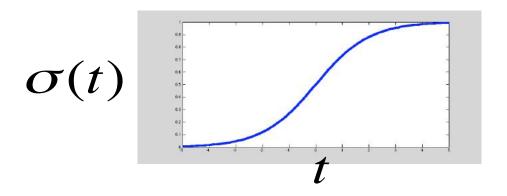




## Sınıflandırma: Lojistik Regresyon

Öznitelik 1	Öznitelik 2	Öznitelik 3	Öznitelik 4	Sınıf
5.1	4.3	2.1	0.3	0
5.7	3.5	3.2	0.8	0
3.4	5.2	0.4	0.6	1
X1	X2	Х3	X4	У

$$y \approx \sigma(x_1 w_1 + x_2 w_2 + x_3 w_3 + x_4 w_4)$$



#### Öznitelik Mühendisliği (Feature Engineering)

- Belirli bir problem için uygun sayısal bir gösterim bulmak
- Örn: e-mail Spam/NoSpam filtering
  - X1 = [email metni 'Rolex' içeriyor mu?]
  - X2 = [email metni 'http://' içeriyor mu?]
  - X3 = email metindeki büyük/küçük harf sayıları oranı
  - **—** ...
  - X100000 = [Gönderen kişi adres defterinde var mı?]

#### Risk Kestirimi

Öznitelikler

Demografik değişkenler
Gelir düzeyi
Müşteri olma süresi ...
Macroekonomik değişkenler
İşsizlik katsayısı ...
Davranışsal değişkenler (Müşteriye özel)
İşlem sayısı
Geri ödeme gecikmesi ...

Time customer with bank (years)	-0.00250**
Time with bank unknown +	-0.342**
Income (log)	-0.146**
Income unknown +	-1.46**
Number of cards	-0.0610**
Time at current address	-0.00129
Employment + :	
Self-employed	0.303**
Homemaker	0.072
Retired	0.111
Student	-0.035
Unemployed	0.231
Part time	-0.365**
Other	-0.037
Excluded category: Employed	
Age +: 18 to 24	0.074
25 to 29	-0.058
30 to 33	0.010

## Yapay Sinir Ağları, Derin Öğrenme

hidden layer 1 hidden layer 2 hidden layer 3 input layer output layer

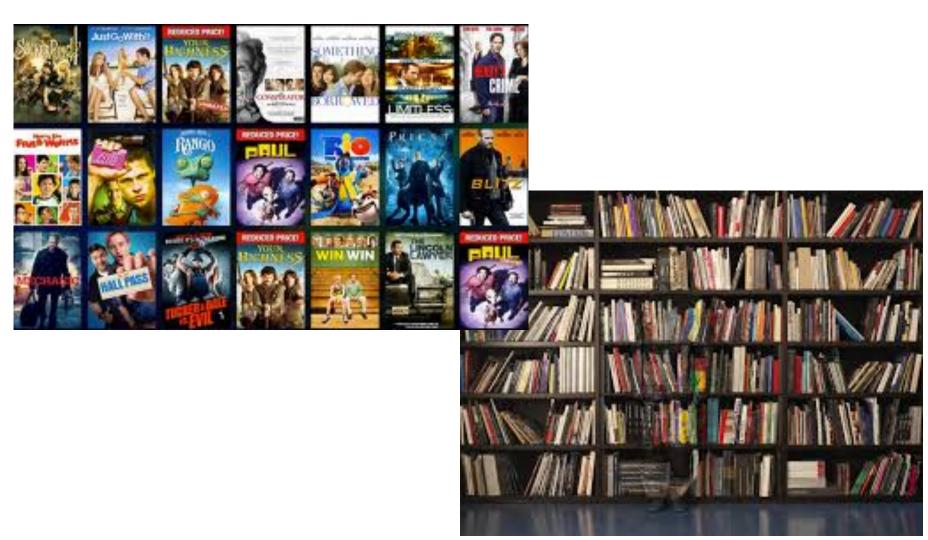
Figure:http://neuralnetworksanddeeplearning.com/chap5.html

## Derin Öğrenme araçları

- Keras deep learning framework
- Torch Matlab-like environment for state-of-the-art machine learning algorithms in lua
- Tensorflow open source software library for numerical computation using data flow graphs
- ... başka örnekler

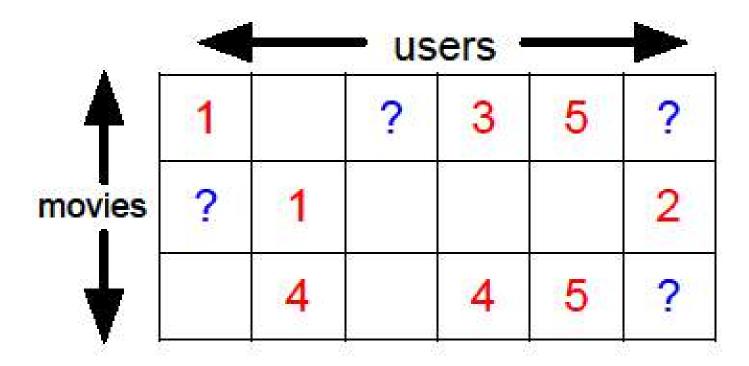
#### Otomatik Türev alma

## Tavsiye Sistemleri



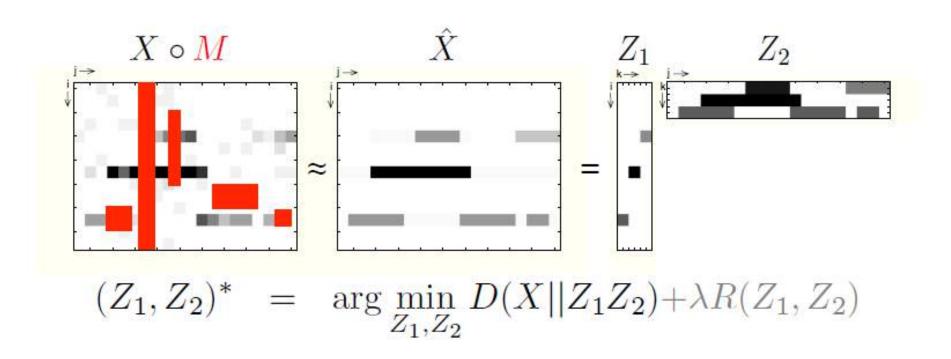
#### Matris tamamlama

• Netflix: 18K film × 500K kullanıcı %99 seyrek



#### Matris ve Tensor Ayrıştırma

$$X(i,j) \approx \sum_{k} Z_1(i,k)Z_2(k,j)$$



## Tavsiye Sistemleri

1	?	3	4
2	4	6	8
1.5	3	?	6.1

## Tavsiye Sistemleri: Öğrenme

	1	2	3	4
1	1	?	3	4
2	2	4	6	8
1.5	1.5	3	?	6.1

## Tavsiye Sistemleri

	1	2	3	4
1	1	2	3	4
2	2	4	6	8
1.5	1.5	3	4.5	6.1