

BATCH

LESSON

DATE

B 84 Data Science

Machine Learning

17.03.2022

**SUBJECT: Supervised Learning** 



techproeducation



techproeducation



techproeducation



techproeducation



techproedu











## MACHINE LEARNING - 4



Makine Öğrenmesi – 4

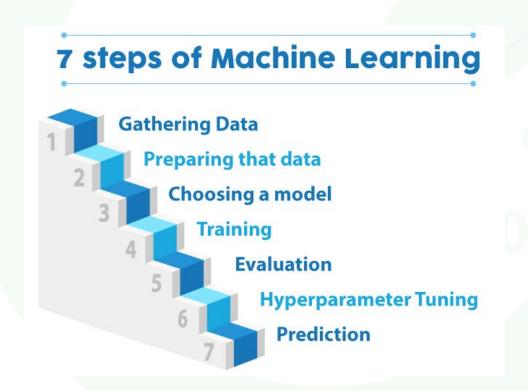


## **Overall Table of Contents**



#### **General Content**

- Supervised LearnigAlgorithm Classisfication
- Supervised Algorithm practices Python application
- Projects Solutions



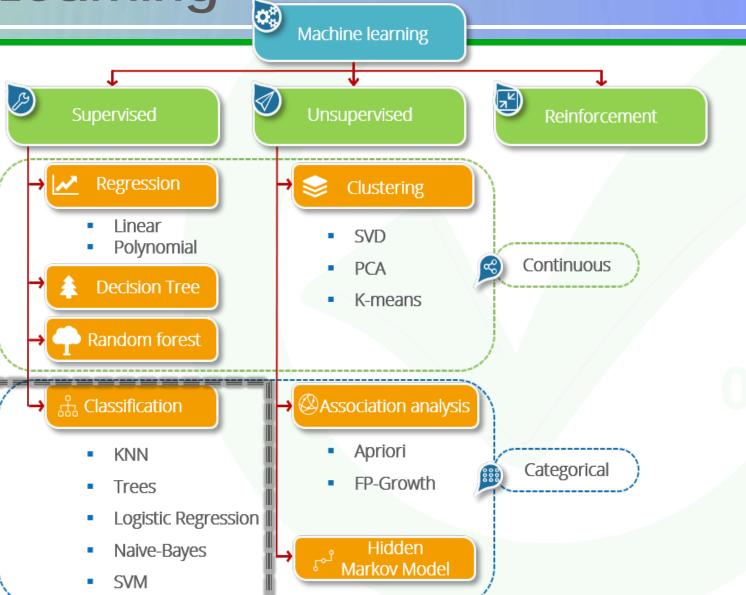




**LOGISTIC** 

REGRESSION

## **Supervised Learning**

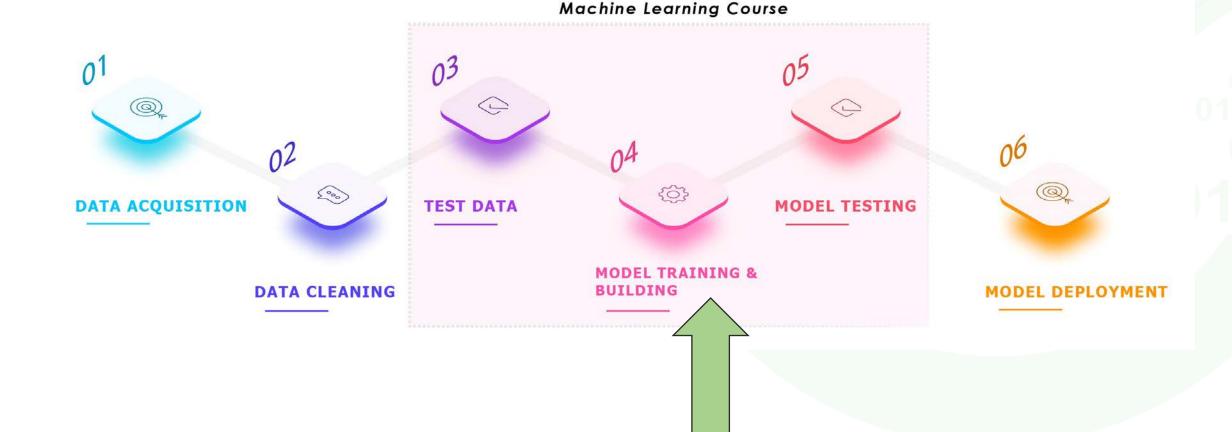




## **Run Navigation**

#### Where are we?

DATA SCIENCE





## LOGISTIC REGRESSION

- **!htimaller...**
- Adı regresyon ama......
- **&** Avantajları...

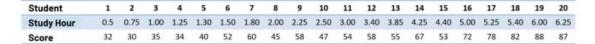


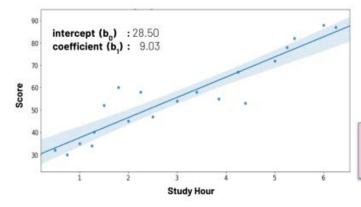


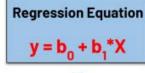
İhtimaller	Rose'un Değerlendirmesi
Gemi batmadan varır.	Süper!
Gemi batar ama ikisi de kurtulur.	O da olur.
Gemi batar ve ikisi de kurtulamaz.	Birkaç dakika önce intihara yeltenen Rose için
Gemi batar, Jack kurtulur, Rose kurtulmaz.	üzerinde durulacak bir ihtimal değil.
Gemi batar, Rose kurtulur, Jack kurtulamaz.	Fecaat!



## LOGISTIC REGRESSION



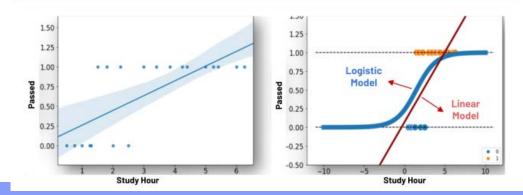


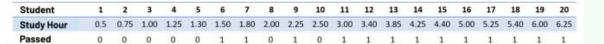


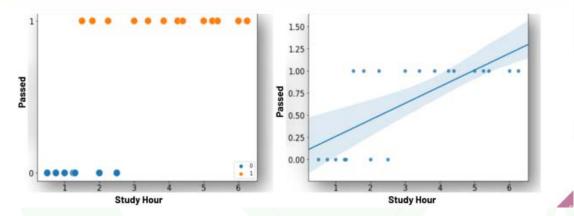


y = 28.50 + 9.03 \* Study hour

Student	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20
Study Hour	0.5	0.75	1.00	1.25	1.30	1.50	1.80	2.00	2.25	2.50	3.00	3.40	3.85	4.25	4.40	5.00	5.25	5.40	6.00	6.25
Passed	0	0	0	0	0	1	1	0	1	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1



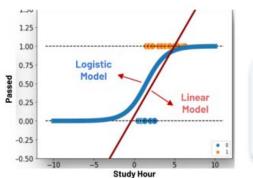


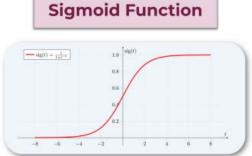


 Student
 1
 2
 3
 4
 5
 6
 7
 8
 9
 10
 11
 12
 13
 14
 15
 16
 17
 18
 19
 20

 Study Hour
 0.5
 0.75
 1.00
 1.25
 1.30
 1.50
 1.80
 2.00
 2.25
 2.50
 3.00
 3.85
 4.25
 4.25
 4.0
 5.00
 5.25
 5.40
 6.00
 6.05

 Passed
 0
 0
 0
 0
 1
 1
 0
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1
 1

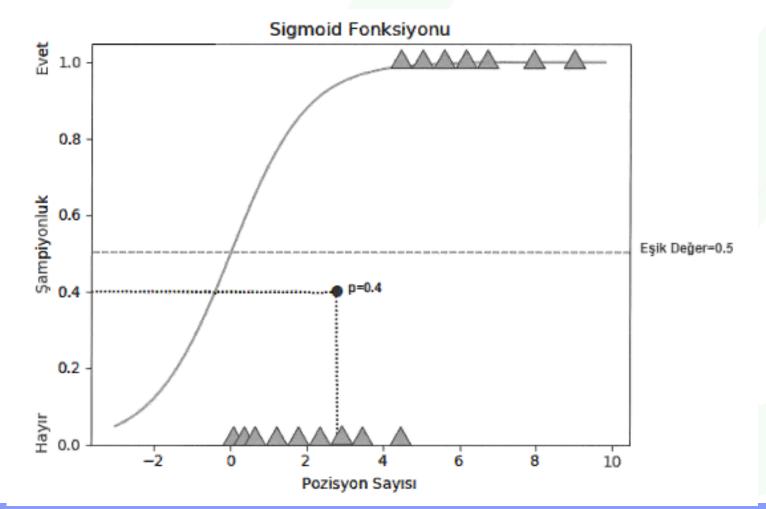






## LOGISTIC REGRESSION

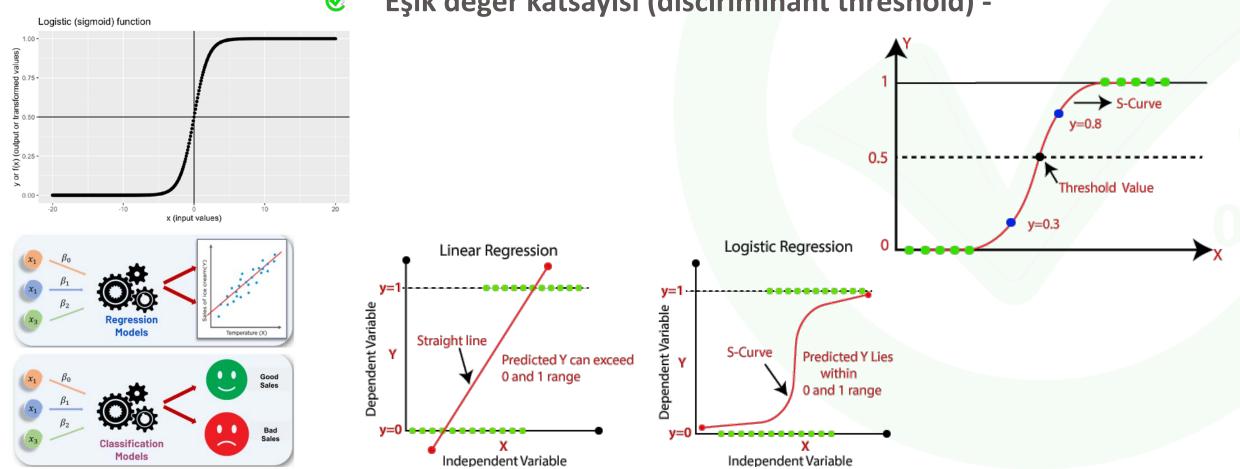
**©** Örnek





#### LOGISTIC REGRESSION

- Logit (sigmoid) fonksiyon
- Eşik değer katsayısı (disciriminant threshold) -

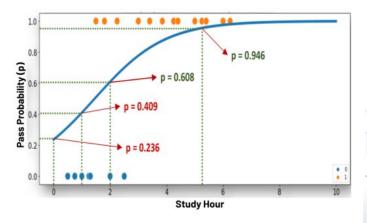




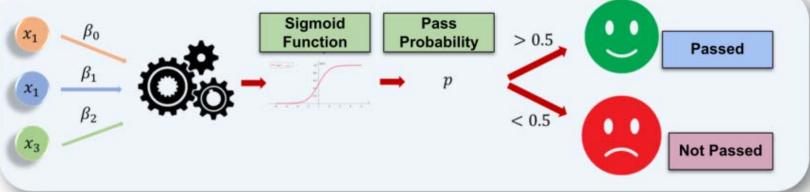
### LOGISTIC REGRESSION

Logit (sigmoid) fonksiyon

Student	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20
Study Hour	0.5	0.75	1.00	1.25	1.30	1.50	1.80	2.00	2.25	2.50	3.00	3.40	3.85	4.25	4.40	5.00	5.25	5.40	6.00	6.25
Passed	0	0	0	0	0	1	1	0	1	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1



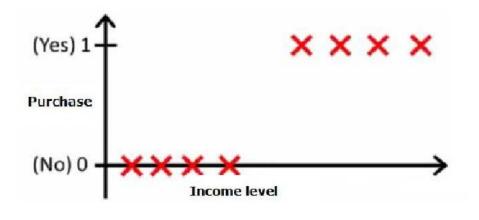
Student	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20
Study Hour	0.5	0.75	1.00	1.25	1.30	1.50	1.80	2.00	2.25	2.50	3.00	3.40	3.85	4.25	4.40	5.00	5.25	5.40	6.00	6.25
Passed	0	0	0	0	0	1	1	0	1	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

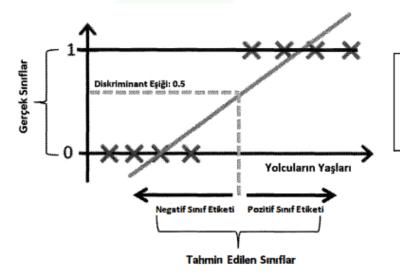




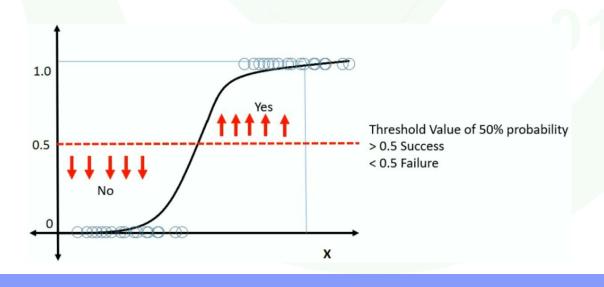
## LOGISTIC REGRESSION

Yaş ve hayatta kalma ihtimaliyetini inceleyelim





	Tahmin Edil	en Sınıflar
	Negatif(0)	Pozitif (1)
Negatif (0) Pozitif (1)	DN	YP
Pozitif (1)	YN	DP





#### LOGISTIC REGRESSION

- **⊘** Titanic veri seti hakkında..

#### Sigmoid Fonksiyonu → Logit Fonksiyonu → Logistik Regresyon

$$y = \alpha_0 + \beta_1 x$$

$$p(t) = \frac{1}{1 + e^{-t}}$$

$$p(x) = \frac{1}{1 + e^{-(\alpha_0 + \beta_1 x)}}$$

$$g(x) = \ln \frac{p(x)}{1 - p(x)} = \alpha_0 + \beta_1 x = y$$

Doğrusal regresyonda y hedef değişkeni x öznitelik değişkeni ile tahmin edilir.  $\beta$  katsayısı özniteliğin hedef değişken üzerindeki etkisini ya da hedef değişkendeki değişimlere katkısını gösterir.

Sigmoid fonksiyonu bir öznitelik değişkeninin değerlerini bir olayın olma olasılığına indirger. Değişkenin gözlem değerleri ne olursa olsun sigmoid fonksiyonu bunları 1 ve 0'lara indirger.

Doğrusal regresyon fonksiyon kalıbının sigmoid fonksiyonu ile geliştirilmesi *Logistik fonksiyonu*, *p(x)*, verir. Buna göre hedef değişkene konu olan bir olayın olması öznitelik değişkeninin hedef değişkene katkı yapma olasılığına bağlıdır.

**Logit foksiyonu**, g(x), ise aslında logistik fonksiyonun tersidir. Buna göre bir olayın olma olasılığı (hedef değişkenin doğru pozitif olması) özniteliklerin doğrusal kombinasyonuna bağlıdır.

#### Veri Setinin Açıklamaları:

PassengerId: Yolcu numarası

Survived: Kaza sonucu yolcunun kurtulup kurtulmadığı ile ilgili sınıf etiketi. 1: kurtuldu; 0: kurtulamadı. Bu etiket sadece eğitim setinde mevcuttur.

Pclass: Bilet Sınıfı. Aynı zamanda sosyoekonomik statü indikatörü (1: Üst Sınıf,2:

Orta Sınıf, 3: Alt Sınıf).

Names: Yolcunun adı ve soyadı

Sex: Yolcunun cinsiyeti (female: kadın; male: erkek)

Age: Yolcunun yaşı

SibSp: Yolcunun beraber seyahat ettikleri ailesindeki kişi sayısı. Kardeşler ve eşlerin toplam sayısı.

Parch: Yolcunun beraber seyahat ettikleri ailesindeki kişi sayısı. Annesi, babası, çocukları. Eğer çocuk dadısı ile seyahat ediyorsa parch=0 olarak kaydedilmiştir.

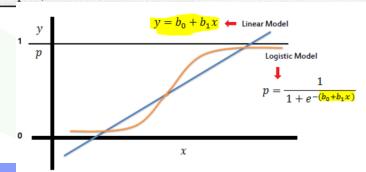
Ticket: Bilet numarası

Fare: Bilet ücreti

Cabin: Kabin numarası

Embarked: Yolcunun gemiye bindiği liman (C: Cherbourg, Q:Queenstown,

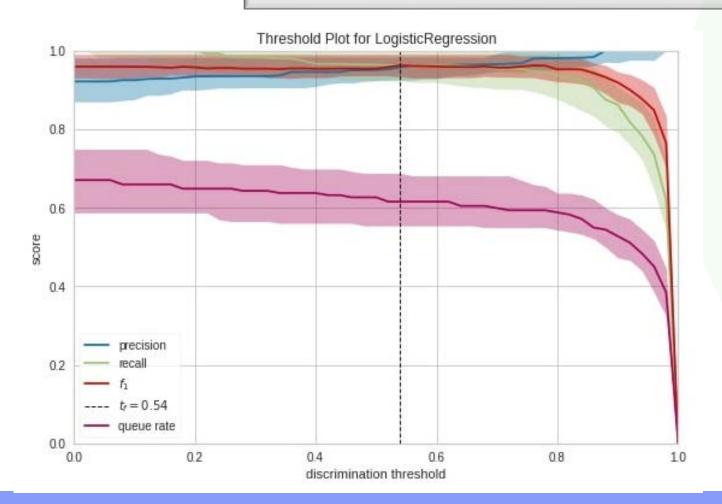
S:Southampton)

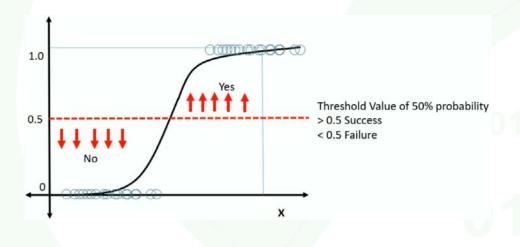




## LOGISTIC REGRESSION

**Yellowbrick kullanımı** 

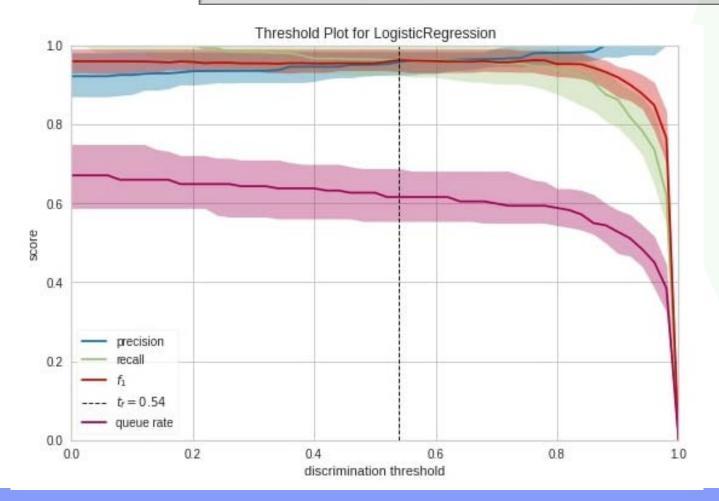


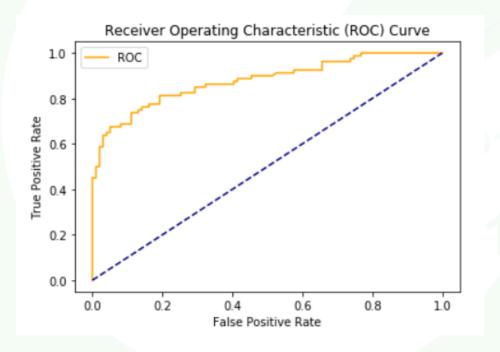




#### LOGISTIC REGRESSION

**Orange Precision-recall curve (PRC) grafiği anlamı** 

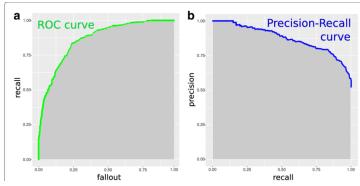


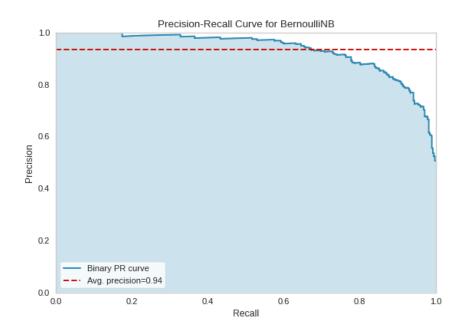


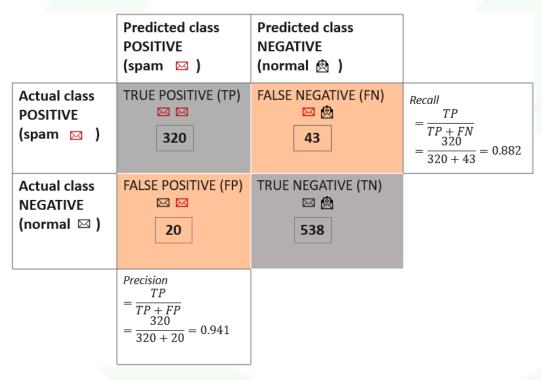


#### LOGISTIC REGRESSION

Precision-recall curve (PRC) grafiği anlamı







**ROC: Balanced Data** 

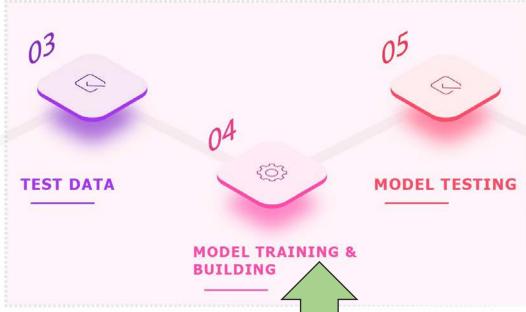
PRC: Unbalanced data



#### Where are we?

DATA SCIENCE





Machine Learning Course

