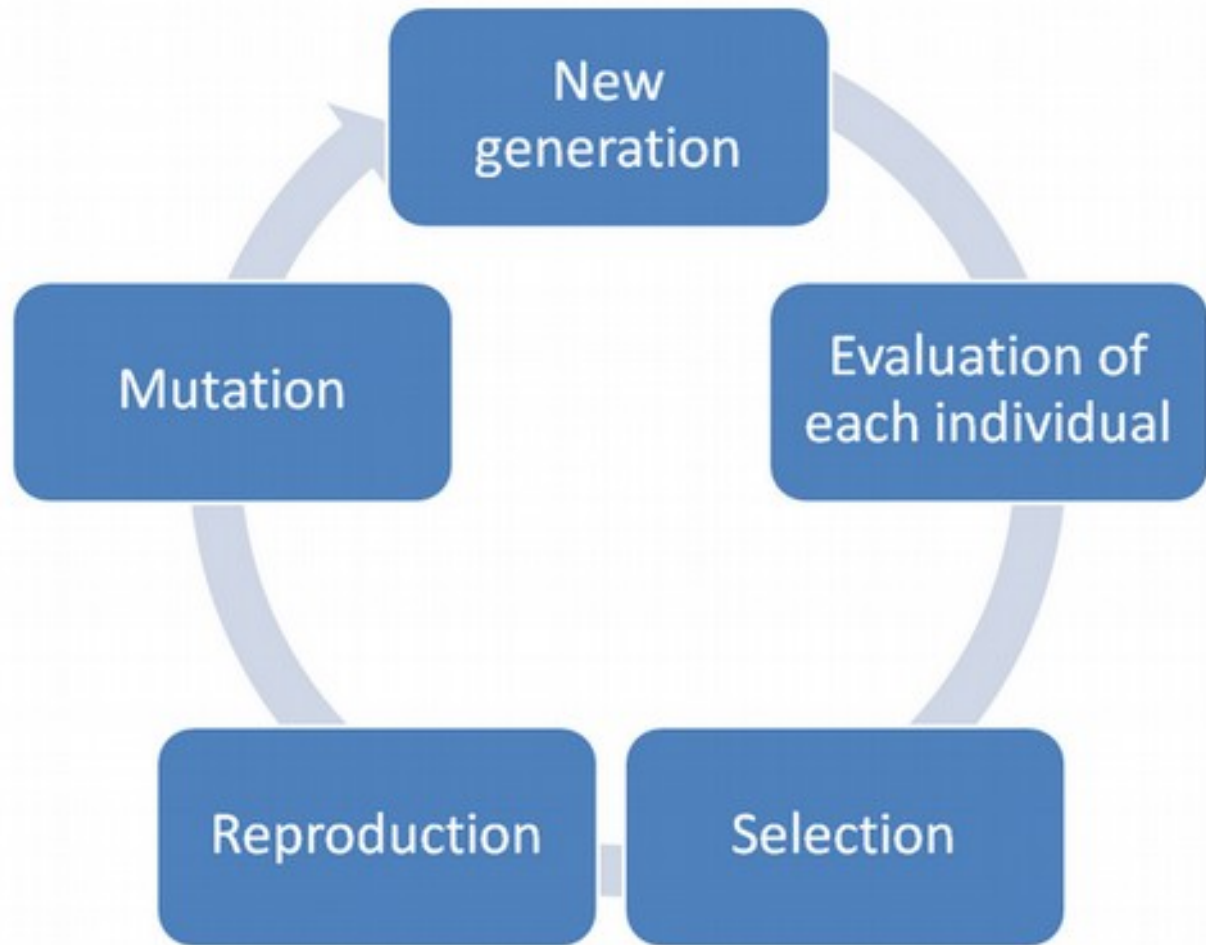
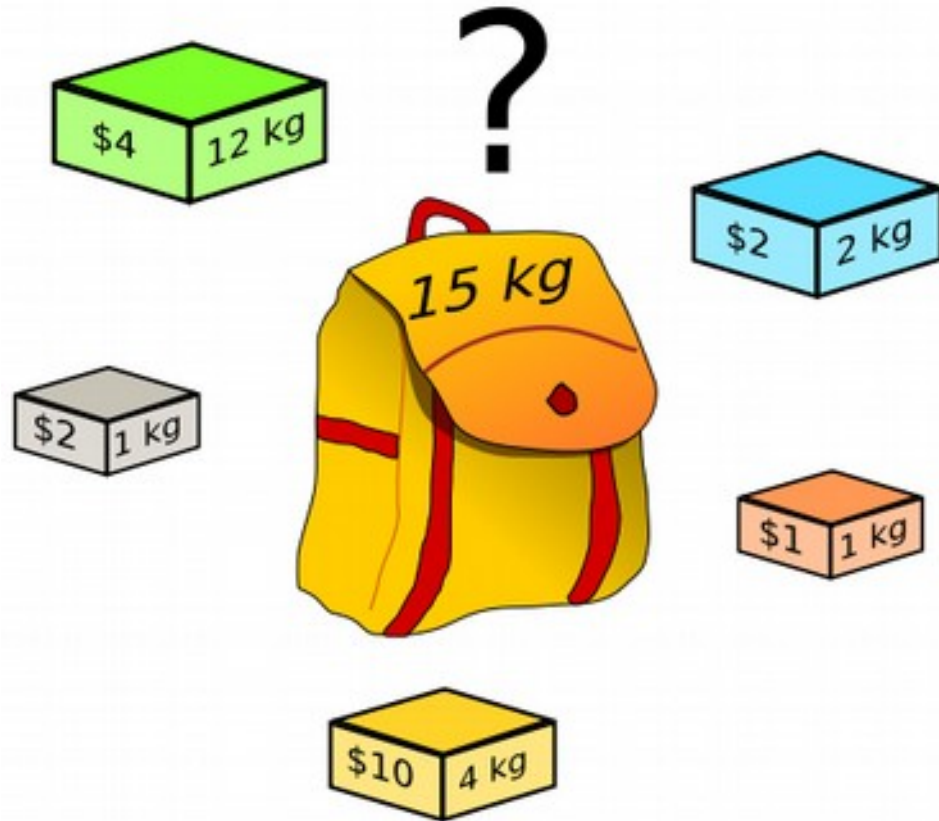


Genetik Algoritmalar

&

Yapay Zeka





fitness score = (number of char correct) / (total number of char)

```
def fitness (password, test_word):  
  
    if (len(test_word) != len(password)):  
        print("taille incompatible")  
        return  
  
    else:  
        score = 0  
        i = 0  
        while (i < len(password)):  
            if (password[i] == test_word[i]):  
                score+=1  
  
            i+=1  
  
        return score * 100 / len(password)
```

Fitness

```
import random

def generateAWord (length):
    i = 0
    result = ""
    while i < length:
        letter = chr(97 + int(26 * random.random()))
        result += letter
        i +=1
    return result

def generateFirstPopulation(sizePopulation, password):
    population = []
    i = 0
    while i < sizePopulation:
        population.append(generateAWord(len(password)))
        i+=1
    return population
```

Evolution

```
import operator
import random

def computePerfPopulation(population, password):
    populationPerf = {}
    for individual in population:
        populationPerf[individual] = fitness(password, individual)
    return sorted(populationPerf.items(), key = operator.itemgetter(1), reverse=True)

def selectFromPopulation(populationSorted, best_sample, lucky_few):
    nextGeneration = []
    for i in range(best_sample):
        nextGeneration.append(populationSorted[i][0])
    for i in range(lucky_few):
        nextGeneration.append(random.choice(populationSorted)[0])
    random.shuffle(nextGeneration)
    return nextGeneration
```

Selection

```
import random

def createChild(individual1, individual2):
    child = ""
    for i in range(len(individual1)):
        if (int(100 * random.random()) < 50):
            child += individual1[i]
        else:
            child += individual2[i]
    return child

def createChildren(breeders, number_of_child):
    nextPopulation = []
    for i in range(len(breeders)/2):
        for j in range(number_of_child):
            nextPopulation.append(createChild(breeders[i], breeders[len(breeders)-1-i]))
    return nextPopulation
```

Breeding



Package GA

[source code](#)

Genetic Algorithm library (DEPRECATED).

Submodules

- **[Bio.GA.Crossover](#)**: Support for crossovers in the Genetic Algorithms module.
 - **[Bio.GA.Crossover.General](#)**: General functionality for crossover that doesn't apply.
 - **[Bio.GA.Crossover.GeneralPoint](#)**: Generalized N-Point Crossover.
 - **[Bio.GA.Crossover.Point](#)**: Perform two-point crossovers between the genomes of two organisms.
 - **[Bio.GA.Crossover.TwoPoint](#)**: Perform two-point crossovers between the genomes of two organisms.
 - **[Bio.GA.Crossover.Uniform](#)**: Perform uniform crossovers between the genomes of two organisms.
- **[Bio.GA.Evolver](#)**: Evolution Strategies for a Population.
- **[Bio.GA.Mutation](#)**: Support for mutations in the Genetic Algorithms module.
 - **[Bio.GA.Mutation.General](#)**: General functionality for mutations.
 - **[Bio.GA.Mutation.Simple](#)**: Perform Simple mutations on an organism's genome.
- **[Bio.GA.Organism](#)**: Deal with an Organism in a Genetic Algorithm population.
- **[Bio.GA.Repair](#)**: Methods for performing repairs that will Stabilize genomes.
 - **[Bio.GA.Repair.Stabilizing](#)**: Methods for performing repairs that will Stabilize genomes.
- **[Bio.GA.Selection](#)**: Support for selections in the Genetic Algorithms module.
 - **[Bio.GA.Selection.Abstract](#)**: Base selection class from which all Selectors should derive.
 - **[Bio.GA.Selection.Diversity](#)**: Select individuals into a new population trying to maintain diversity.
 - **[Bio.GA.Selection.RouletteWheel](#)**: Implement Roulette Wheel selection on a population.
 - **[Bio.GA.Selection.Tournament](#)**: Provide Tournament style selection.



*makina ve zeka tanımları
üzerinde anlaşıyorsak...*

ya da...

Bu pöstekiyi bizim yerimize,
en az bizim kadar iyi sayabilecek
birilerini bulsak...

Yapay Zeka Bilgisayarın zeki insan davranışını taklit etmesini sağlayan teknikler...

(Hedeflenen işi en az insan kadar iyi yapabilen makinalar)

Makine öğrenmesi Makinanın doğrudan / açıkça programlanmadan bir davranışı göstermesi

Deneyimlerden -eğitim verisetlerinden- istatistiksel yöntemler ile çıkarımlar yapmak

Denetimli

Yarı denetimli

Denetimsiz

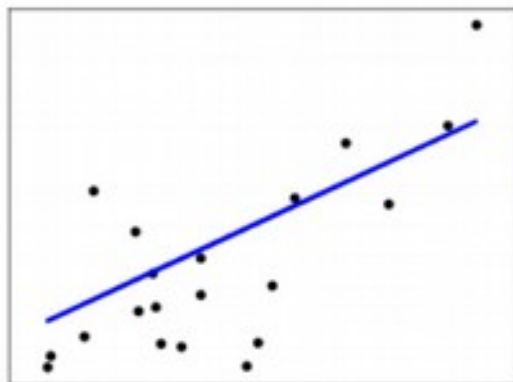
Derin öğrenme

- Dünyayı, kavramların yuvalanmış hiyerarşisi olarak temsil etmeyi öğrenmeyi içerir

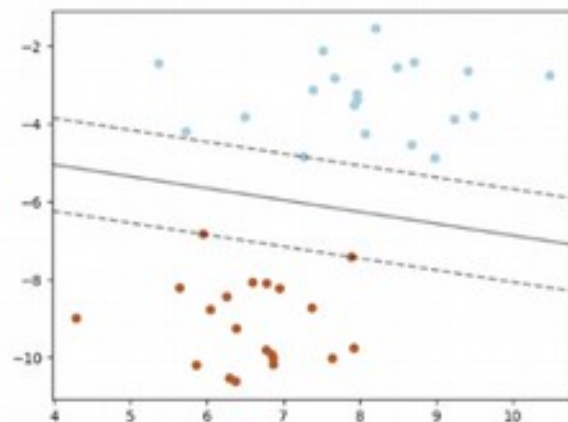
- Her kavram için, daha basit bir kavram ile ilişki tanımlanır

- Daha soyut kavramlar, daha basit olanların terimleri ile ifade edilmiş olur.

Denetimli öğrenmede:

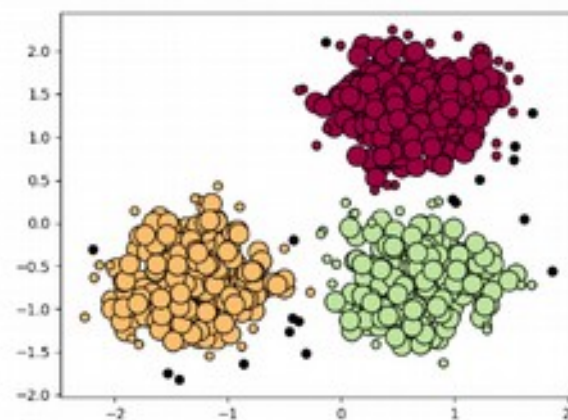
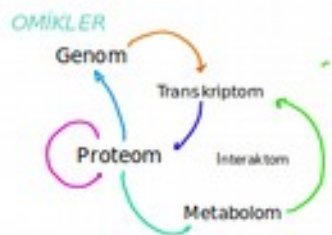


Regresyon



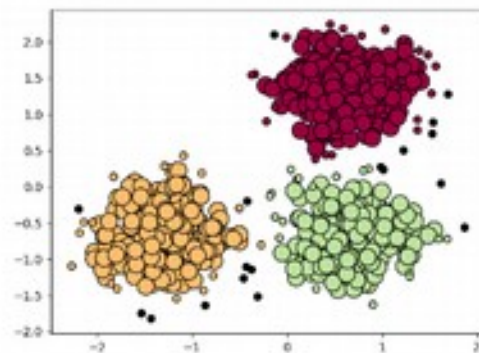
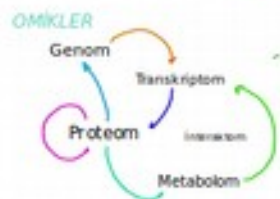
"Support
Vector
Machine"

$$Y = f(X)$$



Kümeleme

$$Y = f(X)$$



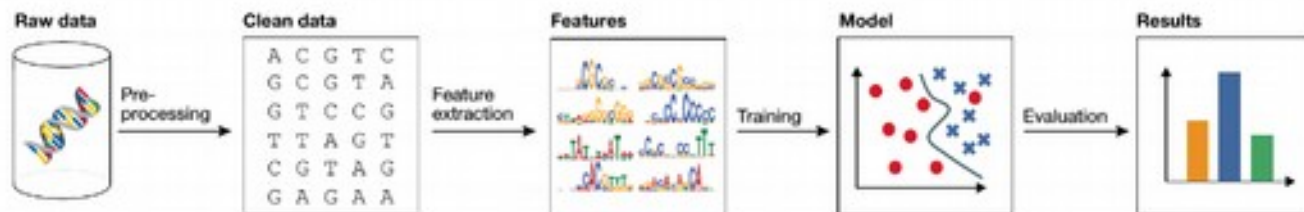
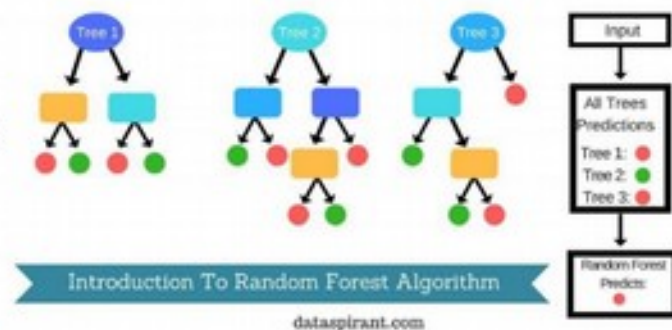
$$\text{Sınıf} = f(\text{özellikler})$$

Karar ağaçları

Veri setini *özelliklerine* göre sınıflandırmak

"Random Forest"

- Eğitim veri setinden rassal olarak hazırlanan alt veri setleri için karar ağaçları oluşturulur.
- SONUÇ: Karar ağaçlarının çoğunluğunun verdiği sınıflama



Makinamıza "öğretmenlik" yapmak
her zaman kolay olmayabilir!

Denetimsiz öğrenmede:

$$Y = f(X)$$

Kümeleme

Eşleştirme

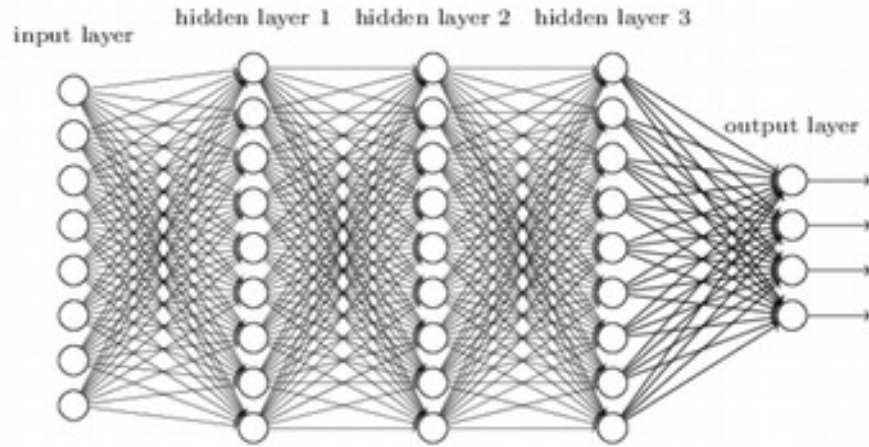
PCA

...

Derin öğrenmede:

biyolojik beyindeki nöronal örüntüden esinlenerek:

Giriş veri seti

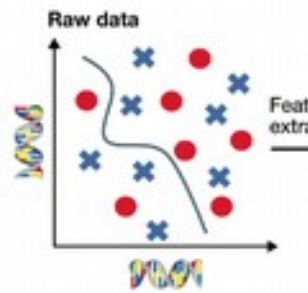


Çıktı

Somut özelliklerin ilişkilendirildiği ağ katmanları

Soyut özelliklerin tanımlanması

Somut özellikleri kodlayan "nodların" ilişkilendirilmesi



Label

Layer 2



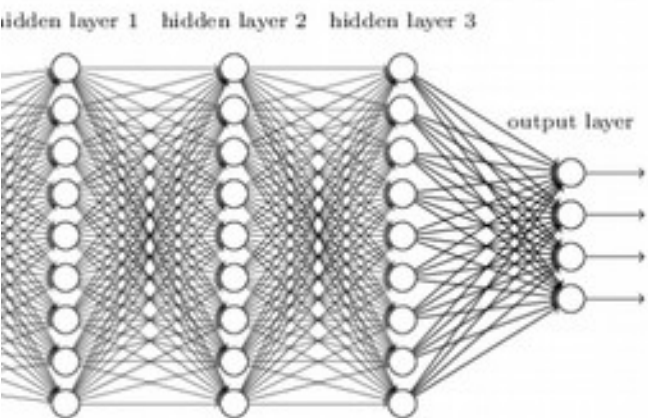
Layer 1



Raw data

Öğrenme:

iki nöronal örüntüden esinlenerek:

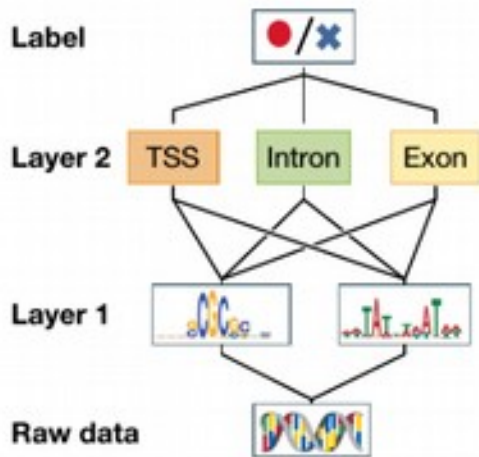
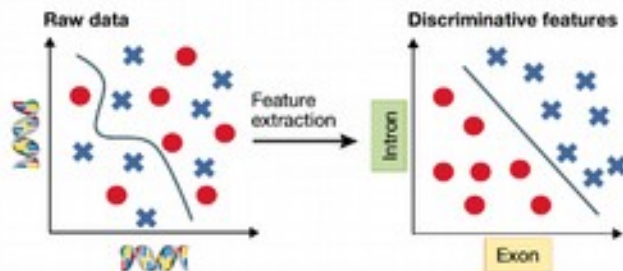


erinin
i ağ

Soyut özelliklerin tanımlanması

omut özellikleri kodlayan
nodların" ilişkilendirilmesi

Çıktı



Gen e

Metag
çeşitli

Gen re

Mutas
tahmi

Ekzon

De no
bölgel

Angermueller, Christof, Tanel Pärnamaa, Leopold Parts, and Oliver Stegle. 2016. "Deep Learning for Computational Biology." *Molecular Systems Biology* 12 (7). <https://doi.org/10.15252/msb.20156651>.

Gen ekspresyon farklılıklarının bulunması

Metagenomlardaki tür ve metabolizma çeşitliliğinin saptanması

Gen regülasyon ağlarının keşfedilmesi

Mutasyonların oluşturabileceği muhtemel etkilerin tahmin edilmesi

Ekzon - intron bileşkelerinin bulunması

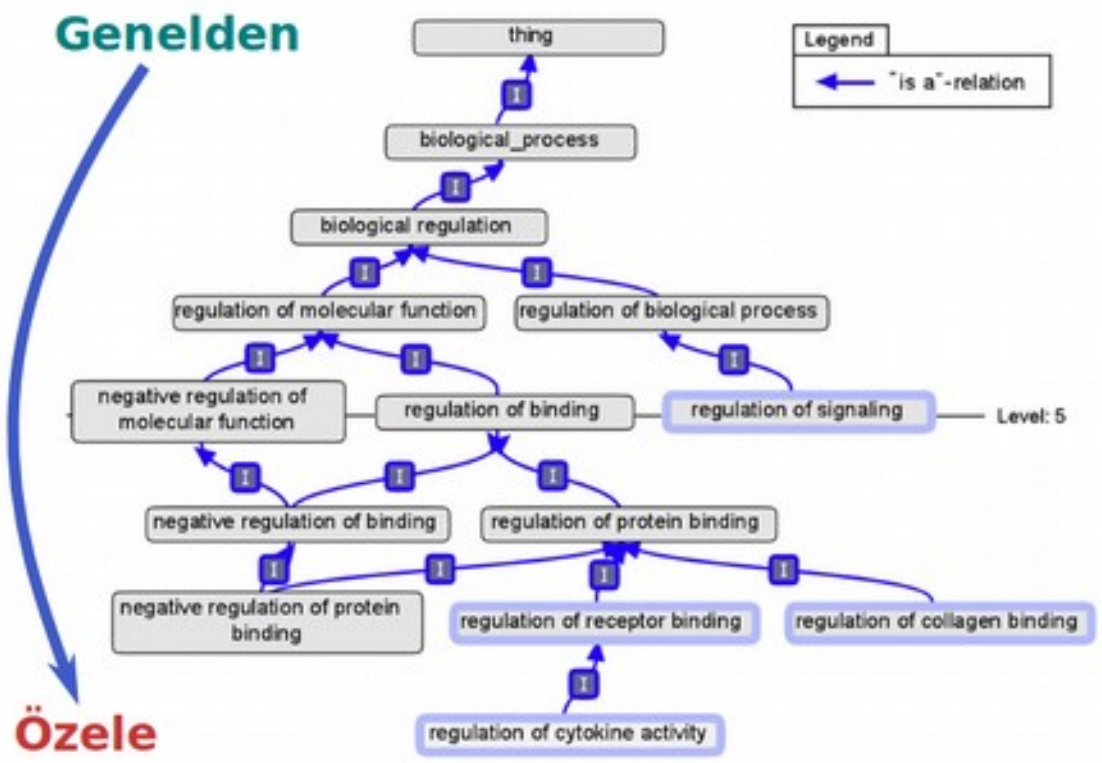
De novo genom projelerinde gen kodlayan bölgelerin bulunması

Gen



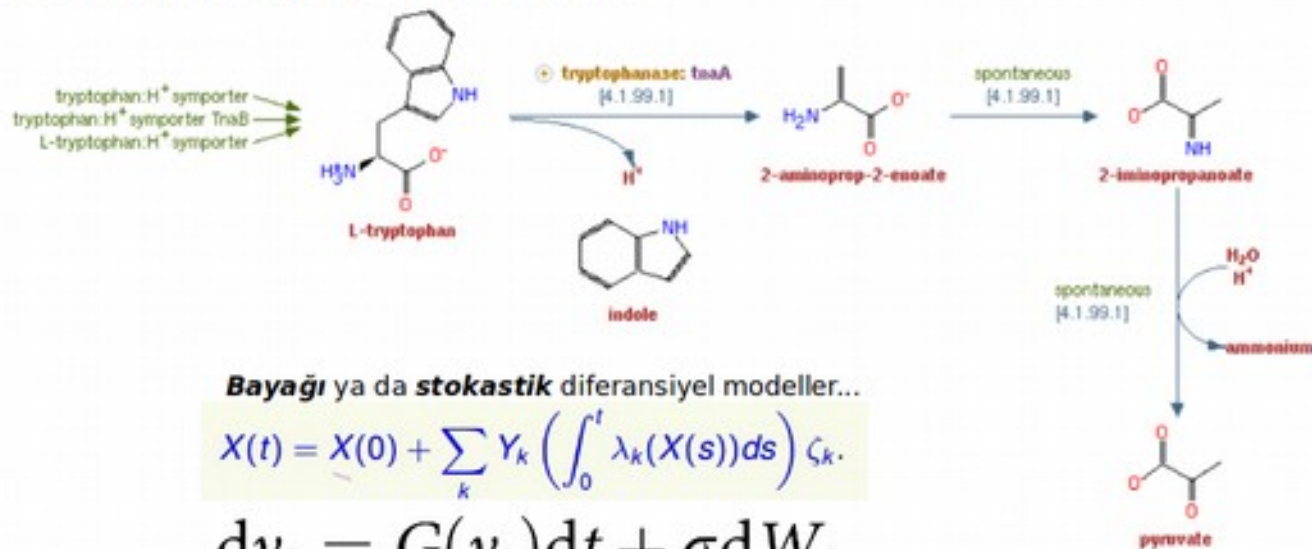
Özele

OBO Foundry



rin

Simülasyon: Mühendislik paradigmasının en önemli bileşenlerinden biri...



Bayağı ya da **stokastik** diferansiyel modeller...

$$X(t) = X(0) + \sum_k Y_k \left(\int_0^t \lambda_k(X(s)) ds \right) \zeta_k.$$

$$dy_t = G(y_t)dt + \sigma dW_t$$

ya da **kural tabanlı** karar ağaçları

