Mašinsko učenje

Primenjeni algoritmi

Šta je mašinsko učenje?

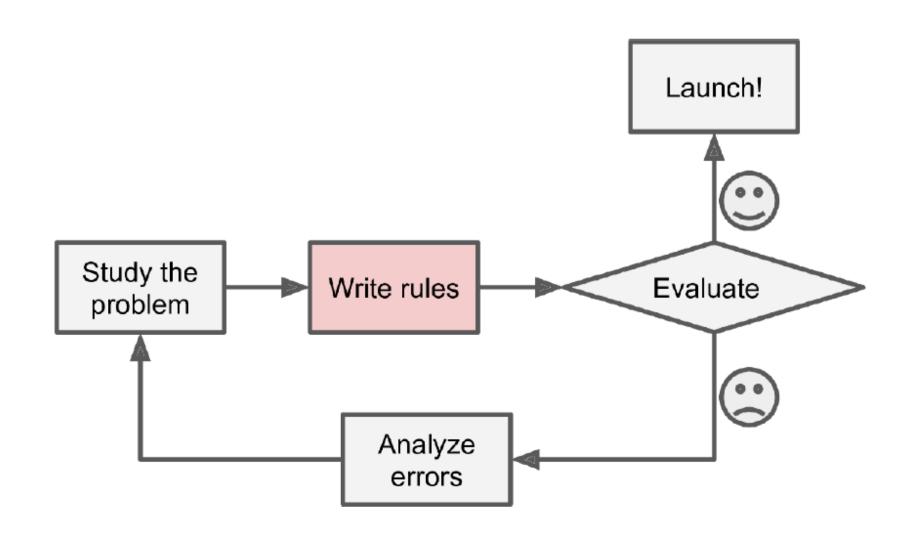
The field of study that gives computers the ability to learn without being explicitly programmed.

—Arthur Samuel, 1959

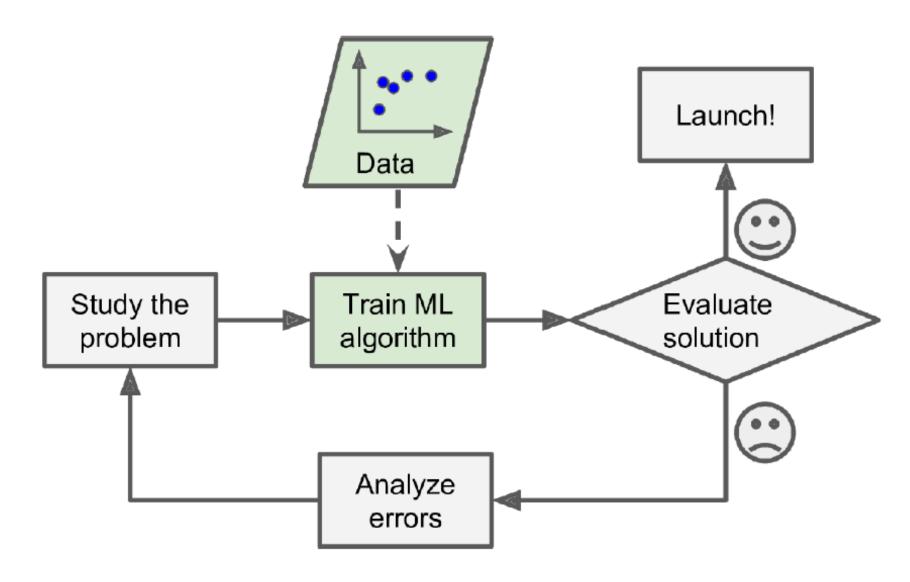
A computer program is said to learn from experience E with respect to some task T and some performance measure P, if its performance on T, as measured by P, improves with experience E.

—Tom Mitchell, 1997

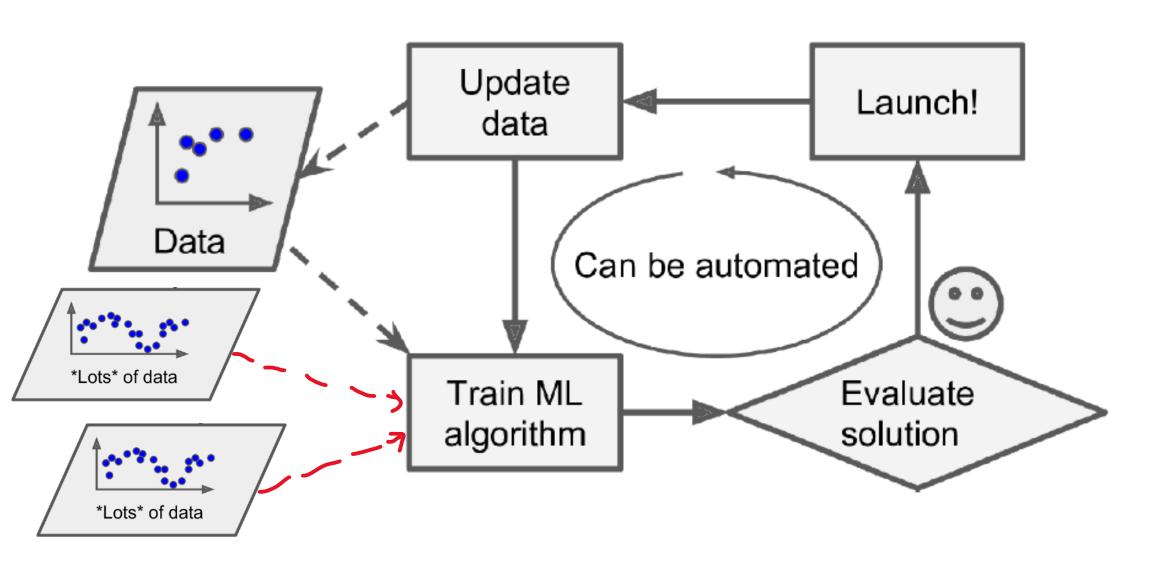
Primer Filter za SPAM email - Tradicionalna tehnika



Primer Filter za SPAM email - ML tehnika



Primer Filter za SPAM email – adaptacija promenama



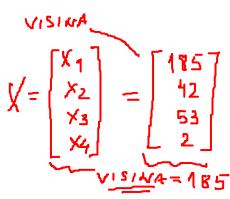
Komponente mašinskog učenja

- Model
- Funkcija cilja za procenu dobrog modela
- Metoda optimizacije za učenje modela koji optimizuje funkciju cilja

Podela mašinskog učenja

- Nadgledano učenje (Supervised Learning)
- Nenadgledano učenje (Unsupervised Learning)
- Polunadgledano učenje (Semisupervised Learning)
- Učenje sa podsticajem (Reinforcement Learning)

Nadgledano učenje

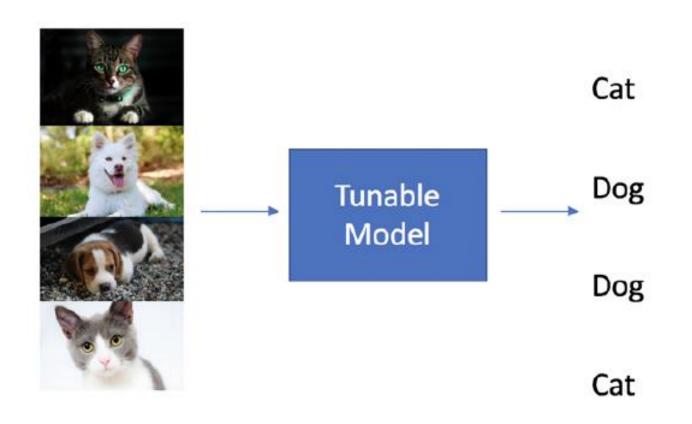


- Polazi od skupa parova (vektor svojstava (obeležja), atribut=vrednost)
- Cilj: na osnovu ulaznih podataka-parova izvesti pravilo koje predviđa vrednost asociranu sa novim vektorom svojstava.

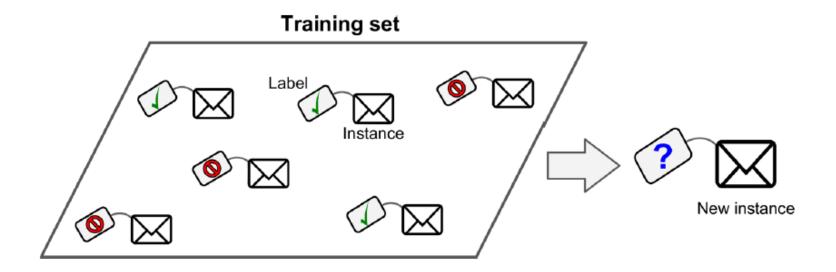
$$\bar{x} \rightarrow \bar{\lambda}$$

- Regresivni modeli asociraju realan broj sa svakim vektorom svojstava
- Klasifikacioni modeli asociraju jedan simbol iz konačnog skupa sa svakim vektorom svojstava

Nadgledano učenje – primer Klasifikacije

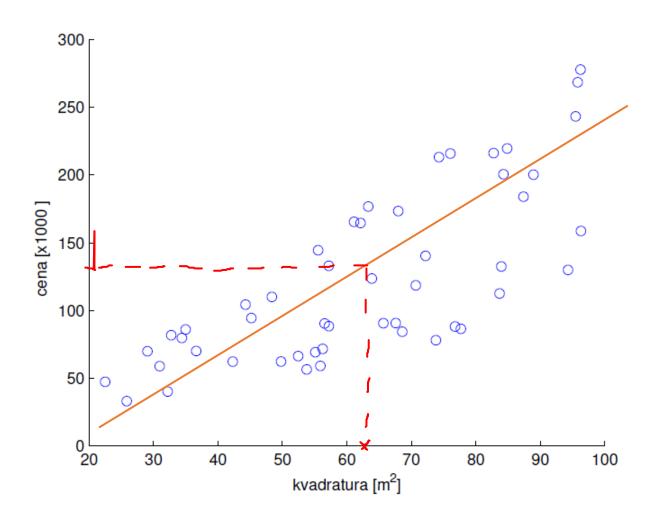


Nadgledano učenje – primer Klasifikacije



Nadgledano učenje – primer Regresije

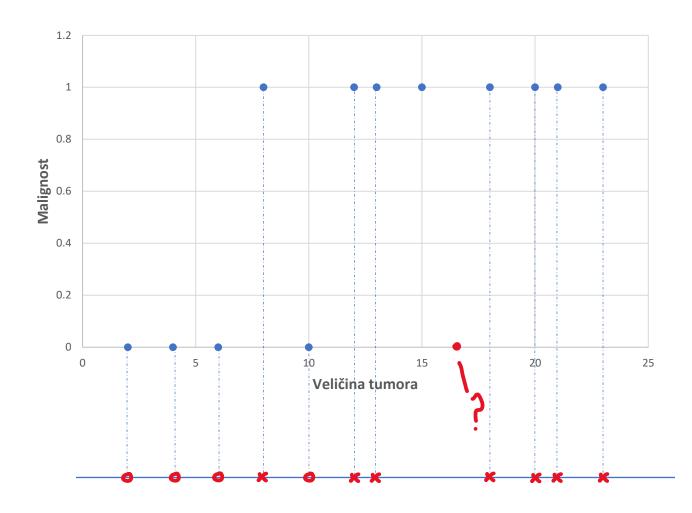
- Cena kuće u zavisnosti od kvadrature
 - Dato je (x,y) i treba odrediti kako se mapira x → y
 - Problem Regresije



Problem klasifikacije

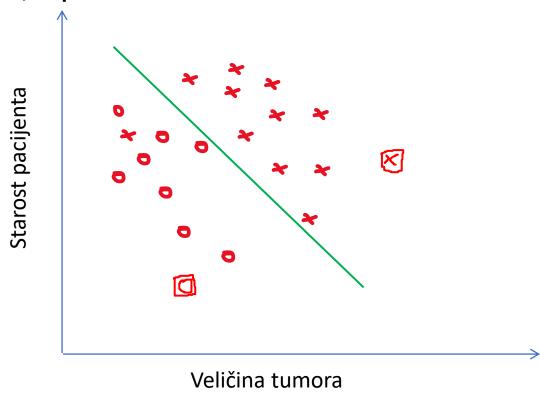
• Primer

• Drugi način prikaza



Dimenzija problema

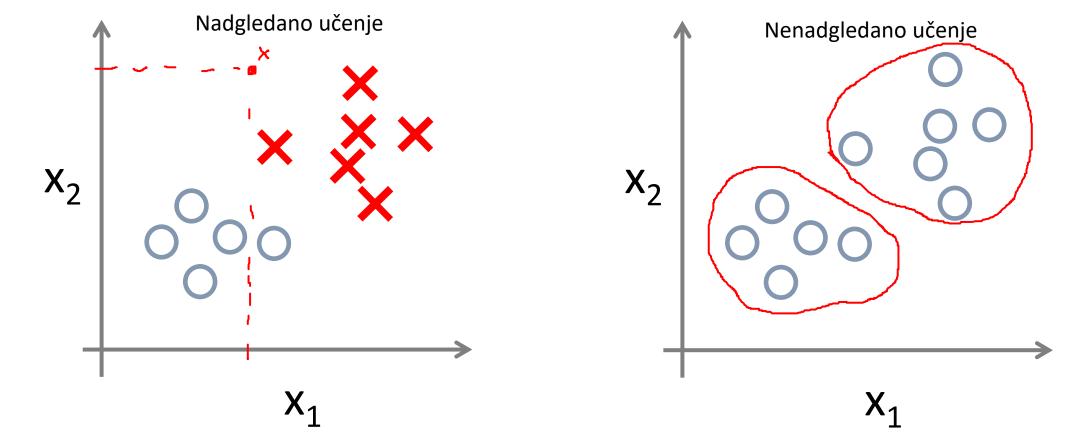
• Kod oba primera je ulaz X jednodimenzionalan, ali je u praksi najčešće višedimenzionalan, npr.



- k-Nearest Neighbors
- Linear Regression
- Logistic Regression
- Support Vector Machines (SVMs)
- Decision Trees and Random Forests
- Neural networks

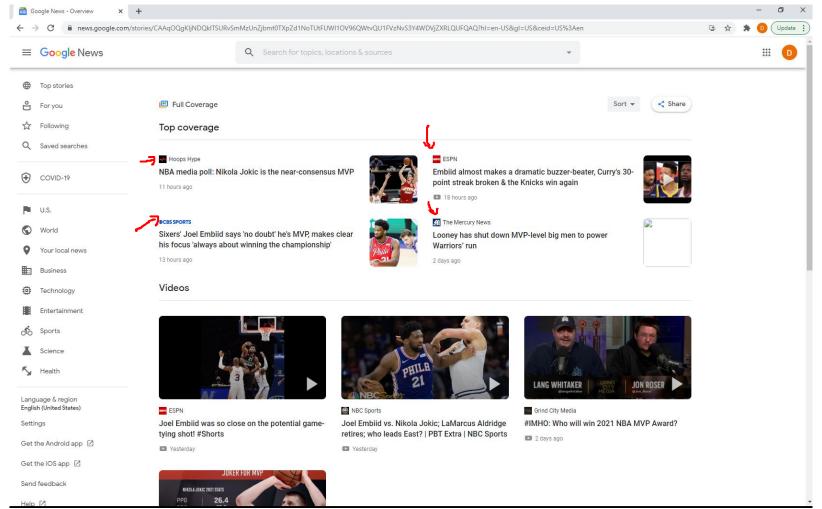
Nenadgledano učenje

 Nenadgledano učenje je koncept koji koristi neoznačene podatke samo X i nalaze interesantne stvari o njima



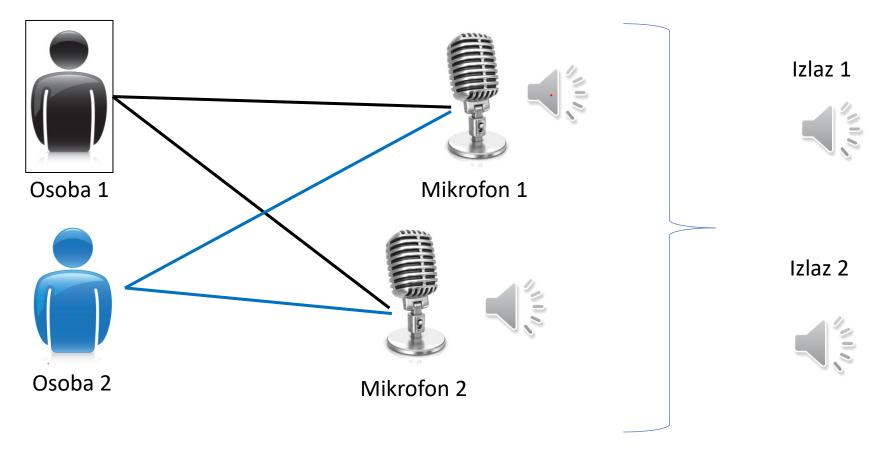
Nenadgledano učenje

- Najčešće se primenjuje za grupisanje (klastering) podataka
- Primer: Google new web site izdvaja članke na istu temu od različitih autora



Primer: Koktel parti problem

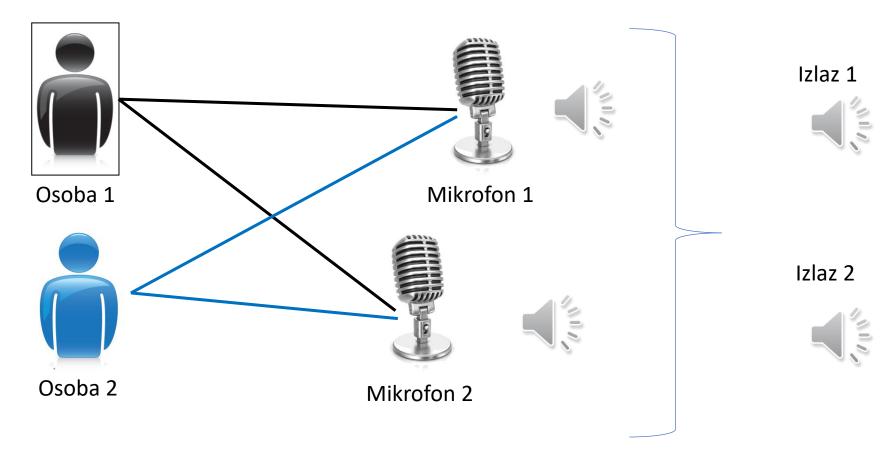
• Kako razlikovati glasove različitih ljudi na žurci sa više mikrofona (120cm od govornika)?



Izvor: https://cnl.salk.edu/~tewon/Blind/blind_audio.html

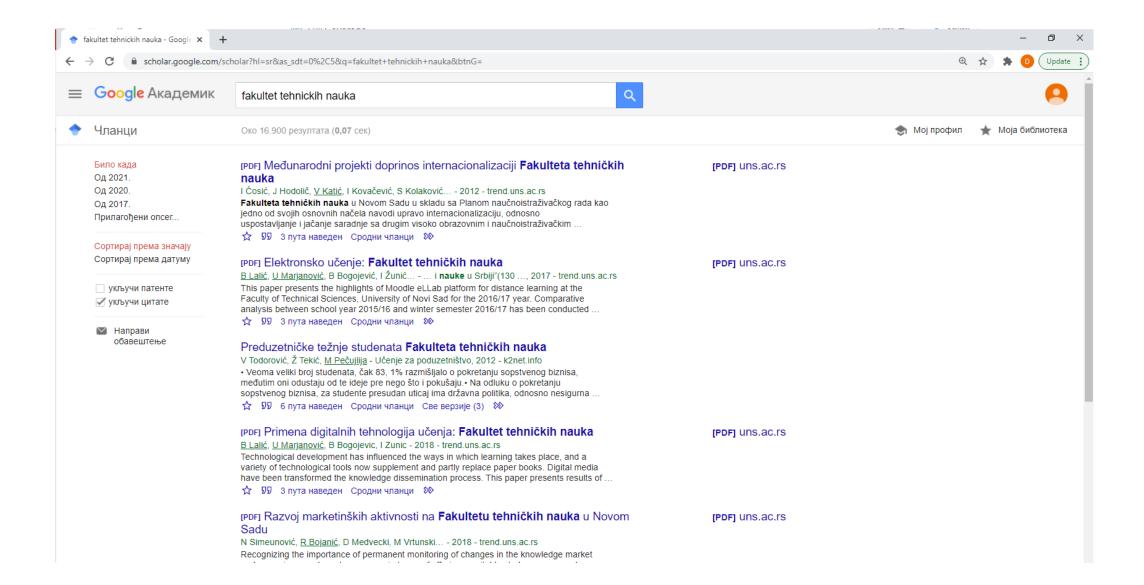
Primer: Koktel parti problem

• Kako razlikovati glasove različitih ljudi u Sali za sastanke sa više mikrofona (60cm od govornika)?



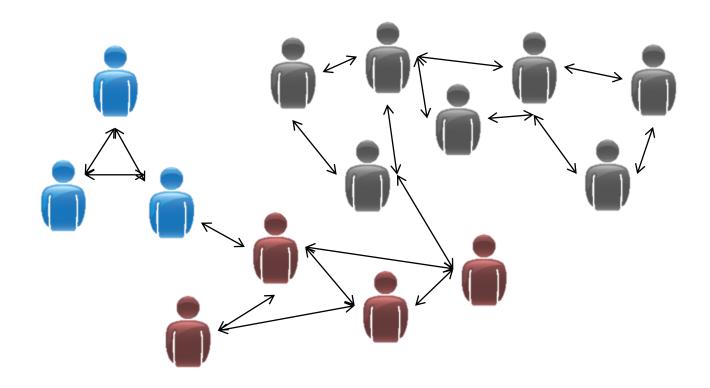
Izvor: https://cnl.salk.edu/~tewon/Blind/blind audio.html

Primer: Pronaći na internetu sajtove koji sadrže FTN

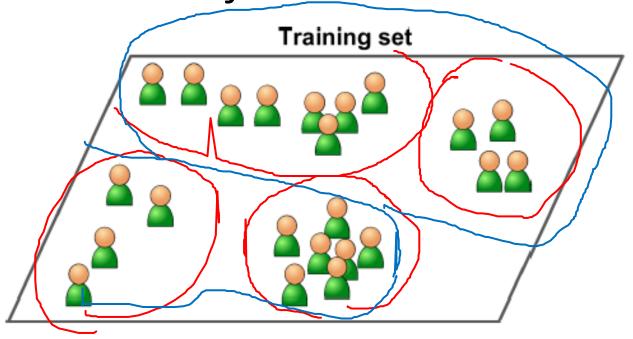


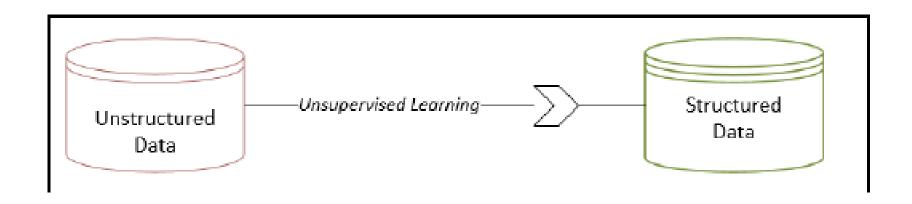
Primer: Analiza socijalnih mreža

• Facebook i sl



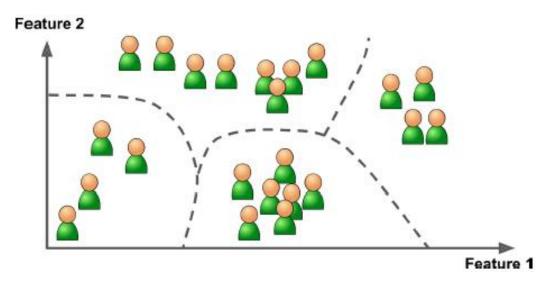
Nendgledano učenje



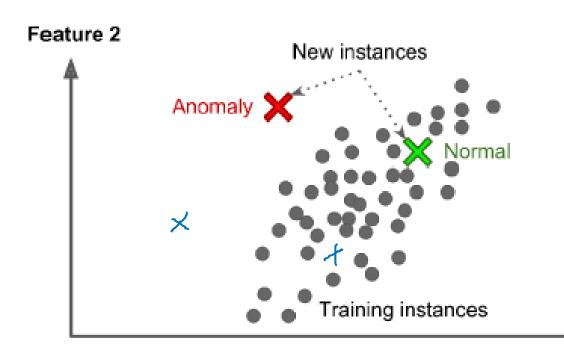


Grupisanje (Clustering)

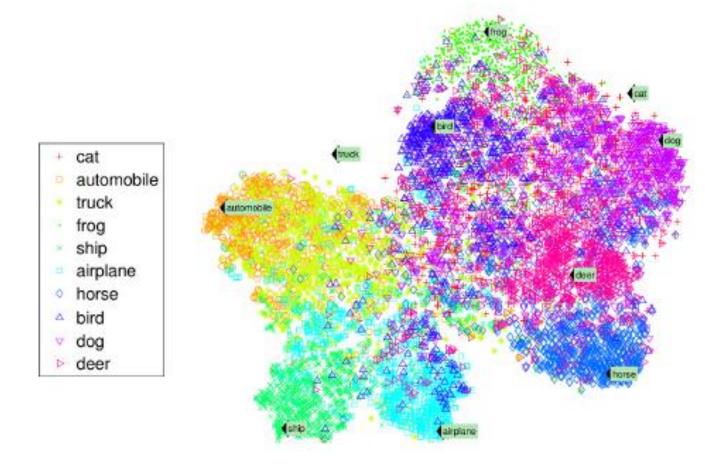
- K-Means
- DBSCAN (Density-based spatial clustering of applications with noise)
- Hierarchical Cluster Analysis (HCA)
- SVM (Support Vector Machine)



- Grupisanje
- Detekcija anomalija
 - One-class SVM
 - Isolation Forest



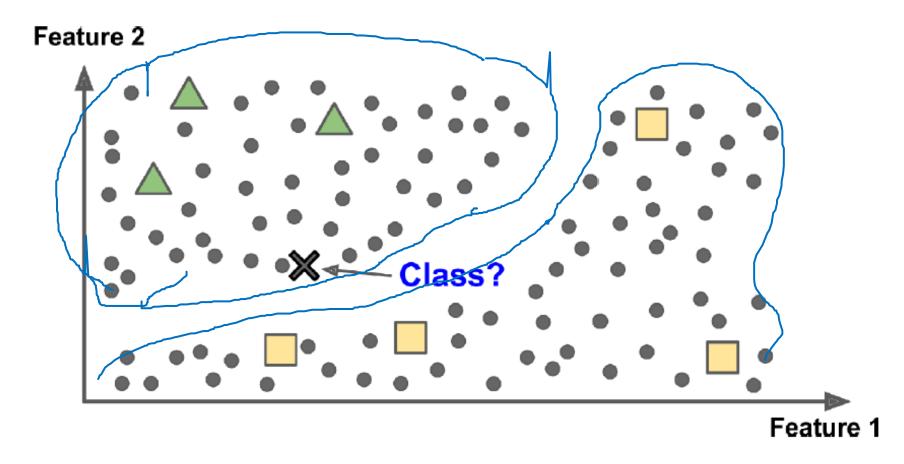
- Grupisanje
- Detekcija anomalija
- Vizuelizacija i smanjenje dimenzionalnosti
 - Principal Component Analysis (PCA)
 - Kernel PCA
 - Locally Linear Embedding (LLE)
 - t-Distributed Stochastic
 Neighbor Embedding (t-SNE)



- Grupisanje
- Detekcija anomalija
- Vizuelizacija i smanjenje dimenzionalnosti
- Učenje pravila udruživanja
 - Apriori
 - Eclat (Equivalence Class Clustering and bottom-up Lattice Traversal)

Polunadgledano učenje

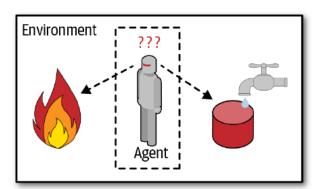
• Delimično obeleženi podaci + neobeleženi podaci



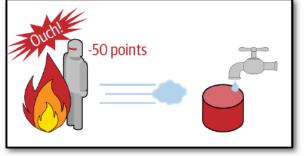
Učenje sa podsticajem (Reinforcement learning)

- Agenti izvode aktivnosti po nekoj strategiji
- Dobije se "nagrada" ili "kazna"
- Uči koja je najbolja strategija pravilo sa najviše nagrada

Primer: Pas robot



- 1 Observe
- 2 Select action using policy



- 3 Action!
- 4 Get reward or penalty



- 5 Update policy (learning step)
- 6 Iterate until an optimal policy is found

Notacija

- Podaci (tačke, skupovi) x (poznato m tačaka)
- Svojstvo (vektor) svojstvo je karakteristika podatka $x = \begin{bmatrix} x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$
 - numeričko (visina čoveka = 1.83 m)
 - opisno (boja očiju je zelena) prevodi se u numeričko
- $x^{(i)}$ i-ti ulaz vektor dimenzije n
- $y^{(i)}$ izlaz za i ti ulaz

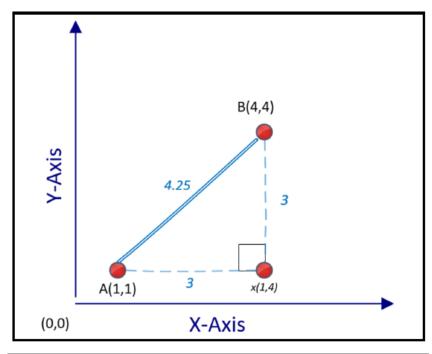
Merenje rastojanja

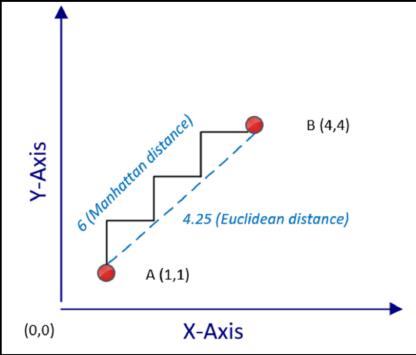
Euklidsko rastojanje – Pitagorina teorema

$$d(A,B) = \sqrt{\sum_{i=1}^n (a_i - b_i)^2}$$

 Menhetn rastojanje – Suma abs vrednosti razlika ulaza u vektorima

$$Manhattan = \sum_{i=1}^{n} |x_i - y_i|$$



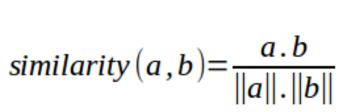


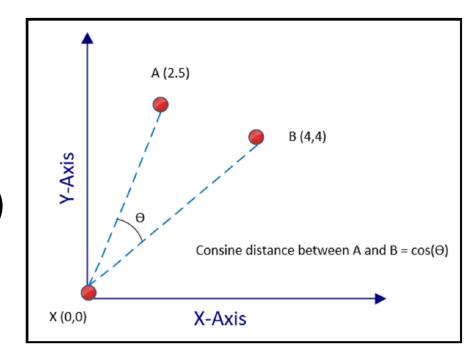
Merenje rastojanja

 Čebiševo rastojanje – maksimum abs vrednosti razlika između svih elemenata vektora

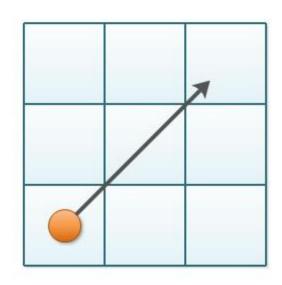
$$Chebyshev = max(|x_i - y_i|)$$

 Sličnost kosinusa – vektori usmereni u istom smeru su slični (određuje se kosinus između dva vektora, tj. tačkasti proizvod / dve dužine)

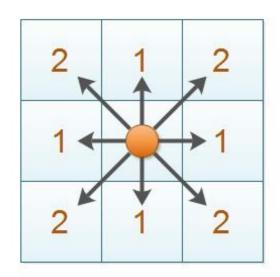




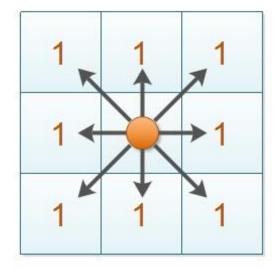
Euclidean Distance



Manhattan Distance



Chebyshev Distance



$$\sqrt{(x_1-x_2)^2+(y_1-y_2)^2} |x_1-x_2|+|y_1-y_2| \max(|x_1-x_2|,|y_1-y_2|)$$

Skaliranje podataka

 Prvi korak u cilju pravilnog poređena svojstava kod merenja rastojanja između tačaka

Skaliranje podataka

- Prvi korak u cilju pravilnog poređena svojstava kod merenja rastojanja između tačaka
- Npr. Ako se klasifikuju ljudi prema plati i broju kućnih ljubimaca, vrednosti za platu su preko 30000, a vrednosti za broj kućnih ljubimaca je < 10
- Jedan od načina je da se po svakom svojstvu u svim podacima odrede srednja vrednost i stand. dev. i da se skaliraju vrednosti tog svojstva tako da imaju srednju vrednost 0 i st.dev. 1
- Drugi način je da je minimalna vrednost 0, a najviša 1

Skaliranje obeležja

• Preporuka: Opseg vrednosti za svojstva približno $-1 \le x_i \le 1$

	X ₁	X2	X ₃	X4	Υ Υ
	Površina (m²)	Broj spavaćih soba	Spratnost	Starost kuće (god)	Cena (€1000)
x 11] _	250	5	1	15	460
	145	3	2	20	232
	162	4	2	10	315
	93	2	1	32	178

Skaliranje svojstava - normalizacija

$$0 \le x_1 \le 2$$
 W
 $-2 \le x_2 \le 0.8$ W
 $-150 \le x_3 \le 200 - 5$
 $-0.00 \le x_4 \le 0.00025 - 5$

- Svojstvo x_i se zamenjuje sa $x_i \mu_i$
- Primer: Cena kuće

Površina (m²)	Broj spavaćih soba	Spratnost	Starost kuće (god)	Cena (€1000)
250	5	1	15	460
145	3	2	20	232
162	4	2	10	315
93	2	1	32	178

$$\bar{x}_{1} = \frac{254 + 145 + 162 + \dots + 95}{m} = 164$$

$$x_{1}^{(1)} = \frac{x_{1}^{(1)} - mean}{max - min} = \frac{x_{1}^{(1)} - 164}{800 - 50} = \frac{250 - 164}{750} = 0.1446$$

$$x_1 = \frac{x_1 - mean}{st. dev.}$$

$$x_1 = \frac{x_1}{\max(x_1)}$$
 $x_1 \in [0,1]$