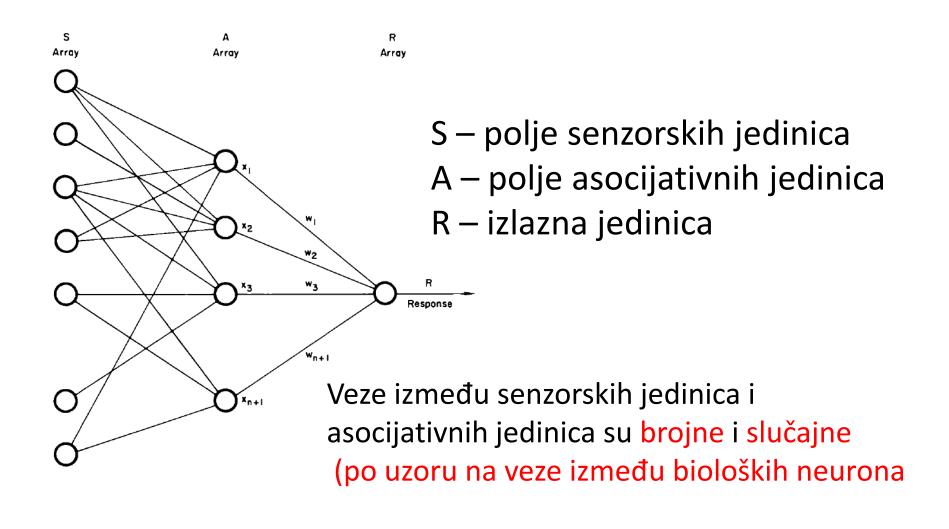
Uvod u raspoznavanje uzoraka ak. god. 2019/2020
Prof. dr. sc. Slobodan Ribarić

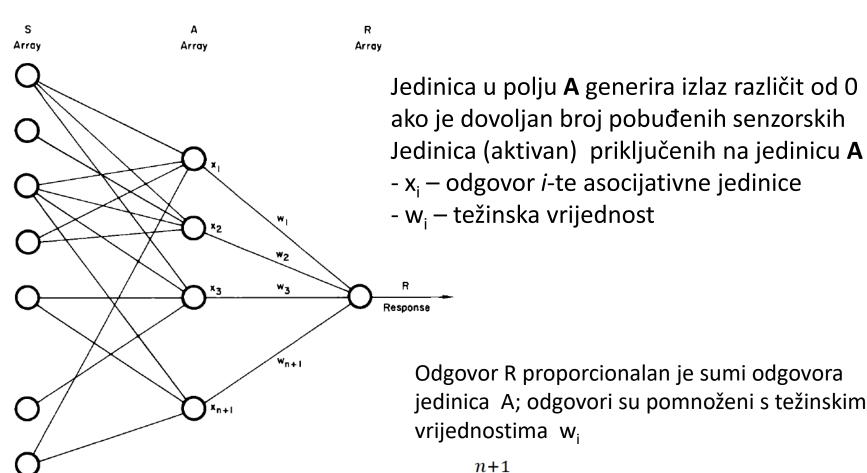
Perceptron (Frank Rosenblatt, 1957.)

- šezdesetih godina prošlog stoljeća

bionika (biologija + elektronika) grana znanosti koja
 traži polazište za rješavanje tehničkih problema po uzoru koji čovjeku pruža sama priroda – primjena bioloških koncepata u izgradnji elektroničkih naprava

 Perceptron razvrstava (klasificira) uzorke u jedan od dva razreda





Odgovor R proporcionalan je sumi odgovora jedinica A; odgovori su pomnoženi s težinskim

$$R = \sum_{i=1}^{n+1} w_i \, x_i = \mathbf{w}^T \mathbf{x}$$

$$R = \sum_{i=1}^{n+1} w_i \, x_i = \mathbf{w}^T \mathbf{x}$$

Pravilo klasifikacije nepoznatog uzorka x:

- ako je R>0 nepoznati uzorak se klasificira u razred ω_1
- ako je R < 0 nepoznati uzorak se klasificira u razred ω_2

Perceptron – klasifikator nepoznatih uzoraka u dva razreda ako su razredi linearno odvojivi

Kako Perceptron uči?

Ugađanjem težinskih vrijednosti w_i na temelju uzoraka iz skupa za učenje (označenih uzoraka)

Alogoritam učenja Perceptrona

(Učenje nagrađivanjem i kažnjavanjem; Reward&Punishment)

- zadani su uzorci $\mathbf{x}_{\scriptscriptstyle i}$ za učenje koji pripadaju razredu $\omega_{\scriptscriptstyle 1}$ ili razredu $\omega_{\scriptscriptstyle 2}$
- w(1) proizvoljno izabrana početna vrijednost vektora težinskih koeficijenata
- k-ti korak algoritma:
 - Ako $\mathbf{x}(k) \in \omega_1$ i $\mathbf{w}^T(k)\mathbf{x}(k) \le 0$ zamijeni $\mathbf{w}(k)$ sa $\mathbf{w}(k+1) = \mathbf{w}(k) + c \mathbf{x}(k)$, (klasifikator "kažnjavamo") gdje je c > 0 korekcijski faktor

• Ako
$$\mathbf{x}(k) \in \omega_2$$
 i $\mathbf{w}^T(k)\mathbf{x}(k) \geq 0$ zamijeni $\mathbf{w}(k+1) = \mathbf{w}(k) - c \mathbf{x}(k)$, (klasifikator "kažnjavamo") • U drugim slučajevima $\mathbf{w}(k) \rightarrow \mathbf{w}(k+1) = \mathbf{w}(k)$ (klasifikator "nagrađujemo")

Preinaka Perceptrona za klasifikaciju uzoraka u M > 2 razreda

- M jedinica R

$$R_1, R_2, ..., R_M$$

- Klasifikacijsko pravilo:

Nepoznati se uzorak razvrstava u razred ω_i akko $R_i > R_j$ za sve $i \neq j$

Osnovni model Perceptrona može se raširiti na nelinearne decizijske funkcije umetanjem nelinearnog pretprocesora između A i R polja jedinica (višeslojni perceptron – multilayer perceptron (MLP))

Primjer: zadani su uzorci za učenje

$$\omega_1$$
: {[0, 0, 1]^T, [0, 1, 1]^T}

$$\omega_1$$
: {[1, 0, 1]^T, [1, 1, 1]^T}

 $[0, 0, 0]^T$

korak

$$\mathbf{w}^{\mathsf{T}}(1) \mathbf{x}(1) = [0, 0, 0] \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 0$$

$$\mathbf{w}(2) = \mathbf{w}(1) + 1 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

2. korak

$$\mathbf{w}^{\mathsf{T}}(2) \mathbf{x}(2) = [0, 0, 1] \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 1$$

$$\mathbf{w}(3) = \mathbf{w}(2) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

3. korak
$$\mathbf{w}^{\mathsf{T}}(3) \mathbf{x}(3) = [0, 0, 1] \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 1 \text{ pazi } \mathbf{x}(3) \in \omega_2$$
 w(4) = $\mathbf{w}(3) - \mathbf{x}(3) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$ itd.

Nastavljamo s iterativnim postupkom učenja dok ne postignemo prolazak kroz epohu bez korekcija!