

Hopfield Neural Network

- ↳ fully Connected
- ↳ One layer
- ↳ Recurrent

↓
Teberrü
Tek kolon

→ Tüm nöronlar birbirine bağlıdır

"basic associative memory"

sonruları alır

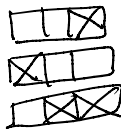
↳ basit ilgisiz işlemler

Depolama "Storage"

- ↳ Başlangıçta $w=0$ yapılır
- ↳ $w = w + s^m (s^m)^T$
- ↳ Tüm pattern'ler için uygulanır
- ↳ Pattern verileri saklandığında $w_{ij}=0$ yapılır

"Pattern Saklama"

Örnek



$c_1 \ c_2 \ c_3$
-1, -1, 1
1, -1, -1
-1, 1, 1

$w_{11}=0 \rightarrow \text{ayrı ise } 0$
 $w_{12}=c_1 \cdot c_2$
 $w_{13}=c_1 \cdot c_3$

$$c_1 \cdot c_2 = \begin{cases} -1 \cdot -1 = 1 \\ 1 \cdot -1 = -1 \\ -1 \cdot 1 = -1 \end{cases} \xrightarrow{+} -1$$

→ Hata fonksiyonu (?)

- "Energy function" minimum olana kadar durum değiştirir (öğrenir)
- Minimum noktası "attractor" olarak adlandırılır
- "Pattern" verileri "attractor" olarak saklanır

Pattern Saklama

Pattern $\in \{-1, 1\}$

$$w_{ij} = (1 - \delta_{ij}) \sum_{m=1}^P s_i^m s_j^m$$

Pattern $\in \{0, 1\}$

$$w_{ij} = (1 - \delta_{ij}) \sum_{m=1}^P (2s_i^m - 1)(2s_j^m - 1)$$

Özetle $\{-1, 1\}$ olacak şekilde ayarlanır.
 $(2 \cdot 0 - 1) = -1$
 $(2 \cdot 1 - 1) = 1$

Geri Çağırma "Recalling"

$$x(n+1) = \text{sgn} \left[\sum_{i=1}^N w_{ij} x_i(n) \right]$$

"activation" func

Sigm function

$$y_j = \sum_{i=1}^N w_{ij} x_i(n)$$

$y_j \geq 0 \Rightarrow x=1$
 $y_j = 0 \Rightarrow x=x$
 $y_j < 0 \Rightarrow x=-1$

- ↳ $x(n+1) = x(n)$ olana kadar devam et
- ↳ $y = x$ fixed "stable state"
- ↳ $w_{nm} = w_{mn}$ ve $w_{nn} = 0$ için "stable" olur

Simetrik Matris