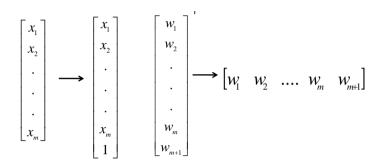
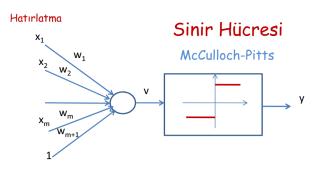
#### Hatırlatma

# $X_1$ $X_2$ $W_2$ $X_m$ $W_m$

## Sinir Hücresi

McCulloch-Pitts





$$v = \begin{bmatrix} w_1 & w_2 & \dots & w_m & w_{m+1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ v = w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_m x_m + w_{m+1} \end{bmatrix}$$

$$v = w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_m x_m + w_{m+1}$$

$$v = \varphi(v) = \begin{cases} 1 & v \ge 0 \\ -1 & v < 0 \end{cases}$$

# Daha gerçekçi sinir hücresi modeli var mı? Hodgkin-Huxley Modeli

$$\dot{v} = \frac{1}{C_{..}} \left[ I - \overline{g}_{Na} m^3 h(v - v_{Na}) - \overline{g}_{K} n^4 (v - v_{K}) - \overline{g}_{I} (v - v_{I}) \right]$$

$$\dot{m} = \alpha_m(v)(1-m) - \beta_m(v)m$$

$$\dot{h} = \alpha_h(v)(1-h) - \beta_h(v)h$$

$$\dot{n} = \alpha_n(v)(1-n) - \beta_n(v)n$$

$$\alpha_m(v) = \frac{0.1(v+25)}{e^{[(v+25)/10]}-1}$$

$$\beta_m(v) = 4e^{(v/18)}$$

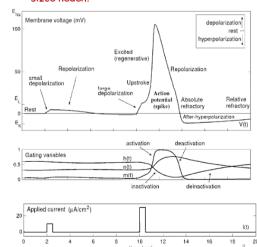
$$\alpha_h(v) = 0.07e^{(v/20)}$$

$$\beta_h(v) = \frac{1}{e^{[(v+30)/10]} - 1}$$

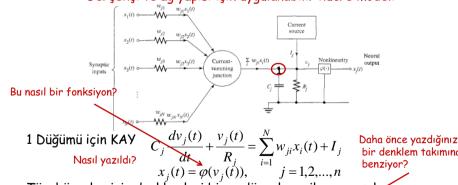
$$\alpha_n(v) = \frac{0.01(v+10)}{e^{[(v+10)/10]}-1}$$

$$\beta_n(v) = 0.125e^{(v/80)}$$

Bu hücre modelini kullanmak çok uygun değil, sizce neden?

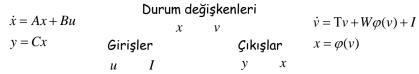


### Gerçekçi ve ağ yapısı için uygulanabilir hücre modeli

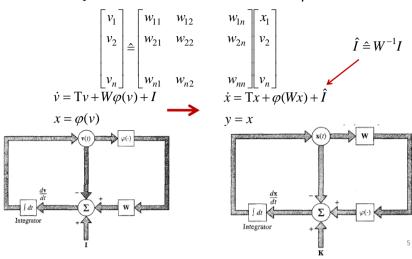


Tüm hücreler için denklemleri biraz düzenleme ile yazarsak...

$$\begin{bmatrix} \dot{v}_1 \\ \dot{v}_2 \\ \dot{v}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{R_1C_1} & 0 & & 0 \\ 0 & -\frac{1}{R_2C_2} & & 0 \\ 0 & 0 & & -\frac{1}{R_nC_n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} w_{11} & w_{12} & w_{1n} \\ w_{21} & w_{22} & w_{2n} \\ w_{n1} & w_{n2} & w_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \varphi(v_1) \\ \varphi(v_2) \\ \psi_{n} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} I_1 \\ I_2 \\ I_n \end{bmatrix}$$



Bir lineer dönüşüm ile denklemler biraz daha farklı yazılabilir....



#### COMPLETE STABILITY OF A NONLINEAR CONTROL SYSTEM\*

#### By J. P LASALLE

RIAS, BALTIMORE

Communicated by S. Lefschetz, February 19, 1962

Lur'e<sup>1</sup> initiated the study of the asymptotic stability of an automatic control (closed loop) system with only one nonlinear element. The differential equations of the control system are of the form

$$\dot{x} = Ax + f(\sigma)$$

$$\dot{\sigma} = c'x - rf(\sigma),$$
(1)

where x is an n-vector,  $\sigma$  is a scalar (a real number), A is an  $n \times n$  constant matrix, b and c are constant n-vectors (the prime is used to denote transpose), and r is a real number. The function  $f(\sigma)$  is real-valued, continuous for all  $\sigma$ , and

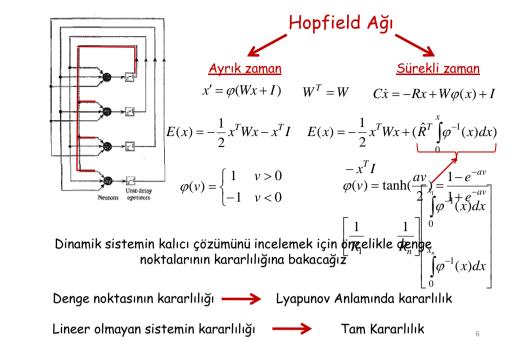
$$\sigma f(\sigma) > 0 \quad \text{for} \quad \sigma \neq 0.$$
 (2)

In his study of the stability of such a control system, Lur'e used a Liapunov function of the form

$$V(x,\sigma) = x'Bx + \int_0^{\sigma} f(s)ds, \qquad (3)$$

where B is positive definite (B>0). He then gave conditions on the parameters of the system that reduce  $\dot{V}$  to the form

$$\dot{V} = -x'Cx - [d'x + \sqrt{r}f(\sigma)]^2,$$
 (4)



Soru: Sürekli zaman sistemi için denge noktalarını nasıl buluruz?

$$\dot{x} = f(x)$$

$$0 = f(x_d)$$

Soru: Ayrık zaman sistemi için denge noktalarını nasıl buluruz?

$$x' = f(x)$$

$$x_d = f(x_d)$$

<u>Sürekli Zaman Hopfield Ağının Kararlılık Analizi</u>

Lyapunov'un 2. yöntemi

Hatırlatma

Tanım: Lyapunov Fonksiyonu

$$V(x) > 0, \quad \forall x \in B_r(x_d)$$

V(x) Lyapunov Fonksiyonudur  $\Leftrightarrow V(x) \in C^1$ 

$$V(x_d) = 0$$

<u>Teorem:</u> V(x) Lyapunov Fonksiyonu olmak üzere,  $x_d$  denge noktasının kararlı olması için yeter koşul  $\forall x \in B_r$  için  $V(x) \le 0$  olmasıdır.

Enerji Fonksiyonunu Lyapunov Fonksiyonu olarak seçebilir miyiz?

$$E(x) = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} w_{ji} x_i x_j + \sum_{j=1}^{n} \frac{1}{R_j} \int_{0}^{x_j} \varphi^{-1}(x) dx - \sum_{j=1}^{n} I_j x_j$$
 Sizce koşulları sağlıyor mu?

Buradaki büyüklükler nasıl değerler alıyor?

$$C_{j}\dot{v}_{j} = -\frac{v_{j}}{R_{j}} + \sum_{\substack{i=1\\i\neq j}}^{n} w_{ji}\varphi_{i}(v_{i}) + I_{j}, \quad j = 1,2,...,n$$

Türevine de bakalım....

Ancak türev çözümler boyunca olan türev

$$\begin{split} E(x) &= -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} w_{ji} x_{i} x_{j} + \sum_{j=1}^{n} \frac{1}{R_{j}} \int_{0}^{x_{j}} \varphi^{-1}(x) dx - \sum_{j=1}^{n} I_{j} x_{j} \\ \frac{dE}{dt} &= -\sum_{j=1}^{n} \sum_{i=1}^{n} w_{ji} x_{i} \dot{x}_{j} + \sum_{j=1}^{n} \frac{1}{R_{j}} v_{j} \dot{x}_{j} - \sum_{j=1}^{n} I_{j} \dot{x}_{j} \\ \frac{dE}{dt} &= -\sum_{j=1}^{n} (\sum_{i=1}^{n} w_{ji} x_{i} - \frac{v_{j}}{R_{j}} + I_{j}) \frac{dx_{j}}{dt} \\ C_{j} \dot{v}_{j} &= -\frac{v_{j}}{R_{j}} + \sum_{\substack{i=1\\i\neq j}}^{n} w_{ji} \varphi_{i}(v_{i}) + I_{j}, \quad j = 1, 2, ..., n \\ \frac{dE}{dt} &= -\sum_{j=1}^{n} C_{j} \left(\frac{dv_{j}}{dt}\right) \frac{dx_{j}}{dt} \quad v_{j}(t) = \varphi^{-1}(x_{j}(t)) \\ \frac{dC}{dt} &= -\sum_{j=1}^{n} C_{j} \left(\frac{dx_{j}}{dt}\right)^{2} \frac{d(\varphi^{-1}(x_{j}(t)))}{dx_{j}} \leq 0, \quad \forall x_{j} \quad \text{Monoton artan fonksiyon} \\ Tam kararlı, nedlen? \end{split}$$

#### Ayrık Zaman Hopfield Ağının Kararlılık Analizi

$$\begin{array}{l} \underline{\text{Dinamik Sistem:}} \\ x_{j}(k+1) = \varphi(\sum_{i=1}^{n} w_{ji} x_{i}(k) + I_{j}) \\ x_{j}(k) = \varphi(\sum_{i=1}^{n} w_{ji} x_{i}(k) + I_{j}) \\ x_{j}(k) = \varphi(\sum_{i=$$

Ayrık zaman modeli, her anda değişen durum sayısma bağlı olarak farklı şekillerde ele alınır: senkron parallel asenkron seri

11

Sürekli zamanda enerji fonksiyonunun çözümler boyunca olan türevine bakmıştık, şimdi ayrık zamandayız türev yerine ne ele alınacak?

$$E(x(k+1)) - E(x(k)) \stackrel{\triangle}{=} \Delta E(x)$$

Asenkron Çalışma: n bileşenden sadece biri değişiyor. Bu durumda  $x(k+1)-x(k) \triangleq \Delta x$ 'nın nasıl değiştiğine dikkat edelim

$$\begin{bmatrix} x_1(k+1) \\ x_j(k+1) \\ x_n(k+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1(k) \\ \varphi(v(k)) \\ x_n(k) \end{bmatrix}$$

$$E(x) = -\frac{1}{2} x^T W x - x^T I$$

$$\Delta E(x) = -\frac{1}{2} \left[ \sum_{i=1}^n w_{ji} x_i(k) + \sum_{p=1}^n w_{pj} x_p(k) \right] \Delta x_j - w_{jj} \Delta x_j^2 - I_j \Delta x_j$$

1

$$W^T = W$$

$$\Delta E(x) = -\left[\sum_{i=1}^{n} w_{ji} x_{i}(k) + I_{j}\right] \Delta x_{j} - w_{jj} \Delta x_{j}^{2}$$

$$x_{j}(k+1) = \varphi\left(\sum_{i=1}^{n} w_{ji} x_{i}(k) + I_{j}\right) \qquad \varphi(v(k)) = \begin{cases} 1 & v(k) > 0 \\ 1 & v(k) = 0, & x(k) = 1 \\ -1 & v(k) = 0, & x(k) = -1 \\ -1 & v < 0 \end{cases}$$

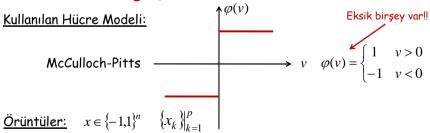
$$\left[\sum_{i=1}^{n} w_{ji} x_{i}(k) + I_{j}\right] \Delta x_{j} \ge 0$$

$$\Delta E(x) \le 0, \quad w_{jj} \ge 0$$
$$\Delta E(x) = 0, \quad \Delta x = 0$$

Asenkron calısan ayrık Hopfield'de tam kararlı

# Ayrık Zaman Hopfield Ağı

Çağrışımlı Bellek Tasarımı



1. Aşama: Belleğin Oluşturulması

n boyutlu, p tane veriden yararlanarak belleği oluşturmak için ağırlıklar belirlenmeli

• Her nöronun çıkışı diğer nöronların girişine

13

15

- $w_{ji} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{p} x_i^{(k)} x_j^{(k)}, \quad i \neq j$  kendisine geribesleme yok ağırlık matrisi simetrik

# Hopfield ağını kullanacağımız uygulamalar

Amaç: 1) Durum uzayındaki dinamik davranışı sonlu sayıdaki kararlı denge noktası ile belirlenen fiziksel sistem, cağrısımlı bellek olarak tasarlanabilir

> 2) Aynı sistem, bir optimizasyon problemine ilişkin amaç ölçütünü azlayacak sekilde tasarlanabilir.

Yapılan: 1) Bellekde saklanacak örüntüler dinamik sistemin kararlı denge noktalarına karşılık düşecek şekilde tam kararlı dinamik sistem tasarlanıyor.

$$x^{(k)}\Big|_{k=1}^{P} \equiv x_d^{(k)}\Big|_{k=1}^{P}$$

2) Kısıtlı optimizasyon problemi Lagrange carpanları yöntemi ile kısıtsız optimizasyon problemine dönüştürülür:

$$\min_{\substack{g(x) \ge 0 \\ h(x) = 0}} f(x) \longrightarrow \min F(x) = f(x) + \lambda_{\alpha} ||f_{\alpha}(g(x))|| + \lambda_{\beta} ||f_{\beta}(h(x))||$$

Optimizasyon probleminin amac ölcütü, Hopfield ağına iliskin "Enerji Fonksiyonuna" denk alınır F(x) = E(x)

Hopfield ağına ilişkin parametreler, W,I,R,C belirlenerek dinamik sistem tasarlanır.

Ağırlıklar önceden hesaplanabilir veya

$$w_{ji}(k+1) = \alpha w_{ji}(k) + (1-\alpha)x_i(k)x_j(k), \quad 0 < \alpha < 1$$
 ile belirlenebilir.

2. Aşama: Anımsama

Dinamik yapı: 
$$x(k+1) = \varphi(v(k)) = \varphi(Wx(k))$$

Verilen bir ilk koşul için durumlar dinamik yapı gereği senkron veya asenkron yenilenir Neye karşılık düşüyor?

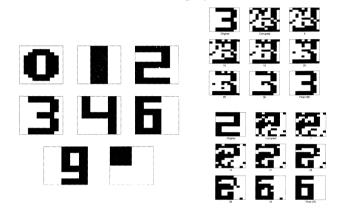
Tüm nöronlar için x(k+1) = x(k) olduğunda bellekte saklanan örüntülerden birine karşılık düşen bir kararlı düğüm noktasına erişilir.

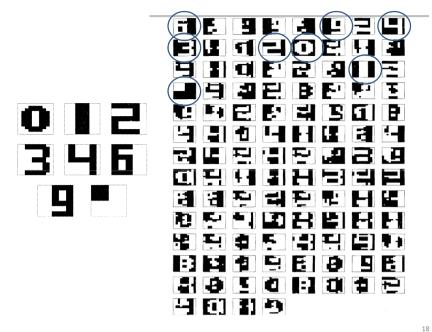
$$\begin{cases} x_k \}_{k=1}^p & \{x_k\}_{k=1}^p = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right\}$$

16

#### Bazı Sorular

- Gerçekten de belirlenen ağırlıklar ile istenilen kararlı denge noktalarına erişmemizi sağlayacak dinamik sistem yaratıldı mı?
- Eğer evet ise, bir bozulmuş veya eksik örüntü ile başlayarak bu örüntünün bellekteki aslına erişilebilinir mi?
- Herhangi bir ilk ilk koşul ile başlanıldığında ağa ilişkin dinamik hangi kararlı durum çözümünü verecek?
- Küçük hata ile kaç örüntü belleğe yerleştirilebilinir?





8

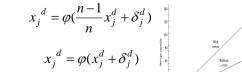
#### Hopfield Ağı yakınsıyor, ama nereye?

$$x_j(k+1) = \varphi(\sum_{i=1}^n w_{ji} x_i(k) + I_j)$$

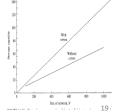
n büyük ise

$$x_j^d = \varphi(\sum_{i=1}^n w_{ji} x_i^d + I_j)$$

$$\begin{aligned} \text{Ağırlıkları yerleştirelim:} \quad & x_j^{\ d} = \varphi(\frac{1}{n}\sum_{j\neq i}\sum_{k=1}^p x_i^{(k)}x_j^{(k)}x_i^{\ d} + I_j) \\ & = \varphi(\frac{1}{n}x_i^{\ d}\sum_{j\neq i} \left(x_i^{\ d}\right)^2 + \frac{1}{n}\sum_{j\neq i}\sum_{k\neq p}^p x_i^{(k)}x_j^{(k)}x_i^{\ d} + I_j) \end{aligned}$$

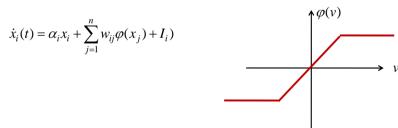


p > 0.38n ise bellek anlamsızlaşıyor



17

#### Sürekli Zaman Hopfield Ağı ile Çağrışımlı Bellek Tasarımı



Ayrık zaman Hopfield ağındaki gibi ağırlıklar belirlenir ve diferansiyel Denklem takımı çözülür.