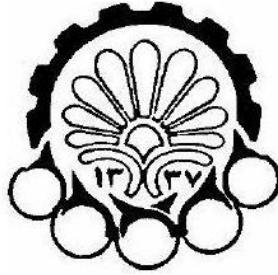


بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ



دانشگاه صنعتی امیرکبیر

(پلی تکنیک تهران)

دانشکده مهندسی پزشکی

پایان نامه کارشناسی ارشد

مهندسی پزشکی - گرایش بیوالکتریک

عنوان:

استفاده از نورو ن های بازگشتی آشوب گونه در بازشناسی مقاوم ارقام

دست نوشتار مجزای انگلیسی

نگارش:

ابوذر طاهرخانی

استاد راهنما:

دکتر سیدعلی سیدصالحی

استاد مشاور:

دکتر امیرهمایون جعفری

اسفند ۱۳۸۶

بسمه تعالی

شماره:

تاریخ: ۸۶/۱۲/۲۰

فرم اطلاعات پایان نامه
کارشناسی ارشد و دکترا

معاونت پژوهشی

فرم پروژه تحصیلات تکمیلی ۷

۱- مشخصات دانشجو

نام و نام خانوادگی: ابوذری طاهرخانی دانشجوی آزاد* بورسیه معادل
شماره دانشجویی: ۸۴۱۳۳۰۱۹ دانشکده: مهندسی پزشکی رشته تحصیلی: بیوالکترونیک

نام و نام خانوادگی استاد راهنما: دکتر سیدعلی سیدصالحی

عنوان به فارسی: استفاده از نوروون های بازگشتی آشوب گونه در بازشناسی مقاوم ارقام دست نوشتار مجزای انگلیسی

عنوان به انگلیسی: Robust Recognition of Separate English Handwritten Digits by Chaotic Neural network

نوع پروژه: کاربرد* بیناد توسعه نظری*

تاریخ شروع: ۸۵/۱۰/۲۶ تاریخ خاتمه: ۸۴/۱۲/۸ تعداد واحد: ۶

سازمان تأمین کننده اعتبار:

واژه های کلید به فارسی:

شبکه عصبی آشوب گونه، فضای حالت، عدم تقاطع مسیر آشوب گونه، شبکه عصبی بازگشتی، نظریه انتخاب طبیعی، دست نوشتار

واژه های کلیدی به انگلیسی:

Chaotic Neural Network, State Space, Chaotic Trajectory, Recurrent neural network, Natural Selection Theory, handwritten.

تقدیم به

پدر و مادر مهربانم

که مظهر لطف خداوند هستند.

... و کسی از علم او آگاه نمی گردد، جز به مقداری که او بخواهد (تبره ۲۵۵۰۰۰)

سپاس خدای را که معبودی جز او نیست، زنده و برپادارنده است، آنچه در آسمانها و زمین است از آن اوست. خدا را سپاس می گویم که بدون عنایت او انجام هیچ کاری مقدور نیست هر چند که:

از دست و زبان که برآید که از عهده‌ی شکرش به در آید

از استاد ارجمندم جناب آقای دکتر سیدعلی سیدصالحی که راهنمای من در انجام این پروژه بوده اند، به خاطر همه زحمات و حمایت‌هایشان تشکر و قدردانی می نمایم. همچنین مراتب سپاس خود را از جناب آقای دکتر امیرهمایون جعفری که مشاور بنده در این پروژه بودند، اعلام می دارم.

بدون شک نکات کلیدی و اساسی‌ای را که جناب آقای پرفسور سید محمدرضا هاشمی گلپایگانی در کلاس درس آشوب مطرح کردند در تعریف و انجام این پروژه نقش اساسی داشته است. به این وسیله از آن جناب کمال تشکر و قدردانی را دارم و همچنین از زحمات تمامی اساتیدی که در این دوره در خدمت ایشان بودم قدردانی می کنم و از خداوند بزرگ توفیق ایشان را در تمامی مراحل زندگی مسألت دارم.

به نام خدا

چکیده

رفتارهای آشوب گونه به صورت میکروسکوپی در نورون ها و ماکروسکوپی در عملکرد مغز گزارش شده اند. این شواهد باعث شدند تا بسیاری از محققین به دنبال وارد کردن نظریه آشوب در شبکه های عصبی کلاسیک باشند تا با طراحی شبکه های عصبی آشوب گونه به ابزار پردازشی قوی تری دست یابند. در این پروژه به منظور بررسی تأثیر آشوب در افزایش کارایی پردازش اطلاعات توسط شبکه های عصبی دو نوع شبکه آشوب گونه طراحی شده است. نوع اول براساس نظریه انتخاب طبیعی عمل می کند. طبق این نظریه یک حل کننده مناسب مسئله باید دارای دو ویژگی مهم باشد. اول اینکه توانایی خلق راه حل های احتمالی مسئله را دارا باشد. دوم اینکه دارای یک قانون یا هوش باشد که این تنوعات را در جهت نزدیک شدن به جواب اصلی هدایت نماید. برای ایجاد تنوعات از گره های آشوبی با تابع لجستیک و برای طراحی هوش هدایت کننده تنوعات از شبکه عصبی کلاسیک استفاده نموده ایم. با استفاده از این تکنیک توانستیم در شرایطی که صحت بازشناسی شبکه *NDRAM* (یک شبکه بازگشتی کلاسیک) 40% می باشد به صحت بازشناسی 80% برسیم. از این تکنیک استفاده کرده و صحت بازشناسی یک شبکه بازگشتی برای بازشناسی ارقام دست نوشتار مجزای انگلیسی را از $4/91\%$ به $5/94\%$ رساندیم. در نوع دوم از شبکه عصبی آشوب گونه ی طراحی شده در این پروژه روشی برای پویا سازی وزن های شبکه های جلوسوی کلاسیک که ایستا می باشند ارائه شده است. در این شبکه وزن های آشوب گونه را طوری همزمان کردیم که خطای شبکه کاهش یابد. این روش به یک شبکه عصبی جلوسو که دارای صحت بازشناسی $9/96\%$ ارقام دست نوشتار مجزای انگلیسی می باشد اعمال شد و توانست تمامی اشتباهات این شبکه را تشخیص دهد.

کلید واژه: شبکه عصبی آشوب گونه، فضای حالت، مسیر آشوب گونه، شبکه عصبی بازگشتی، نظریه انتخاب طبیعی، دست نوشتار

فهرست مطالب

فصل اول

مقدمه

- ۱-۱- مقدمه ۲
- ۲-۱- پویایی در سیگنال های مغزی ۳
- ۳-۱- دینامیک آشوب گونه در عملکرد یک نرون ۳
- ۴-۱- پویایی در عملکرد ساختارهای زیر سلولی (کانال ها) ۵
- ۵-۱- پردازش دوسویه در قشر مخ ۶
- ۶-۱- شرح مسئله ۶

فصل دوم

نظریه آشوب

- ۱-۲- مقدمه ۱۰
- ۲-۲- سیستم های خطی و غیر خطی ۱۱
- ۳-۲- تحلیل سیستم های غیر خطی در فضای حالت ۱۲
- ۴-۲- آشوب معین ۱۲
- ۵-۲- شروط لازم برای ایجاد پدیده آشوب (در فضای حالت پیوسته) ۱۳
- ۶-۲- قدرت جستجوگری سیستم آشوب گونه ۱۴
- ۷-۲- نمودار دو شاخه شدگی ۱۵
- ۸-۲- جهان شمولی آشوب ۱۹
- ۹-۲- جمع بندی ۲۱

فصل سوم

شبکه های عصبی آشوب گونه

- ۱-۳- مقدمه ۲۳
- ۲-۳- نرون آشوب گونه ای که قادر به ایجاد رفتار آشوب گونه ی نرون های واقعی می باشد ۲۴
- ۳-۳- مدل هایی از شبکه های آشوب گونه بر اساس مدل های شبکه های عصبی کلاسیک ۲۵
- ۱-۳-۳- دینامیک آشوبگونه در شبکه های عصبی هاپفیلد کوچک ۲۵
- الف- تعریف مدل به کار برده شده ۲۵

۲۶	ب- بررسی رفتار مدل تعریف شده
۲۸	۳-۲- مدل نورون آشوب گونه بهبود یافته
۲۹	۳-۴- مدل هایی از شبکه های عصبی آشوب گونه با توان پردازشی
۳۰	۳-۴-۱- استفاده از گره های بازگشتی (نگاشت لجستیک) برای بازشناسی الگوهای با محتوای چندسطحی
۳۳	۳-۴-۲- مدل دیگر از شبکه های عصبی آشوب گونه با گره های بازگشتی (نگاشت لجستیک)
۳۳	الف- فرآیند جستجو برای یافتن الگوی ذخیره شده
۳۵	ب- مقاومت مدل نسبت به نویز دیجیتال:
۳۵	ج- نویز آنالوگ
۳۵	د- تعریف گره های حسی
۳۶	۳-۵- جمع بندی

فصل چهارم

طراحی یک مدل شبکه عصبی آشوب گونه با استفاده از نظریه انتخاب طبیعی

۳۸	۴-۱- مقدمه
۳۹	۴-۲- معرفی مدل پایه
۴۱	۴-۳- اصول به کار رفته در مدل بهبود یافته
۴۲	۴-۴- شبکه آشوب گونه بهبود یافته
۴۳	۴-۵- داده ها
۴۳	۴-۶- نتایج شبیه سازی
۴۴	۴-۷- بحث و بررسی

فصل پنجم

طراحی شبکه عصبی آشوب گونه بر مبنای شبکه خود انجمنی NDRAM و گره های آشوب گونه

۴۷	۵-۱- مقدمه
۴۸	۵-۲- معرفی مدل پایه (NDRAM)
۵۰	۵-۳- شبکه عصبی آشوب گونه
۵۱	۵-۳-۱- گره های آشوبی
۵۲	۵-۳-۲- طراحی رابطه ای برای محاسبه عدم موافقت هر گره
۵۳	۵-۴- نحوه عملکرد مدل
۵۵	۵-۵- طبقه بندی کننده

- ۵۵-۶-۵ نتایج شبیه سازی.....
- ۵۶-۷-۵ نتیجه گیری.....

فصل ششم

طراحی یک مدل شبکه عصبی آشوب گونه با استفاده از همزمان

سازی وزن های آشوب گونه

- ۵۸-۱-۶ مقلمه.....
- ۵۹-۲-۶ شبکه عصبی جلوسوی ایستا.....
- ۶۰-۳-۶ تابع لجستیک، مولد آرایش های مختلف.....
- ۶۱-۴-۶ شبکه جلوسوی پویا (آشوب گونه).....
- ۶۲-۵-۶ پایگاه داده ها.....
- ۶۳-۶-۶ نتایج شبیه سازی.....
- ۶۶-۷-۶ جمع بندی و تحلیل.....

فصل هفتم

طراحی یک مدل شبکه عصبی آشوب گونه با استفاده از شبکه عصبی

بازگشتی جهت بازشناسی ارقام

- ۷۲-۱-۷ مقلمه.....
- ۷۳-۲-۷ اصول به کار رفته در طراحی شبکه آشوب گونه.....
- ۷۳-۱-۲-۷ شبکه عصبی بازگشتی.....
- ۷۵-۲-۲-۷ ساختار گره های آشوبی.....
- ۷۶-۳-۲-۷ رابطه ی محاسبه کننده عدم موافقت هر گره.....
- ۷۷-۴-۲-۷ نحوه عملکرد مدل.....
- ۷۸-۳-۷ نتایج شبیه سازی.....
- ۸۰-۱-۳-۷ استفاده از ساختار های دیگر برای ایجاد شبکه عصبی بازگشتی.....
- ۸۳-۴-۷ جمع بندی.....

فصل هشتم

جمع بندی ، نتایج و پیشنهادات

- ۸۶-۱-۸ جمع بندی و نتایج.....
- ۸۷-۲-۸ پیشنهادات.....

فهرست شکل‌ها

- شکل ۱-۲- خط سیر آشوب گونه مربوط به معادلات (الف) $Lorenz$ (ب) $Rasler$ در فضای حالت ۱۳
- شکل ۲-۲- در یک سیستم آشوب گونه مسیر های با شرایط اولیه نزدیک به هم، به صورت نمایی از یکدیگر دور می شوند. ۱۴
- شکل ۳-۲- تحلیل نموداری توابع $T(x) = \sqrt{x}$ و $C(x) = \cos x$ ۱۶
- شکل ۴-۲- نقاط ثابت جاذب و دافع ۱۷
- شکل ۵-۲- الف- جاذب نگاشت لجستیکی - نقطه ثابت ب- جاذب های نگاشت لجستیکی دوره تناوب دو ۱۸
- شکل ۶-۲- الف- جاذب های نگاشت لجستیکی دوره تناوب چهار مداری ب- جاذب های نگاشت لجستیکی مسیر آشوبناک ۱۸
- شکل ۷-۲- نمودار دو شاخه شدگی تابع لجستیک برای $2.9 < A < 4$ ۱۹
- شکل ۸-۲- نمودار دوشاخه شدگی برای توابع لجستیک با پارامتر دوشاخه شدگی A و تابع سینوسی با پارامتر دوشاخه شدگی B ۲۰
- شکل ۹-۲- قسمتی از نمودار دوشاخه شدگی که در آن تعدادی از A_n ها نشان داده شده اند ۲۰
- شکل ۱-۳- سری های زمانی متغیرهای دینامیکی $x(t), y(t), z(t)$ و $w(t)$ مربوط به مدل اصلاح شده مرتبه چهار HR معادله (۱) و نمایش فضای حالت سه بعدی در فضا های $(x, y, z), (x, y, w)$ و (x, z, w) [۶]. ۲۶
- شکل ۲-۳- دینامیک شبکه (a) برای $P = 0.099$ و شرایط اولیه $(0.7454, 1.7542, -4.9817)$ و $(-0.7454, -1.7542, 4.9817)$ رفتار شبکه به صورت حرکت روی جاذب های غیر آشوبگونه (سیکل حدی) می باشد. (b) با تغییر پارامترها این شبکه می تواند از این جاذب های غیر آشوبگونه به جاذب های آشوب گونه تغییر دینامیک دهد. ۲۷
- شکل ۳-۳- با انتخاب مناسب پارامترها سیستم برای یک بازه زمانی معین رفتار آشوب گونه دارد و بعد از اتمام این دوره دوباره به حالت جاذب غیر آشوب گونه برمی گردد. ۲۷
- شکل ۴-۳- نورون آشوب گونه ۲۸
- شکل ۵-۳- ساختار نورون آشوب گونه با یک ورودی ۲۹
- شکل ۶-۳- نمودار دوشاخه شدگی نورون توصیف شده با رابطه (۶) ۲۹
- شکل ۷-۳- منحنی دوشاخه شدگی به ازای مقادیر مختلف w^R و w^I ملاحظه می شود که با تغییر w^R و w^I می توان منحنی دوشاخه شدگی را در محدوده وسیعتری رسم نمود. به این ترتیب می توان تعداد و گستره نواحی که نورون می تواند رفتارهای آشوبی نشان دهد، افزایش داد. ۳۰
- شکل ۸-۳- به ازای $z_i(\tau) = A_p$ دینامیک تابع لجستیک A_m به صورت پریودیک با پریود $v=4$ می باشد. ۳۲
- شکل ۹-۳- نمودار دوشاخه شدگی تابع لجستیک ۳۴
- شکل ۱-۴- به ازای $z_i(\tau) = A_p$ دینامیک تابع لجستیک نورون A_m به صورت پریودیک با پریود دو و به ازای $z_i(\tau) = A_e$ دینامیک تابع لجستیک نورون A_m به صورت آشوب گونه می باشد. ۴۱
- شکل ۱-۵- معماری شبکه $NDRAM$ ۴۹
- شکل ۲-۵- نمودار تابع انتقال f به ازای $\delta = 0.4$ ۵۰

- شکل ۳-۵- نمودار دوشاخه شدگی تابع لجستیک به ازای تغییر پارامتر A ۵۱
- شکل ۴-۵- نمودار دوشاخه شدگی مربوط به رابطه (۴) به ازای (۱) $\alpha_i = 1$ (۲) $\alpha_i = 0.5$ رسم شده است. همانگونه که مشاهده می شود با تغییر α_i دامنه تغییرات x تغییر می کند. ۵۲
- شکل ۵-۵- نمودار داده های تعلیم و داده نویزی که ۰.۴٪ نویز یکنواخت به آن اضافه شده است ۵۴
- شکل ۶-۵- صحت بازشناسی شبکه آشوب گونه و شبکه $NDRAM$ برای درصد های مختلف نویز ۵۶
- شکل ۱-۶- نمودار دوشاخه شدگی تابع لجستیک به ازای تغییر پارامتر A ۶۰
- شکل ۲-۶- نمودار زمانی $x(Tk)$ مربوط به تابع لجستیک به ازای دو شرط اولیه مختلف و $T=1, 2, 3$ ۶۱
- شکل ۳-۶- نمودار مقادیر نهایی (بعد از اتمام تعلیم) سه وزن از وزن های شبکه به ازای سی و پنج شرط اولیه مختلف ۶۲
- شکل ۴-۶- فراوانی خروجی شبکه آشوب گونه (۱) وقتی که شبکه ایستا داده تست را درست تشخیص داده است (۲) وقتی که شبکه ایستا داده تست را اشتباه تشخیص داده است. ۶۴
- شکل ۵-۶- نواحی تصمیم گیری در فضای ورودی یک بعدی ۶۷
- شکل ۶-۶- نواحی تصمیم گیری در فضای ورودی دو بعدی ۶۸
- شکل ۷-۶- مرز تصمیم گیری برای تفکیک الگوهای $X, 0$ ۶۹
- شکل ۸-۶- نوروں با تابع فعالیت آستانه ای دو مقداره ای. ۶۹
- شکل ۹-۶- دایره ها و مربع ها شهرهای مرزی دو کشور A و B را نشان می دهند. این شهرها با چندین خط قابل جداسازی هستند. ۶۹
- شکل ۱-۷- شبکه مستقیم یک شبکه جلوسو با ساختار $10-50-120-256$ می باشد. ۷۴
- شکل ۲-۷- با کنار هم قرار دادن شبکه مستقیم و شبکه معکوس شبکه بازگشتی ایجاد می شود. ۷۵
- شکل ۳-۷- ساختار کلی شبکه عصبی آشوب گونه از دو قسمت تشکیل شده است: شبکه عصبی بازگشتی و گره های آشوبی. ۷۷
- شکل ۴-۷- نمودار تابع $a=tansig(n)$ ۷۸
- شکل ۵-۷- تعدادی از داده های مربوط به ارقام مجزای دست نوشتار موجود در پایگاه داده های USPS ۷۸
- شکل ۶-۷- خروجی شبکه بازگشتی برای پنج ورودی مختلف بعد از ۴ بار چرخش. ۷۹
- شکل ۷-۷- تعداد دوره هایی که گره های آشوبی شبکه آشوب گونه جهت بازشناسی یکی از الگو های ورودی انجام داده اند. ۷۹
- شکل ۸-۷- نحوه بازسازی یک الگوی ورودی توسط شبکه آشوب گونه طی ۹ مرحله. ۸۰
- شکل ۹-۷- میانگین عدم موافقت گره های آشوبی شبکه عصبی آشوب گونه در طی بازشناسی یک الگو در ۱۵ مرحله. ۸۱
- شکل ۱۰-۷- الف- شبکه جلوسو در مرحله تعلیم ب- شبکه بازگشتی در مرحله بازشناسی ۸۲
- شکل ۱۱-۷- این شبکه مشابه شبکه ارائه شده در مرجع [۲۵] می باشد که یک شبکه خود انجمنی است که هر داده تعلیم را به خود آن نسبت می دهد. الف- شبکه خود انجمنی در مرحله تعلیم ب- شبکه خود انجمنی در مرحله بازشناسی ۸۳

شکل ۸-۱- نمودار دوشاخه شدگی الف- گره آشوبی استفاده شده در شبکه آشوب گونه فصل ۵ به ازای دو مقدار مختلف پارامتر کنترل ب-نورون آشوب گونه بهبود یافته ۸۸

فهرست جدول‌ها

- جدول ۴-۱- تغییر صحت بازشناسی شبکه آشوب گونه با تغییر δ ۴۴
- جدول ۶-۱- مقایسه نتایج بنسب آمده از تست شبکه ایستا و شبکه آشوب گونه ۶۵
- جدول ۶-۲- مقایسه نتایج بنسب آمده از تست شبکه ایستا ارائه شده در [۲۵] و شبکه آشوب گونه ۶۶
- جدول ۷-۱- صحت بازشناسی شبکه آشوب گونه برای ۴۶۴۹ داده تست و γ های مختلف وقتی که $\beta = 2$. صحت بازشناسی شبکه بازگشتی ۹۱/۴۴ می باشد. ۸۱
- جدول ۷-۲- صحت بازشناسی شبکه آشوب گونه برای ۴۶۴۹ داده تست و β های مختلف وقتی که $\gamma = 1.3$ ۸۱
- است. صحت بازشناسی شبکه بازگشتی ۹۱/۴۴ می باشد. ۸۲

فصل اول

مقدمه

۱-۱- مقدمه

توانایی بالای مغز در پردازش مقاوم اطلاعات در برابر تنوعات و نویز باعث شده است که نحوه پردازش آن مورد توجه قرار گیرد و تحقیقات زیادی در مورد نحوه عملکرد نورون ها و شبکه های نورونی انجام شود. مدل های زیادی برای شبکه های عصبی مصنوعی ارائه شده اند. نکته مهمی که در مورد شبکه های عصبی مطرح می شود این است که رفتار حالت دائمی یک شبکه به چه صورت است؟ این نکته هم در مورد شبکه های عصبی مصنوعی و هم در مورد شبکه های عصبی واقعی مهم است. حالت نهایی شبکه عصبی کلاسیک تشخیص یک الگو، قطعه بندی یک تصویر یا رسیدن به نتیجه یک محاسبه می باشد. به عبارت دیگر در یک نقطه ثابت متوقف شده و آن را به عنوان جواب مسئله ارائه می دهد. مغز انسان دارای پویایی و تنوع است و هیچ گاه در یک نقطه متوقف نمی شود و دائم در حال حرکت است به طوری که توقف عملکرد آن به منزله مرگ می باشد چنانچه نبود سیگنال مغزی یکی از نشانه های مرگ مغزی است. برای این پویایی عملکرد شبکه های عصبی طبیعی شواهدی آورده اند که در ادامه به طور مختصر به تعدادی از آن ها اشاره می کنیم.

۱-۲- پویایی در سیگنال های مغزی

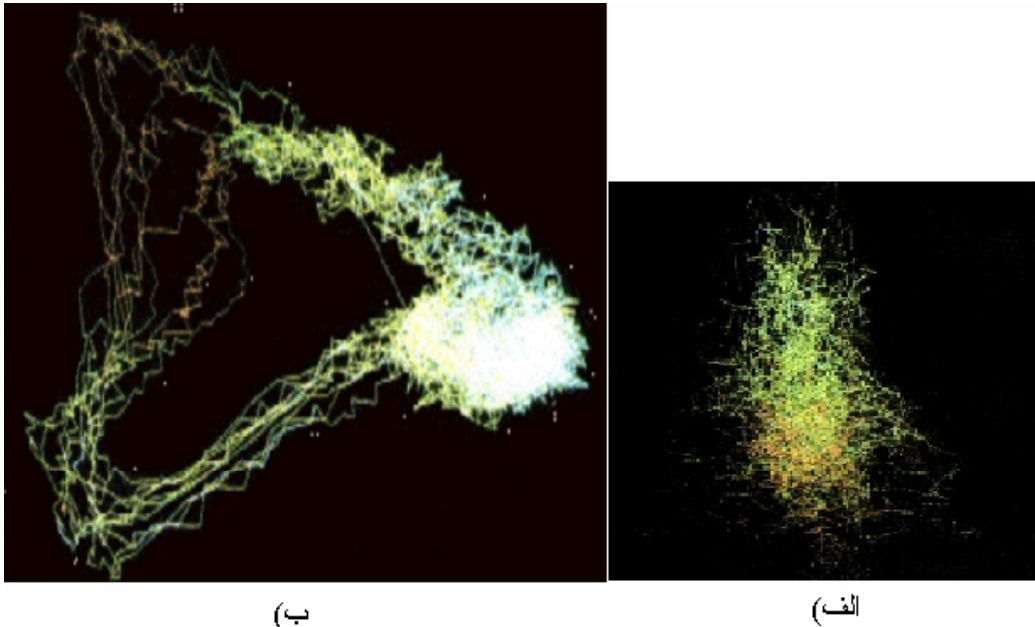
یکی از ویژگی های مهم مغز توانایی آن در تولید امواج الکتریکی و مغناطیسی کم دامنه و فرکانس پایین می باشد که در داخل مغز و در سطح مجمله مشاهده شده است. این امواج، امواج مغزی یا ^۱ EEG نامیده می شوند. امواج EEG در طول حیات وجود دارند به طوری که غیبت آنها یکی از علائم مرگ مغزی می باشد. این امواج به شدت به حالت های رفتاری انسان حساس هستند به طوری که برای تعیین سطوح خواب و بیهوشی، سطوح هوشیاری و درک و تحرکات هیجانی مورد استفاده قرار می گیرند. تفسیر این سیگنالها مشکل است زیرا ویژگی آماری آنها مشابه متغیرهای تصادفی و نویز رنگی می باشد. پیشرفت های جدید در دینامیک های غیر خطی و نظریه آشوب نشان داده است که امواج EEG تنها نشان دهنده فرایندهای تصادفی نیستند بلکه دارای خاصیت آشوب گونه مشخص می باشند. دینامیک این امواج به صورت تصادفی در حال چرخش در طول مسیرهای نا پایدار است و به صورت خودمختار و ناگهانی یک پاسخ پیشنهادی متناوب به تحریک خارجی می دهند و به سادگی توانایی سوئیچ کردن از یک جاذب به جاذب دیگر، در پاسخ به تحریک خارجی را دارند [۱،۲]. شکل ۱-۱ الف یک شکل دوبعدی از تصاویر ویدیویی سه بعدی EEG بدست آمده از سیستم پویایی موش صحرائی در حالت بیداری، استراحت و بدون حرکت به مدت ۴ ثانیه نشان را می دهد. نقطه ای که در این فضا حرکت می کند مسیری^۲ را در فضا ایجاد می کند که به صورت جاذب عجیب می باشد. شکل ۱-۱ ب مسیر EEG همان موش را در طول حمله صرع نشان می دهد همانطوری که مشاهده می شود در این حالت سیگنال EEG از جاذب آشوب گونه خود خارج شده و در یک جاذب دیگر که خارج از جاذب قبلی است قرار می گیرد [۱].

۱-۳- دینامیک آشوب گونه در عملکرد یک نورون

فعالیت آشوب گونه سلولها نقش اساسی در ایجاد خاصیت آشوب گونه شبکه های عصبی دارد به طوری که خیلی از ویژگی های آشوبی شبکه وابسته به رفتار آشوب گونه تک نورون می باشد. رفتار آشوب گونه در نورون ها به صورت میکروسکوپی مشاهده شده است. برای مثال غشا آکسون Squid در پاسخ به تحریک سینوسی متناسب با فرکانس و قدرت تحریک پاسخ پرودییک یا آشوب گونه از خود نشان می دهد [۳]. (شکل ۱-۲) مشاهدات نشان مدهند که تحریک پرودییک نورون یا عضله قلب باعث ایجاد پاسخ های آشوب گونه می شود (به ازای قدرت و فرکانس خاص تحریک) [۳].

1 Electroencephalogram

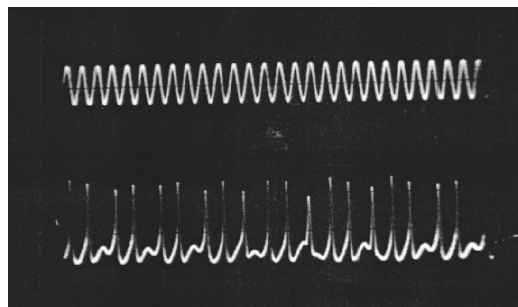
2 Trajectory



(ب)

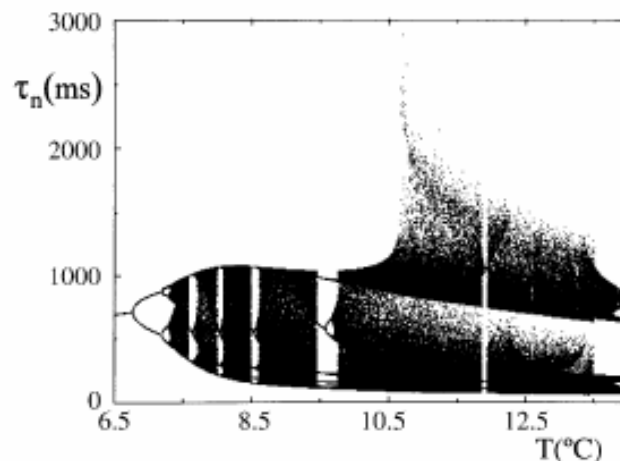
(الف)

شکل ۱-۱- الف) یک شکل دویعدی از تصاویر ویدیویی سه بعدی EEG بدست آمده از سیستم بویای موش صحرایی در حالت بیداری، استراحت و بدون حرکت به مدت ۴ ثانیه. نقطه ای که در این فضا حرکت می کند مسیری رادر فضا ایجاد می کند که به صورت جاذب عجیب می باشد. ب) مسیر EEG همان جانور را در طول حمله صرع نشان می دهد [۱].



شکل ۱-۲- غشا آکسون Squid در پاسخ به تحریک سینوسی متناسب با فرکانس و قدرت تحریک پاسخ پررودیک یا آشوب گونه از خود نشان می دهد [۳].

در شکل ۱-۳ نمودار دوشاخه شدگی مدل Hodgkin_Huxley یک نرون حساس به دما رسم شده است. در این شکل فاصله بین اسپایک ها (T_n) بر حسب پارامتر دوشاخه شدگی دما ($T^{\circ}C$) رسم شده است.



شکل ۱-۳- نمودار دوشاخه شدگی مدل *Hodgkin_Huxley* یک نورون حساس به دما رسم شده است. [۴]

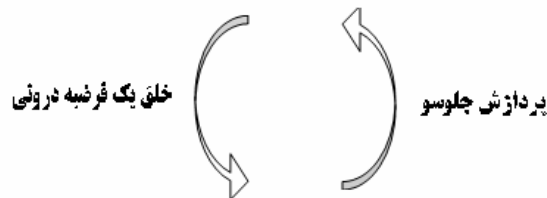
۱-۴- پویایی در عملکرد ساختارهای زیر سلولی (کانال ها)

منشاء فعالیت نورون ها تغییر هدایت پروتئین های خاص موجود در غشاء سلول ها که کانال نامیده می شوند می باشد. این کانال ها به یونها اجازه حرکت از فضای داخل سلولی به فضای بیرون سلولی و بالعکس می دهند. تکنیکهای الکتروفیزیولوژی کلاسیک تنها قادر به ثبت متوسط فعالیت هزاران کانال در سطح سلول هستند بنابراین مدل‌های ارائه شده بر اساس این داده ها تنها به بیان متوسط فعالیت کانال ها پرداخته اند. در روش های جدید ثبت، رفتار یک کانال به تنهایی مورد مشاهده قرار گرفته است و مشخص شده است که بازو بسته شدن کانال حالت رندوم گونه دارد. گروهی از محققان معتقد به تصادفی بودن عملکرد آنها هستند و گروهی معتقدند که مدل‌های مبتنی بر نظریه آشوب می توانند این خاصیت کانال ها را مدل نمایند. حال سؤالی که مطرح می شود این است که چرا برای بررسی رفتار نورون ها از مدل های معین استفاده می کنند در حالی که آنها در عمل دارای رفتار غیر معین می باشند؟! شاید رفتار نوسانی هزاران کانال موجود در یک سلول و میلیون ها سلول طوری باهم همزمان می شوند که در نهایت یک رفتار متوسط معین ایجاد می کنند [۳].

برای ایجاد رفتار دینامیکی (از جمله رفتار آشوب گونه) در یک سیستم باید آن سیستم دارای اتصال بازگشتی باشد. بنابراین شبکه های عصبی مصنوعی ای می توانند رفتار آشوب گونه یا دینامیکی داشته باشند که در آنها به نوعی اتصال بازگشتی وجود داشته باشد حال سؤالی که مطرح می شود این است که آیا در شبکه های عصبی طبیعی نیز رابطه بازگشتی وجود دارد؟

۱-۵- پردازش دوسویه در قشر مخ

به نظر می‌رسد که قشر مخ هنگام ادراک ورودی‌های حسی نوعی استدلال فرضیه‌ای را اجرا می‌کند. به این صورت که در پاسخ به ورودی حسی، ابتدا یک فرضیه کلی اولیه ولی زمخت و نیازمند اصلاح و پالایش را به عنوان تفسیر جلوسوی الگوی ورودی تولید می‌کند و سپس این فرضیه تحت قیود خود مورد پالایش قرار می‌گیرد. به این ترتیب ادراک ورودی‌های حسی در قشر مخ، دفعتاً و لحظه‌ای نیست بلکه در طی مراحل مجزای متوالی انجام می‌شود که قویاً می‌تواند توسط اثرات بالا به پایین معادل‌سازی شود. تفسیر ورودی حسی در مغز ابتدا فعال‌سازی یک بازنمایی در سطوح بالاتر است سپس پردازشی بر روی این بازنمایی انجام می‌شود تا یک فرضیه داخلی که با ورودی حسی مربوطه بیشترین ارتباط را دارد دوباره تولید و خلق شود. و سپس این فرضیه دوباره مورد بازنمایی قرار می‌گیرد. این فرایند بازگشتی تا رسیدن به یک بازنمایی مناسب ادامه می‌یابد. این خلق یک فرضیه درونی و بکارگیری آن جهت پیش‌گویی ورودی بعدی، باعث می‌شود که مسئله تصمیم‌گیری بسیار بعدی بازگویی و تفسیر ورودی حسی موازی و انبوه، به مقایسه‌های ساده‌ما بین دو وضعیت ورودی و پیشگویی شده آن تقلیل یابد [۵].



شکل (۱-۳) پردازش دوسویه در قشر مخ

۱-۶- شرح مسئله

شواهد موجود در مورد رفتار آشوب گونه شبکه‌های عصبی طبیعی موجب گردیدند تا محققین به سمت وارد کردن نظریه آشوب در مدل‌های شبکه عصبی حرکت کنند. اولین قدم در این زمینه ارائه مدل‌هایی بود که تنها قادر به ایجاد رفتار ظاهری نوروها باشند یعنی فقط هدف ارائه مدلی بود که بتواند رفتاری مانند رفتار آشوب گونه یک نورو واقعی را داشته باشد. به عنوان مثال در مرجع [۶] مدلی بر اساس مدل مبتنی بر رسانایی *Hodgkin_Huxley* ارائه شده است که قادر به مدل‌کردن رفتار آشوب گونه نورو بیولوژیکی خرچنگ دریایی می‌باشد. خروجی این مدل شبیه نتایج عملی

بدست آمده از نورون واقعی است. این گونه مدل‌ها تنها به مدل کردن رفتار ظاهری نورون واقعی پرداخته و خاصیت پردازشی این رفتارها در آنها مورد توجه نبوده است.

دسته دیگر از محققین با توجه به مدل‌های ارائه شده برای شبکه عصبی مصنوعی با قابلیت پردازش، به دنبال مدل‌هایی هستند که ضمن همخوانی با این گونه شبکه‌های عصبی قادر به ایجاد رفتارهای آشوب‌گونه باشند. در این دسته از مدل‌ها تنها رفتار یک نورون یا دسته کوچکی از نورون‌ها مورد بررسی قرار گرفته و به تحلیل روابط بین متغیرها و پارامترهای شبکه و تعیین محدوده‌هایی که نورون رفتار آشوب‌گونه دارند پرداخته‌اند. برای مثال در مرجع [7] یک شبکه هاپفیلد کوچک مورد بررسی قرار گرفته است و محدوده‌ای که قرار گرفتن وزن‌ها در آن باعث آشوب می‌شود تعیین شده است. در مرجع [8] مدلی از نورون آشوب‌گونه را ارائه کرده‌اند که تابع فعالیت نورون آن تابع سیگموئید است و نورون دارای فیدبک داخلی و خارجی می‌باشد. در این‌جا نیز به بررسی محدوده‌هایی که باعث آشوب می‌گردد پرداخته‌اند. در این مراجع اشاره‌ای به چگونگی استفاده از شبکه‌های آشوب‌گونه معرفی شده در کارهای کاربردی نشده است. این دسته از مدل‌ها بزرگ‌ترین دسته از شبکه‌های عصبی آشوب‌گونه را تشکیل می‌دهند.

دسته معدودی از مدل‌های شبکه آشوب‌گونه وجود دارند که ضمن دارا بودن خاصیت آشوب‌گونه دارای توان پردازشی نیز می‌باشند. از آنجایی که این دسته از مدل‌ها در آغاز راه می‌باشند توان پردازشی پایینی دارند. به عنوان مثال مدل ارائه شده در مرجع [9] که برای حذف نویز استفاده شده است تنها به پردازش شش تصویر کوچک پرداخته است.

در این پروژه به دنبال طراحی شبکه عصبی از نوع سوم می‌باشیم. قصد داریم مدلی طراحی نماییم که در آن از قدرت انعطاف و تنوع آشوب استفاده نموده و بر توان پردازشی شبکه کلاسیک بیفزاییم. در این پروژه قصد داریم تا کارایی شبکه‌های عصبی آشوب‌گونه در بازشناسی الگوها را در مقایسه با عملکرد شبکه‌های عصبی غیر آشوب‌گونه مانند شبکه هاپفیلد، مورد ارزیابی قرار دهیم. برای این منظور وظیفه بازشناسی حروف مجزای دست‌نوشته را انتخاب کرده‌ایم.

در ادامه در فصل دوم به معرفی مختصر نظریه آشوب می‌پردازیم. مفاهیمی مانند نمودار دوشاخه شدگی و عدم تقاطع مسیر آشوب‌گونه در فضای حالت که از آنها در طراحی شبکه‌های عصبی آشوب‌گونه استفاده کرده‌ایم در این فصل توضیح داده شده‌اند. در فصل سوم به بررسی شبکه‌های آشوب‌گونه موجود پرداخته‌ایم در این فصل نورون‌های آشوب‌گونه موجود به سه دسته طبقه‌بندی شده‌اند: مدل‌های نورون آشوب‌گونه‌ای که تنها قادر به ایجاد رفتار آشوب‌گونه نورون‌های واقعی می‌باشند، مدل‌هایی از شبکه‌های آشوب‌گونه که بر اساس شبکه‌های عصبی کلاسیک عمل می‌کنند که در آنها بیشتر به دنبال ایجاد رفتار آشوب‌گونه در مدل‌های کلاسیک هستند و بحثی در مورد

اثر این رفتارها روی توان پردازشی شبکه نمی کنند و دسته سوم مدل هایی از شبکه های عصبی آشوب گونه با توان پردازشی می باشند و همانطوری که توضیح داده می شود این دسته از مدل ها از معدود دسته مدل های شبکه عصبی آشوب گونه موجود می باشند. در فصل چهارم نظریه انتخاب طبیعی معرفی می شود و با استفاده از یک شبکه جلوسو و نظریه انتخاب طبیعی به طراحی یک نمونه شبکه عصبی آشوب گونه می پردازیم. این شبکه بهبود زیادی در بازشناسی شبکه مرجع ایجاد نکرد. علت را در ماهیت بازگشتی بودن گره های آشوبی یافتیم که از هماهنگی کافی با شبکه جلوسو که فاقد خاصیت بازگشتی است، برخوردار نیستند، یافتیم. به این ترتیب تصمیم گرفته شد که نظریه انتخاب طبیعی را با شبکه بازگشتی آزمایش کنیم. این کار در فصل پنجم انجام شد که در آن از *NDRAM*¹ که یک شبکه بازگشتی می باشد استفاده شد. همانطوری که نشان داده می شود شبکه آشوب گونه ایجاد شده از توان پردازشی بسیار خوبی نسبت به شبکه بازگشتی مرجع برخوردار است. در فصل شش یک روش جدید برای استفاده از نظریه آشوب برای بالا بردن توان پردازشی شبکه عصبی کلاسیک معرفی شده است. در این فصل با همزمان سازی وزن های آشوب گونه، شبکه آشوب گونه ای طراحی شد که از قدرت پردازشی بسیار خوبی نسبت به شبکه مرجع برخوردار است. در فصل هفت براساس مفاهیم بیان شده در فصل پنجم، شبکه عصبی آشوب گونه ای برای بازشناسی ارقام مجزای دست نوشتار انگلیسی ارائه می شود و در فصل آخر نیز به جمع بندی و ارائه پیشنهادات پرداخته ایم.

¹ Nonlinear Dynamic Recurrent Associative Memory