

خب در حالت کلی سیستم یک ورودی می‌گیرد که بالایی می‌باشد و خروجی آن هدف ما است حال احتمال زیاد هدف خروجی امکان دارد با ورودی که ما داده ایم زیاد تطابق نداشته باشد برای این منظور به صورت موازی یک مدل را طراحی می‌کنیم حال منطق فازی یا یک مدل باشد و یک خروجی می‌دهد و این خروجی امکان دارد از هدف ما دور باشد در ابتدای کار اما با مرور زمان امکان دارد به هم نزدیک شوند که این بهترین حالت ممکنه برای ماست .

خب حال خروجی از مدل و هدف اگر صفر بشه ایده آل ترین حالت ممکن میشود که امکان رخ دادن این حالت زیاد نیست چون مدل با سیستم یکی شده و دیگر فرقی ندارد در حالت نرمال یک تفاوت مابین این دو وجود دارد .

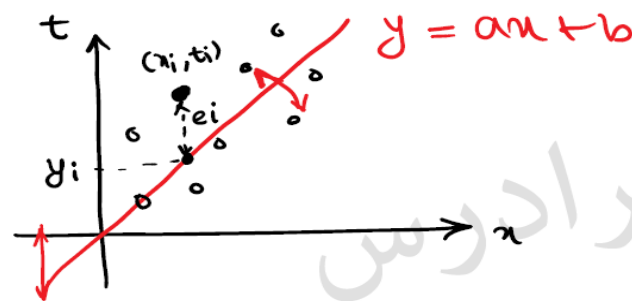
مثلا یکی از روش هایی که وجود دارد تابع هزینه/تابع مربعات خطا یا تابع شاخص عملکرد که همگی یکسان هستند ولی با بیان های متفاوت در علوم های مختلف که به فرم زیر بیان می‌شود :

$$MSE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N e_i^2$$

خب در حالت کلی ما نمی‌توانیم رفتار Plant یا system را تغییر دهیم مثلا فرض بر این باشد که یک روالی خاص را یک سیستم دارد اما ما میتوانیم بر روی مدل خودمان تغییرات اعمال کنیم تا خروجی کار درست بشود تا جایی که بتوانیم خطایی که بین سیستم و خروجی مدل است به حداقل ممکن برسد .

خب اگر در حوزه سیستم های عصبی و شبکه های عصبی صحبت بشه به این مرحله و فاز
Traning میگوییم .

یکی از ساده ترین مثال هایی که در این حوزه میتوان زد همان رگرسی.ن است که مابین دیتا ها که
ورودی و خروجی های ما هستند یک خط میگذرانیم که حداقل فاصله را با دیتا ها داشته باشند به
نحوی که همه ی آن ها را نیز پوشش دهد به شکل زیر توجه کنید :



$$e_i = t_i - y_i = t_i - ax_i - b$$

$$MSE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (t_i - \underline{ax_i} - \underline{b})^2$$

این اسلاید از کلاس درس استاد بزرگ بنده دکتر سید مصطفی کلامی هریس است .

در این اسلاید به خوبی نمایش داده میشود تابع هزینه و خطا چگونه رسم شده برای یک سری از
اطلاعات آزمایشگاهی ما .

خب هدف چیه باید در این مسئله **a,b** طوری پیدا کنیم که مسئله کمینه شود . خب برای این
روش متد های زیادی هست یکی از روش ها مشتق گیری نسبت به **a , b** می باشد .

خب در اینجا **a** شیب خط ما استن که باهاش کار میکنیم و **b** هم عرض مبدا می باشد که بالا
پایین می شود .

خب گاهی اوقات مثلا برای این مسئله از یک سهمی درجه 2 استفاده بشه برای رگرسیون گیری که بهش Curve fitting نیز میگویند .

خب همان طور در تصویر مشاهده میکنید یک سیستم داریم و مدل ما یک سری متغیر ها داریم که با تتا نشان داده شده در تصویر ما برای این کار ما باید یک جوری این پارامتر های خودمون تنظیم کنیم ، که مسئله ما حداقل شود برای کار ما که برای این هدف یک سری قید داریم که براساس آن باید تنظیمات تابع را به پیش ببریم .

خب امروز کاری که ما میخواهیم پیش ببریم خیلی کلی است و میخواهیم یک مسئله بهینه سازی برای تابع خطا با کمک منطق فازی پیش ببریم که در ادامه یک اسلاید آورده شده و توضیحات تکمیلی نیز خودم میدهم :

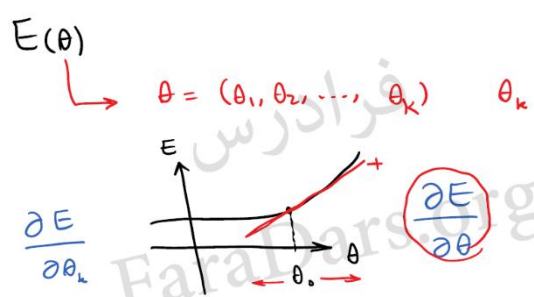
خب همان طور در تصویر مشاهده میکنید

تابع خطا را با پارامتر های برداری نشان

داده ایم که از تتا 1 تا تتا K که برای این

که بخواهیم اتین مسئله را بهینه سازی

کنیم از فرم گرادیان میرویم ، که گرادیان



فاصله یا دوری یا نزدیکی را به ما نشان میدهد ، که ما برای که ببینیم متغیر های خود در چه

مسیری حرکت دهیم بیشترین افزایش یا کاهش خواهد داشت .

خب مثلا در مثال شکل بالا میبینید مشتق در جایی که گرفتیم مقداری مثبت در میاید که اگر به

سمت چپ حرکت کنیم مقادیر تتا های ما بیشترین E را به خودشون میگیرند و اگر رو به سمت

راست حرکت کنیم E مقدارش کم ترین می شود .

خب در اسلاید بعدی توجه شما را به یک سری تعاریف معطوف میکنم :

خب همانطور که ملاحظه میکنید ما پارامترهای تخمین خود را تحت عنوان تتا تعریف نموده از تتا زمان اول تا آخرین تخمینی که زدیم . سپس برای اینکه مسئله ما بهترین شکل ممکنه را به خودش بگیرد

$$\theta_t = (\theta_{t1}, \theta_{t2}, \dots, \theta_{tK}) \quad E(\theta_t)$$

$$\theta_{t+1} = \theta_t + \Delta\theta_t \quad E(\theta_{t+1})$$

Step

$$\Delta\theta_t = -\frac{\partial E}{\partial \theta_t}$$

باید خطای ما بین سیستم و مدل کمینه شود برای این کا خب ما هر تتایی که رو به جلو حرکت میکند با یک $\Delta\theta$ یک step رو به جلو حرکت میکند و θ_{t+1} را به وجود میاورد حال باید در این نقطه ای که ایجاد شده نسبت به پارامتر θ_t مشتق گرفت که با علامت منفی که جهت نزولی بودن یا کمینه شدن را به ما ارائه دهد .

خب در اسلاید بعدی که به شما نمایش میدهم فرمت کلی این الگوریتم را به نمایش میگذاریم که بهش الگوریتم گرادیان نزولی نیز گفته می شود :

معمولا برای این متد یک حدس اولیه از جواب را میزنند و این خیلی خیلی مهم است برای کار ما که میخو.اهیم روند بهینه سازی را پیش بگیریم . در یک اسلاید بعدی برای شما به نمایش میگذاریم این مفهوم که

$$\min E(\theta)$$

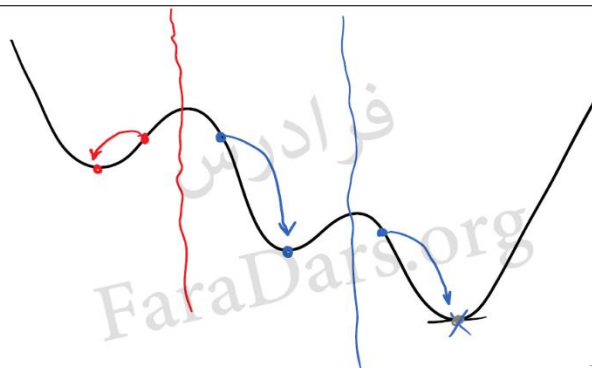
$$\theta_0 \rightarrow \theta_1 \rightarrow \theta_2 \rightarrow \dots \rightarrow \theta^*$$

$$\theta_{t+1} = \theta_t - \alpha_t \frac{\partial E}{\partial \theta_t}$$

Gradient
Descend

$$\theta_{t+1} = \theta_t \rightsquigarrow \frac{\partial E}{\partial \theta_t} = 0$$

شرایط اولیه چقدر تاثیر گذار بر روی بهینه سازی و دینامیک مسئله ما است :



خب در تصویر میبینید که یک سری نقاط به رنگ های قرمز، سبز و آبی وجود دارد
خب اگر ما شرایط اولیه خود را در نقاط قرمز و سبز قرار درهیم دینامیک مسئله ما روندی پیش میگیرد که مینیمم آن محلی

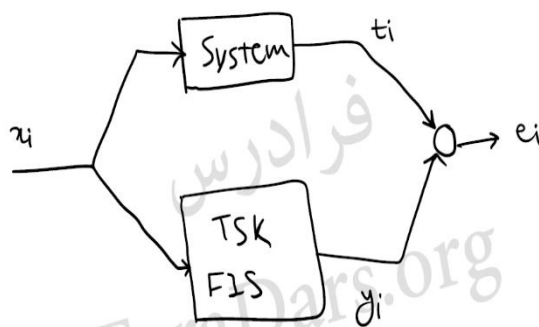
شود و بهینه کامل نشود اما اگر شما به نقطه آبی نگاهی کنید میبینید که یک مسیری را طی میکند که به بهینه ترین شکل ممکن در کل دینامیک مسئله ما برسد. نقاط مینیمم همان تعادل است که یک سری جاها را میتواند جذب کند که با خطوط جداسازی نموده ایم در تصویر به خوبی نشان داده شده است.

خب یک سوال پیش میاید که ما به اون نقطه آبی که بهینه ترین نقطه مسئله ماست آیا دسترس پذیری داریم یا خیر؟ هیچ تضمینی برای این که به بهینه ترین نقطه همراه با همگرا شدن پارامترهای θ ما به دینامیک مسئله پس این یکم به خوش شانسی بودن تو برمیگردد رفیق.

خب حال میخواهیم در حالتی پیش بریم که بتونیم این خوش شانسی را برای خودمان ایجاد کنیم که بتوانیم مسئله را بهینه ترین حالت برایش ایجاد کنیم.

برای این منظور مثلا از منطق فازی بهره گیری میکنیم که در اسلاید زیر آورده شده است:

خب در تصویر ورودی ها یکسان است سیستم داریم یک مدل منطق فازی TSK که قبلا ما در جلسات قبلی هم قاعده کار کردن با این و هم کد نویسی های آن و فرمول اصلی آن را هم کار کرده بودیم که داریم:



$$y_p = \frac{\sum_r \bar{y}_r \exp\left(-\frac{1}{2} \sum_i \left(\frac{x_i - m_i}{\sigma}\right)^2\right)}{\sum_r \exp\left(-\frac{1}{2} \sum_i \left(\frac{x_i - m_i}{\sigma}\right)^2\right)}$$

$$(x_p, y_p) \rightsquigarrow (x_p, t_p) \rightsquigarrow e_p = t_p - y_p$$

$$E = \frac{1}{N} \sum_{p=1}^P e_p^2$$

خب در خط اول این تصویر مشاهده
میکنید که فرمت TSK می باشد یا فرمول
عمومی TSK می باشد ، خب یک بار
ورودی ها برای منطق فازی کار میکنند
یک بار هم برای زمان ها خود سیستم

ایجاد خروجی میکند در نهایت $e_p = t_p - y_p$ این خطا ایجاد میشود حال با این خروجی
خطا باید تابع هزینه خود بسازیم که با فرمت زیری آن یا این که اینجا تایپ شده

$$MSE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N e_i^2$$

تابع هزینه خود را مینویسم و در ادامه راه باید به بهینه سازی این بپر داریم .

در آن مسئله پارامترهای ما شامل σ, m_i ها به حساب می آیند .

خب در ادامه برای این کهن بخواهیم مسئله را کمی از پیچیدگی فرم بالا در این حالت کاهش دهیم
و بتوانیم آن را بهتر بیان کنیم اسلاید زیر آورده ام که در ادامه توضیحات کافی برای آن میاورم :

خب همان طور که می بینید
بخشی از تابع TSK ما که
قسمت نمایی یا همان گووسی
آن است را با w_r نمایش
میدهیم که ساده تر شو
سپس خطای بین سیستم و

$$y_p = \frac{\sum_r \bar{y}_r \exp\left(-\frac{1}{2} \left(\frac{x_p - m_r}{\sigma}\right)^2\right)}{\sum_r \exp\left(-\frac{1}{2} \left(\frac{x_p - m_r}{\sigma}\right)^2\right)} = \frac{\sum_r \bar{y}_r w_r}{\sum_r w_r}$$

$$e_p = t_p - y_p = t_p - \frac{\sum_r \bar{y}_r w_r}{\sum_r w_r} = \frac{\sum_r (t_p - \bar{y}_r) w_r}{\sum_r w_r}$$

$$e_p^2 = \frac{\left[\sum_r (t_p - \bar{y}_r) w_r\right]^2}{\left[\sum_r w_r\right]^2}$$

تابع مدل سازی شده خودمان را میاوریم در نهایت با یک سری عملیات جبری و ساده سازی به معادله خط ندو میرسیم که مخرج مشترک گیری و... دارد .

در انتهای اسلاید هم که تابع خطا خود را معرفی نموده ایم که تمامی عبارت های خطا باید به توان دو کم رسد یا مربع شود بعد از این کار باید عملیات گرادیان گیری روی پارامتر های متغیر انجام داد تا مسئله بهینه شود.

در ادامه روند کاری یک اسلاید آورده شده که عملیات گرادیان گیری روی پارامتر m_r, σ چگونه است :

روال کاری بدین صورت است که برای عملیات گرادیان گیری یا مشتق گرفتن ضمنی از پارامتر های خود باید از قاعده زنجیره ای استفاده کنیم . که در انتهای شکل فرم روند مشتق زنجیره ای آورده شده است .

$$\frac{\partial}{\partial m_r} \left[\sum_{r'} (t_p - \bar{y}_{r'}) \omega_{r'} \right]^2 = \frac{\partial}{\partial \omega_r} \left[\sum_{r'} (t_p - \bar{y}_{r'}) \omega_{r'} \right]^2 \cdot \frac{\partial \omega_r}{\partial m_r}$$

$$= 2(t_p - \bar{y}_r) \sum_{r'} (t_p - \bar{y}_{r'}) \omega_{r'} \frac{\partial \omega_r}{\partial m_r}$$

$$\frac{dy}{dx} = \frac{dy}{du} \frac{du}{dx}$$

حال برای این که چگونه کار کرده میبینیم که ابتدای کار از عبارت نسبت به ω_r مشتق گرفته شده سپس برای این که گرادیان آن نسبت به m داشته باشیم در عبارت زنجیره ای $\frac{\partial \omega_r}{\partial m_r}$ ضرب شده است کلا عبارت اول نسبت به ω_r مشتق گیری شده است .

در نهایت برای پارامتر سیگما هم همچنین روالی را داریم که باید ما سیستم خود را انقدر یواش

یواش جوری جلوببریم که این تابع هزینه ما به سیستم مقدارش کم کم بشه به نحوی که سیستم ما خطای حداقلی خودش برسد .

$$m_{r,t} \rightsquigarrow m_{r,t+1}$$

$$\begin{cases} m_{r,t+1} = m_{r,t} - \alpha_{r,t} \frac{\partial E}{\partial m_{r,t}} \\ \sigma_{t+1} = \sigma_t - \alpha_{\sigma,t} \frac{\partial E}{\partial \sigma_t} \end{cases} \quad \forall r$$

خب شکل گویای صحبت های من است که کلا میخوایم چیکار بکنیم در این روند کاری که در حال حاضر پیش گرفته ایم .

خب رسیدیم به یک جای زیبا در این قسمت براتون یک سخن زیبا دارم که اینه که ما الان شروع شبکه های عصبی را یادگرفته ایم که برای این روال کاری که از ابتدای این جزوه یا مقاله برای شما آورده ام نتایج این بوده که بتونیم با کمک دانش های قبلی و پایه ای ریاضیات و منطق فازی یک چیزی الان درست بشه تحت عنوان

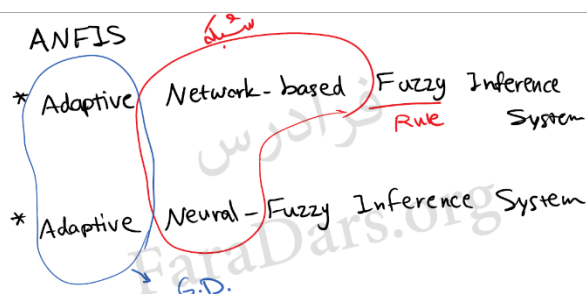
(ANFIS or Adaptive Neural Fuzzy Inference System) گفته میشود حال به

ادامه کار برای ما هیجان انگیز تر از قبل میشود اون قسمت تطبیقی یعنی ما یک سری اطلاعات به مدل میدهم که رفته رفته خودش را با مدل مرجع که سیستم مدنظر ما است تطبیق پیدا میکند .

خب به دلیل این که ما از متلب برای کار خود استفاده میکنیم باید با روال کاری ANFIS در متلب بلد باشیم مثل سیستم های FIS در جزوات قبلی به صورت کامل در محیط متلب کد نویسی و کار با ماژول فازی را یادگرفتیم .

این نکته در رابطه با این که این ANFIS در متلب چگونه کار میکند یک مدل خطی مرتبه اول است ، از مدل TSK پیروی میکند یعنی ورودی یک یا چند سری ورودی داریم اما خروجی به صورت یک تابع است حال قبلا در سیستم TSK در متلب به صورت یک ثابت در نظر گرفتیم ما در حال حاضر که در ادامه یک اسلاید از قواعد فازی و چگونگی کار کردن این سیستم در متلب است را بر ای شما آورده ام :

این تصویر شماتیک کلی سیستم را توضیح میدهد .



این تصویر برای ما مهم است از انجایی که یک

سری ورودی ها داریم یعنی دوتا ورودی داریم و

خروجی های ما در تصویر مشاهده میکنید که به

If x_1 is A_{11} and x_2 is A_{21} Then

$$y = p_1 x_1 + q_1 x_2 + r_1$$

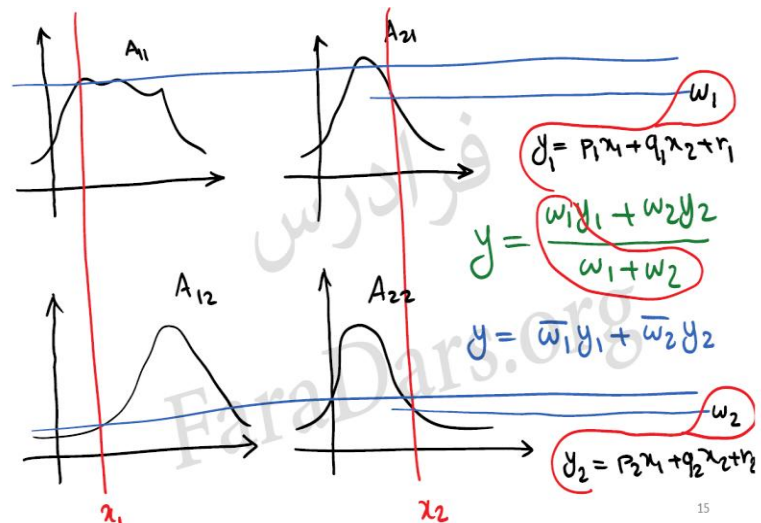
If x_1 is A_{12} and x_2 is A_{22} Then

$$y = p_2 x_1 + q_2 x_2 + r_2$$

صورت یک ترکیب خطی بیان شده است نه یک ثابت .

خب در ادامه برای این دو قاعده فازی که نوشتیم یک اسلاید میاوریم توضیحات را روی آن میدهم :

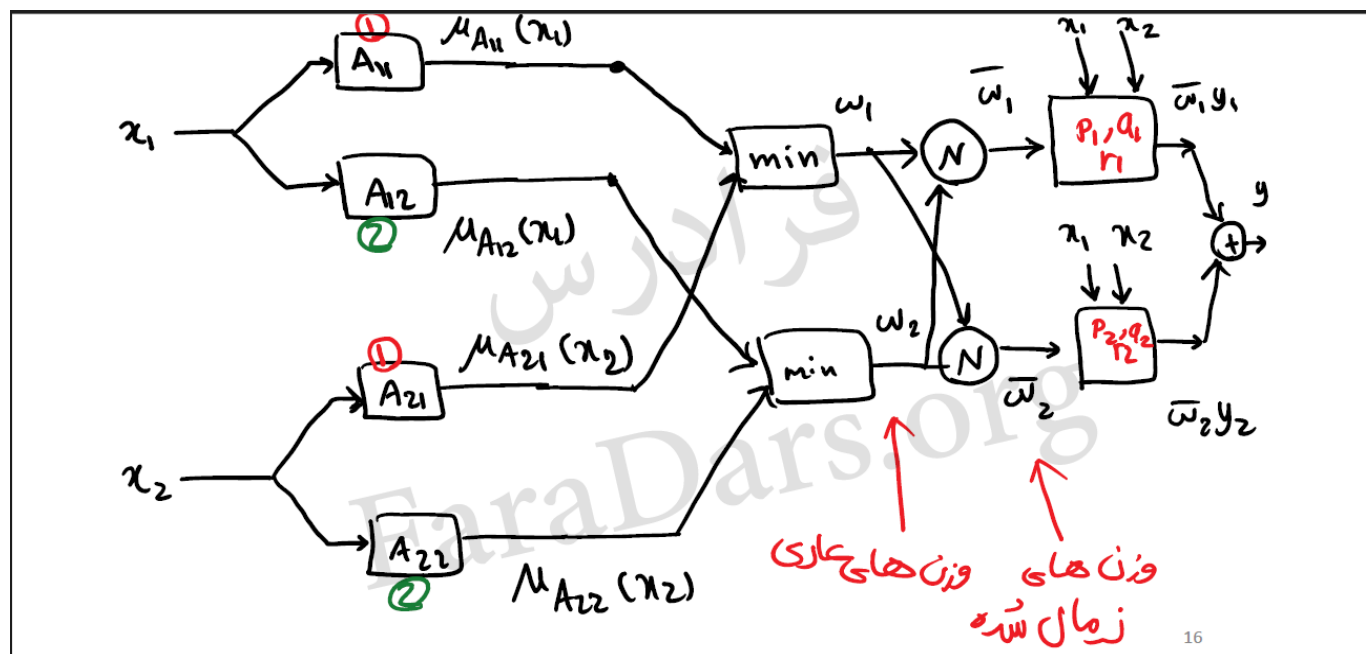
خب در تصویر میبینید که 4 توزیع مختلف برای A در نظر گرفته شده است یک بار با ورودی x_1 که با خط قرمز رنگ کشیده شده یک بار هم با ورودی x_2 که با خط قرمز رنگ کشیده شده بر اساس قاعده هایی که نوشتیم بر روی توزیع های خود



اعمال میکنیم . (منظور از توزیع ها همان اطلاعات است دوستان عزیز خوبم) خب در ادامه خطوط آبی رنگ ما همان y های ما هستند که بر حسب نوع ورودی که x_1 یا x_2 است رسم میکنیم که باید ما بین هر کدام از آنها اونی که کم تر است را انتخاب کنیم در شکل پیدا است که دوتا خط آبی رنگ

داریم به صورت افقی که بر حسب ورودی های ما است حال باید مابین آنها کم ترین را انتخاب کنیم سپس اسمش w_r است یا همان وزن که باید خروجی را در همان وزن کم تر ضرب کرد سپس مجموع آن ها برای یک سیستم تقسیم بر تمامی جمع وزن ها میکنیم که خروجی اصلی ما که بهینه ترین حالت ممکنه را به خود میگرد را به ما میدهد .

حال صحبت هایی که کردیم را در قالب گرافیکی میاوریم یک سری توضیحات تکمیلی هم بر روی آن میدهم :



خب در تصویر یک شبکه عصبی را میبینید که ابتدای کار دو تا ورودی به سیستم داده ایم سپس در لایه اول که فازی کننده است قوانین بر روی ورودی ها پیاده سازی شده در کنار اطلاعاتی که داریم میبینید که یک بار مثلاً x_1 وارده قاعده سبز یا اول شده خروجی آن یک

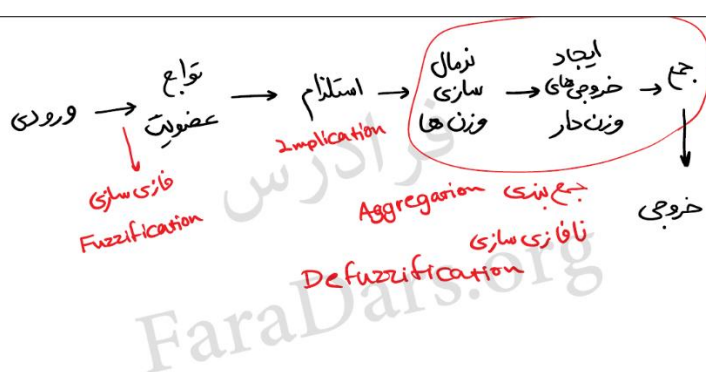
Membership function از x_1 ساخته میشود با اطلاعاتی که است یعنی همان تابع

$\mu_{A_{11}}(x_1)$ به ترتیب همین روال برای ورودی دیگر و قاعده های خود که بر حسب منطق فازی هستند را پیاده سازی میکنیم .

حال در ادامه باید در بین این توابعی که بدست آوردیم به عنوان خروجی منیمم را انتخاب کرده هر یک از قاعده ها با خودش باید کمینه شود و قیاس شود که خروجی این کار همان وزن دهی است که این لایه را وزن دهی گویند سپس نرمال سازی میکنیم لایه بعدی که با N نمایش داده شده که در قسمت قبلی کامل توضیح داده شد، در نهایت خروجی های ما به عنوان بهترین عملکرد هستند که

کمینه شدن و خطای حداقلی را با سیستم دارند. حال یک سری جزئیات در این بلوک دیاگرام است باید در ادامه کار که میرویم باهم جلو آن ها را هم یواش یواش یاد میگیریم در حال حاضر مهم این است که بفهمیم چه روالی طی میشود در حالت کلی .

در این اسلاید که برای شما میاورم میبیند که ANFIS جز همان سیستم عصبی قبلی نیست فقط فقط ما یک خطایی را تعریف نموده ایم برای سیستم خود با مدل که ANFIS به صورت تطبیقی خودش را یا مدل را با آن یکسان میکند :



17

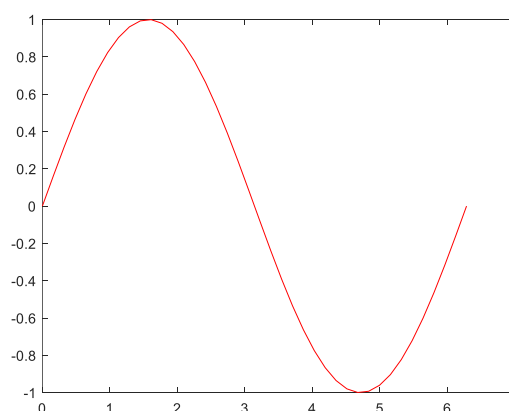
اگر یادتان باشد یک سیستم فازی از همین قسمت ها تشکیل شده بود اول فازی سازی میکردیم ورودی ها را سپس توابع ضویت ساخته میشد در ادامه میرفتیم بر حسب استلزام ها قاعده های فازی را میساختیم و بعد از آن ترکیب میساختیم از آن ها و در نهایت نافازی سازی انجام میدادیم در نهایت خروجی میگرفتیم اینجا علاوه بر ترکیب کردن ما باید وزن دهی کنیم و کمینه سازی کنیم چون میخواهیم مقدار خطا را کم کنیم که اینجا همان بحث تطبیق پیدا شدن است سرو کله اش پیدا میشود. در کلام ساده همه اینها همون منطق فازی است که یک سری فرم های ریاضی در خودش تنیده شده که بتونیم یک سیستم را بهتر ازش بهره گیری کنیم که برای این امر که گفتیم شبکه عصبی میاد وسط ولی همان موضوع قبلی پابرجاست روال منطق فازی !!!!!

خب در ادامه کار می‌خواهیم یک تابع را به صورت واضح برای ما آشنا است رسم کنیم مثل تابع $\sin(x)$ سپس در محیط (anfisedit) در متلب آن را تخمین بزنیم یا حدس بزنیم که سیستم ما مثلاً یا Black box ما دارای یک رابطه $\sin(x)$ دارد که خروجی به ما میدهد یعنی پیشبینی کنیم در اون سیستمک رخداد های آن چگونه است .

خب بریم اصل مطلب که کد نویسی است خب برای شروع تابع $\sin(x)$ در محیط متلب بین بازه $x = \text{linspace}(0, 2*\pi, 40)$ که بین 0 تا 2π پی است که دستور linspace به 40 قسمت مساوری این بخش را برای ما تقسیم بندی میکند . سپس $y = \sin(x)$ بعد از آن با دستور plot مینویسم $\text{plot}(x,y)$ نمودار سینوسی ما بین بازه 0 تا 2π پی به ما میدهد که به شکل زیر است :

اینم خروجی ما برای تابع سینوسی ما بین بازه ای که گفتیم واضح بود که چه چیزی به ما میدهد متلب .

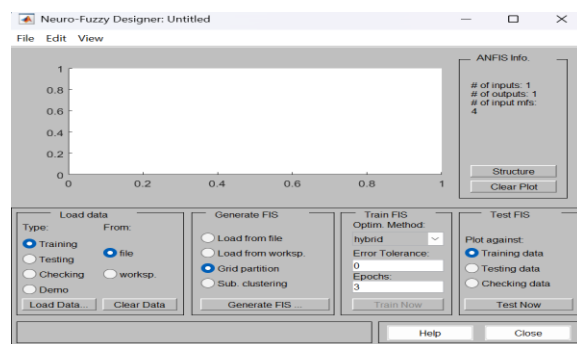
حال به محیط anfisedit میرویم که کافیه در قسمت commandwindow همین چیزی که نوشته ام را تایپ بشه که در تصویر زیر میاوریم :



این دستور را در ترمینال متلب هست که تایپ میکنیم سپس نمایی که میگیریم این پنجره برای ما باز میشود :

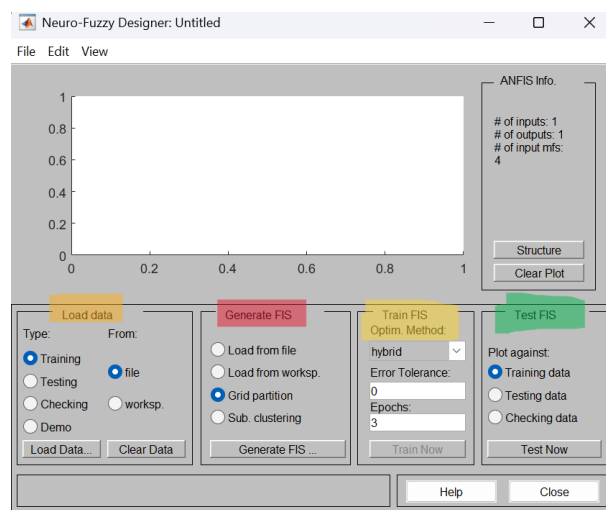
```
>> anfisedit  
>> |
```

پنجره ای که باز میشود این است که ما در این محیط باید کار های خود را پیش ببریم .



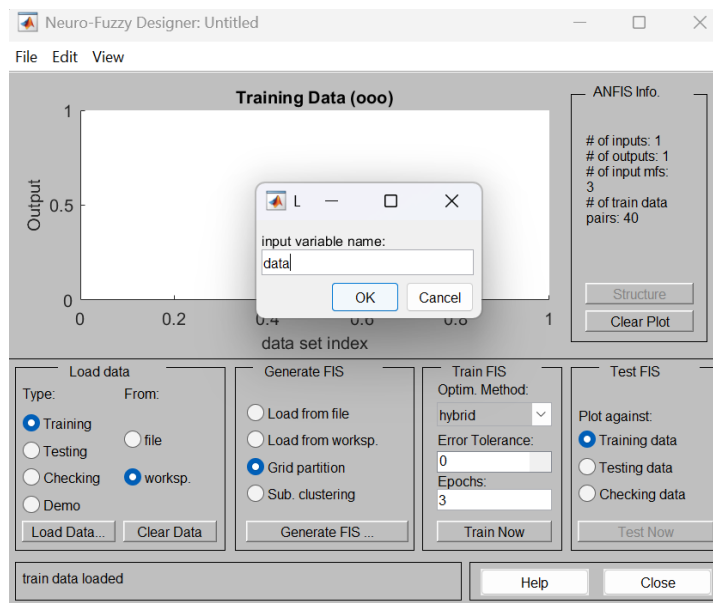
در ادامه میخواهیم این قسمت های این پنجره را کمی باز تر توضیح دهیم :

خب اینجا یک سری هایلایت شده بخش ها قسمت اول Load Data است از قسمت traning داریم که اطلاعات را از ما میگیرد به عنوان ورودی دومی testing برای زمانی که الگوریتم نوشته ایم حال میخواهیم تست کنیم cheaking هم برای چک کردن اطلاعات ورودی است و درنهایت Demo یک سری اطلاعات پایه ای را میدهد که ما بر روی آن کار میکنیم .



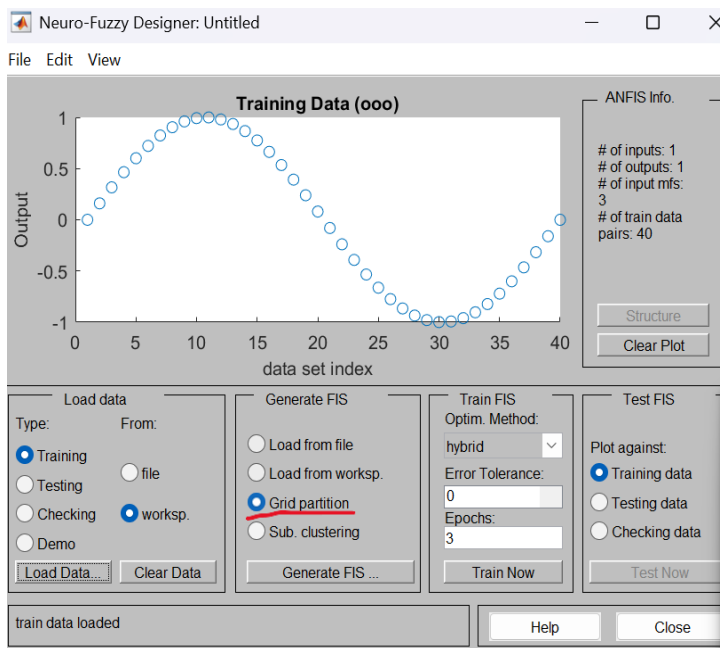
قسمت from در سمت راست همان این مشخص کننده این است که اطلاعات را از کجا فراخوانی کند به صورت فایل یا workspace که مثلا برای نمونه ما اطلاعات خودمون را در یک متغیر ریختیم تحت عنوان دیتا سپس از این قسمت workspace برای سیستم anfis خود فراخوانی کردیم که به شکل زیر است :

نحوه وارد کردن اطلاعات به سیستم **anfis** متلب در ادامه کار نمودار سینوسی ما را رسم میکند .



اینم خروجی کار پس از رسم نمودار ما در این محیط .

خب در ادامه میخواهیم با قسمت دوم هایلایت شده بحث کنیم که همان جایی است که ما قاعده های خود را میدهم که یعنی ساخت سیستم منطق فازی در این قسمت رخ میدهد که برای این کار دوتای اول فراخوانی یک فایل منطق فازی از یک جایی در سیستم یا **workspace**



است سومی همان روشی است که ما دیتای ورودی خود را به تعداد هایی دلخواه تقسیم میکردیم سپس نوع تابعی **member functions** هم انتخاب میکنیم و در نهایت برای خروجی نوع آن را باید تعیین کنیم که ثبات باشد یا مدل خطی که در اینجا مدل خطی استفاده کرده ایم ، در ادامه چند شکل را برای روند کاری این بخش آورده شده است :

INPUT

Number of MFs:

MF Type:

- trimf
- trapmf
- gbellmf
- gaussmf**
- gauss2mf
- pimf
- dsigmf
- psigmf

To assign a different number of MFs to each input, use spaces to separate these numbers.

OUTPUT

MF Type: **constant**

linear

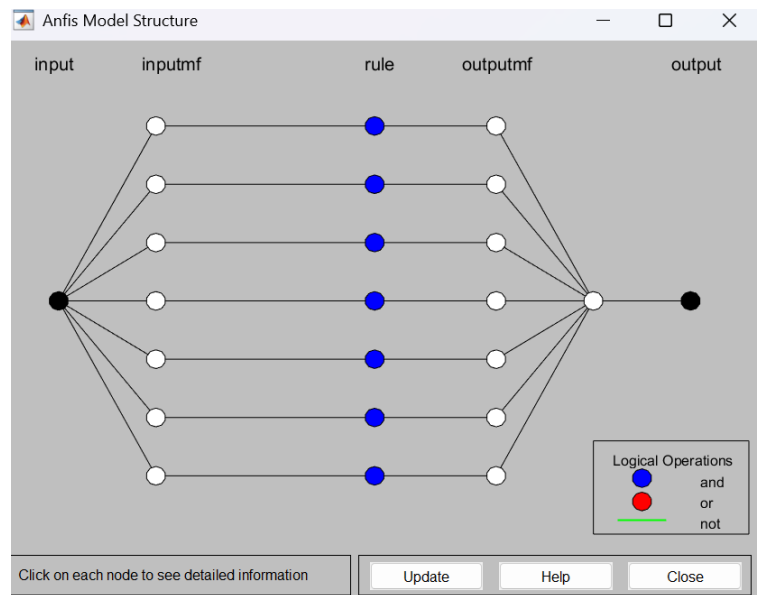
OK Cancel

خب در تصویر به خوبی

مشاهده میشود روش `grid position` را انتخاب کرده ایم برای این کار ورودی خود را به 7 قسمت تقسیم بندی کردیم نوع تابع `membership function` از نوع `gaussmf` استن و خروجی هم ثلابت گرفتیم .

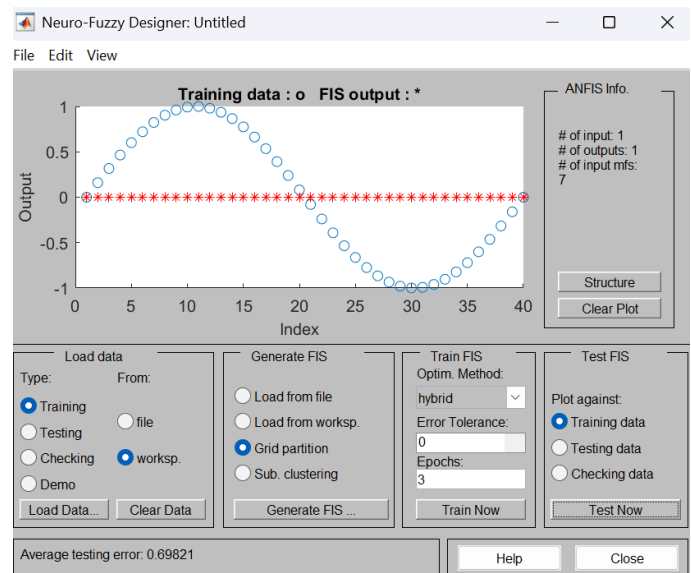
حال اگر بیایم روی آیکون `structure` کنیم یک چنین تصویری مشاهده میشود که تعداد تقسیم ها لایه های ما را نشان میدهد :

خب در حال حاضر مشاهده میکنید که سیستم ما شامل یک ورودی است 7 تا قسمت تقسیم بندی ورودی را انجام داده ایم سپس قوانین فازی که در اینجا AND پیاده سازی شده است ، خروجی های ما هم به صورت ثابت عمل کرده و در نهایت در یک جمع کننده می رسد به خروجی .



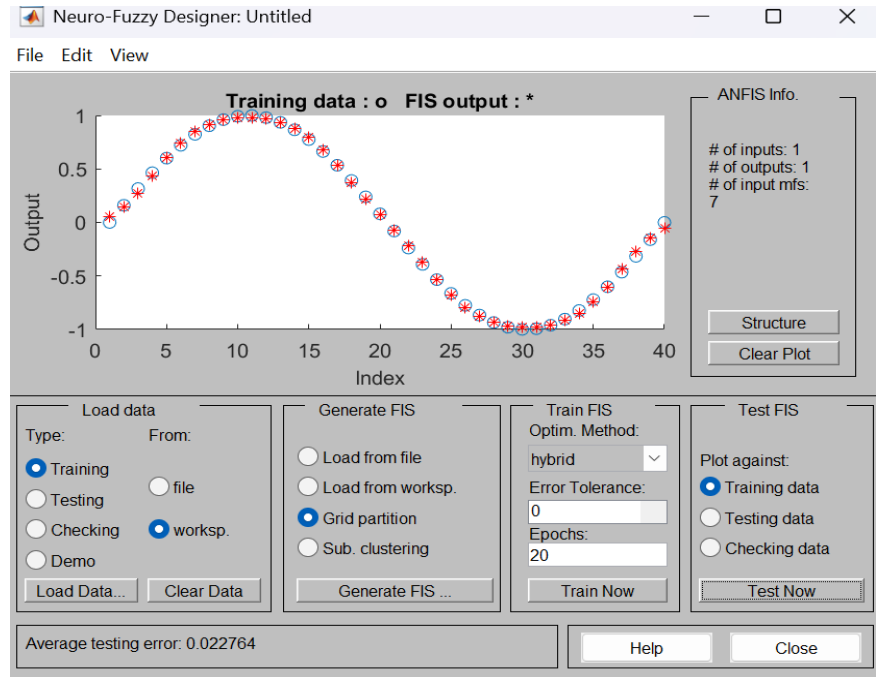
حال یک بار این را بدون آموزش تست بگیریم میبینید که الگوریتم فازی ما به چه نحوی کار میکند :

خب همان طورز که مشاهده میشود به صورت یک خط راست تست شده اغین الگوریتم فازی که نشان دهنده این است که این الگوریتم فازی خام و بدون آموزش می باشد ، حال در قمست TrainFis که برای آموزش دهی به الگوریتم است استفاده میکنیم که از منوی کشویی از نوع hybrid که برای اطلاعات بیشتر به منابع متلب مراجعه کنید



که این چیست ، و در قسمت Error یا همان خطایی که صحبتش بود 0 می گذاریم و Epochs

را روی عدد 20 قرار می‌دهیم و ببینیم چه چیزی رخ می‌دهد .



خب می‌بینید که الگورتیم آموزش دید و تقریباً با نمودار سینوسی که در ابتدای که ما رسم کرده بودیم که فرض می‌گیریم **Black Box** ما باشد تقریباً یکسان شده حال این عدد را بیشترش کنیم نتایج به همگرایی بیشتری می‌رسیم. یادتان باشد به ساختار الگورتیم با تغییر دادن این عدد دستخوش تغییر نمی‌شود .

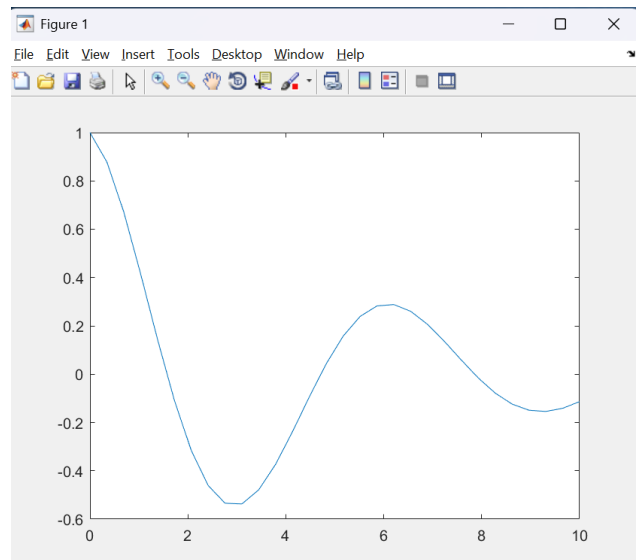
حال یک سری تغییرات بالای آیکون این تولباکس داریم که بزنی همان روال مثل منطق فازی هست که نمودار می‌دهد، قوانین ها را برای ما به نمایش می‌گذارد و یک سری اطلاعات دیگر مثل اکسپرت گرفتن از فایل اینجور چیزا رو میتوان در منو های بالای کادر انجام داد که دقیقاً مثل منطق فازی است .

حال دوباره یک سری y , x را تولید کرده با این فرمول که $x = \text{linspace}(0,10,30)$ و

$y = \exp(-0.2 * x) .* \cos(x)$ که این هم دیتاهای y ما را تشکیل می‌دهد حل پلات کنیم به

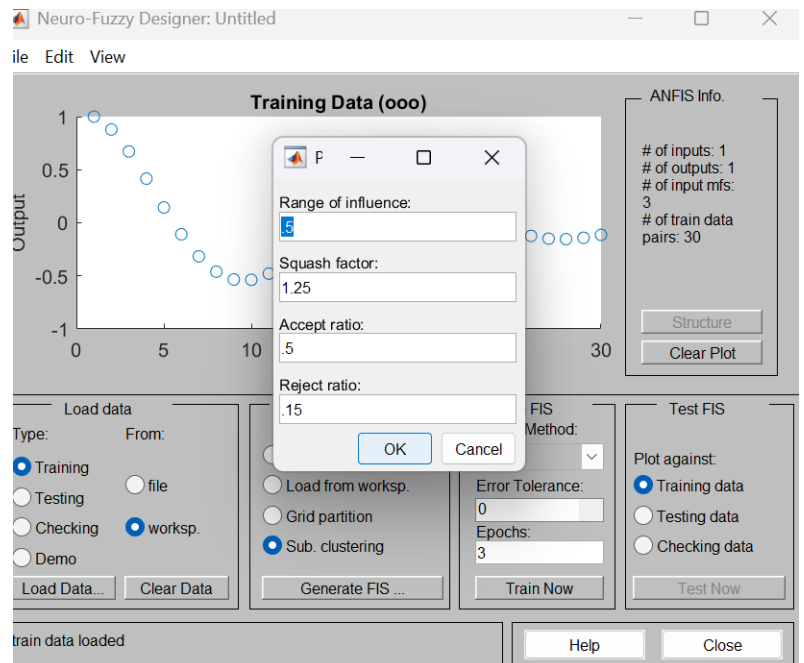
شکل زیر در می‌آید :

خب این خروجی کار ما است برای شروع این اطلاعات را به عنوان دیتا های اولیه به سیستم `anfis` خود می‌دهیم حال می‌خواهیم در قسمت دوم کار یعنی قواعد کاری که در قسمت قبلی با `Grid paratiation` کردیم حال با گزینه آخر می‌خواهیم برای کار شروع به فعالیت کنیم.

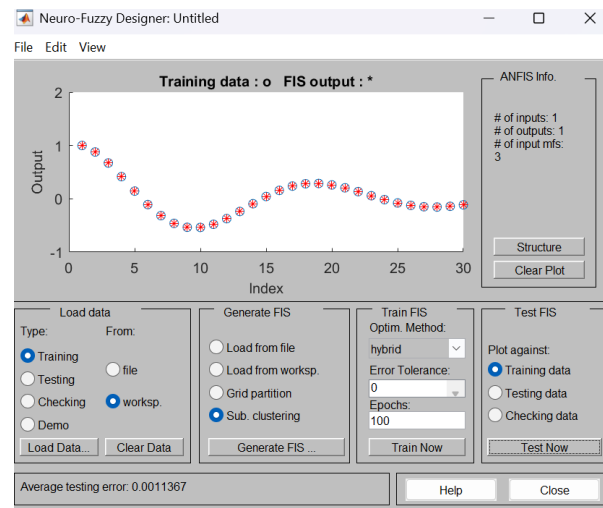


حال با گزینه آخر `sub clustering` می‌خواهیم کار کنیم که برای این منظور ما ابتدای کار بر روی آیکون آن زده و از چند قسمت دارد که برای توضیح بیشتر یک عکس آورده ام :

خب این قسمت شامل چند بخش است برای کار کردن که آیکون اول همان مقداری است که توابع عضویت ها در هم ادغام شوند که اینجا 50 به 50 است دومین آیکون مربوط به شکل توابع عضویت است حال ما به این سیستم زیاد نمی‌پردازیم در ادا مه راه با تمامی این نکات آشنای کامل پیدا میکنیم .



کلید اوکی را می‌زنیم و `Traning Data` را زده سپس نتیجه روی دیتای اصلی چک میکنیم که می‌بینیم خروجی کار خیلی با خطای کمی به دیتای اصلی نزدیک شده است .



میزان خطا در در پایین کادر آورده شده که چیزی حدود 0.0011 است و میبینیم که دیتا ها با آن چیزی که ما با منطق فازی ساخته ایم یکسان شده است .

وقتی که دیتاها تعداد آن ها بالا میرود ما نیاز به تفکیک اطلاعات داریم و نظم بخشیدن درست حسابی به آن ها

نیازمند هستیم که برای این کار از منوی sub clisturing میتوانیم بهترین بهره گیری را کرد .

مثلا برای تعداد رنگ ها یا دیتاهای مربوط به گیاهان و... که در دنیای ما است .

خب همان طور که مشاهده میکنید این روش بهتر عمل میکند نسبت به Look up Table چون روند الگورتیم به نحوی است که خودش را با مرور زمان با سیستم تطبیق دهد.

حال بر روی معادله Mackey glasses اگر یادتان بود ما Lookup Table را پیدا سازی کردیم در حاضر هم میخواهیم این کار را بر روی آن معادله با ماژول anfisedit متلب انجام دهیم که برای این کار من یک قایل به عنوان اطلاعات ساخته ام که با نام DBZ_Fuzzylogic_Modeling_project3 در گیت هاب این را آپلود میکنم که اطلاعات اولیه برای سیستم ما است که میخواهیم کار کنیم .

حال به محیط anfisedit میرویم فقط قبل از آن این فایل را باید ران کنیم که اطلاعات آن در workspace ریخته شود تا بتوانیم با آن کار کنیم .

فایل اطلاعات نوشته شده است حال در محیط anfis رفته :

```
a = load('mgdata.dat');
x = a(:,2);
plot(x);

x0 = x(25:end);
x6 = x(19:end-6);
x12 = x(13:end-12);
x18 = x(7 :end-18);
x24 = x(1:end-24);
data = [x24 x18 x12 x6 x0];
TrainData = data(1:800,:);
TestData = data(801:end,:);
```

خب در ادامه راه می‌خواهیم دو رویکرد متفاوت از پیاده سازی این اطلاعات با کمک منطق فازی در سیستم anfis متلب در نظر گرفت یکی با استفاده از Grid partion و یکی از sub clustering استفاده کنیم که ببینیم چقدر این دو روش برای این سیستم دینامیک آشوب ناک کدام یک نتیجه سریع تری به ما می‌دهد و وقت و زمان کم تر و بهینه تر هم عمل میکنید .

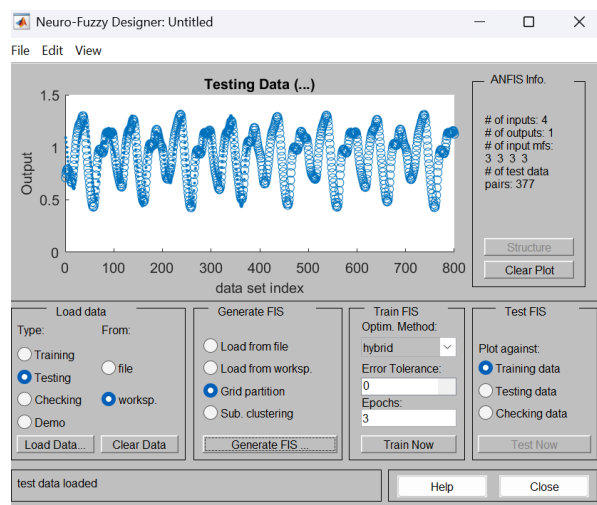
خب ابتدای کار همان روال های قبلی برای اضافه کردن اطلاعات داریم یکی اطلاعات TrainData است که به عنوان دیتای Train است یکی هم Tetst Data به عنوان دیتای تست از workspace میخوانیم که این کار را قبلا انجام داده ایم حال در قسمت Genatfis یا ساخت سیستم فازی باید Grid را انتخاب میکنیم که در آن 4 ورودی برای ما در نظر گرفته است حال میتوانیم هر کدام از ورودی های خود را به چند قسمت تقسیم کنیم که من این پارتیشن بندی را به 5 قسمت برای 4 ورودی خود در نظر گرفته ام در ادامه سپس سیستم منطق فازی خود را ساخته ایم که خام است از قسمت Trian FIS الگوریتم خود را آموزش دهیم که برای این کار خطا رو صفر و Epoches را روی 100 تنظیم مینکنیم که در ادامه تصاویر مربوط به اینم مراحل را میاوریم :

این همان اطلاعاتی است که در قسمت workspace ران کرده ایم آورده شده است .

DBZ_Fuzzylogic_Modeling_project3.m (Script)

Name	Value
a	1201x2 double
data	1177x5 double
TestData	377x5 double
TrainData	800x5 double
x	1201x1 double
x0	1177x1 double
x12	1177x1 double
x18	1177x1 double
x24	1177x1 double
x6	1177x1 double

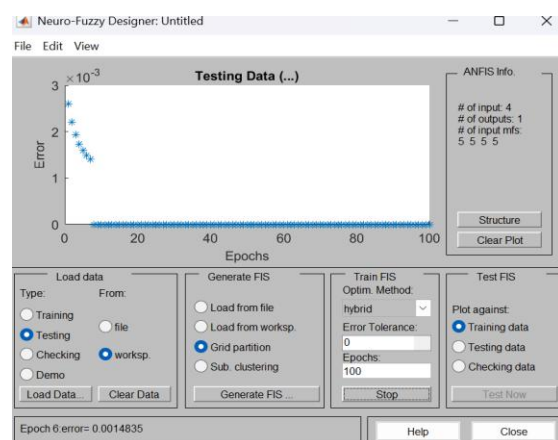
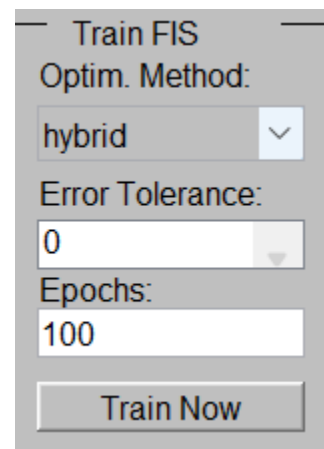
تصویر مقابل بعد اضافه کردن اطلاعات خود به محیط یا ماژول ANFIS Matlab میباشد.



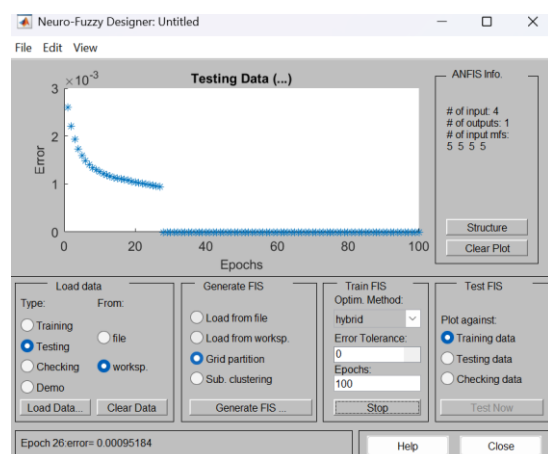
این قسمت مربوط به مش بندی است که همانطور که گفته شد به 5 قسمت هر یک از ورودی ها تقسیم بندی کرده ایم .
نوع توزیع داده ها را از تابع `gaussmf` استفاده کرده ایم و خروجی نیز به عنوان ثابت در نظر گرفته ایم .

حال قسمت بعدی Train FIS است که تصویرش میگذاریم :

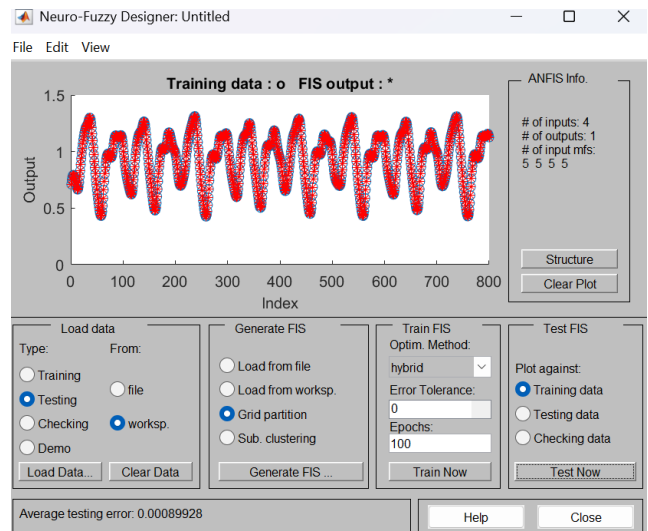
خب این تصویر گویای همچی است حال فقط دکمه Train Now را بزنیم تا الگوریتم منطق فازی ما آموزش ببیند که سپس شروع به آموزش دیدن میکند و چند تصویر از هنگامی که این سیستم آموزش میبیند را برای شما میاورم که ببینید چه رفتار کندی را از خود نمایش میدهد وقتی که از این مدت استفاده میکنیم .



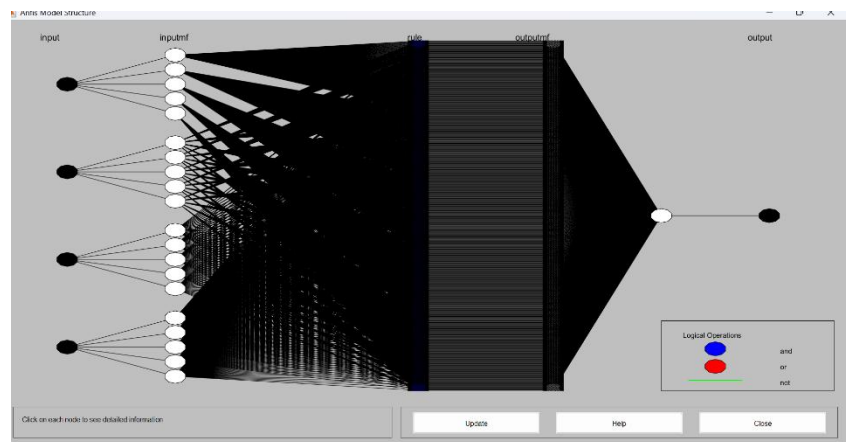
خب ما سیستم تا همین جایی که میرسد training را متوقف میکنیم چون زمان زیاد و سخت افزار خیلی درگیر میشود ولی خروجی کار خیلی خطایی کمی دارد با همین اوصاف ولی میخواهم یک تصویر برای شما نمایش بدم از پیچیدگی شبکه عصبی که این سیستم از این روش تشکیل میدهد چقدر سخت و پیچیدگی دارد .



این خروجی کار است که میبینید بر روی دیتا های ما فیت شده است و با خطایی 0.0008 اما پیچیدگی سیستم عصبی فازی این روش را برای شما به نمایش میگذارم که این روش چقدر روش بدی است بر تقریب زدن این سیستم آشوب ناک :

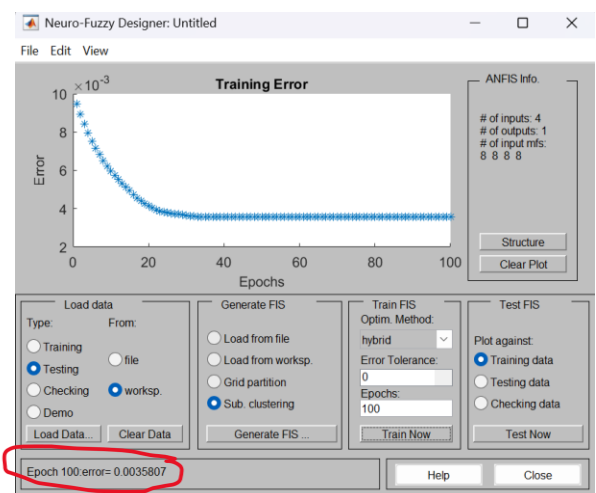


بله تصویر گویای همه چیز است حال این بار روش خود را تغیر داده و از قسمت نوع سیستم فازی نوع sub clustering استفاده میکنیم و نتایج را فقط برای شما میگذارم ببینید و مابقی روش همان روش های قبلی را در پیش



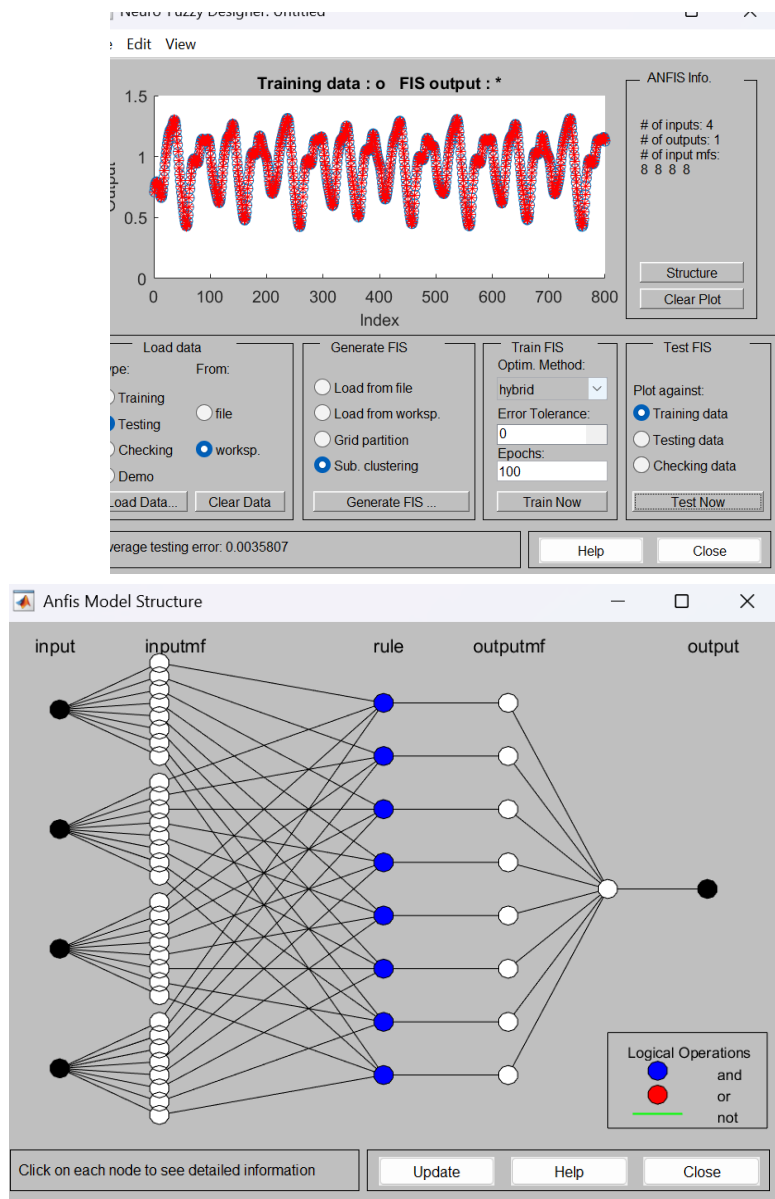
میگیریم.

خب اینجا میبینید اولاً که یادگیری سیستم ما کاملاً انجام شده تا آخرین مرحله همچنین خروجی کار هم برای شما به نمایش میگذارم که خروجی نیز به خوبی همگرا شده خطایی حدود 0.0035 دارد و نتایج خروجی برای شما میگذارم و در نهایت تصویر شبکه عصبی فازی ساده ای که از اینم روش میرویم برای شما



میگذارم تا ببینید بسته به نوع مسئله ما باید کدام یک از روش های موجود در آموزش شبکه عصبی

استفاده کرد حتی گاهی اوقات ما باید روش هایی به کار ببریم فرابتکاری یا نوین برای آموزش دادن به سیستم های عصبی خودمان خب تصویر ها به شرح زیر است:



خودتان میتوانید قیاس کنید کدام روش منطقی تر است برای کار ما در دینامیک اینم مسئله ای که داریم حال برای این سیستم ها بنده دوتا فایل با نام های :

Meckey_Glasses_one.fis

Meckey_Glasses_two.fis

در گیت هاب آپلود میکنم فقط شما باید این دوتا فایل همراه با فایل :

DBZ_Fuzzylogic_Modeling_project3 در سیستم خود ران کنید و نتایج را ببینید .

