

5. TOOLBOX-ul "FUZZY LOGIC" [1]

5.1. BAZELE LOGICII FUZZY

5.1.1. FUNCTII DE APARTENENTA

function y = trimf(x, params)

```
x = (0:0.2:10)';
y1 = trimf(x, [3 4 5]);
y2 = trimf(x, [1 4 9]);
subplot(211), plot(x, [y1 y2]);
y1 = trimf(x, [2 3 5]);
y2 = trimf(x, [4 5 9]);
subplot(212), plot(x, [y1 y2]);
```

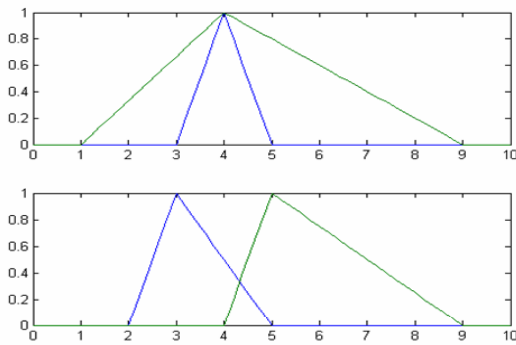


Fig. 5.1.1

function y = trapmf(x, params)

```
x = (0:0.1:10)';
y1 = trapmf(x, [2 3 7 9]);
y2 = trapmf(x, [4 5 5 7]);
y3 = trapmf(x, [5 6 4 6]);
plot(x, [y1 y2 y3]);
```

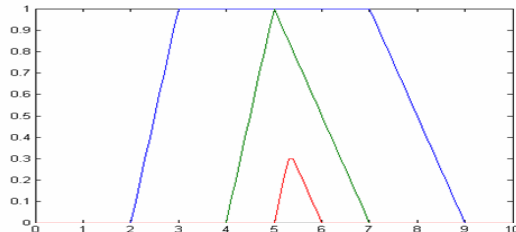


Fig. 5.1.2

Trapezul exterior este y_1 , iar cel interior – y_3 .

function y = gaussmf(x, params)

GAUSSMF este functia de apartenenta de forma curbei Gauss.

GAUSSMF(X, PARAMS) returneaza o matrice care este functia de apartenenta Gauss evaluata in X. PARAMS este un vector cu 2 elemente care determina forma si pozitia functiei de apartenenta.

Formula acestei functii de apartenenta este:

$$\text{GAUSSMF}(X, [\text{SIGMA}, C]) = \text{EXP}(-(X - C).^2/(2*\text{SIGMA}^2));$$

$$\text{adica } g(x) = e^{-\frac{(x-c)^2}{2\sigma^2}}$$

De exemplu:

```
x = (0:0.1:10)';
y1 = gaussmf(x, [0.5 5]);
```

```
y2 = gaussmf(x, [1 5]);
y3 = gaussmf(x, [2 5]);
y4 = gaussmf(x, [3 5]);
subplot(211); plot(x, [y1 y2 y3 y4]);
y1 = gaussmf(x, [1 2]);
y2 = gaussmf(x, [1 4]);
y3 = gaussmf(x, [1 6]);
y4 = gaussmf(x, [1 8]);
subplot(212); plot(x, [y1 y2 y3 y4]);
```

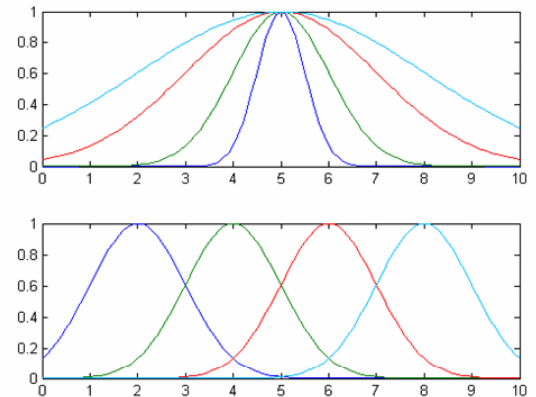


Fig. 5.1.3

In prima fig. clopotul din centru este y_1 , iar cel exterior – y_4 .

σ este distanta pe orizontala de la punctul de intersectie cu orizontala 0.5 pana la abscisa maximului.

function y = gauss2mf(x, params)

Functia de apartenenta de forma *doua ramuri Gauss*.

Formula: $y = \text{gauss2mf}(x, \text{params});$

$$y = \text{gauss2mf}(x, [\text{sig1 } c1 \text{ sig2 } c2])$$

Descriere: Functia Gauss depinde de doi parametri sig si c .

gauss2mf este o combinatie a doua functii Gauss. Prima functie, specificata de sig1 si $c1$, determina forma ramurii stangi a curbei; a doua functie determina forma ramurii din dreapta a curbei. Daca $c1 < c2$, functia gauss2mf are a valoarea maxima egala cu 1. In caz contrar, valoarea maxima este mai mica decat 1. Parametrii se listeaza in ordinea: $[\text{sig1}, c1, \text{sig2}, c2]$. Exemple:

```
x = (0:0.1:10)';
y1 = gauss2mf(x, [2 4 1 8]);
y2 = gauss2mf(x, [2 5 1 7]);
y3 = gauss2mf(x, [2 6 1 6]);
y4 = gauss2mf(x, [2 7 1 5]);
y5 = gauss2mf(x, [2 8 1 4]);
plot(x, [y1 y2 y3 y4 y5]);
```

Curba exteriora este y_1 , iar cea interiora – y_5 .

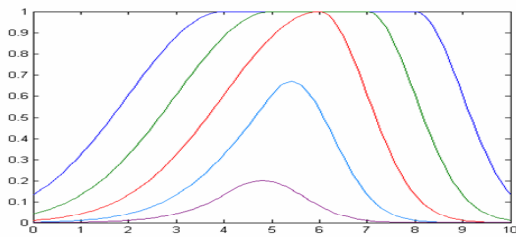


Fig. 5.1.4

function y = gbellmf(x, params)

GBELLMF Functia de apartenenta de forma curbei clopot (bell) generalizata.

GBELLMF(X, PARAMS) returneaza o matrice care este functia de apartenenta clopot generalizata evaluata la X. PARAMS este un vector cu 3 elemente care determina forma si pozitia acestei functii de apartenenta.

Formula:

$$\text{GBELLMF}(X, [A, B, C]) = \frac{1}{1 + \left| \frac{x - c}{a} \right|^{2B}}$$

$$\text{adica } f(x) = \frac{1}{1 + \left| \frac{x - c}{a} \right|^{2B}}$$

Se observa ca aceasta functie de apartenenta este o extensie a functiei de distributie de probabilitate Cauchy. De exemplu:

```
x = (0:0.1:10)';
y1 = gbellmf(x, [1 2 5]);
y2 = gbellmf(x, [2 4 5]);
y3 = gbellmf(x, [3 6 5]);
y4 = gbellmf(x, [4 8 5]);
subplot(211); plot(x, [y1 y2 y3 y4]);
y1 = gbellmf(x, [2 1 5]);
y2 = gbellmf(x, [2 2 5]);
y3 = gbellmf(x, [2 4 5]);
y4 = gbellmf(x, [2 8 5]);
subplot(212); plot(x, [y1 y2 y3 y4]);
```

In prima fig. clopotul din centru este y_1 , iar cel exterior – y_4 , iar in a doua fig. curba din centru sus este y_1 , iar cea exterioara – y_4 .

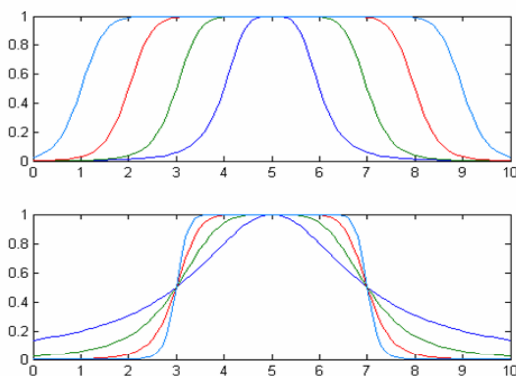


Fig. 5.1.5

A = a este distanta pe horizontala de la punctul

de intersectie cu horizontala 0.5 pana la abscisa maximului.

function y = sigmf(x, params)

SIGMF Functia de apartenenta de forma curbei sigmoid.

SIGMF(X, PARAMS) returneaza o matrice care este functia de apartenenta sigmoid evaluate la X. PARAMS este un vector cu 2 elemente care determina forma si pozitia acestei functii de apartenenta.

$$\text{Formula: } \text{SIGMF}(X, [A, C]) = \frac{1}{1 + \exp(-A*(X-C))}$$

$$\text{adica } s(x) = \frac{1}{1 + e^{-a(x-c)}}$$

De exemplu (fig. 5.1.6):

```
x = (0:0.2:10)';
y1 = sigmf(x, [-1 5]);
y2 = sigmf(x, [-3 5]);
y3 = sigmf(x, [4 5]);
y4 = sigmf(x, [8 5]);
subplot(211); plot(x, [y1 y2 y3 y4]);
y1 = sigmf(x, [5 2]);
y2 = sigmf(x, [5 4]);
y3 = sigmf(x, [5 6]);
y4 = sigmf(x, [5 8]);
subplot(212); plot(x, [y1 y2 y3 y4]);
```

In prima fig. curba din stg. sus este y_1 , apoi sunt y_2, y_4 si y_3 .

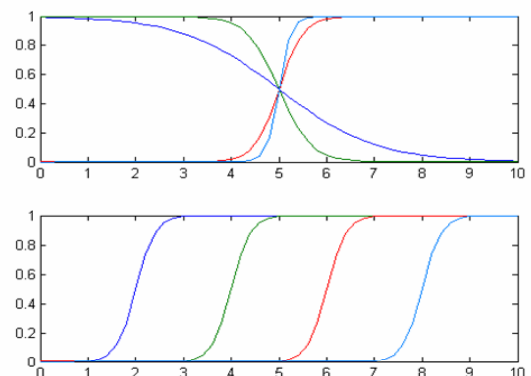


Fig. 5.1.6

function y = dsigmf(x, params)

DSIGMF Functia de apartenenta formata prin diferenta dintre doua functii de apartenenta sigmoide.

Formula: $y = \text{dsigmf}(x, [a1 \ c1 \ a2 \ c2])$

Descriere: Functia de apartenenta sigmoidala utilizata aici depinde de doi parametri a si c :

$$f(x; a, c) = 1 / (1 + \exp(-a(x - c)))$$

Functia de apartenenta dsigmf depinde de patru parametri ($a1, c1, a2$ si $c2$) si este diferenta dintre doua functii sigmoide:

$f1(x; a1, c1) - f2(x; a2, c2)$.
Parametrii se listeaza in ordinea: [a1 c1 a2 c2]. Exemplu:

```
x=0:0.1:10;
y=dsigmf(x,[5 2 5 7]);
plot(x,y)
xlabel('dsigmf, P=[5 2 5 7]')
```

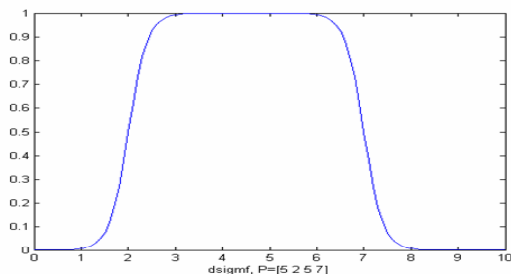


Fig. 5.1.7

function y = psigmf(x, params)

PSIGMF Produsul a doua doua functii de apartenenta sigmoidale.

PSIGMF(X, PARAMS) returneaza o matrice Y care este produsul a doua doua functii sigmoid evaluate la X. PARAMS este un vector cu 4 elemente care determina forma si pozitia acestei functii de apartenenta.

Formula: $PSIGMF(X, PARAMS) = SIGMF(X, PARAMS(1:2)) \cdot SIGMF(X, PARAMS(3:4))$;

De exemplu:

```
x = (0:0.2:10)';
params1 = [2 3];
y1 = sigmf(x, params1);
params2 = [-5 8];
y2 = sigmf(x, params2);
y3 = psigmf(x, [params1 params2]);
subplot(211);
plot(x, y1, x, y2); title('sigmf');
subplot(212);
plot(x, y3, 'g-', x, y3, 'o'); title('psigmf');
```

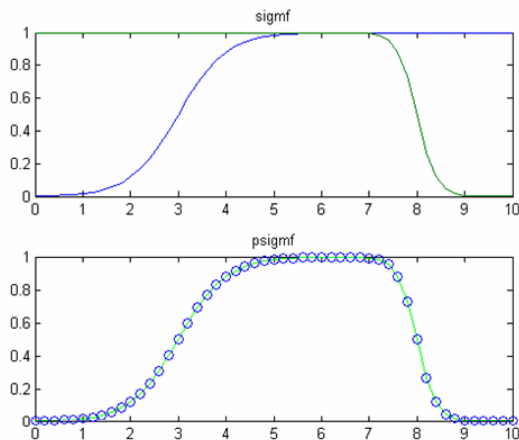


Fig. 5.1.8

function y = zmf(x, params)

ZMF Functia de apartenenta in forma de Z.

ZMF(X, PARAMS) returneaza o matrice care

este functia de apartenenta Z evaluata la X. PARAMS = [X1 X0] este un vector cu 2 elemente care determina punctele de racordare ale acestei functii de apartenenta.

Daca $X1 < X0$, ZMF prezinta o trecere lenta de la 1 (in X1) la 0 (in X0).

Daca $X1 \geq X0$, ZMF devine o functie treapta inversa, care sare de la 1 la 0 in $(X0+X1)/2$.

De exemplu:

```
x = 0:0.1:10;
subplot(311); plot(x, zmf(x, [2 8]));
subplot(312); plot(x, zmf(x, [4 6]));
subplot(313); plot(x, zmf(x, [6 4]));
```

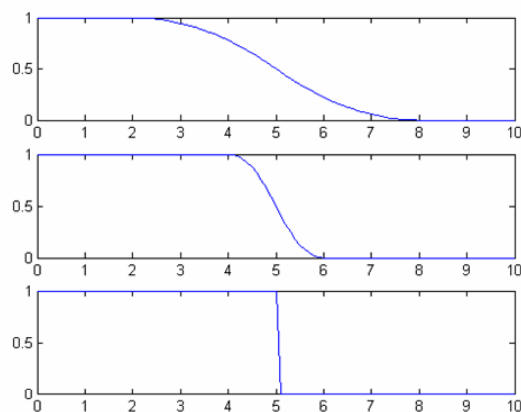


Fig. 5.1.9

function y = pimf(x, params)

PIMF Functia de apartenenta de forma lui π .

PIMF(X, PARAMS) returneaza o matrice care este functia de apartenenta π evaluata in X. PARAMS = [A B C D] este un vector cu 4 elemente care determina punctele de racordare ale acestei functii de apartenenta. Parametrii a and d indica "picioarele" curbei, iar b si c indica "umerii" ei. In fond, aceasta functie de apartenenta este produsul lui SMF (vezi mai jos) si ZMF:

$PIMF(X, PARAMS) = SMF(X, PARAMS(1:2)) \cdot ZMF(X, PARAMS(3:4))$

Se observa ca aceasta functie de apartenenta π poate fi asimetrica, pentru ca are patru parametrii, spre deosebire de functia de apartenenta conventional π , care are numai doi parametrii.

De exemplu:

```
x = (0:0.1:10)';
y1 = pimf(x, [1 4 9 10]);
y2 = pimf(x, [2 5 8 9]);
y3 = pimf(x, [3 6 7 8]);
y4 = pimf(x, [4 7 6 7]);
y5 = pimf(x, [5 8 5 6]);
plot(x, [y1 y2 y3 y4 y5]);
```

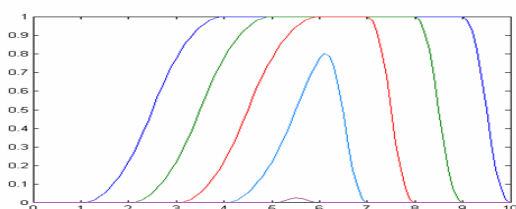


Fig. 5.1.10

Curba exterioara este y_1 , iar cea interioara – y_5 .

function y = smf(x, params)

SMF Functia de apartenenta in forma de S.

SMF(X, PARAMS) returneaza o matrice care este functia de apartenenta S evaluata la X. PARAMS = [X0 X1] este un vector cu 2 elemente care determina punctele de racordare ale acestei functii de apartenenta. Daca $X0 < X1$, SMF prezinta o trecere lenta de la 0 (in $X0$) la 1 (in $X1$).

Daca $X0 \geq X1$, SMF devine o functie treapta, care sare de la 0 la 1 in $(X0+X1)/2$.

De exemplu:

```
x = 0:0.1:10;
subplot(311); plot(x, smf(x, [2 8]));
subplot(312); plot(x, smf(x, [4 6]));
subplot(313); plot(x, smf(x, [6 4]));
```

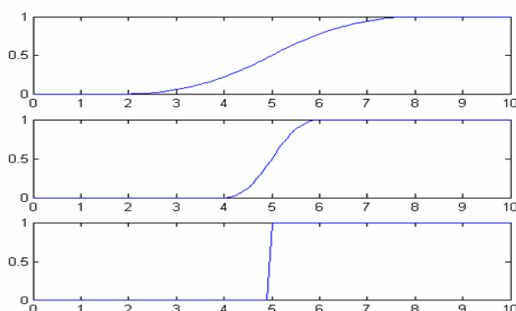


Fig. 5.1.11

5.1.2.- REGULI FUZZY IF-THEN

(daca-atunci)

O regula fuzzy *if-then* simpla este:

If x is A then y is B

unde A si B sunt valori lingvistice, definite pe multimii fuzzy considerate pe universurile de discurs X si - respectiv – Y. Partea “if” se numeste *antecedent* (premiza), iar “then” – *consecinta* (concluzie).

Ex.: “If temp. este moderata, then ventilatorul trebuie sa aiba viteza mica”.

Facem observatia ca *moderat* se reprezinta ca un numar intre 0 si 1, ce este returnat de catre antecedent. *Viteza mica* este reprezentata de o multime fuzzy B, atribuita variabilei de iesire

y. In regula fuzzy *if-then*, cuvantul *is* este interpretat diferit, dupa cum apare in antecedent sau in consecinta. In limbajul MATLAB aceasta distinctie se face intre testul relational “=” (identic) si asignarea variabilei cu simbolul “=”. Deci un mod mai exact de notare a regulii de mai sus este:

“If temp. == moderata,

then vit. ventilatorului = mica”.

La o regula fuzzy if-then, in general, intrarea este valoarea curenta a variabilei de intrare (temperatura), iar iesirea este o multime fuzzy, partea “consecinta” indicand o multime fuzzy (“mic”) ce se atribuie iesirii.

In cazul logicii booleene (crisp), regula if-then se aplica usor: daca antecedentul este adevarat, atunci si consecinta este adevarata.

In cazul logicii fuzzy, daca antecedentul este adevarat **intr-un anumit grad**, atunci si consecinta este adevarata **in acelasi grad**.

Functia *implication* modifica multimea fuzzy atribuita iesirii cu gradul specificat de antecedent. Cel mai adesea aceasta modificare se face prin trunchiere, cu functia *min*, multimea fuzzy fiind “retezata”, cum se va vedea mai jos.

Modul de lucru al acestei reguli se poate vedea pe graficele:

“Temp. moderata”-fig. 5.1.12

```
tempS=12:30;
modtempG=triangle(tempS,[14 21 28]);
```

si “Viteze mici”-fig. 5.1.13

```
vitezeS=0:1:4;
vitmicG=triangle(vitezeS,[0 0 3]);
```

Pentru temperatura de 17° fig. 5.1.12 ne arata

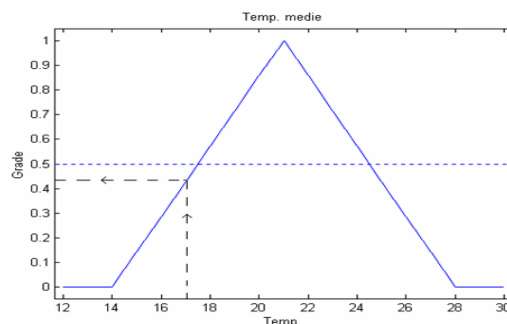


Fig. 5.1.12

ca gradul de adevar al afirmatiei “temperatura de 17° este moderata” este de 43 %. Aceasta inseamna ca si consecinta este adevarata in acelasi procentaj, multimea fuzzy “Viteze mici” trebuind sa fie **retezata** cu gradul antecedent 0.43 (fig. 5.1.14).

Retezarea limiteaza gradul de adevar al

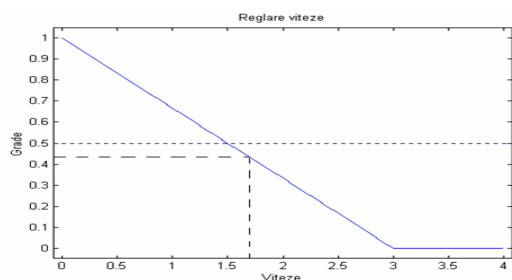


Fig. 5.1.13

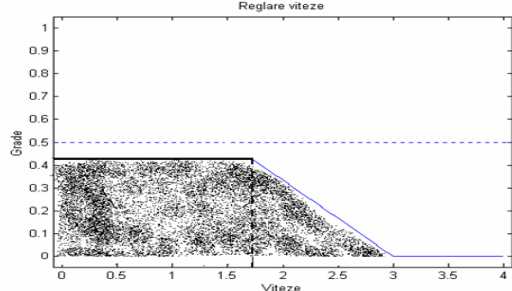


Fig. 5.1.14

consecinței la același grad al antecedentului. Cu alte cuvinte, consecința este adevărată în aceeași măsură ca și antecedentul.

Fig. 5.1.14 ne spune că ventilatorul trebuie pus la poziția 1.7, sau mai mică, dar gradul de precizie al acestei indicații este mediu (43 %). Pentru temperatura de 21° procentajul de mai sus devine 100% (fig. 5.1.13 nu se retează, iar ventilatorul este la poziția 0)

Reguli if-then complexe

Antecedentul, sau consecința, poate fi o expresie referitoare la mai multe variabile fuzzy. De exemplu, regula:

“If temperatura este moderată or puterea este slabă, then debitul combustibilului în cuptor trebuie să fie scăzut”.

După definirea multimilor fuzzy “Putere slabă” și “Debit scăzut”(= fig. 5.1.13), pentru valori precizate privind temperatura și puterea se determină gradele fuzzy corespunzătoare și se ia maximum lor, acesta fiind gradul antecedentului, cu care se retează graficul din fig. 5.1.13.

Reguli if-then multiple

Dacă ambele grade din antecedentul regulii de mai sus sunt nule, atunci și gradul antecedentului este nul și regula nu se poate aplica. Iesirea din acest impas o reprezintă formularea mai multor reguli, pentru a caracteriza iesirea din sistem pentru toate intrările posibile.

La un sistem cu mai multe iesiri, fiecărei

iesiri i se va atribui propriul set de reguli.

CONCLUZII

Interpretarea regulilor if-then este un proces compus din 3 parti:

1- *Fuzificarea intrarilor*: se rezolvă toate propozițiile fuzzy din antecedent, rezultând un grad de apartenență între 0 și 1.

2- *Aplicarea operatorilor fuzzy pentru antecedente cu mai multe parti*: rezultă un singur număr, între 0 și 1.

3- *Aplicarea metodei “implication”*: Multimea fuzzy de la ieșire se formează utilizând gradul suportului de mai sus. Dacă antecedentul este numai parțial adevărat (adică are o valoare < 1), atunci multimea fuzzy de la ieșire se retează.

În cazul mai multor reguli, multimea fuzzy corespunzătoare fiecărei ieșiri sunt *agregate* și, în final, multimea fuzzy rezultantă este *defuzificată*.

5.2.- FUZZY INFERENCE SYSTEMS (FIS)

Inferența fuzzy este procesul prelucrării unei intrări date, utilizând logica fuzzy, pentru a obține ieșirea. Acest proces cuprinde toate elementele descrise mai sus: funcția de apartenență, operatori logici fuzzy, reguli if-then.

Cel mai utilizat tip de “fuzzy inference system” este Mamdani. Metoda de inferență fuzzy a lui Mamdani a fost propusă în 1975, cu scopul de a controla un sistem tehnic prin sintetizarea unui set de reguli lingvistice de control, obținute din experiența unor operatori umani.

5.2.1.- SISTEMUL JOB

Considerăm un sistem (având acest titlu), cu două intrări și o ieșire, prezentat în diagrama din fig. 5.2.1.

Natura paralelă a regulilor este o caracteristică importantă a logicii fuzzy, ce permite glisarea simplă dintr-o regiune unde comportarea sistemului este dominată de una dintre reguli, către alta regiune.

Procesul de inferență fuzzy are 5 etape: fuzificarea variabilelor de intrare, aplicarea operatorilor fuzzy în antecedent, implicarea de la antecedent la consecință, agregarea consecințelor și defuzificarea.

Etapa 1. Fuzificarea intrarilor

Se determină gradul în care intrările aparțin multimilor fuzzy corespunzătoare, prin

functia de apartenenta.

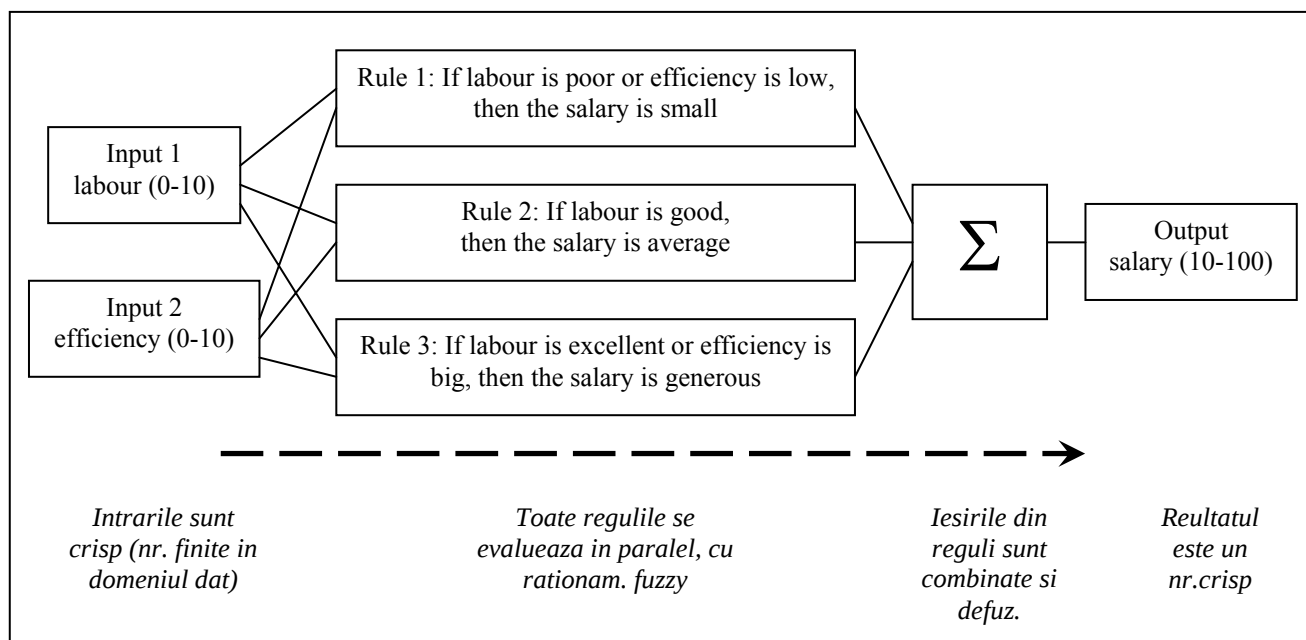
De exemplu, in ce masura *efficiency* este *big* (fig. 5.2.1)? In fig. 5.2.2 se prezinta cum *efficiency* (apreciata pe o scara de la 0 la 10) este caracterizata (prin functia ei de apartenenta) ca variabila lingvistica *big*.

Considerand ca gradul de eficienta = 8, deducem ca ea este mare in proportie de 70%.

Etapa 2. Aplicarea operatorilor fuzzy

Acum stim gradul in care fiecare parte a antecedentului este satisfacuta, pentru fiecare

JOB-ul



Sistem cu 2 intrari, o iesire si 3 reguli

Fig. 5.2.1

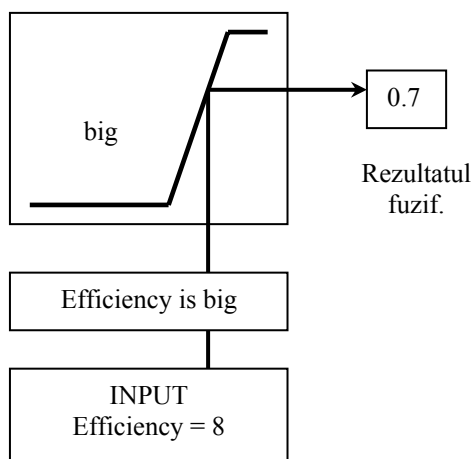


Fig. 5.2.2

regula . Daca antecedentul unei reguli are mai multe parti, se aplica *operatorii fuzzy* pentru a obtine un numar care reprezinta rezultatul antecedentului pentru aceea regula. La un operator fuzzy intrarea contine doua sau mai multe grade de apartenenta provenite din fuzificarea intrarilor, iar iesirea este un numar unic.

In fig. 5.2.3 este un exemplu de aplicare a operatorului OR (max) la calculul antecedentului regulii 3 din fig. 5.2.1.

Etapa 3. Aplicarea metodei *implication* (fig. 5.2.4)

Mai intai trebuie sa avem in vedere *ponderea regulii* (un numar subunitar) cu care se inmulteste numarul determinat de antecedent.

Uzual, aceasta pondere = 1.

Multimea fuzzy din consecinta este acum prelucrata utilizand o functie asociata antecedentului.

Intrarea pentru *implication* este un numar dat de catre antecedent, iar iesirea este o multime fuzzy.

Etapa 4. Agregarea tuturor iesirilor

Agregarea este procesul prin care multimile fuzzy, reprezentand iesirile pentru fiecare regula,

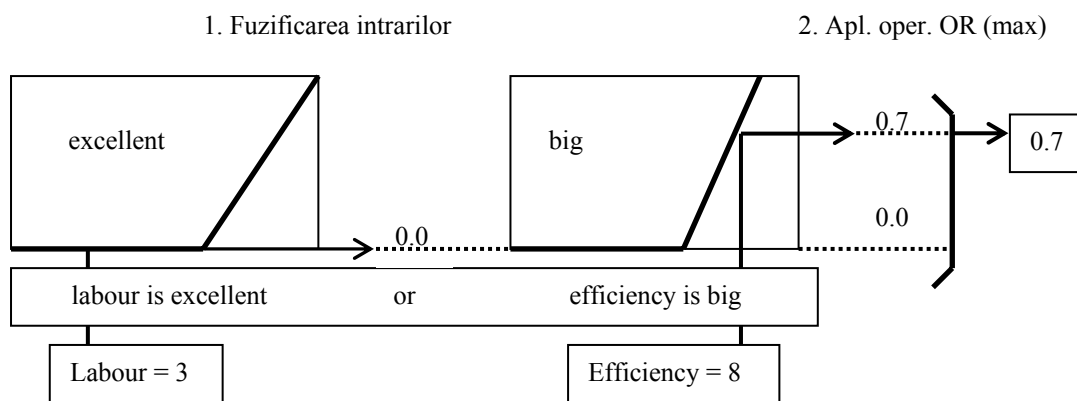


Fig. 5.2.3

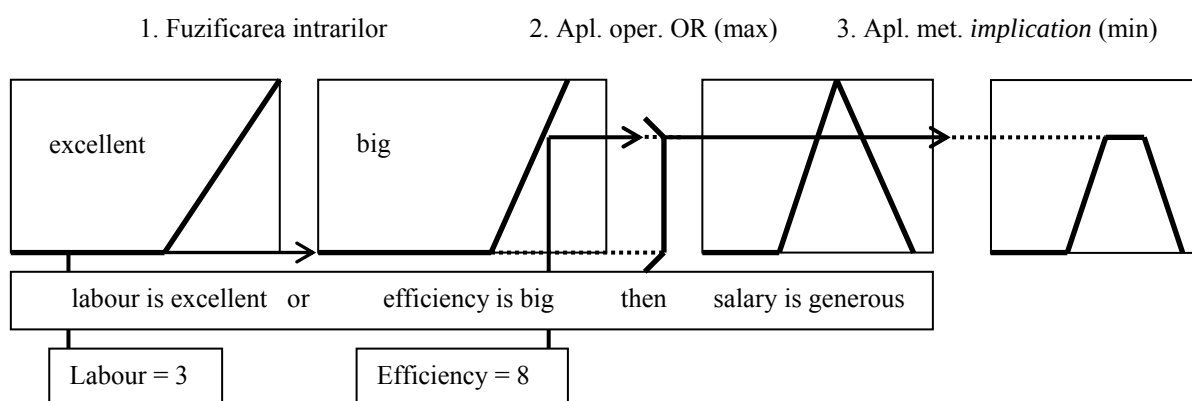


Fig. 5.2.4

sunt combinate intr-o singura multime fuzzy. Intrarea pentru procesul de agregare este lista iesirilor (retezate) furnizate de metoda *implication* pentru fiecare regula, iar iesirea este o multime fuzzy pentru fiecare variabila de iesire.

Cea mai utilizata este metoda *max* (maximului).

Consideram ca iesirile din cele 3 reguli din

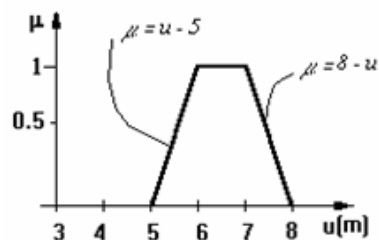
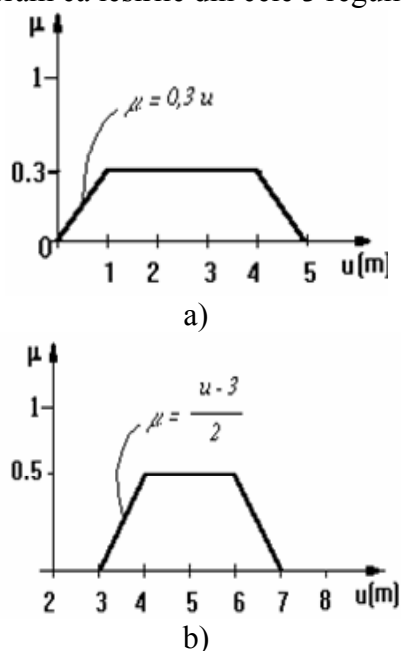


Fig. 5.2.5

fig. 5.2.1 sunt – respectiv - multimile fuzzy retezate din fig. 5.2.5. Suprapunand aceste 3 figuri si luand la fiecare abscisa ordonata maxima, rezulta graficul din fig. 5.2.6

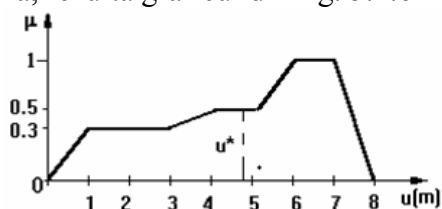


Fig. 5.2.6

Etapă 5. Defuzificarea

Intrarea in procesul de defuzificare este multimea fuzzy obtinuta prin agregarea de mai sus, iar iesirea este un numar (obtinut – de regula – cu functia *centroid*).

5.2.2.- DIAGRAMA DE INFERENTA FUZZY

Aceasta diagrama se obtine prin alaturarea figurii 2.4 (repetata – cu modificarile corespunzatoare - pentru fiecare regula din fig. 2.1) cu figurile 5.2.5,6.

Modulul “Rule Viewer” (descrie mai jos) reprezinta implementarea acestei diagrame.

5.3.- REALIZAREA FIS-ULUI

In fuzzy logic toolbox (F-L-T) sunt 5 unelte GUI (graphical user interface):

- **FIS-E** (the Fuzzy Inference System Editor);
- **MF-E** (the Membership Function Editor);
- **R-E** (the Rule Editor);
- **R-V** (the Rule Viewer);
- **S-V** (the Surface Viewer).

FIS-E nu are un numar limitat de intrari, dar acest numar trebuie limitat pentru memorie.

MF-E defineste formele functiilor de apartenenta asociate fiecarei intrari.

R-E editeaza toate regulile ce definesc comportarea sistemului.

R-V si S-V vizualizeaza FIS. R-V poate arata care reguli sunt active, sau ce forme pentru MF influenteaza rezultatul. S-V arata dependenta unei iesiri in functie de una sau doua intrari.

5.3.1.- JOB-ul

Se pune problema : “Dandu-se un numar intre 1 si 10 care reprezinta calitatea *of labour* la servicii (10 fiind “excellent”) si un alt numar intre 1 si 10 care reprezinta calitatea *of the efficiency* la acel job (10 fiind “big”), cat trebuie sa fie *the salary* ?”

Rezolvarea incepe cu formularea unor reguli bazate pe experienta:

1- If labour is poor or the efficiency is low, then the salary is small.

2- If labour is good, then the salary is average.

5.3.2.- FIS-E

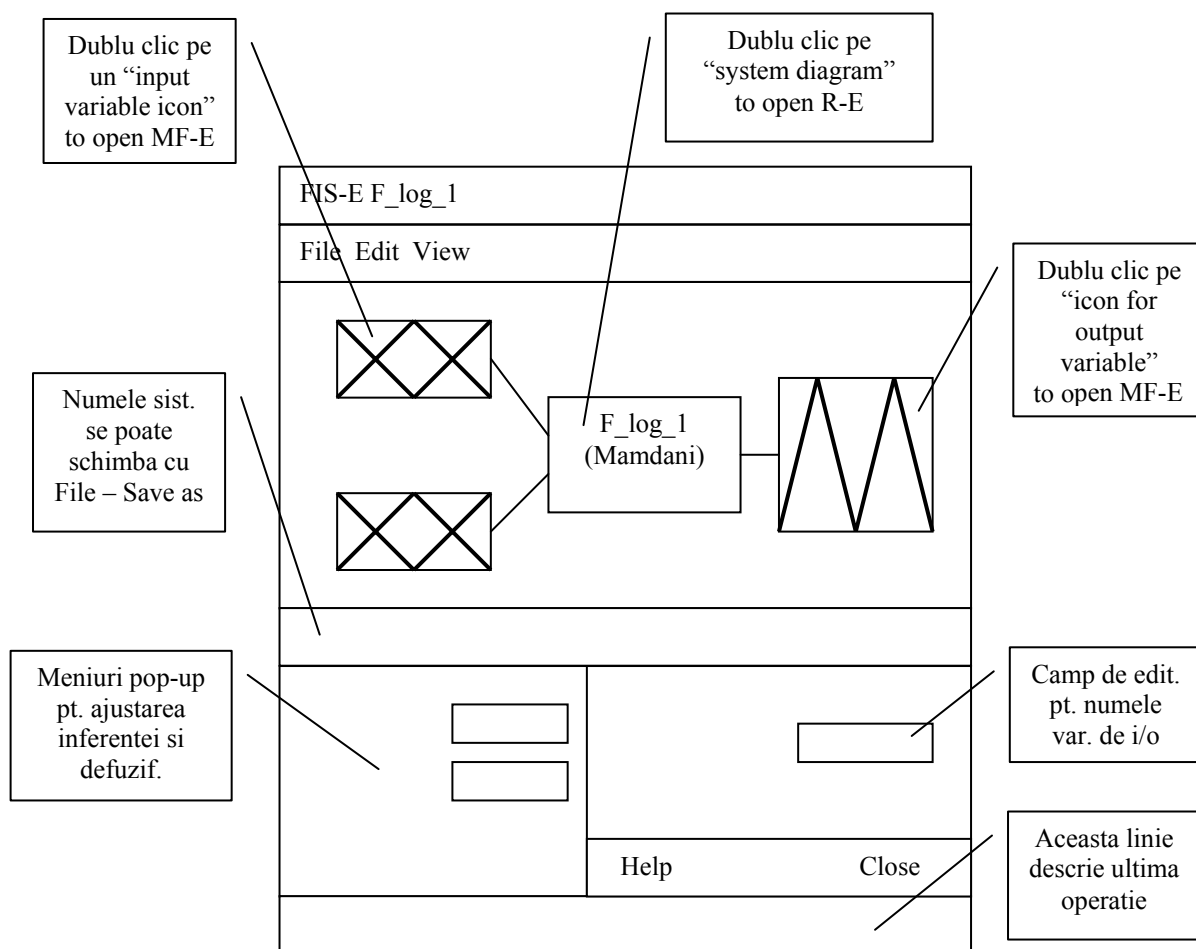


Fig. 5.3.1

3- If labour is excellent or the efficiency is big, then the salary is generous.
Admitem ca un salariu “average” este 50%, unul “generous”- 100%, iar unul “small”- 10%.

Vrem sa construim un nou FIS; se econom. timp luand unul deja construit, tastand:

>>fuzzy tipper.

Se va incarca un FIS asociat cu fisierul *tipper.fis* (fig. 5.3.1). Sus stanga sunt cele doua variabile de intrare, iar la dreapta-variabila de iesire; in centru este numele sistemului si tipul de inferenta (implicit – Mamdani; mai este tipul Sugeno, explicat in alt capitol). In stanga jos sunt meniuri derulante ce permit modificarea diferitelor componente ale procesului de inferenta, iar in dreapta jos: numele variabilei de i/o si tipul MF.

Pentru pornirea de la zero, se tasteaza

>>fuzzy (la promptul MATLAB). Se deschide FIS-E, cu “input 1” si “output 1”. Vom construi un sistem cu 2 intrari si o iesire: Edit – Add input → apare un careu galben “input 2”; schimbare numelor: clic in careul “input 1” (conturul devine rosu) – In campul de editare din dreapta jos se scrie “labour”- En; analog pentru “input 2” → ”efficiency” si pentru careul din dreapta (bleu) “output 1” → “salary”- File – Save to workspace as...- In campul de editare al casetei ce se deschide se tasteaza: F_log_1 – OK.

Trecem la definirea functiei de apartenenta asociate fiecarei variabile, cu MF-E, ce se poate deschide in trei moduri:

- View – Edit MF;
- Dublu clic pe careul “salary”;
- La prompt se scrie “>>mfedit”. Apare figura 5.3.2.

5.3.3.- MF-E

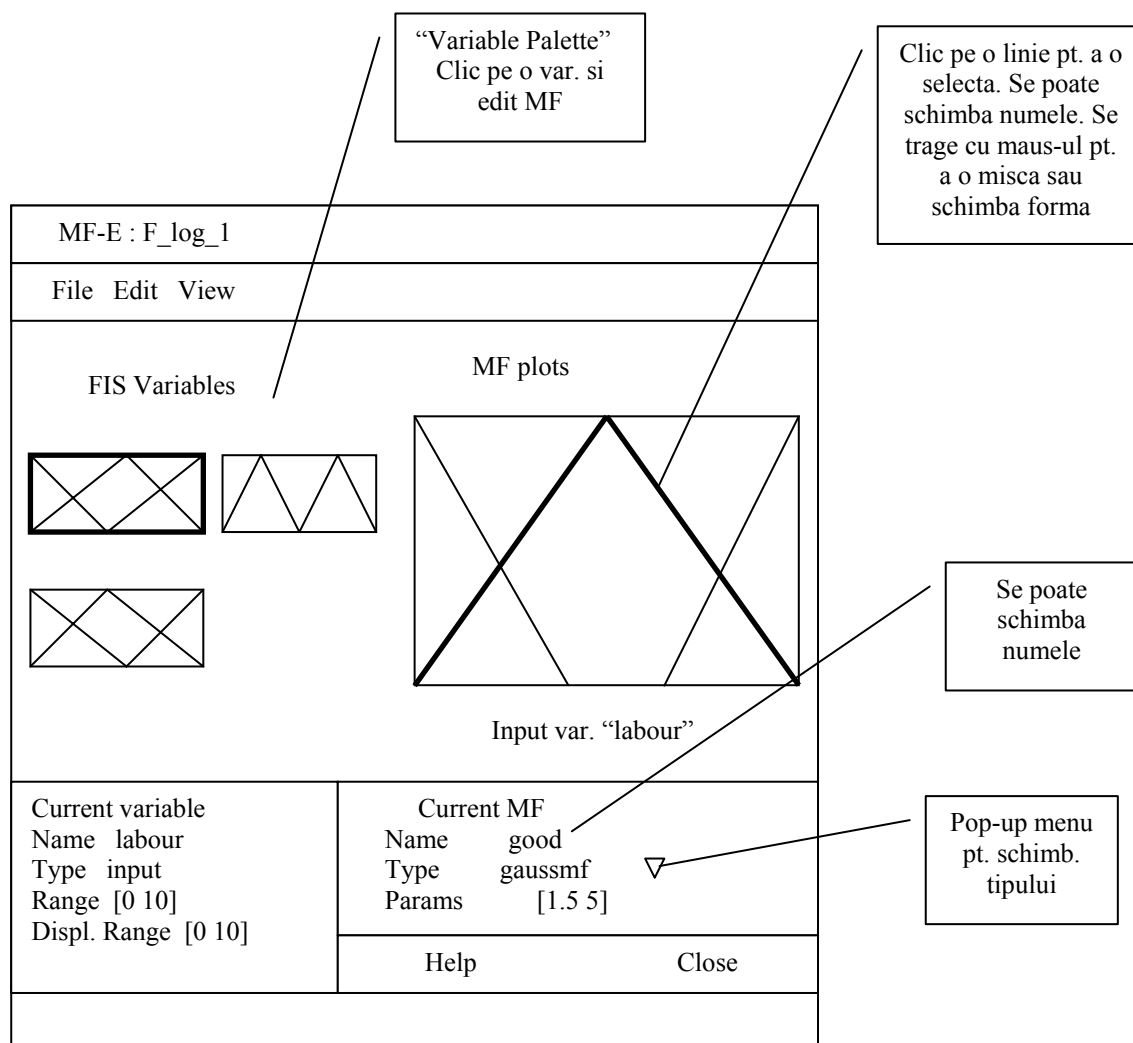


Fig. 5.3.2

MODUL DE LUCRU

1- In zona "Variable Palette" (FIS Variables) se selecteaza variabila de intrare "labour" (dublu clic pe ea) – in campurile de editare din stanga jos se scrie [0 10].

2- Edit – Add MFs – apare o fereasta in care:

3- Se alege "gaussmf" si "3" (adica 3 curbe Gauss pentru "labour").

4- In zona "MF plots" se face clic pe curba din stanga; in zona din dreapta jos i se schimba numele din "mf1" in "poor"- En.

Ajustarea formei MF:

- se trage cu maus-ul in stanga sau dreapta (vor fi afectati parametrii matematici);

- clic pe un mic patrat de pe curba si apoi tragere spre "outside" (pentru dilatare), sau spre "inside" (pentru contractie);

- in zona din dreapta jos se tasteaza parametrii doriti - En.

Pentru curba "poor" parametrii sunt [1.5 0].

5- Curba din centru "good" are parametrii [1.5 5], iar cea din dreapta "excel." [1.5 10].

6- Clic pe variabila de intrare "efficiency" – in "Range" si "Displ. Range" (stanga jos) se scrie [0 10].

7- Edit – Add MFs → 2 "trapmf" (pentru "efficiency").

8- Clic pe trapezul din stanga - i se schimba numele in "low" si param. [0 0 1 3].

9- Trapezul din dreapta → "big" si parametrii [7 9 10 10].

10- In zona "Variable Palette" (FIS Variables) se selecteaza "salary" – in "Range" si "Displ. Range" se scrie [0 100] - Edit – Add MFs → "trimf" si "3" – MF "small" → [0 25 40]; MF "average" → [40 55 70]; MF "generous" → [70 85 100].

Apelare R-E:

- View – Edit rules. . . ; - Se scrie "ruleedit" la prompt. Apare fig. 5.3.3.

5.3.4.- R-E

Inp. or out. selection menus

R-E : F_log_1

File Edit View

1 If (labour is poor) or (efficiency is low) then (the salary is small) (1)
 2 If (labour is good) then (the salary is average) (1)
 3 If (labour is excellent) or (efficiency is big) then (the salary is generous) (1)

If labour is or efficiency is then the salary is

poor good excellent none
 low big none
 small average generous none

not not not

Connection or and Weight 1 Delete rule Add rule Change rule <>

FIS Name Help Close

Rgurile se introd. automat cu GUIs

Fig. 5.3.3

Alegand “none” in meniuri, se exclude acea varianta in regula respectiva; alegand “not”, apare varianta negata.

Pentru a insera prima regula: sub “labour” se selecteaza “poor”; sub “efficiency” – low; sub “salary” – small; in zona “Connection”- or. Numarul din coada este ponderea ce se poate aplica fiecarei reguli (se poate schimba scriind sub “Weight” un numar $\in [0\ 1]$) –Clic pe “Add rule”.

Analog pentru regulile 2 si 3.

Modificarea unei reguli: clic pe ea – se fac modificarile - clic pe “Change rule”.

In meniul “Options”- Format – este activat “Verbose” (adica forma lingvistica a regulilor, ca mai sus) – alegand “Symbolic”, apare:

1 (labour == poor) or (efficiency == low) → (salary == small) (1)

2 ...

3 ...

Se continua cu: View – View rules.

5.3.5.- R-V

In figura 5.3.4 fiecare regula este un rand de ploturi, iar fiecare coloana este o variabila; primele doua coloane (galbene) = antecedentul (partea “if”), iar a treia coloana (bleu) = consecinta (partea “then”). Plotul blanc de sub “efficiency” corespunde lui “none”.

Vectorul de intrare se poate introduce:

- prin scriere in zona din stanga jos;
- clic oriunde in ploturile de intrare - linia rosie se va translata pe horizontala spre punctul de clic;
- se trage cu maus-ul linia rosie.

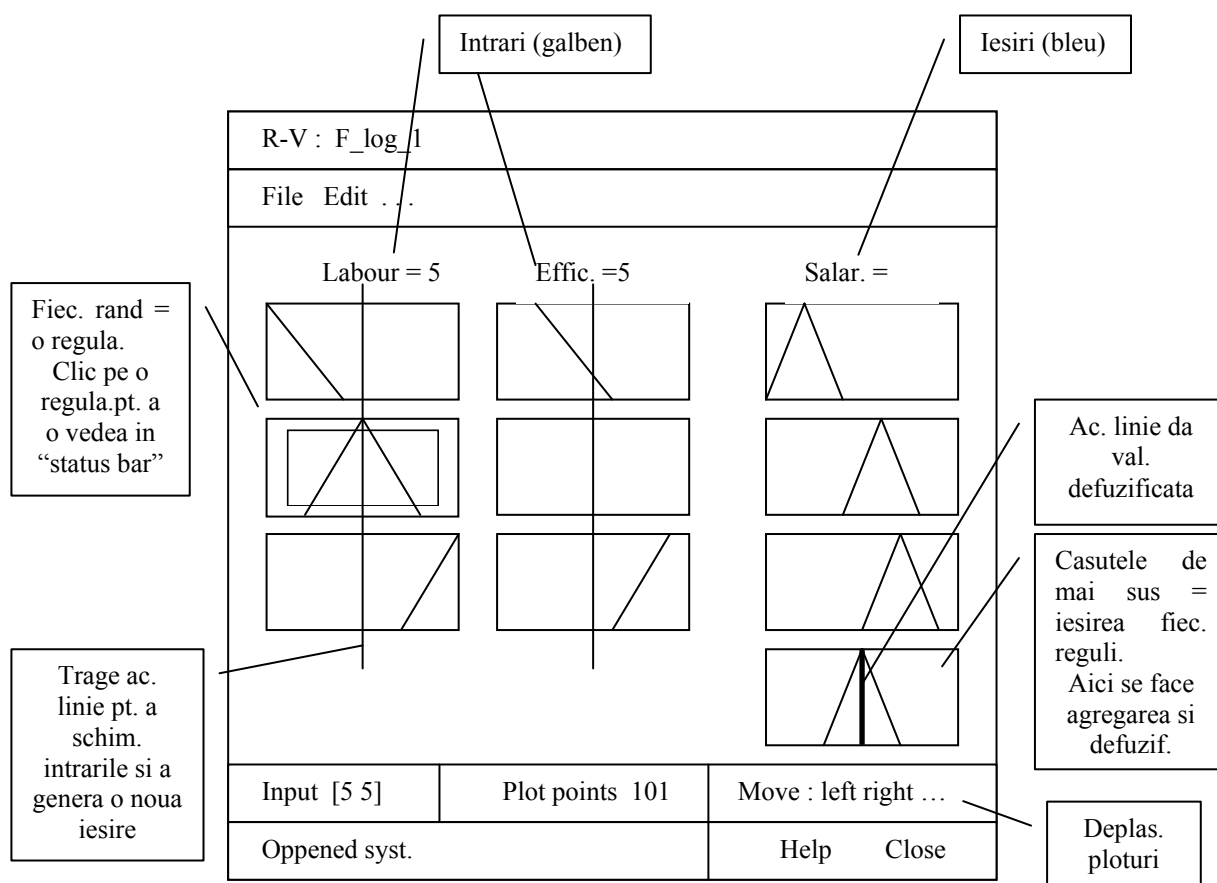


Fig. 5.3.4

Dupa asta, PC-ul realizeaza un nou calcul si se poate vedea procesul de inferenta in actiune.

La regula 1 se poate observa cum consecinta “salary is small” este retezata cu gradul

rezultat din antecedent; acesta este procesul *implication* in actiune.

R-V da o interpretare intregului FIS, aratand cum forma diferitelor MF influenteaza rezultatul final. Se poate lucra cu pana la 30 reguli si 7 variabile.

R-V arata un singur calcul in timp, in detaliu. Pentru a vedea intreaga suprafata de iesire (adica intreaga anvergura a iesirii, in functie de intreaga anvergura a intrarii): View – View surface.

5.3.6.- S-V (fig. 5.3.5)

Schimbarea “X grids” (sau “Y grids”): se modif. 15 – Clic pe “X grids”.

“Ref. Input”: pentru sisteme care au mai multe intrari decat permite plotul; de

exemplu, la un sistem cu o iesire si 4 intrari, se ploteaza o iesire in functie de 2 intrari, celelalte 2 intrari fiind constante.

5.3.7.- IMPORTUL SI EXPORTUL DIN GUI-TOOLS

Pentru redeschiderea unui FIS, el trebuie salvat pe disc (ca un text ASCII), cu sufixul “fis”.

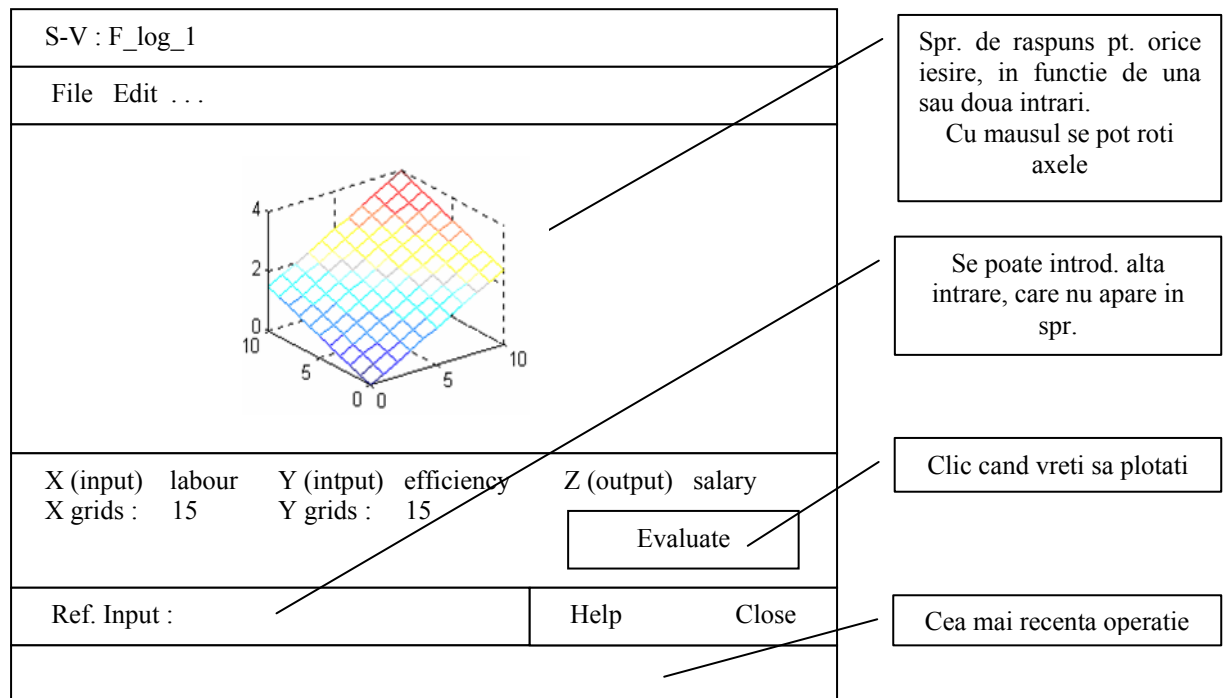


Fig. 5.3.5