ENG1456 - Lógica Fuzzy - Trabalho 2

Aluno: Matheus Carneiro Nogueira - 1810764

Professora: Ricardo Tanscheit

Sumário

1	Par	te 1 - Controle do Guindaste	1
	1.1	QR 1 - Exibindo estado inicial	1
	1.2	QR 1 - Alteração de Regras	3
	1.3	QR 2 - Exibindo estado inicial	5
	1.4	QR 2 - Alteração de Regras	6
2	Par	te 2 - Problema Financiamento Imobiliário	7
	2.1	Comentários Iniciais	7
	2.2	Montando o Sistema de Inferência Fuzzy	8
	2.3	Respostas Manuais	10
	2.4	Respostas FuzzyTech	13

Resumo

Este documento consiste no relatório do trabalho 2 do módulo de Lógica Fuzzy da disciplina ENG1456 da PUC-Rio. O trabalho é dividido em duas partes. Primeiramente, o objetivo é alterar o banco de regras em duas situações distintas com o intuito de fazer o container ser parar no local correto. A segunda parte consiste em calcular manualmente as saídas de cada base de regras e a resposta final do sistema de inferência para as variáveis definidas no problema imobiliário. Será utilizado o software Fuzzytech para a realização deste trabalho.

1 Parte 1 - Controle do Guindaste

1.1 QR 1 - Exibindo estado inicial

Antes de alterar o banco de regras do sistema de controle fuzzy para o controle do guindaste, as figuras abaixo exibem o estado inicial dessas regras. Além disso, também é exibida uma figura que mostra a posição final do container na situação 1.

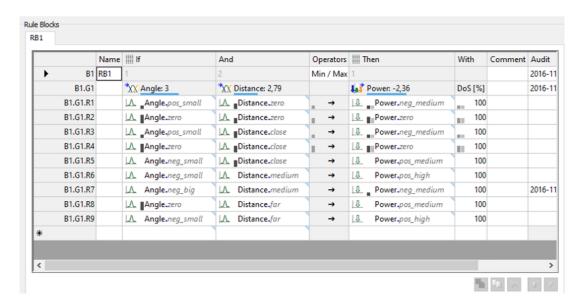


Figura 1: Regras originais

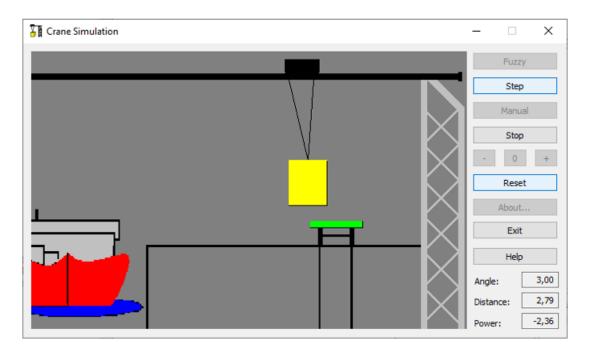


Figura 2: Posição Final original do container

A partir da figura 2 pode-se perceber que o guindaste parou antes da posição correta. Vale a pena, antes de mudar as regras arbitrariamente, analisar as regras originais para tentar encontrar alguma regra mal definida.

Primeiramente, nota-se que existem duas regras cuja consequência é *Power.zero*. São elas:

 $Angle.zero\&Distance.zero \rightarrow Power.zero$ $Angle.zero\&Distance.close \rightarrow Power.zero$

A primeira regra faz sentido, uma vez que os dois antecedentes indicam que o guindaste chegou na posição correta, o que implica que ele deve ser desligado. A segunda, por outro

lado, é estranha. Ao se aproximar do local destino, isto é, à medida que a distância fica próxima, é natural que queiramos diminuir a potência do guindaste, mas não zerá-la completamente. Essa será a primeira regra a ser alterada.

1.2 QR 1 - Alteração de Regras

Como comentado, a primeira alteração a ser feita é alterar a regra (1) abaixo. Como o guindaste parou um pouco antes do local adequado, alteremos essa regra para (2), pois queremos que o guindaste ainda ande um pouco para a direita.

$$Angle.zero\&Distance.close \rightarrow Power.zero$$
 (1)

$$Angle.zero\&Distance.close \rightarrow Power.pos_medium$$
 (2)

O resultado dessa alteração é exibido na figura abaixo.

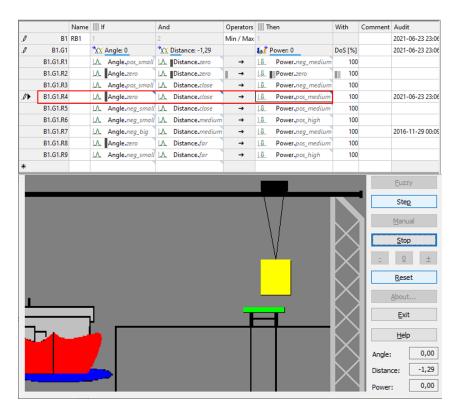


Figura 3: Resultado da primeira alteração

Com isso, o guindaste passou um pouco do local final adequado. Podemos tentar contrabalancear isso alterando a regra (3) abaixo para (4).

$$Angle.pos_small\&Distance.close \rightarrow Power.neg_medium$$
 (3)

$$Angle.pos_small\&Distance.close \rightarrow Power.neg_high$$
 (4)

O resultado encontra-se abaixo.

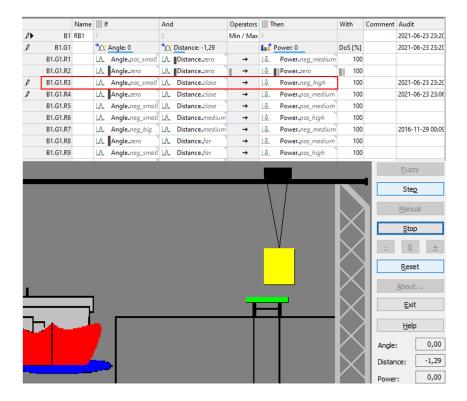


Figura 4: Resultado da segunda alteração

Pouca diferença é notada após essa segunda alteração. Sendo assim, ainda é necessária uma alteração que ou impeça o guindaste de passar da posição correta ou que, uma vez ultrapassada, faça o guindaste retornar. Como não existe na variável *Distance* um valor que expresse a ultrapassagem. O enunciado estabelece que é proibida a exclusão de regras, mas não diz nada sobre a inclusão de novas regras. Sendo assim, foi incluída a regra (5) abaixo para fazer com que o guindaste, se passar do local correto, volte um pouco.

$$Angle.zero\&Distance.neg_close \rightarrow Power.neg_medium$$
 (5)

A figura abaixo exibe o resultado obtido com a inclusão dessa regra.

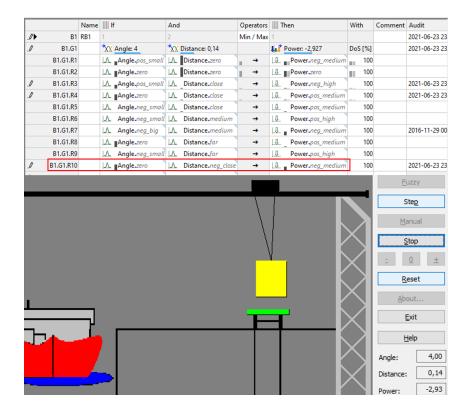


Figura 5: Adição de nova regra

Nota-se que, com a adição dessa nova regra, a posição final do guindaste está muito próxima do ideal, com distância de 0.14, sendo o ideal 0.

1.3 QR 2 - Exibindo estado inicial

Assim como na seção anterior, a figura abaixo exibe as regras originais e a posição final original do guindaste.

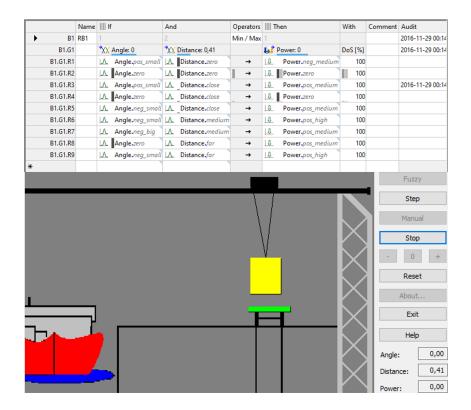


Figura 6: Regras originais e posição final original do guindaste

Como pode ser percebido pelo canto inferior direito da figura 6, a posição final do guindaste está muito próxima da ideal. Dito isso, os ajustes que devem ser feitos nas regras devem estar mais relacionados com ajustes finos e finais, isto é, ajustes das regras que envolvem a variável Angle em seus valores zero, neg_small e pos_small e a variável Distance em seus valores zero, close e neg_close. Além disso, a alteração nas regras deve fazer o guindaste andar um pouco mais para a direita.

1.4 QR 2 - Alteração de Regras

A primeira alteração a ser feita é trocar a regra (6) pela regra (7) abaixo.

$$Angle.neg_small\&Distance.close \rightarrow Power.pos_medium$$
 (6)

$$Angle.neg_small\&Distance.close \rightarrow Power.neg_medium$$
 (7)

O que se espera com essa alteração é, quando o guindaste estiver muito próximo ao local desejado e com ângulo pequeno negativo, isto é, um pouco à direita do local desejado, ao invés de colocar potência positiva, que empurraria o guindaste mais para a direita, colocar potência negativa para trazê-lo um pouco mais para a esquerda. O resultado dessa alteração está exibido na figura abaixo.

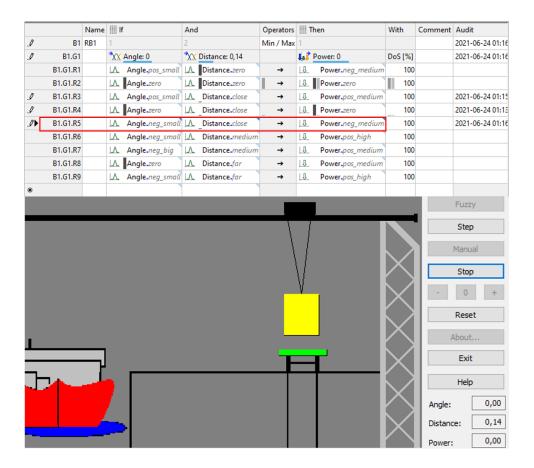


Figura 7: Alteração 1

Como pode ser visto, a distância final está mais próxima da desejada, uma vez que o valor exibido caiu de 0.41 para 0.14, enquanto que o ângulo permaneceu em zero.

2 Parte 2 - Problema Financiamento Imobiliário

2.1 Comentários Iniciais

Primeiramente, o valor das variáveis para a minha matrícula, 1810764, são:

- vl_Localização = 50
- $vl_nivel_Receita = 50$
- $vl_Padrao_Obra = 71$
- vl_Patrimonio = 58
- $vl_taxa_Juros = 50$

O sistema de inferência fuzzy a ser criado segue o que está descrito no material disponibilizado na plataforma EAD e o que foi mostrado em aula. Sendo assim, podemos definir esse sistema de inferência assim como mostra a figura abaixo.

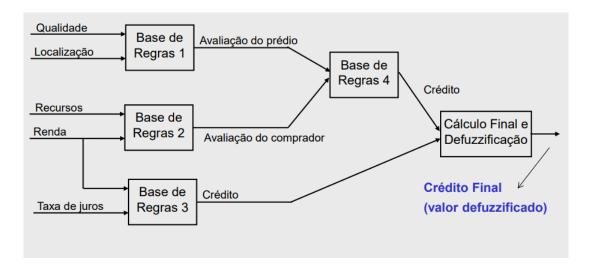


Figura 8: Esquema do sistema de inferêcia fuzzy implementado

As variáveis de entrada vl_Localização e vl_Padrao_Obra são usadas para definir a variável intermediária aval_predio, cuja base de dados pode ser a base 1 da figura 8. As variáveis vl_nivel_Receita e vl_Patrimonio, por sua vez, são usadas para definir a variável intermediária aval_comprador por meio de base de regras 2. Por fim, as variáveis vl_taxa_Juros e vl_Patrimonio são usadas, via base de regras 3, para definir já a variável de saída credito_fornecido. As variáveis intermediárias aval_predio e aval_comprador são usadas, via base de regras 4, para definir a variável de saída, credito_fornecido.

2.2 Montando o Sistema de Inferência Fuzzy

Comecemos montando o sistema de inferência assim como descrito na figura 8. Para isso, ainda é usado o *FuzzyTech* e o arquivo disponibilizado na plataforma EAD. O *SIF* montado é apresentado abaixo.

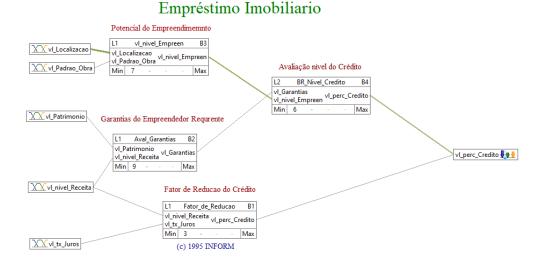


Figura 9: SIF do Problema, disponibilizado no EAD

A figura abaixo exibe os valores linguísticos das variáveis de entrada e, logo abaixo, as regras originais.

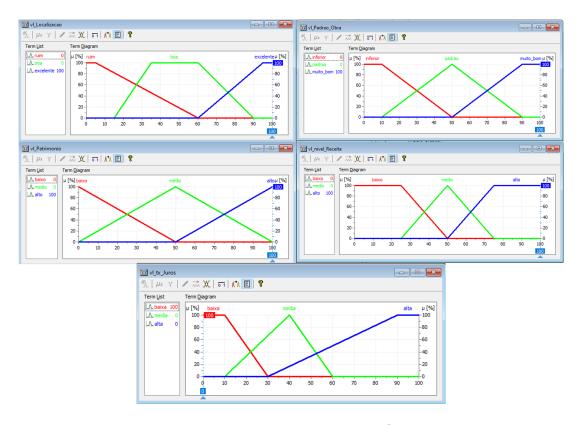


Figura 10: Regras originais do SIF

	Name	iii If	And	Operators	Then	With
B1	Fator_de_Reducao	1	2	Min / Max	1	
B1.G1		XX vl_nivel_Receita: 100	XX vl_tx_Juros: 0		vl_perc_Credito: 83,332	DoS [%
B1.G1.R1		△ vl_nivel_Receita.baixo	△ vl_tx_Juros.media	→	↓ vl_perc_Credito.muito_baixo	10
B1.G1.R2		△ vl_nivel_Receita.baixo	∆ vl_tx_Juros.alta	→	↓ vl_perc_Credito.muito_baixo	10
B1.G1.R3		△ vl_nivel_Receita.medio	△ vl_tx_Juros.alta	→	↓ vl_perc_Credito.muito_baixo	10
B2	Aval_Garantias	1	2	Min / Max	1	
B2.G1		XX vl_Patrimonio: 100	XX vl_nivel_Receita: 100		vl_Garantias: [0,0,100]	DoS [%
B2.G1.R1		△ vl_Patrimonio.baixo	△ vl_nivel_Receita.baixo	→	⊥ vl_Garantias.baixa	10
B2.G1.R2		⊥A vI_Patrimonio.baixo	↓ ∧ vl_nivel_Receita.medio	→	⊥ vl_Garantias.baixa	10
B2.G1.R3		⊥A vI_Patrimonio.baixo	▲ vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto Vl_nivel_Receita.alto	→	↓ vl_Garantias.media	10
B2.G1.R4		△ vl_Patrimonio.medio	△ vl_nivel_Receita.baixo	→	⊥ vl_Garantias.baixa	10
B2.G1.R5		⊥∆ vI_Patrimonio.medio	↓ vl_nivel_Receita.medio	→	⊥ vl_Garantias.media	10
B2.G1.R6		⊥A vI_Patrimonio.medio		→		10
B2.G1.R7			△ vl_nivel_Receita.baixo	→		10
B2.G1.R8				→		10
B2.G1.R9		↓ VI_Patrimonio.alto	↓△ vl_nivel_Receita.alto	→	↓ L vl_Garantias.alta	10
B3	vl_nivel_Empreen	1	2	Min / Max	1	
B3.G1		XX vl_Localizacao: 100	XX vl_Padrao_Obra: 100		vl_nivel_Empreen: [0,0,100]	DoS [%
B3.G1.R1			↓A vI_Padrao_Obra.inferior	→		10
B3.G1.R2		. ✓ VI_Localizacao.ruim	⊥A vl_Padrao_Obra.padrao	→		10
B3.G1.R3		↓ ∧ vl_Localizacao.ruim	In Indiana In Indiana	→		10
B3.G1.R4		△ vl_Localizacao.boa	△ vl_Padrao_Obra.padrao	→		10
B3.G1.R5		△ vl_Localizacao.boa	vI_Padrao_Obra_muito_bom	→		10
B3.G1.R6		↓ Localizacao.excelente	∴ vl_Padrao_Obra.padrao	→		10
B3.G1.R7		↓ A vI_Localizacao.excelente	VI_Padrao_Obra.muito_bom	→	↓ VI_nivel_Empreen.alto	10
B4	BR_Nivel_Credito	1	2	Min / Max	1	
B4.G1		vl_Garantias: [0,0,100]	vl_nivel_Empreen: [0,0,100]		vl_perc_Credito: 83,332	DoS [%
B4.G1.R1		↓ vl_Garantias.baixa		→	↓ vl_perc_Credito.muito_baixo	10
B4.G1.R2				→	↓ vl_perc_Credito.muito_baixo	10
B4.G1.R3				→	↓ vl_perc_Credito.medio	10
B4.G1.R4				∥ →	↓ U_perc_Credito.alto	10
B4.G1.R5				→	vl_perc_Credito.muito_alto	10
B4.G1.R6				_ →	□ vl_perc_Credito.alto	10

Figura 11: Regras Originais dos 4 blocos de regras

Por fim, a figura abaixo exibe os conjuntos fuzzy, implementados como *singletons* da variável de saída.

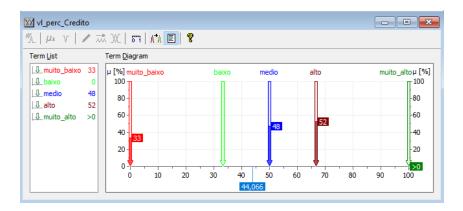


Figura 12: Conjuntos fuzzy de saída

Como o enunciado do trabalho solicita apenas os cálculos das saídas e a resposta final do sistema, **não foram alteradas** as regras e conjuntos fuzzy do arquivo disponibilizado na plataforma EAD. Foram apenas realizados os cálculos com base nos parâmetros originais do arquivo.

2.3 Respostas Manuais

Será utilizado o operador **mínimo** para a norma-t do *modus ponens generalizado*, para a implicação e para o conectivo *e*. Para o conectivo **ou** será usado o operador **max**.

Vamos fazer a inferência por bloco de regras. Primeiramente, dados os valores das variáveis de minha matricula, cada variável possui grau de pertinência diferente de zero para os seguintes conjuntos:

- vl_Localização = $50 \rightarrow boa(100\%)$ e ruim(18%)
- vl_Padrao_Obra = $71 \rightarrow padr\tilde{a}o(48\%)$ e $muito_bom(52\%)$
- vl_Patrimonio = $58 \rightarrow m\acute{e}dio(84\%)$ e alto(16%)
- vl_nivel_Receita = $50 \rightarrow m\acute{e}dio(100\%)$
- vl_taxa_Juros = $50 \rightarrow m\acute{e}dia(50\%)$ e alta(33%)

Comecemos pelo bloco de regras Aval_Garantias. Com base nos valores de função de pertinência acima, as regras ativadas desse bloco são:

```
vl\_Patrimonio.baixo\&vl\_nivel\_Receita.medio \rightarrow vl\_Garantias.baixa \\ vl\_Patrimonio.medio\&vl\_nivel\_Receita.baixo \rightarrow vl\_Garantias.baixa \\ vl\_Patrimonio.medio\&vl\_nivel\_Receita.medio \rightarrow vl\_Garantias.media \\ vl\_Patrimonio.medio\&vl\_nivel\_Receita.alto \rightarrow vl\_Garantias.alta \\ vl\_Patrimonio.alto\&vl\_nivel\_Receita.baixo \rightarrow vl\_Garantias.media \\ vl\_Patrimonio.alto\&vl\_nivel\_Receita.medio \rightarrow vl\_Garantias.media \\ vl\_Patrimonio.alto\&vl\_nivel\_Receita.alto \rightarrow vl\_Garantias.media \\ vl\_Patrimonio.alto\&vl\_nivel\_Receita.alto \rightarrow vl\_Garantias.alta \\ \end{aligned}
```

Sabendo o grau de pertinência de cada variável a cada conjunto, podemos escrever as operações abaixo:

$$min(0,1) = 0, \mu_{baixa}(grnt)$$

$$min(0.84,0) = 0, \mu_{baixa}(grnt)$$

$$min(0.84,1) = 0.84, \mu_{media}(grnt)$$

$$min(0.84,0) = 0, \mu_{alta}(grnt)$$

$$min(0.16,0) = 0, \mu_{media}(grnt)$$

$$min(0.16,1) = 0.16, \mu_{media}(grnt)$$

$$min(0.16,0) = 0, \mu_{alta}(grnt)$$

Fazendo a união das regras ou seja, o máximo de entre as regras acima, temos:

$$\mu_{media}(grnt) = 0.84$$

$$\mu_{alta}(grnt) = 0$$

$$\mu_{baixa}(grnt) = 0$$

Façamos o mesmo procedimento para o bloco de regras vl_nivel_Empreend:

 $vl_Localizacao.ruim\&vl_nivel_Padrao_Obra.padrao \rightarrow vl_nivel_Empreend.medio \\vl_Localizacao.ruim\&vl_nivel_Padrao_Obra.muito_Bom \rightarrow vl_nivel_Empreend.medio \\vl_Localizacao.boa\&vl_nivel_Padrao_Obra.padrao \rightarrow vl_nivel_Empreend.medio \\vl_Localizacao.boa\&vl_nivel_Padrao_Obra.muito_Bom \rightarrow vl_nivel_Empreend.alto \\vl_Localizacao.excelente\&vl_nivel_Padrao_Obra.padrao \rightarrow vl_nivel_Empreend.medio \\vl_Localizacao.excelenteuim\&vl_nivel_Padrao_Obra.muito_Bom \rightarrow vl_nivel_Empreend.alto \\vl_nivel_Empreend.alto \\vl_nivel_Empreend$

$$\begin{split} min(0.18,0.48) &= 0.18, \mu_{medio}(nivel_Empreend) \\ min(0.18,0.52) &= 0.18, \mu_{medio}(nivel_Empreend) \\ min(1,0.48) &= 0.48, \mu_{medio}(nivel_Empreend) \\ min(1,0.52) &= 0.52, \mu_{alto}(nivel_Empreend) \\ min(0,0.48) &= 0, \mu_{medio}(nivel_Empreend) \\ min(0,0.52) &= 0, \mu_{alto}(nivel_Empreend) \end{split}$$

Fazendo a união, ou seja, o máximo de entre as regras acima, temos:

$$\mu_{alto}(nivel_Empreend) = 0.52$$

 $\mu_{medio}(nivel_Empreend) = 0.48$

Fazendo o mesmo procedimento para o bloco de regras Fator_de_Reducao, temos:

$$min(0,0.5) = 0, \mu_{muito_baixo}(perc_Cred)$$
$$min(0,0.33) = 0, \mu_{muito_baixo}(perc_Cre))$$
$$min(1,0.33) = 0.33, \mu_{muito_baixo}(perc_Cred)$$

Fazendo a união, ou seja, o máximo de entre as regras acima, temos:

$$\mu_{muito_baixo}(perc_Cred) = 0.33$$

Por fim, o último bloco de regras, BR_Nivel_Credito:

 $vl_Garantias.media\&vl_nivel_Empreen.baixo \rightarrow vl_perc_Credito.muito_baixo \\ vl_Garantias.media\&vl_nivel_Empreen.medio \rightarrow vl_perc_Credito.medio \\ vl_nivel_Empreen.alto \rightarrow vl_perc_Credito.alto \\ vl_Garantias.alta\&vl_nivel_Empreen.alto \rightarrow vl_perc_Credito.muito_alto \\ vl_Garantias.alta\&vl_nivel_Empreen.medio \rightarrow vl_perc_Credito.alto \\ vl_Garantias.alta\&vl_nivel_Empreen.medio \rightarrow vl_perc_Credito.alto \\ vl_perc_Credito.alt$

$$min(\mu_{media}(grnt), \mu_{baixo}(nivel_Empreend)), \mu_{muito_baixo}(perc_Cred)$$
 $min(\mu_{media}(grnt), \mu_{medio}(nivel_Empreend)), \mu_{medio}(perc_Cred)$
 $min(\mu_{alto}(nivel_Empreend), \mu_{alto}(perc_Cred))$
 $min(\mu_{alta}(grnt), \mu_{alto}(nivel_Empreend)), \mu_{muito_alto}(perc_Cred)$
 $min(\mu_{alta}(grnt), \mu_{medio}(nivel_Empreend)), \mu_{alto}(perc_Cred)$

Substituindo valores:

$$min(0.84,0) = 0, \mu_{muito_baixo}(perc_Cred)$$

$$min(0.84,0.48) = 0.48, \mu_{medio}(perc_Cred)$$

$$min(0.52) = 0.52, \mu_{alto}(perc_Cred)$$

$$min(0,0.52) = 0, \mu_{muito_alto}(perc_Cred)$$

$$min(0,0.48) = 0, \mu_{alto}(perc_Cred)$$

Fazendo a união, ou seja, o máximo de entre as regras acima, considerando o valor obtido $\mu_{muito_baixo}(perc_Cred) = 0.33$ no bloco de regras $Fator_de_Reducao$, temos, por fim:

$$\mu_{muito_baixo}(perc_Cred) = 0.33$$

$$\mu_{medio}(perc_Cred) = 0.48$$

$$\mu_{alto}(perc_Cred) = 0.52$$

Uma vez obtidos os graus de pertinência da variável de saída, precisamos realizar a desfuzzificação. Para tal, calcularemos o centro de massa dessas variáveis. Note que esses valores de grau de pertinência são, exatamente, os calculados pelo *FuzzyTech*, exibidos na figura 12

$$Centroide = \frac{0.33 \cdot 0 + 0.48 \cdot 50 + 0.52 \cdot 66}{0.33 + 0.48 + 0.52} = 43.85$$

Logo, o cliente em questão deve receber 43.85% do limite máximo de crédito.

2.4 Respostas FuzzyTech

Utilizando as variáveis e regras definidas nas seções anteriores, usamos o FuzzyTech para calcular a saída para fins de comparação com as contas manuais.

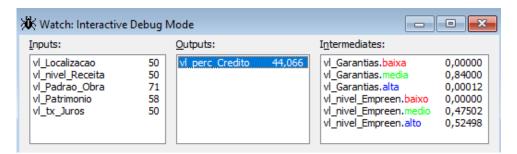


Figura 13: Quantidade de crédito recebida

Note que o resultado está muito próximo do calculado. Um possível fonte de erro pode ser a análise dos gráficos para descobrir os valores dos graus de pertinência.