Teoria da Decisão Projeto Prático Assistido Por Otimização Multiobjetivo e Métodos de Auxílio à Tomada de Decisão

Rafael Carneiro de Castro

Vinícius Felicíssimo Campos

Davi Pinheiro Viana

Eng. de Sistemas - UFMG Matrícula: 2013030210 Email: rafaelcarneiroget@hotmail.com

métodos de auxílio à tomada de decisão.

Eng. de Controle e Automação - UFMG Matrícula: 2015035235 Email: viniciusfc95@gmail.com

Matrícula: 2013029912 Email: daviviana22@gmail.com

Eng. de Sistemas - UFMG

Resumo—Abordagem de forma conjunta de grande parte dos conceitos vistos na disciplina "ELE088 - Teoria da Decisão", através de um problema relacionado ao gerenciamento ótimo da política de manutenção de um conjunto de equipamentos de uma empresa. O problema foi resolvido através de modelagem e implementação multiobjetivo e,

I. INTRODUÇÃO

para verificar a resolução do problema, é apresentado um

indicador de qualidade. Além disso, foram utilizados alguns

O presente trabalho tem o objetivo de resolver um problema de otimização multiobjetivo e, utilizando técnicas escalares de decisão assistida estudadas em sala de aula, encontrar a melhor solução para este problema, colocando em prática grande parte dos conceitos da matéria.

O problema a ser resolvido é o seguinte: Deseja-se determinar a política de manutenção ótima para cada um dos 500 equipamentos de uma empresa, considerando-se a minimização do custo de manutenção e a minimização do custo de falha esperado.

No problema, o custo de manutenção total é a soma dos custos dos planos de manutenção adotados para todos os equipamentos. Sendo que, o valor do custo de cada plano de manutenção é dado. O custo esperado de falha de cada equipamento i, sob o plano de manutenção j, é o produto da probabilidade de falha $(p_{i,j})$ e o custo de falha do equipamento (este último é dado). O custo esperado de falha total é a soma dos custos esperados de falha de todos os equipamentos.

Deve ser feita a formulação e resolução do problema multiobjetivo e o resultado encontrado deve ser avaliado baseado no indicador de qualidade hipervolume (s-metric). Esse indicador é utilizado para mensurar as propriedades de convergência e diversidade da fronteira Pareto "aproximada" obtida.

Além disso, deve ser aplicada também a utilização de técnicas de análise de decisão ELECTRE II, PRO-METHEE II *fuzzy* e AHP para decidir qual a melhor solução dentre as encontradas para o problema.

II. DESENVOLVIMENTO

A. Formulação do Problema:

A formulação do problema foi dividida em duas partes, como é discutido a seguir:

1) Minimização do custo de manutenção total: Em primeiro momento, é preciso construir uma função objetivo e suas eventuais restrições para minimização do custo de manutenção total. Considerando $C_{m_i}(x_i)$ como o custo de manutenção do equipamento i em função do plano de manutenção x_i , têm-se a seguinte formulação:

$$\min \sum_{i=1}^{n} C_{m_i}(x_i) \tag{1}$$

sujeito a:

$$x_i \in \mathcal{X} \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (2)

$$C_{m_i} \in \mathcal{C}_m \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (3)

Em que n é o número de equipamentos que, no caso do problema a ser resolvido, é igual a 500. A equação 17 representa o custo de manutenção total que é o somatório dos custos de manutenção de cada equipamento i. A restrição 2 indica que cada equipamento i pode ter um plano de manutenção x_i que esteja dentro do conjunto $\mathcal X$ de planos pré-definidos, no caso do problema, $\mathcal X = \{1,2,3\}$. A restrição 3 indica que o custo de manutenção de cada equipamento também deve estar dentro de um conjunto pré-definido $\mathcal C_m$, sendo que o valor depende do plano de manutenção.

2) Minimização do custo esperado de falha total: Agora, uma função objetivo para tratar a minimização do custo esperado de falha total é formulada. Considerando $C_{f_i}(x_i)$ como o custo de falha do equipamento i em função do plano de manutenção x_i , têm-se a seguinte formulação:

$$C_{f_i} = p_{i,x_i} \cdot c_{f_i} \tag{4}$$

Onde p_{i,x_i} é a probabilidade de falha de um equipamento i, sob o plano de manutenção x_i , até um dado horizonte de planejamento da manutenção Δt . Ela é estimada pela equação 5 que determina a probabilidade de falha de um equipamento até Δt dado que ele não falhou até a data atual (t_0) . No caso do problema, será utilizado $\Delta t = 5$ anos.

$$p_{i,x_i} = \frac{F_i(t_0 + x_i \Delta t) - F_i(t_0)}{1 - F_i(t_0)}$$
 (5)

Em que:

$$F_i(t) = 1 - \exp\left[-\left(\frac{t}{\eta_i}\right)^{\beta_i}\right] \tag{6}$$

Os parâmetros η , β dependem também do plano de manutenção i e são dados. Com isso, têm-se o seguinte modelo:

$$\min \sum_{i=1}^{n} C_{f_i}(x_i) \tag{7}$$

sujeito a:

$$x_i \in \mathcal{X} \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (8)

$$c_{f_i} \in \mathcal{C}_f \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (9)

$$\beta_i \in \mathcal{B} \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (10)

$$\eta_i \in \mathcal{N} \ \forall i \in 1, ..., n$$
(11)

Em que n é o número de equipamentos que, no caso do problema a ser resolvido, é igual a 500. A equação 7 representa o custo esperado de falha total que é o somatório dos custos esperados de falha de cada equipamento i. A restrição 8 indica que cada equipamento i pode ter um plano de manutenção x_i que esteja dentro do conjunto \mathcal{X} de planos pré-definidos, no caso do problema, $\mathcal{X} = \{1,2,3\}$. As restrições 9, 10 e 11 indicam, respectivamente que c_{f_i} , β_i , η_i devem estar dentro de conjuntos pré-definidos, sendo que o valor depende do plano de manutenção.

3) Minimização de ambos os custos: O problema a ser resolvido envolve a minimização do custo de manutenção total *e também* do custo de falha total, logo, é necessária a formulação de um problema biobjetivo para o problema. Para a formulação, foi escolhido o método *Soma Ponderada*. Nele, a função biobjetivo é formada por uma

soma das funções objetivos anteriores, sendo cada uma multiplicada por um peso. A variação desses pesos é que faz com que a fronteira Pareto seja formada. Esse método foi escolhido por ser de fácil implementação. Com isso, a formulação do problema biobjetivo é a seguinte:

$$\min w_1 \cdot \sum_{i=1}^n C_{m_i}(x_i) + w_2 \cdot \sum_{i=1}^n C_{f_i}(x_i)$$
 (12)

sujeito a:

$$x_i \in \mathcal{X} \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (13)

$$c_{f_i} \in \mathcal{C}_f \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (14)

$$\beta_i \in \mathcal{B} \ \forall i \in 1, ..., n$$
 (15)

$$\eta_i \in \mathcal{N} \ \forall i \in 1, ..., n$$
(16)

B. Algoritmo de Solução:

Nesta seção serão discutidos e exibidos os algoritmos para solução do problema multiobjetivo.

Olhando para a equação 12 é possível perceber que, minimizando o custo de cada equipamento, minimiza-se também o somatório dos custos. Assim, para resolução do problema biobjetivo foi utilizada uma estratégia gulosa. Nela, para cada equipamento, é feito um teste com cada um dos planos de manutenção e é escolhido aquele que gera menor custo. Têm-se então, um algoritmo cuja complexidade é $O(n \cdot m)$ em que n é o número de equipamentos e m é o número de planos de manutenção. No caso do problema a ser resolvido no trabalho, para cada par de pesos escolhido (encontrar solução da fronteira Pareto), são feitas 1500 avaliações da função objetivo. Segue, abaixo, um pseudocódigo do funcionamento do algoritmo:

Algorithm 1 Estratégia gulosa

```
1: for i = 1 to n do
          cBest = w_1 \cdot c_m(\mathcal{X}_1) + w_2 \cdot c_f(\mathcal{X}_1)
2:
3:
          x_i = \mathcal{X}_1
          for j=2 to m do
 4:
                if (w_1 \cdot c_m(\mathcal{X}_i) + w_2 \cdot c_f(\mathcal{X}_i)) < cBest then
5:
                     cBest = w_1 \cdot c_m(\mathcal{X}_j) + w_2 \cdot c_f(\mathcal{X}_j)
6:
                      x_i = \mathcal{X}_i
7:
8:
                end if
           end for
9:
10: end for
```

O algoritmo que utiliza a estratégia gulosa para resolver a função objetivo pode ser encontrado no arquivo Guloso.m e o algoritmo que implementa a *Soma Ponderada* variando os pesos da função objetivo pode ser encontrado no arquivo SomaPonderada.m, ambos no mesmo diretório deste relatório.

C. Resultados:

Nesta sessão serão apresentados os resultados dos algoritmos.

D. Análise baseada no Hipervolume:

III. TOMADA DE DECISÃO ASSISTIDA:

A. Electre II:

B. Promethee II Fuzzy:

C. AHP:

O método AHP utilizado aqui é o mesmo que o estudado em sala de aula. Para tanto, escolheu-se 5 soluções da fronteira de Pareto encontrada na otimização biobjetivo. Chamaremos aqui de *c1* (critério 1) o custo de manutenção total, e de *c2* (critério 2) o custo esperado de falha total. Os valores destes critérios para as 5 soluções escolhidas podem ser vistos na tabela a seguir.

Alternativa	c1	c2		
a1	1000	1048,2		
a2	622	1184,3		
a3	396	1340,9		
a4	40	1695,3		
a5	0	1745,5		
Tabela I				

AVALIAÇÃO DAS ALTERNATIVAS NOS CRITÉRIOS.

Agora, para a definição das prioridades de cada alternativa em cada critério, faz-se as tabelas de prioridade dando notas às alternativas. Para o primeiro critério, a tabela construída é:

c1	a1	a2	a3	a4	a5	Prioridades
a1	1	0.333	0.2	0.143	0.111	0.0348
a2	3	1	0.333	0.2	0.143	0.0678
a3	5	3	1	0.333	0.2	0.1343
a4	7	5	3	1	0.333	0.2602
a4	9	7	5	3	1	0.5028

Tabela II PRIORIDADES CRITÉRIO 1.

Para o segundo critério, a tabela construída é:

c1	a1	a2	a3	a4	a5	Prioridades
a1	1	3	5	8	9	0.5029
a2	0.333	1	3	6	7	0.2623
a3	0.2	0.333	1	4	5	0.1395
a4	0.125	0.167	0.25	1	3	0.0610
a5	0.111	0.143	0.2	0.333	1	0.0344

Tabela III PRIORIDADES CRITÉRIO 2.

Como visto em sala de aula, as prioridades são calculadas a partir da normalização dos termos nas colunas, tirando a média de cada linha. Agora escolhendo o peso do custo de manutenção total como sendo 0.4 e o peso do custo esperado de falha total como sendo 0.6 (consideramos que o custo de falha tem maior impacto), para cada alternativa basta multiplicar pelos pesos dos critérios cada uma de suas prioridades e somar, comparando assim o resultado obtido para todas:

$$p_i = \sum_{j=1}^{2} w_j * P_{ij} \tag{17}$$

O código do arquivo AHP.m lê as matrizes de prioridade dos arquivos *AHPcriterio1.csv* e *AHPcriterio2.csv*, faz os cálculos de prioridade apresentados e calcula o somatório para as comparações finais. Este somatório para cada alternativa pode ser visto na tabela seguinte:

Prioridade Final
0.2688
0.1650
0.1369
0.1606
0.2686

PRIORIDADES CRITÉRIO 2.

Como se pode notar, para os pesos escolhidos para os dois critérios, a alternativa 1 se mostrou a mais promissora, mas a alternativa 5 também está muito próxima desta. Um ajuste dos pesos poderia trazer um resultado final diferente.

IV. CONCLUSÃO:

Estratégias de decisão multiobjetivo são ferramentas muito úteis e poderosas para a tomada de decisões. Muitas abordagens e formulações podem ser seguidas, e concluímos que atingimos de forma satisfatória os objetivos buscados com a abordagem apresentada para o problema discutido. Obstáculos foram encontrados sobretudo na definição de métodos para a soluções do problema de otimização multiobjetivo, mas todos estes obstáculos foram superados para se chegar ao resultado final.

REFERÊNCIAS

- Notas de aula do professor Lucas Batista da disciplina ELE088 Teoria da Decisão. 2017.
- [2] ARENALES, Marcos et al. Pesquisa operacional: para cursos de engenharia. Rio de Janeiro: Elsevier, 2007