

2

Métodos Interactivos

Estes métodos procuram evitar o peso computacional associado à geração das soluções eficientes. Baseiam-se geralmente na suposição de uma função de valor (ou utilidade) implícita, ou seja, que não se procura (ou supõe-se que não se consegue...) obter explicitamente.

Os métodos procuram maximizar essa função de valor, com recurso a julgamentos interactivos do A.D.. Normalmente, são feitas suposições adicionais (derivabilidade, etc) sobre as funções.

2a

Métodos tipo STEM

Estes métodos baseiam-se no princípio de que, perante uma SOLUÇÃO PROPOSTA, o A.D.:

- aceita a proposta: **FIM!**
- ou
- aceita relaxar um atributo que o satisfaz, para melhorar o(s) que não lhe agradam.

NOTA1: Se não aceitar nem uma nem a outra das hipóteses, é impossível ajudar este A.D.!

NOTA2: Se calhar, é melhor recomeçar, e pedir ao AD que reconsidere julgamentos anteriores...

MULTIOBJECTIVO

EXEMPLO NUMÉRICO

$$\text{"max"} \quad f_1(\bar{x}) = 0.4x_1 + 0.3x_2 \quad (\text{lucro geral})$$

$$f_2(\bar{x}) = x_1 \quad (\text{produção prioritária})$$

sujeito a:

$$x_1 + x_2 \leq 400$$

$$2x_1 + x_2 \leq 500$$

$$\bar{x} \geq 0$$

(X)

STEP Method (Benayoun et al., 1971)

1. "PAY-OFF TABLE"

	f_1	f_2	x_1	x_2
f_1	130	100	100	300
f_2	100	250	250	0

max f_1 (SIMPLEX)

max f_2 (SIMPLEX)

2. Pesos

$$\alpha_i = \frac{f_i - f_i^{\min}}{f_i^{\max}} \cdot \left(\frac{1}{\sqrt{C_{i1}^2 + C_{i2}^2}} \right)$$

$$\alpha_1 = \frac{130 - 100}{130} \times \frac{1}{\sqrt{0.4^2 + 0.3^2}} = \underline{0.4615}$$

$$\alpha_2 = \underline{0.60}$$

$$\bar{\pi}_1 = \frac{\alpha_1}{\alpha_1 + \alpha_2} = \underline{\underline{0.4348}}$$

(Normalização)

$$\bar{\pi}_2 = \underline{\underline{0.5652}}$$

3. PL auxiliar

Procura-se a solução mais próxima (MINIMAX) da solução ideal. A medida de distância usa π_i para indicar a importância relativa dos critérios.

$$\min \lambda$$

$$\begin{aligned} \text{sujeito: } \lambda + \pi_1 (0.4 x_1 + 0.3 x_2) &\geq \pi_1 \cdot f_1^* \\ \lambda + \pi_2 (x_1) &\geq \pi_2 \cdot f_2^* \\ \bar{x} \in X, \lambda &\geq 0 \end{aligned}$$

resolvendo...

$$\bar{x}^1 = (230, 40)$$

Primeira solução

$$\bar{f}^1 = (104, 230)$$

de compromisso

4. Decisão

Se o AD gostar da solução, fim.

Caso contrário:

O AD deve relaxar um atributo para melhorar o outro.

Supondo que o AD pretende melhorar f_1^1 , admitindo diminuir f_2^1 de 30:

$$\Delta f_2 = 30$$

NOTA: Se o AD quer melhorar f_1^1 sem relaxar f_2^1 , não é possível prosseguir (não há soluções admissíveis)

5. RECOMEÇO: ALTERAÇÃO DE X

Com a informação Δf_2 , reduz-se X:

$$X^2 = X^1 \cap \begin{cases} f_2(\bar{x}) \geq f_2(\bar{x}^1) - \Delta f_2 = 230 - 30 = 200 \\ f_1(\bar{x}) \geq f_1(\bar{x}^1) = 104 \end{cases}$$

2. PESOS

$$\pi_1 = 1$$

$$\pi_2 = 0$$

3. PL auxiliar

$$\min \lambda$$

$$\text{sujeito: } \lambda + (0.4x_1 + 0.3x_2) \geq 130$$

$$\bar{x} \in X^2, \lambda \geq 0$$

donde

$$\bar{x}^2 = (200, 100)$$

$$\bar{f}^2 = (110, 200)$$

4. Decisão

Supõe-se que o AD aceita esta solução.

2b Outros métodos

ZIONS - WALLENIUS: supõe a existência de uma função de valor implícita diferenciável, com primeiras derivadas contínuas.

Trabalha com uma aproximação linear da função de valor, $N^1 = \sum_i \lambda_i \cdot f_i(\bar{x})$. Partindo de um conjunto de pesos $\bar{\lambda}^0$, o método vai resolvendo sucessivos PPL para adequar os pesos às informações fornecidas pelo A.D., até ser atingido um valor final $\bar{\lambda}^*$, ao qual corresponde a solução pretendida \bar{x}^* correspondente a $\max \sum_i \lambda_i^* f_i(\bar{x})$.

O tipo de informação pedido ao A.D. é:

"Aceita perder Δ_1 (em f_1), Δ_3 e Δ_4 para ganhar Δ_2 e Δ_5 ?" Sim Não Indiferente

juntando-se restrições ao problema de acordo com as respostas, que são várias por iteração.

Geoffrion - Dyer - Feinberg: supõe a existência de uma função de valor convexa e continuamente diferenciável, implícita. O A.D. fornece informações para o método determinar (a) Direcção de aumento de $N(\bar{f}(\bar{x}))$ e (b) Largura do passo a utilizar. Trata-se, portanto, de um **MÉTODO DE GRADIENTE**.