

Simulação e Otimização

SIMO/MQDEE

MARIA CÂNDIDA MOURÃO

(cmourao@iseg.ulisboa.pt)

- Mestrado
- QUESTÕES?

SIMO/MQDEE

- **Seminário de Ética !**

ISEG - MISSÃO



- a Criação,
 - Transmissão e
 - Valorização Social e Económica
- do conhecimento e da cultura
- nos domínios das ciências económicas, financeiras e empresariais
- num quadro de pluralidade e de garantia de liberdade intelectual e científica, de respeito pela ética e de responsabilidade social

SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19

ISEG - VALORES



- Diversidade e pluralidade
- Garantia de liberdade intelectual e científica
- Respeito pela ética e responsabilidade social
- Avaliação interna e externa e melhoria contínua

SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19

ISEG – VISÃO



- Afirma-se como uma das melhores escolas de economia e gestão em Portugal
- Com elevada reputação internacional
- Reconhecido
 - pela qualidade dos seus graduados, pela
 - pela investigação realizada
 - pelo impacto das suas atividades na comunidade envolvente

SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19



➤ Aulas

Grupos – trabalhos!

➤ Avaliação

SIMO/MQDEE

- **AC - Trabalhos & Aula – 65%**
- **Teste escrito – 35%**

➤ **Consulta – 1 folha A4**

Programa



Cap. 1 – Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória

Relaxações
 Resolução exata de problemas
 Algoritmo de *branch-and-bound*
 Algoritmo de planos de corte
 Utilização de software

Cap. 2 – Problemas de Otimização Combinatória - Roteamento

Problemas de roteamento nos nodos
 Problemas de roteamento nos arcos
 Utilização de Software

Cap. 3 – Modelos de Investigação Operacional em Simulação

Simulação e otimização
 Geração de instâncias de problemas de otimização
 Utilização de software de simulação – SIMUL8

Bibliografia



- **Corberán, Á. & G. Laporte** (2014); *Arc Routing Problems, Methods, and Application*; MOS-SIAM Series on Optimization, Philadelphia.
- Drexel, M. (2012); *Rich Vehicle Routing in Theory and Practice*, Logistics Research, Volume 5, pp. 47-63 (DOI: 10.1007/s12159-012-0080-2)
- **Hillier, F.S. & G.J. Lieberman** (2015), *Introduction to Operations Research*, 10th ed., McGraw-Hill, New York.
- Mourão, M.C. & L.S. Pinto (2017); *An updated annotated bibliography on arc routing problems*, Networks, accepted
- **Shalliker, J. & A. Suleman** (2012); *Guia de Simulação Discreta por Computador usando SIMUL8*. Heybrook Associates & ISCTE – IUL Instituto Universitário de Lisboa.
- **Toth, P. & D. Vigo** (2014); *Vehicle Routing Problems, Methods, and Application*; 2nd ed., MOS-SIAM Series on Optimization, Philadelphia.
- Wolsey, L. (1998), *Integer Programming*, John Wiley & Sons, New York.

Cap. 1 Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória

Cap. 1 – Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória

- 1.1 Introdução
- 1.2 Relaxações
- 1.3 Resolução exata de problemas
 - Algoritmo de *branch-and-bound*
 - Algoritmo de planos de corte
- 1.4 Utilização de software

Bibliografia

- F.S. Hillier; G.J. Lieberman, Introduction to Operations Research, 10th ed., McGraw-Hill, 2015.
- L. Wolsey, Integer Programming, John Wiley & Sons, 1998.

Cap. 1 Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória


Hipóteses de PL

Divisibilidade

Aditividade e Proporcionalidade

Certeza

Objetivo Único




Cap. 1 Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória

Hipóteses de PL

Divisibilidade	quantidades discretas	⇒	MODELOS DISCRETOS
Aditividade e Proporcionalidade	descontinuidades não-linearidades	⇒	{ MODELOS DISCRETOS PROGRAMAÇÃO NÃO LINEAR
Certeza	estimativas de parâmetros	⇒	{ ANÁLISE DE SENSIBILIDADE (WHAT-IF) PARAMETRIZAÇÃO PROGRAMAÇÃO ESTOCÁSTICA
Objetivo Único	múltiplos objetivos	⇒	PROGRAMAÇÃO MULTI-OBJETIVO

SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19
11



Cap. 1 Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória

Programação Linear Inteira (PLI)

Um **Problema de Programação Linear Inteira (PLI)** é um PL em que todas (**PLI puro**) ou parte (**PLI misto**) das variáveis só podem assumir valores inteiros.

Variáveis inteiras – para representar quantidades indivisíveis

Variáveis binárias – para decisões Sim/Não – **Programação Binária**

Problemas de Otimização Combinatória – a solução ótima é um subconjunto de um conjunto finito.

Problemas que poderiam ser resolvidos por enumeração! Crescimento exponencial!

➤ **Exemplos:** Afetação ($n!$); Mochila (2^n); Cobertura (2^n); Caixeiro Viajante $(n - 1)!$; etc.

SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19
12

Cap. 1 Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória

- **Enumeração** -> só se conseguem resolver instâncias de pequenas dimensões!

n	log n	$n^{0.5}$	n^2	2^n	n!
10	3.32	3.16	10^2	1.02×10^3	3.60×10^6
100	6.64	10.00	10^4	1.27×10^{30}	9.33×10^{157}
1000	9.97	31.62	10^6	1.07×10^{301}	4.02×10^{2567}

- **Formulações; Minorantes; Majorantes**

Cap. 1 Técnicas de Resolução em Otimização Combinatória

Exemplos de Aplicações

- ✓ Análise de investimentos
- ✓ Seleção de projetos
- ✓ Localização de equipamentos (fábricas, hangares, carros de apoio) ou de equipas de emergência e de apoio técnico
- ✓ Distribuição; Rotas; Carregamento
- ✓ Desenho de redes (comunicações)
- ✓ Escalonamento de pessoal, de veículos e de equipamentos



OTIMIZAÇÃO INTEIRA

Resolução

Algoritmos Exatos:

- branch-and-bound** (Land, Doig, 1960) (Little, Murty, Sweeney, Karel, 1963)
- planos de corte** (Gomory, 1960)

Métodos Não Exatos:

Técnicas de arredondamento

Heurísticas


- básicas; construtivas; pesquisa local; metaheurísticas;
- inspiração social: pesquisa tabu; *ant colonies*
- inspiração física: *simulated annealing*
- inspiração biológica: genéticos; redes neuronais

Relaxações; Métodos de Subgradiente

Software:

- Excel/Solver & OpenSolver**
- Visual Basic**
- CPLEX; LINGO; LINDO

SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19
15



OTIMIZAÇÃO INTEIRA

Resolução

➤ PLI de Minimização: $Z^* = \text{Min}\{cx: x \in P \cap Y, Y \subseteq \mathbb{Z}^n\}$

- ✓ Majorantes - Heurísticas
- ✓ Minorantes !

}

$\underline{Z} \leq Z^* \leq \bar{Z}$

➤ Como avaliar a qualidade de uma SA ?

➤ Minorantes (limites duais)

➤ **Relaxação**

- ✓ **Ideia:** substituir um problema difícil de resolver por um mais simples e cujo valor ótimo não exceda Z^*
- ✓ “Aumentar” a RA; Substituir a FO por outra função que nunca exceda a FO inicial

SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19
16

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Relaxações

Def.: Um problema (PR): $z_R = \text{Min} \{ f(x) : x \in P \subseteq \mathbb{R}^n \}$ (PLR)

é uma **Relaxação** de um (PI) de minimização:

$z = \text{Min} \{ c(x) : x \in X \subseteq \mathbb{R}^n \}$ (PLI)

se: $P \supseteq X \wedge f(x) \leq c(x), \forall x \in X$

Teor.: Se (PR) é relaxação de (PI), então: $z_R \leq z$



➤ Como construir relaxações “interessantes” ?

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Relaxações

➤ A **relaxação linear** de um PLI é o problema de PL que resulta do PLI por omissão das restrições de integralidade.

➤ Dado um PLI de minimização: $z = \text{Min} \{ c x : x \in X \cap \mathbb{Z}^n \}$

a Relaxação Linear (PLR) é: $z_{RL} = \text{Min} \{ c x : x \in X \}$

✓ É relaxação pois: $X \cap \mathbb{Z}^n \subseteq X$ e a FO não se altera!

✓ Logo: $z_{RL} \leq z$

Teor.:

(i) Se a relaxação PLR é impossível, o problema inicial PLI é impossível;

(ii) Seja x^* uma SO de PLR. Se $x^* \in \mathbb{Z}^n$ então, x^* é SO de PLI.

Relaxações

Outras relaxações para problemas conhecidos:

- Árvore geradora mínima (SST) com restrições de capacidade:
- Árvore geradora mínima com restrições de grau:
- Roteamento: Nodos; Arcos; Gerais
 - TSP orientado:
 - TSP não-orientado (simétrico):
 - ARP orientado:
 - ARP não orientado:

Relaxações

Outras relaxações para problemas conhecidos:

- Árvore geradora mínima (SST) com restrições de capacidade: SST
- Árvore geradora mínima com restrições de grau: SST
- Roteamento: Nodos; Arcos; Gerais
 - TSP orientado: Afetação
 - TSP não-orientado (simétrico): Árvore-1
 - ARP orientado: PT (Problema de Transportes)
 - ARP não orientado: matching

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

- Considere-se o (PLI)

$$Z^* = \text{Min } Z = x_1 - 2x_2$$

s.a:

$$\begin{cases} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_0^+ \end{cases} \quad (\text{R1})$$

[SOLVER](#)

- Resolver o (PLI)
- Resolver a relaxação linear (PLR)
- Resolver o (PLI) sem uma das restrições funcionais (R1)

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

- Graficamente - PLR

$$\text{Min } z = x_1 - 2x_2$$

$$\begin{cases} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_0^+ \end{cases}$$

└

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



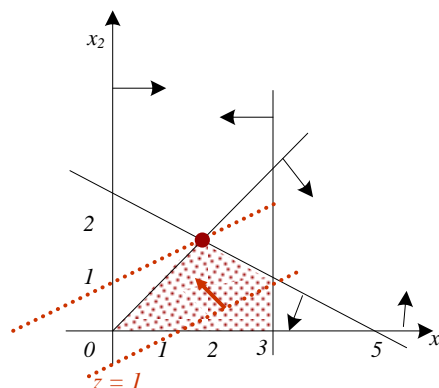
Exemplo

➤ Graficamente - PLR

$$\begin{aligned} \text{Min } z &= x_1 - 2x_2 \\ \begin{cases} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbf{Z}_0^+ \end{cases} \end{aligned}$$

$$\mathbf{x}_{RL} = (x_1^{RL}, x_2^{RL}) = \left(\frac{5}{3}, \frac{5}{3} \right) \quad z_{RL} = -\frac{5}{3}$$

- SA de PLI: $\mathbf{x} = (0, 0)$



$$z_{RL} = -\frac{5}{3} \leq z^* \leq 0 = z(0, 0)$$

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



EXEMPLO

➤ Graficamente - PLI

$$\begin{aligned} \text{Min } z &= x_1 - 2x_2 \\ \begin{cases} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbf{Z}_0^+ \end{cases} \end{aligned}$$

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

➤ Graficamente - PLI

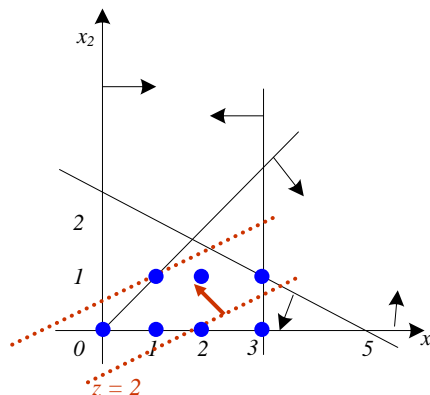
$$\text{Min } z = x_1 - 2x_2$$

$$\begin{cases} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbf{Z}_0^+ \end{cases}$$

$$\mathbf{x}^* = (1; 1)$$

$$z^* = -1$$

$$z_{RL} = -\frac{5}{3} \leq z^* = -1 \leq 0 = z_{(0,0)}$$



OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

➤ Graficamente – PLI sem 1ª restrição

$$\text{Min } z = x_1 - 2x_2$$

$$\begin{cases} \cancel{x_1 - x_2 \geq 0} \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbf{Z}_0^+ \end{cases}$$

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

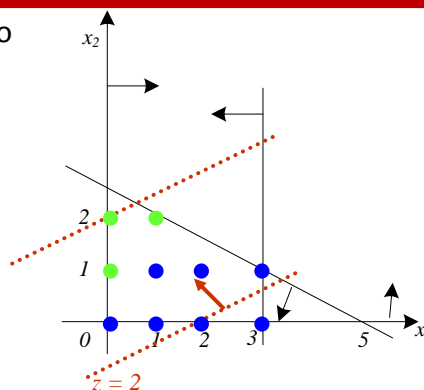
- Graficamente – PLI sem 1ª restrição

$$\text{Min } z = x_1 - 2x_2$$

$$\begin{cases} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_0^+ \end{cases}$$

$$\tilde{\mathbf{x}} = (0; 2)$$

$$\tilde{z} = -4$$



OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Relaxações

- **Dualidade** – obtenção de minorantes!
- O valor de qualquer SA dual é um minorante para o valor ótimo do PLI (de minimização)

Teor.: Dualidade Fraca: $w(\mathbf{u}) \leq z(\mathbf{x}^*)$, $\forall \mathbf{x} \in X$, $\forall \mathbf{u} \in U$

Teor.: Dualidade Forte:

dado um par de problemas duais, se um tem SO, então o outro também tem e os valores óptimos dos dois problemas coincidem $w^* = z^*$

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

- Retome-se o PLI

$$\text{Min } z = x_1 - 2x_2$$

$$\left. \begin{array}{l} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbf{Z}_0^+ \end{array} \right\} X \quad \mathbf{x} \in X$$

- Define-se a função Dual Lagrangeana como sendo:

$$\text{PLI}(\mathbf{u}): z(\mathbf{u}) = \text{Min}_{\mathbf{x} \in X} \{x_1 - 2x_2 + u(0 - x_1 + x_2)\} =$$

OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

- Retome-se o PLI

$$\text{Min } z = x_1 - 2x_2$$

$$\left. \begin{array}{l} x_1 - x_2 \geq 0 \\ x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbf{Z}_0^+ \end{array} \right\} X \quad \mathbf{x} \in X$$

- Define-se a função Dual Lagrangeana como sendo:

$$\begin{aligned} \text{PLI}(\mathbf{u}): z(\mathbf{u}) &= \text{Min}_{\mathbf{x} \in X} \{x_1 - 2x_2 + u(0 - x_1 + x_2)\} = \\ &= \text{Min}_{\mathbf{x} \in X} \{x_1(1 - u) + x_2(-2 + u)\} \end{aligned}$$

OTIMIZAÇÃO INTEIRA

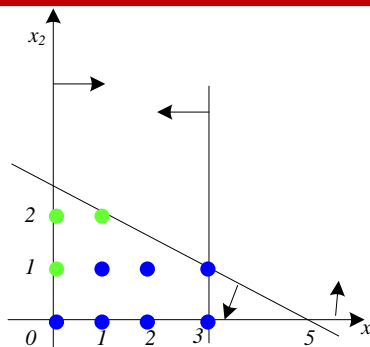


Exemplo

- Graficamente

$$\text{Min}_{x \in X} \{x_1(1-u) + x_2(-2+u)\}$$

$$X = \begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_0^+ \end{cases}$$



OTIMIZAÇÃO INTEIRA



Exemplo

- Graficamente

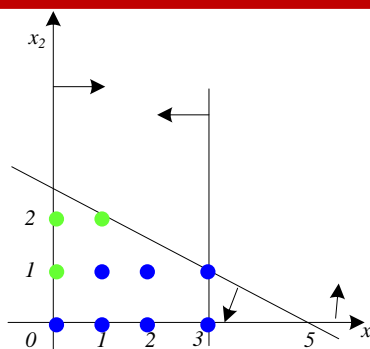
$$\text{Min}_{x \in X} \{x_1(1-u) + x_2(-2+u)\}$$


$$X = \begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_0^+ \end{cases}$$

$$u \leq 1 \quad \dots \quad \tilde{x} = (0,2)$$

$$u \geq 2 \quad \dots \quad \tilde{x} = (3,0)$$

$$1 \leq u \leq 2 \quad \dots$$





OTIMIZAÇÃO INTEIRA

Exemplo

• Graficamente

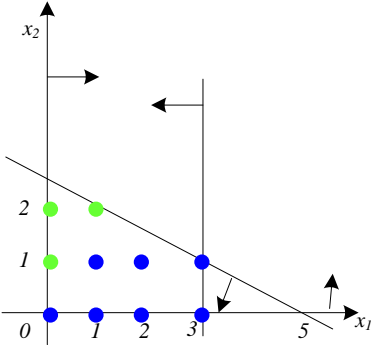
$$\text{Min}_{x \in X} \{x_1(1-u) + x_2(-2+u)\}$$

$$X = \begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_0^+ \end{cases}$$


$u \leq 1 \quad \dots \quad \tilde{x} = (0,2)$

$u \geq 2 \quad \dots \quad \tilde{x} = (3,0)$

$1 \leq u \leq 2 \quad \dots$



SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19 33



OTIMIZAÇÃO INTEIRA

Exemplo

• Graficamente

$$\text{Min}_{x \in X} \{x_1(1-u) + x_2(-2+u)\}$$

$$X = \begin{cases} x_1 + 2x_2 \leq 5 \\ x_1 \leq 3 \\ x_1, x_2 \in \mathbb{Z}_0^+ \end{cases}$$

$u \leq 1 \quad \dots \quad \tilde{x} = (0,2)$

$$z(u) = x_1(1-u) + x_2(-2+u) =$$

$$= 0(1-u) + 2(-2+u) =$$

$$= 2u - 4$$

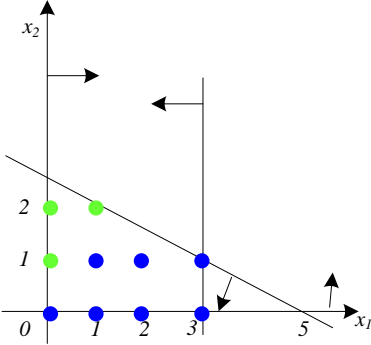
$u \geq 2 \quad \dots \quad \tilde{x} = (3,0)$

$$z(u) = x_1(1-u) + x_2(-2+u) =$$

$$= 3(1-u) + 0(-2+u) =$$

$$= 3 - 3u$$

$1 \leq u \leq 2 \quad \dots$



SIMULAÇÃO E OTIMIZAÇÃO (MODEE) – 2018/19 34