

EPR202 – Métodos de Otimização Aplicados à Eng. de Produção – 2020.QS

Lista 1 – Universidade Federal do ABC

Aritanan Gruber

aritanan.gruber@ufabc.edu.br

<http://professor.ufabc.edu.br/~aritanan.gruber>

Exercícios marcados com ▶ devem ser entregues via Tidia até 23/11/2020 às 00h00m.

Notação. Exercícios marcados com: ♦ são operacionais e envolvem a execução de cálculos simples ou o fornecimento de (contra) exemplos; ♥ são sobre teoria e requerem provas matemáticas; ♣ requerem a construção de algoritmos; ♠ envolvem matemática de maneira mais geral, não limitada à teoria de otimização; ★ são exercícios ligeiramente mais difíceis; finalmente, ▶ são exercícios que devem ser entregues via Tidia.

1. ▶ ♦ *This is just a drill (CBD@)*. Considere o PL abaixo:

$$\begin{aligned} \max_{x_i} \quad & -x_1 + 5x_2 + 2x_3 - 7x_4 - x_5 \\ \text{s.t.} \quad & x_2 + x_3 + x_4 \geq 13 \\ & x_1 - x_2 + 2x_4 + 2x_5 \leq 4 \\ & x_2, x_4, x_5 \geq 0 \\ & x_3 \geq -2 \end{aligned}$$

- (a) Reformule-o nas formas canônica e padrão.
(b) Determine os PLs duais das duas formas e estabeleça equivalências.
(c) O PL fornecido é inviável, ilimitado ou possui solução ótima? Justifique adequadamente.
2. ♦ *Absolute values (BT-1.4)*. Reformule o programa abaixo como um PL.

$$\begin{aligned} \min \quad & 2x_1 + 3|x_2 - 10| \\ \text{s.t.} \quad & |x_1 + 2| + |x_2| \leq 5 \end{aligned}$$

3. ▶ ♥ *The moment problem (BT-1.7)*. Suponha que Z é uma variável aleatória que toma valores $0, 1, \dots, K$ com probabilidades p_0, p_1, \dots, p_K ; isto é, $\Pr[Z = j] = p_j$. Dados os valores dos primeiros dois momentos de Z ,

$$\mathbb{E}[Z] = \sum_{j=0}^K j p_j \quad \text{e} \quad \mathbb{E}[Z^2] = \sum_{j=0}^K j^2 p_j,$$

queremos obter limitantes inferior e superior no valor do quarto momento: $\mathbb{E}[Z^4] = \sum_{j=0}^K j^4 p_j$. Mostre como isso pode ser feito via programação linear.

4. ▶ ♦ ♥ *Using complementary slackness (KV@)*. Seja $G = (V, E)$ um digrafo, $c : E \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ uma função custo, $E_1, E_2 \subseteq E$ e $s, t \in V$. Considere o seguinte PL:

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{e \in E} c(e) y_e \\ \text{s.t.} \quad & y_e \geq z_w - z_v \quad e = (v, w) \in E \\ & z_t - z_s = 1 \\ & y_e \geq 0 \quad e \in E_1 \\ & y_e \leq 0 \quad e \in E_2 \end{aligned}$$

Claramente, y_e e z_u são as variáveis, com $e \in E$ e $u \in V$.

- (a) Qual problema o PL acima modela? Explique!
 (b) Determine o dual do PL acima.
 (c) Prove que existe uma solução ótima (\mathbf{y}, \mathbf{z}) e um conjunto X com $s \in X \subseteq V \setminus \{t\}$ tal que

$$\begin{aligned} y_e &= 1 && \text{para } e \in \delta^+(X), \\ y_e &= -1 && \text{para } e \in \delta^-(X) \setminus E_1, \\ y_e &= 0 && \text{para todos os demais arcos } e. \end{aligned}$$

Lembre-se que $\delta^+(X) := \{(x, y) \in E : x \in X, y \in V \setminus X\}$ e $\delta^-(X) := \{(y, x) \in E : x \in X, y \in V \setminus X\}$ são os conjuntos de arcos que saem e entram em X , respectivamente.

Dica: Considere as condições de folgas complementares para os arcos entrando ou saindo de $\{v \in V : z_v \leq z_s\}$.

5. ▶ ♥ ♣ *Fourier-Motzkin elimination procedure (KV@)*. Considere o sistema de m inequações $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ em n variáveis. Multiplicando cada linha por uma constante positiva, podemos supor que a primeira coluna de \mathbf{A} é um vetor com entradas em $\{-1, 0, 1\}$. Assim, podemos re-escrever $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ como

$$\begin{aligned} (\mathbf{a}'_i)^\top \mathbf{x}' &\leq b_i && (i = 1, \dots, m_1), \\ -x_1 + (\mathbf{a}'_j)^\top \mathbf{x}' &\leq b_j && (j = m_1 + 1, \dots, m_2), \\ x_1 + (\mathbf{a}'_k)^\top \mathbf{x}' &\leq b_k && (k = m_2 + 1, \dots, m), \end{aligned}$$

em que $\mathbf{x}' = (x_2, \dots, x_n)$ e $\mathbf{a}'_1, \dots, \mathbf{a}'_m$ são as linhas de \mathbf{A} sem a primeira entrada (correspondente à primeira coluna). A variável x_1 pode ser eliminada.

- (a) Prove que $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ tem uma solução se e somente se o sistema

$$\begin{aligned} (\mathbf{a}'_i)^\top \mathbf{x}' &\leq b_i && (i = 1, \dots, m_1), \\ (\mathbf{a}'_j)^\top \mathbf{x}' - b_j &\leq b_k - (\mathbf{a}'_k)^\top \mathbf{x}' && (j = m_1 + 1, \dots, m_2; k = m_2 + 1, \dots, m) \end{aligned}$$

tem solução.

- (b) Mostre que, quando iterada, a transformação acima produz um algoritmo que permite determinar uma solução para $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$, ou provar sua inviabilidade.
 (c) Use o algoritmo acima e forneça uma prova direta da afirmação: *existe um vetor \mathbf{x} com $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ se e somente se $\mathbf{y}^\top \mathbf{b} \geq 0$ para cada vetor $\mathbf{y} \geq 0$ tal que $\mathbf{y}^\top \mathbf{A} = \mathbf{0}$.*
 (d) Mostre que o item anterior implica o Teorema Forte de Dualidade: *se os poliedros*

$$\mathcal{P} := \{\mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} \quad \text{e} \quad \mathcal{D} := \{\mathbf{y} : \mathbf{y}^\top \mathbf{A} = \mathbf{c}, \mathbf{y} \geq 0\}$$

são não vazios, então $\max\{\mathbf{c}^\top \mathbf{x} : \mathbf{x} \in \mathcal{P}\} = \min\{\mathbf{y}^\top \mathbf{b} : \mathbf{y} \in \mathcal{D}\}$.

6. ▶ ♥ ♠ *Funções convexas (BT@)*. Uma função $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ é *convexa* se para todos $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ e $\lambda \in [0, 1]$,

$$f((1 - \lambda)\mathbf{x} + \lambda\mathbf{y}) \leq (1 - \lambda)f(\mathbf{x}) + \lambda f(\mathbf{y}).$$

- (a) Seja $c \in \mathbb{R}$ uma constante. Mostre que o conjunto $S = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : f(\mathbf{x}) \leq c\}$ é convexo.
 (b) Sejam $f_1, f_2, \dots, f_m : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ funções convexas e considere $f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^m f_i(\mathbf{x})$. Prove que f é convexa.
 (c) Uma função $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ é *côncava* se $-f$ é convexa. Suponha que $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ é simultaneamente convexa e côncava. Prove que f é uma função afim.

7. ▶ ♥ *Teoremas de Carathéodory*. Prove que:

- (a) Se $X \subseteq \mathbb{R}^n$ e $\mathbf{y} \in \text{conv}(X)$, então existem $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{n+1} \in X$ tais que $\mathbf{y} \in \text{conv}(\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{n+1}\})$.
 (b) Se $X \subseteq \mathbb{R}^n$ e $\mathbf{y}, \mathbf{z} \in \text{conv}(X)$, então existem $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n \in X$ tais que $\mathbf{y} \in \text{conv}(\{\mathbf{z}, \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n\})$.

Comentários e Dicas

- As partes (a) e (b) são mecânicas, servindo apenas para praticar as definições e os algoritmos envolvidos. A parte sobre as equivalências entre os duais em (b) espelha as equivalências entre os primais canônico e padrão; é simples mas vale à pena prestar atenção ao padrão existente — aguça a intuição.

Já na parte (c), a inviabilidade ou ilimitação do primal P podem ser mostradas diretamente em P ou com o auxílio do dual D ; no caso de solução ótima, precisamos do primal e do dual. Fizemos as duas formas (direta e via dual D) nos slides para um exemplo, pois é interessante saber operar com as duas. Recomendo que você faça o mesmo nesta questão.

Lembre-se do Teorema Fraco de Dualidade: para um primal $P : \max\{\mathbf{c}^\top \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\}$ e um dual $D : \min\{\mathbf{y}^\top \mathbf{b} : \mathbf{y}^\top \mathbf{A} \geq \mathbf{c}, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}$ temos que $\mathbf{c}^\top \mathbf{x} \leq \mathbf{y}^\top \mathbf{b}$, para todo \mathbf{x} primal-viável e \mathbf{y} dual-viável.

Consequências diretas:

- se P é ilimitado, então D é inviável, (\implies se D é viável, P não é ilimitado),
- se D é ilimitado, então P é inviável,
- se $\mathbf{c}^\top \mathbf{x} = \mathbf{y}^\top \mathbf{b}$, com \mathbf{x} primal-viável e \mathbf{y} dual-viável, então \mathbf{x} e \mathbf{y} são soluções ótimas (primal e dual).

- Aplicação direta da técnica de eliminação de módulos via variável auxiliar:

$$|x| \leq a \iff x \leq a \text{ ou } -x \leq a \equiv -a \leq x \leq a.$$

Veja slides sobre 'Regressão linear ℓ_1 .'

- Faça-se a pergunta: o que é dado e quais são as variáveis?

Claramente, K , $\mathbb{E}[Z]$ e $\mathbb{E}[Z^2]$ são dados e p_j são variáveis. Se as probabilidades p_j fossem dadas, o problema seria trivial! I.é, simples avaliação de $\sum_{j=0}^K j^4 p_j$. Pense no problema da mochila e em variações dele.

- Não há uma resposta única e/ou correta para o item (a), mas sim respostas que fazem ou não sentido e que são ou não precisas — o verbo 'explique' em vez de 'prove' já dava a dica. Não há necessidade de utilizar conceitos ou jargão de qualquer área de aplicação que não sejam fluxos e/ou caminhos em digrafos. O intuito desta questão é gerar questionamentos sobre a fronteira entre o que é objetivamente quantificável e o que é subjetivo (em geral, abstraído pelos modelos).

A parte (b) é mecânica, mas interessante: observe que $y_e \geq 0$ se $e \in E_1$ e $y_e \leq 0$ se $e \in E_2$; logo, E_1 e E_2 influenciam os sinais das variáveis primais $x_e^{v,w}$. A parte (c) é um uso direto de folgas complementares nos conjuntos mencionados na dica fornecida no enunciado.

- A eliminação de Fourier-Motzkin faz o papel da eliminação Gaussiana para inequações. A diferença é: a última é polinomial no tamanho do sistema $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$; a primeira, no pior caso, é exponencial no tamanho de $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$.

Seja $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ o sistema em n variáveis e com m restrições após a reescrita. Rearranjando o sistema em (a), após a eliminação da variável x_1 , obtemos o sistema $\mathbf{A}'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}'$

$$\begin{aligned} (\mathbf{a}'_i)^\top \mathbf{x}' &\leq b_i && (i = 1, \dots, m_1), \\ (\mathbf{a}'_j + \mathbf{a}'_k)^\top \mathbf{x}' &\leq b_k + b_j && (j = m_1 + 1, \dots, m_2; k = m_2 + 1, \dots, m), \end{aligned}$$

em $n - 1$ variáveis e com $m_1 + (m_2 - m_1)(m - m_2) \geq m$ restrições (quando há igualdade?).

Você deve mostrar que $\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \iff \mathbf{A}'\mathbf{x}' = \mathbf{b}'$. Em palavras, a eliminação de Fourier-Motzkin preserva a consistência / inconsistência do sistema. Há duas implicações a serem mostradas:

- $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b} \implies \mathbf{A}'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}'$: essa é imediata; basta tomar uma solução \mathbf{x} para \mathbf{A}, \mathbf{b} e mostrar que \mathbf{x}' , obtido a partir de $\mathbf{x} = (x_1, \mathbf{x}')$ pela eliminação de x_1 satisfaz $\mathbf{A}'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}'$.
- $\mathbf{A}'\mathbf{x}' \leq \mathbf{b}' \implies \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$: uma forma de fazer isso é tomar uma solução \mathbf{x}' para \mathbf{A}', \mathbf{b}' e mostrar que existe um $\alpha_1 \in \mathbb{R}$ tal que $\mathbf{x} = (\alpha_1, \mathbf{x}')$ é uma solução para \mathbf{A}, \mathbf{b} . A pergunta crucial (e óbvia) é, qual o valor de α_1 ? Ele pode ser obtido da reescrita de $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$:

$$\begin{aligned} -\alpha_1 + (\mathbf{a}'_j)^\top \mathbf{x}' &\leq b_j && (j = m_1 + 1, \dots, m_2), \\ \alpha_1 + (\mathbf{a}'_k)^\top \mathbf{x}' &\leq b_k && (k = m_2 + 1, \dots, m). \end{aligned}$$

A parte (b) é uma simples indução no número de variáveis n . A necessidade na parte (c) é imediata; para suficiência, modifique ligeiramente a indução que você fez em (b).

Para a parte (d), é conveniente provar primeiro uma consequência afim de (c): supondo que $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ é consistente, com \mathbf{c} um vetor e δ um escalar, toda solução \mathbf{x} de $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ satisfaz $\mathbf{c}^\top \mathbf{x} \leq \delta$ se e somente se existe um vetor $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$ tal que $\mathbf{y}^\top \mathbf{A} = \mathbf{c}$ e $\mathbf{y}^\top \mathbf{b} \leq \delta$. A prova de (d) agora decorre desta variação afim de (c) e do teorema fraco de dualidade.

6. (a): Sejam $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in S$ e defina $\mathbf{z}(\lambda) := (1 - \lambda)\mathbf{x} + \lambda\mathbf{y}$ para $\lambda \in [0, 1]$. O que pode ser dito sobre $f(\mathbf{z}(\lambda))$?

(b) ou “a soma de funções convexas é uma função convexa.” imediata, basta organizar as contas e aplicar a definição de função convexa.

Para a parte (c), considere que uma função $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ é *afim* se

$$g\left(\sum_{i=1}^m \lambda_i \mathbf{x}_i\right) = \sum_{i=1}^m \lambda_i g(\mathbf{x}_i)$$

para todo $\mathbf{x}_i \in \mathbb{R}^n$ e $\lambda_i \in \mathbb{R}$ tal que $\sum_{i=1}^m \lambda_i = 1$.

7. (a): Em outras palavras, o teorema diz que qualquer elemento em $\text{conv}(X)$ pode ser representado como uma combinação convexa de não mais que $n + 1$ elementos de X .

Para $\mathbf{y} \in \text{conv}(X)$, seja $\sum_{i=1}^m \lambda_i \mathbf{x}_i$ com $\lambda_i \in [0, 1]$ e $\sum_{i=1}^m \lambda_i = 1$ uma representação convexa para \mathbf{y} com o menor valor de m possível. Logo, $\lambda_i > 0$. Claramente, se $m \leq n + 1$ não há nada a fazer. O caso interessante é quando $m > n + 1$. É possível tratá-lo via indução (em quê?) ou contradição. Vou comentar um pouco sobre o segundo...

Considere o subespaço vetorial S paralelo a $\text{aff. span}(X)$. Temos que os vetores $\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_m - \mathbf{x}_1 \in S$ e como $m - 1 > n$,

$$\sum_{i=2}^m \mu_i (\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_1) = 0 \quad (\bullet)$$

para ao menos um $\mu_i \neq 0$; isto é, os $m - 1$ vetores são linearmente dependentes.

Estude o efeito que isso tem na representação de \mathbf{y} e mostre que (\bullet) implica que \mathbf{y} pode ser representado como combinação convexa de menos de m vetores em X , contradizendo a hipótese de minimalidade.

(b): Parecido e pode ser reduzido ao item (a). Como?