TỐI ƯU CÓ RÀNG BUỘC

Dương Thị Kim Huyền - Tạ Thúy Anh

Khoa công nghệ thông tin Đại học PHENIKAA

Hà Nội - 2023

1. Bài toán tối ưu có ràng buộc

2. Điều kiện KKT



Bài toán tối ưu có ràng buộc



- ► Hàm mục tiêu (objective function): lồi
- ► Tập chấp nhận được (feasible set): lồi



- ▶ Hàm mục tiêu (objective function): lồi
- Tập chấp nhận được (feasible set): lồi



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

- x là hiến số
- $f: \mathcal{D} \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là hàm mục tiêu
- $g_i: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm lồi
- $h_i(x): \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm affine



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

- x là biến số
- $f: \mathcal{D} \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là hàm mục tiêu
- $g_i: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm lồi
- $h_i(x): \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm affine



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

- x là biến số
- $f: \mathcal{D} \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là hàm mục tiêu
- $g_i: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm lồi
- $h_i(x): \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm affine



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

- x là biến số
- $f: \mathcal{D} \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là hàm mục tiêu
- $g_i: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm lồi
- $h_i(x): \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm affine



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

- x là biến số
- $f: \mathcal{D} \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là hàm mục tiêu
- $g_i: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm lồi
- $h_i(x): \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ là các hàm affine



- Least squares



- Least squares
- Linear programming



- Least squares
- Linear programming
- Convex quadratic minimization with linear constraints



- Least squares
- Linear programming
- Convex quadratic minimization with linear constraints
- Quadratic minimization with convex quadratic constraints



- Least squares
- Linear programming
- Convex quadratic minimization with linear constraints
- Quadratic minimization with convex quadratic constraints
- Conic optimization



- Least squares
- Linear programming
- Convex quadratic minimization with linear constraints
- Quadratic minimization with convex quadratic constraints
- Conic optimization
- Geometric programming
- ▶ Second order cone programming



- Least squares bình phương nhỏ nhất
- Linear programming
- Convex quadratic minimization with linear constraints
- Quadratic minimization with convex quadratic constraints
- Conic optimization
- Geometric programming
- Second order cone programming



- Least squares
- Linear programming
- Convex quadratic minimization with linear constraints
- Quadratic minimization with convex quadratic constraints
- Conic optimization
- Geometric programming
- Second order cone programming



- Portfolio optimization



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis
- Optimal advertising



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis
- Optimal advertising
- Variations of statistical regression (including regularization and quantile regression)



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis
- Optimal advertising
- Variations of statistical regression (including regularization and quantile regression)
- Model fitting (particularly multiclass classification)



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis
- Optimal advertising
- Variations of statistical regression (including regularization and quantile regression)
- Model fitting (particularly multiclass classification)
- Electricity generation optimization



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis
- Optimal advertising
- Variations of statistical regression (including regularization and quantile regression)
- Model fitting (particularly multiclass classification)
- Electricity generation optimization
- Combinatorial optimization



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis
- Optimal advertising
- Variations of statistical regression (including regularization and quantile regression)
- Model fitting (particularly multiclass classification)
- Electricity generation optimization
- Combinatorial optimization
- Non-probabilistic modelling of uncertainty



- Portfolio optimization
- Worst-case risk analysis
- Optimal advertising
- Variations of statistical regression (including regularization and quantile regression)
- Model fitting (particularly multiclass classification)
- Electricity generation optimization
- Combinatorial optimization
- Non-probabilistic modelling of uncertainty
- Localization using wireless signals



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

Đặt
$$I = \{1, 2, \dots, n\}$$
, $J = \{1, 2, \dots, p\}$.

Đặt
$$C = \{x \in \mathbb{R}^n : g_i(x) \leq 0 \ \forall i \in I, \ h_i(x) = 0 \ \forall j \in J\}$$



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

Dặt
$$I = \{1, 2, ..., n\}, J = \{1, 2, ..., p\}.$$

Đặt
$$C = \{x \in \mathbb{R}^n : g_i(x) \leq 0 \ \forall i \in I, \ h_i(x) = 0 \ \forall j \in J\}$$



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

Dặt
$$I = \{1, 2, ..., n\}, J = \{1, 2, ..., p\}.$$

Dặt
$$C = \{x \in \mathbb{R}^n : g_i(x) \leq 0 \ \forall i \in I, \ h_j(x) = 0 \ \forall j \in J\}$$



(P) Minimize
$$f(x)$$

subject to $g_i(x) \le 0, i = 1, 2, ..., n$
 $h_j(x) = 0, j = 1, 2, ..., p$
 $x \in \mathbb{R}^n$.

Dặt
$$I = \{1, 2, ..., n\}, J = \{1, 2, ..., p\}.$$

Dặt
$$C = \{x \in \mathbb{R}^n : g_i(x) \leq 0 \ \forall i \in I, \ h_j(x) = 0 \ \forall j \in J\}$$



Điều kiện KKT điều kiện tìm điểm dừng

Điều kiện cần cực trị



Nếu x^* là một nghiệm bài toán (P) thì tồn tại các hằng số λ_i $(i \in I)$, μ_i $(j \in J)$ sao cho

$$\begin{cases}
\nabla f(x^*) + \sum_{i \in I} \lambda_i \nabla g_i(x^*) + \sum_{j \in J} \mu_j \nabla h_j(x^*) = 0 \\
\lambda_i g_i(x^*) = 0 \quad \forall i \in I \\
g_i(x^*) \leq 0 \quad \forall i \in I, \ h_j(x^*) = 0 \quad \forall j \in J \\
\lambda_i \geq 0 \quad \forall i \in I, \ \mu_j \in \mathbb{R} \quad \forall j \in J
\end{cases} \tag{1}$$



Diểm \mathbf{x}^* thỏa mãn hệ ràng buộc (1) được gọi là một điểm KKT (Karush-Kuhn-Tucker) của bài toán

- Điều kiện $\lambda_i g_i(x^*) = 0$: điều kiện bù
- ightharpoonup Các nhân tử Lagrange



Diểm \mathbf{x}^* thỏa mãn hệ ràng buộc (1) được gọi là một điểm KKT (Karush-Kuhn-Tucker) của bài toán

- Điều kiện $\lambda_i g_i(x^*) = 0$: điều kiện bù
- ightharpoonup Các nhân tử λ_i , μ_j : nhân tử Lagrange

Điều kiện cần và đủ



 x^* là nghiệm bài toán (P) khi và chỉ khi x^* là điểm KKT.



Tìm cực tiểu của hàm số $f(x,y)=(x-1)^2+y-2$ thỏa mãn

$$\begin{cases} x + y - 2 \le 0 \\ x - y + 1 = 0 \end{cases}$$



Tìm cực đại của hàm số $f(x,y)=x^2+y^2+4x-6y$ thỏa mãn

$$\begin{cases} x + y \le 3 \\ -2x + y \le 2 \end{cases}$$

Bài toán tối ưu không lồi



Điểm KKT có thể không là nghiệm BT tối ưu

Ví dụ: Tìm cực đại của hàm số f(x,y)=xy thỏa mãn

$$\begin{cases} x^2 + y^2 \le 2 \\ x \ge 0 \\ y \ge 0 \end{cases}$$

Bài toán tối ưu không lồi



Điểm KKT có thể không là nghiệm BT tối ưu

Ví dụ: Tìm cực đại của hàm số f(x,y)=xy thỏa mãn

$$\begin{cases} x^2 + y^2 \le 2 \\ x \ge 0 \\ y \ge 0 \end{cases}$$