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 cần và đủ cực trị



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
- 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 lập trình tuyến tính
- Convex quadratic minimization with linear constraints tối thiểu hóa bậc 2 lỗi với các ràng buộc tuyến tính
 Quadratic minimization with convex quadratic
- tối thiểu hóa bậc 2 với các ràng buộc bậc 2 lồi constraints
- Conic optimization tối ưu hóa hình nón
- Geometric programming lập trình hình học
- Second order cone programming lập trình hình nón bậc 2



- 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)



- 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)



- Portfolio optimization tối ưu hóa danh mục đầu tư
- Worst-case risk analysis phân tích rủi ro trong trường hợp xấu nhất
- Optimal advertising quảng bá tối ưu
- Variations of statistical regression (including quy thống kê (bao gồm hồi quy chính regularization and quantile regression)

 các biến thể của hồi quy thống kê (bao gồm hồi quy chính quy và hồi quy lượng tử)
- Model fitting (particularly multiclass classification)
 lắp mô hình (đặc biệt là phân loại nhiều lớp)



- Electricity generation optimization
- Combinatorial optimization
- Non-probabilistic modelling of uncertainty
- Localization using wireless signals



- ▶ Electricity generation optimization
- Combinatorial optimization
- Non-probabilistic modelling of uncertainty
- Localization using wireless signals



- ▶ Electricity generation optimization
- Combinatorial optimization
- Non-probabilistic modelling of uncertainty
- Localization using wireless signals



- ► Electricity generation optimization tối ưu hóa phát điện
- Combinatorial optimization

tối ưu hóa tổ hợp

Non-probabilistic modelling of uncertainty của chết

mô hình phi xác suất của sự không chắc chắn

Localization using wireless signals nội địa hóa bằng tín hiệu không dây



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



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

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 chính quy Slater



Điều kiện chính quy **Slater** (CQ) thỏa mãn đối với bài toàn P nếu tồn tại $u \in C$ sao cho

$$g_i(u) < 0 \quad \forall i = 1, \ldots, m.$$



Điều kiện cần và đủ cực trị

Định lý KKT



- Điều kiện chính quy Slater thỏa mãn
- x* là một điểm chấp nhận được của bài toán Khi đó, x^* là một nghiệm tối ưu của bài toán P khi và chỉ khi tồn tại các hằng số λ_i $(i \in I)$, μ_i $(j \in J)$ sao cho

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

$$(1)$$

Định lý KKT



- Điều kiện chính quy Slater thỏa mãn
- x* là một điểm chấp nhận được của bài toán

Khi đó, x^* là một nghiệm tối ưu của bài toán P khi và chỉ khi tồn tại các hằng số λ_i $(i \in I)$, μ_i $(j \in J)$ sao cho

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

$$(1)$$

Định lý KKT



- Điều kiện chính quy Slater thỏa mãn
- \bullet x^* là một điểm chấp nhận được của bài toán Khi đó, x^* là một nghiệm tối ưu của bài toán P khi và chỉ khi tồn tại các hằng số λ_i $(i \in I)$, μ_i $(j \in J)$ sao cho

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



Diểm 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 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



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

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

Điểm dừng $(x^*, y^*) = (1/2, 3/2)$ ứng với cặp nhân tử $(\lambda, \mu) = (0, 1)$.



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

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

Diếm dừng $(x^*, y^*) = (1/2, 3/2)$ ứng với cặp nhân tử $(\lambda, \mu) = (0, 1)$.



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

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

Diểm KKT $(x^*, y^*) = (\frac{1}{3}, \frac{8}{3})$



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

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

Diểm KKT $(x^*, y^*) = (\frac{1}{3}, \frac{8}{3})$



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

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



Tìm cực tiểu của hàm số $f(x_1, x_2) = x_1 - 3x_2$ thỏa mãn

$$\begin{cases}
-x_1 + x_2 \leq 1 \\
-x_1 + x_2 \leq 4 \\
x_1 \geqslant 0 \\
x_2 \geqslant 0
\end{cases}$$

Một số ví dụ bài toán tối ưu lồi



Bài toán quy hoạch tuyến tính

min
$$c^T x + d$$

subject to $Gx \le h$
 $Ax = b$,

trong đó, $G \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $A \in \mathbb{R}^{p \times n}$, $c, d, h, b \in \mathbb{R}^n$.

Một số ví dụ về bài toán tối ưu lồi



Bài toán quy hoạch toàn phương lồi

min
$$(1/2)x^T P x + q^T x + r$$

subject to $Gx \le h$
 $Ax = b$,

trong đó, $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $P \geq 0$, $G \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $A \in \mathbb{R}^{p \times n}$,