

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

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & \quad \quad \quad h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & \quad \quad \quad x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Các bài toán sau là bài toán tối ưu lồi hoặc có thể chuyển về một bài toán tối ưu lồi

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

Những bài toán tối ưu lồi có nhiều ứng dụng

- ▶ 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

Những bài toán tối ưu lồi có nhiều ứng dụng

- ▶ 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

Những bài toán tối ưu lồi có nhiều ứng dụng

- ▶ 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

Những bài toán tối ưu lồi có nhiều ứng dụng

- ▶ 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

- ▶ 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

- ▶ 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

- ▶ 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

- ▶ 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

- ▶ 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

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & \quad h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & \quad x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

- I, J là các tập chỉ số.

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

- C là tập chấp nhận được

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & \quad h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & \quad x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

- I, J là các tập chỉ số.

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

- C là tập chấp nhận được

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & \quad h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & \quad x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

- I, J là các tập chỉ số.

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

- C là tập chấp nhận được

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{Minimize } f(x) \\ & \text{subject to } g_i(x) \leq 0, i = 1, 2, \dots, n \\ & \quad h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, p \\ & \quad x \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

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

- I, J là các tập chỉ số.

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

- C là tập chấp nhận được

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

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

Điều kiện cần và đủ cực trị

- 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_j ($j \in J$) sao cho

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

- Điều kiện chính quy Slater thỏa mãn
- \mathbf{x}^* là một điểm chấp nhận được của bài toán

Khi đó, \mathbf{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_j ($j \in J$) sao cho

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

- Điều kiện chính quy Slater thỏa mãn
- \mathbf{x}^* là một điểm chấp nhận được của bài toán

Khi đó, \mathbf{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_j ($j \in J$) sao cho

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

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

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

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

- ▶ Điều kiện $\lambda_i g_i(\mathbf{x}^*) = 0$: điều kiện bù
- ▶ 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

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

Điểm dừng (x^*, y^*) 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

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

Điểm dừng (x^*, y^*) 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

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

Điểm 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

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

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

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

$$\begin{cases} x^2 + y^2 \leq 2 \\ x \geq 0 \\ y \geq 0 \end{cases}$$

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

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