

対称錐計画問題に対する主双対内点法

中田 和秀

東京工業大学 社会理工学研究科

<http://www.me.titech.ac.jp/~nakata/nakata.html>

1-(a). 対称錐計画問題とは

Faybusovich(1997)

“Linear systems in Jordan algebras
and primal-dual interior-point algorithms”

特徴

- ▷ 目的関数は線形
- ▷ 条件は線形制約と対称錐制約
(非負制約, 2次錐制約, 半正定値制約など)
- ▷ 線形計画・2次錐計画・半正定値計画を含む
- ▷ 主双対内点法により, 多項式時間で最適解が求まる
- ▷ Euclid 的 Jordan 代数と深い関係

Euclid 的 Jordan 代数とは

有限次元線形空間 V

Euclid 的 Jordan 代数 $\circ : V^2 \rightarrow V$

$$\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in V, \forall \alpha, \beta \in \mathfrak{R}$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ \mathbf{y} = \mathbf{y} \circ \mathbf{x}$$

$$\triangleright (\alpha \mathbf{x}_1 + \beta \mathbf{x}_2) \circ \mathbf{y} = \alpha \mathbf{x}_1 \circ \mathbf{y} + \beta \mathbf{x}_2 \circ \mathbf{y}$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ ((\mathbf{x} \circ \mathbf{x}) \circ \mathbf{y}) = (\mathbf{x} \circ \mathbf{x}) \circ (\mathbf{x} \circ \mathbf{y})$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ \mathbf{x} + \mathbf{y} \circ \mathbf{y} = \mathbf{0} \implies \mathbf{x} = \mathbf{y} = \mathbf{0}$$

Euclid 的 Jordan 代数とは

有限次元線形空間 V

Euclid 的 Jordan 代数 $\circ : V^2 \rightarrow V$

$$\forall x, y \in V, \forall \alpha, \beta \in \mathfrak{R}$$

$$\triangleright x \circ y = y \circ x$$

$$\triangleright (\alpha x_1 + \beta x_2) \circ y = \alpha x_1 \circ y + \beta x_2 \circ y$$

$$\triangleright x \circ ((x \circ x) \circ y) = (x \circ x) \circ (x \circ y)$$

$$\triangleright x \circ x + y \circ y = \mathbf{0} \implies x = y = \mathbf{0}$$

線形計画 (LP) の場合

$$V = \mathfrak{R}^n, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \equiv \begin{pmatrix} x_1 y_1 \\ x_2 y_2 \\ \vdots \\ x_n y_n \end{pmatrix}$$

Euclid 的 Jordan 代数とは

有限次元線形空間 V

Euclid 的 Jordan 代数 $\circ : V^2 \rightarrow V$

$$\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in V, \forall \alpha, \beta \in \mathfrak{R}$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ \mathbf{y} = \mathbf{y} \circ \mathbf{x}$$

$$\triangleright (\alpha \mathbf{x}_1 + \beta \mathbf{x}_2) \circ \mathbf{y} = \alpha \mathbf{x}_1 \circ \mathbf{y} + \beta \mathbf{x}_2 \circ \mathbf{y}$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ ((\mathbf{x} \circ \mathbf{x}) \circ \mathbf{y}) = (\mathbf{x} \circ \mathbf{x}) \circ (\mathbf{x} \circ \mathbf{y})$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ \mathbf{x} + \mathbf{y} \circ \mathbf{y} = \mathbf{0} \implies \mathbf{x} = \mathbf{y} = \mathbf{0}$$

2 次錐計画 (SOCP) の場合

$$V = \mathfrak{R}^n \equiv \left\{ \begin{pmatrix} x_0 \\ \mathbf{x}_1 \end{pmatrix} \mid x_0 \in \mathfrak{R}, \mathbf{x}_1 \in \mathfrak{R}^{n-1} \right\}$$

$$\begin{pmatrix} x_0 \\ \mathbf{x}_1 \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} y_0 \\ \mathbf{y}_1 \end{pmatrix} \equiv \begin{pmatrix} x_0 y_0 + \mathbf{x}_1^T \mathbf{y}_1 \\ x_0 \mathbf{y}_1 + y_0 \mathbf{x}_1 \end{pmatrix}$$

Euclid 的 Jordan 代数とは

有限次元線形空間 V

Euclid 的 Jordan 代数 $\circ : V^2 \rightarrow V$

$$\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in V, \forall \alpha, \beta \in \mathfrak{R}$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ \mathbf{y} = \mathbf{y} \circ \mathbf{x}$$

$$\triangleright (\alpha \mathbf{x}_1 + \beta \mathbf{x}_2) \circ \mathbf{y} = \alpha \mathbf{x}_1 \circ \mathbf{y} + \beta \mathbf{x}_2 \circ \mathbf{y}$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ ((\mathbf{x} \circ \mathbf{x}) \circ \mathbf{y}) = (\mathbf{x} \circ \mathbf{x}) \circ (\mathbf{x} \circ \mathbf{y})$$

$$\triangleright \mathbf{x} \circ \mathbf{x} + \mathbf{y} \circ \mathbf{y} = \mathbf{0} \implies \mathbf{x} = \mathbf{y} = \mathbf{0}$$

半正定値計画 (SDP) の場合

$$V = \mathcal{S}^n \equiv \{\mathbf{X} \in \mathfrak{R}^{n \times n} \mid \mathbf{X} = \mathbf{X}^T\},$$

$$\mathbf{X} \circ \mathbf{Y} \equiv (\mathbf{XY} + \mathbf{YX})/2$$

基本的な性質

▷ 単位元： e

$$x \circ e = x, \quad e \circ y = y$$

▷ 逆元： x^{-1}

$$x \circ x^{-1} = x^{-1} \circ x = e$$

▷ べき乗に対する結合法則

$$x^\alpha x^\beta = x^{\alpha+\beta}$$

▷ 固有値分解： $x = \sum_{k=1}^r \lambda_k c_k$

$$\text{ただし、} c_k^2 = c_k, \quad c_i \circ c_j = \mathbf{0}, \quad \sum_{k=1}^r c_k = e$$

▷ 内積： $\langle x, y \rangle \equiv \sum_{k=1}^r \lambda_k (x \circ y)$

対称錐

対称錐

$$\mathcal{K} \equiv \{x^2 \in V \mid x \in V\}$$

性質

▷ $\mathcal{K}^* \equiv \{x \in V \mid \forall y \in \mathcal{K}, \langle x, y \rangle \geq 0\} = \mathcal{K}$

自己双対

▷ $x \in \mathcal{K} \Leftrightarrow \lambda(x) \geq 0$

非負固有値

▷ $x, y \in \mathcal{K}, \langle x, y \rangle = 0 \Leftrightarrow x \circ y = \mathbf{0}$

▷ **直線を含まない閉凸錐**

▷ $x - y \in \mathcal{K} \Leftrightarrow x \succeq_{\mathcal{K}} y$

半順序関係

▷ $\forall x, y \in \text{int}(\mathcal{K}), \exists g \in GL(V), g\mathcal{K} = \mathcal{K}, gx = y$

等質空間

対称錐計画問題

主問題

$$\begin{aligned} & \text{maximize} && \langle \mathbf{c}, \mathbf{x} \rangle \\ & \text{subject to} && \mathcal{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}, \\ & && \mathbf{x} \succeq_{\mathcal{K}} \mathbf{0}. \end{aligned}$$

双対問題

$$\begin{aligned} & \text{minimize} && \langle \mathbf{b}, \mathbf{y} \rangle \\ & \text{subject to} && \mathbf{z} = \mathcal{A}^*\mathbf{y} - \mathbf{c}, \\ & && \mathbf{z} \succeq_{\mathcal{K}} \mathbf{0}. \end{aligned}$$

変数 : $\mathbf{x} \in V, \mathbf{y} \in \mathfrak{R}^m, \mathbf{z} \in V$

定数 : $\mathbf{c} \in V, \mathbf{b} \in \mathfrak{R}^m$

$$\mathcal{A} : V \rightarrow \mathfrak{R}^m$$

$$\mathcal{A}^* : \mathfrak{R}^m \rightarrow V$$

\mathcal{K} : 対称錐

線形写像

\mathcal{A} の随伴オペレータ

$$\langle \mathcal{A}\mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathcal{A}^*\mathbf{y} \rangle$$

対称錐計画問題

| 主問題 | 双対問題 |
|---|--|
| maximize $\langle \mathbf{c}, \mathbf{x} \rangle$ subject to $\mathcal{A}\mathbf{x} = \mathbf{b},$ $\mathbf{x} \succeq_{\mathcal{K}} \mathbf{0}.$ | minimize $\langle \mathbf{b}, \mathbf{y} \rangle$ subject to $\mathbf{z} = \mathcal{A}^*\mathbf{y} - \mathbf{c},$ $\mathbf{z} \succeq_{\mathcal{K}} \mathbf{0}.$ |

変数 : $\mathbf{x} \in V, \mathbf{y} \in \mathcal{R}^m, \mathbf{z} \in V$

| | V | 対称錐 \mathcal{K} |
|------|-----------------|--|
| LP | \mathcal{R}^n | $\{(x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathcal{R}^n \mid x_i \geq 0\}$ |
| SOCP | \mathcal{R}^n | $\{(x_0, \mathbf{x}_1)^T \in \mathcal{R}^n \mid x_0 \geq \ \mathbf{x}_1\ \}$ |
| SDP | \mathcal{S}^n | $\{\mathbf{X} \in \mathcal{S}^n \mid \mathbf{X} \text{が半正定値}\}$ |

最適解と中心パス

最適解の必要十分条件

$$\left\{ \begin{array}{ll} Ax = b & \dots\dots\dots \text{主問題の実行可能性} \\ z = A^*y - c & \dots\dots \text{双対問題の実行可能性} \\ x \circ z = 0 & \dots\dots\dots \text{相補性条件} \\ x, z \succeq_{\mathcal{K}} 0 & \dots\dots\dots \text{対称錐条件} \end{array} \right.$$

最適解と中心パス

最適解の必要十分条件

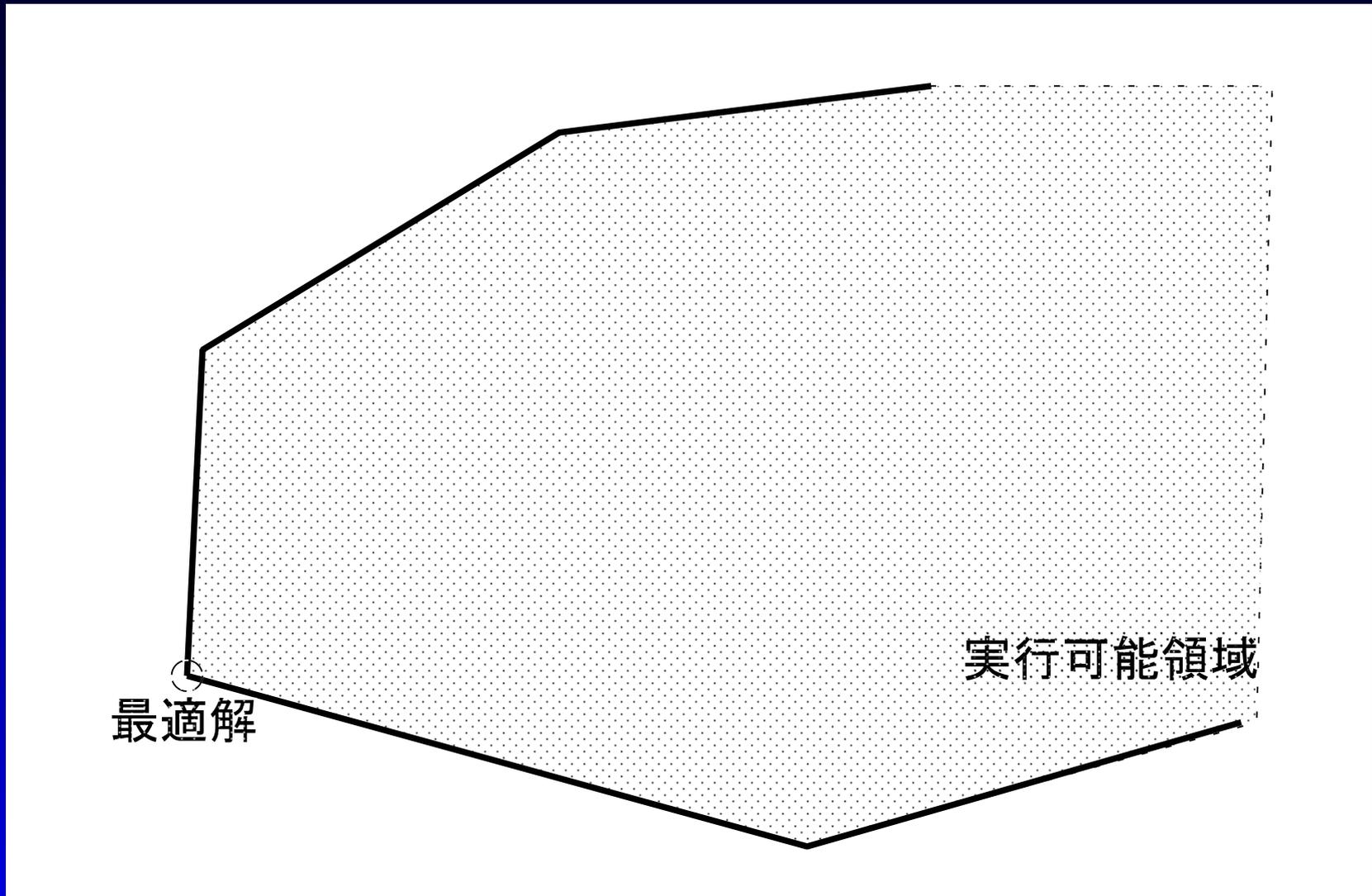
$$\left\{ \begin{array}{ll} Ax = b & \dots\dots\dots \text{主問題の実行可能性} \\ z = A^*y - c & \dots\dots \text{双対問題の実行可能性} \\ x \circ z = 0 & \dots\dots\dots \text{相補性条件} \\ x, z \succeq_{\mathcal{K}} 0 & \dots\dots\dots \text{対称錐条件} \end{array} \right.$$

中心パス

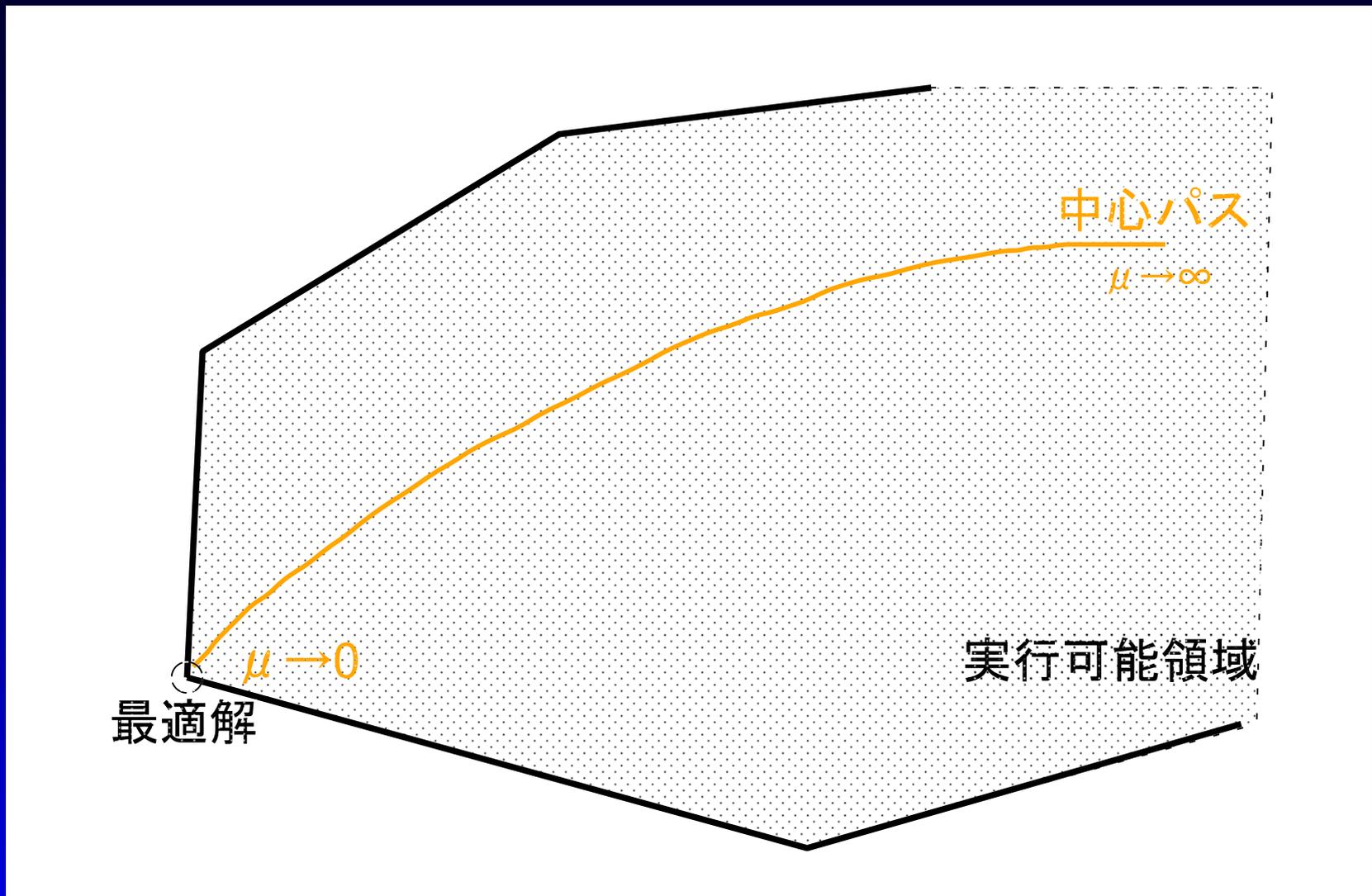
$$\left\{ \begin{array}{l|l} (x, y, z) & z = A^*y - c \\ \in V \times \mathbb{R}^m \times V & Ax = b \\ & x \circ z = \mu e, \quad \exists \mu > 0 \\ & x, z \succeq_{\mathcal{K}} 0 \end{array} \right.$$

▷ $\mu \rightarrow 0$ のとき最適解に収束

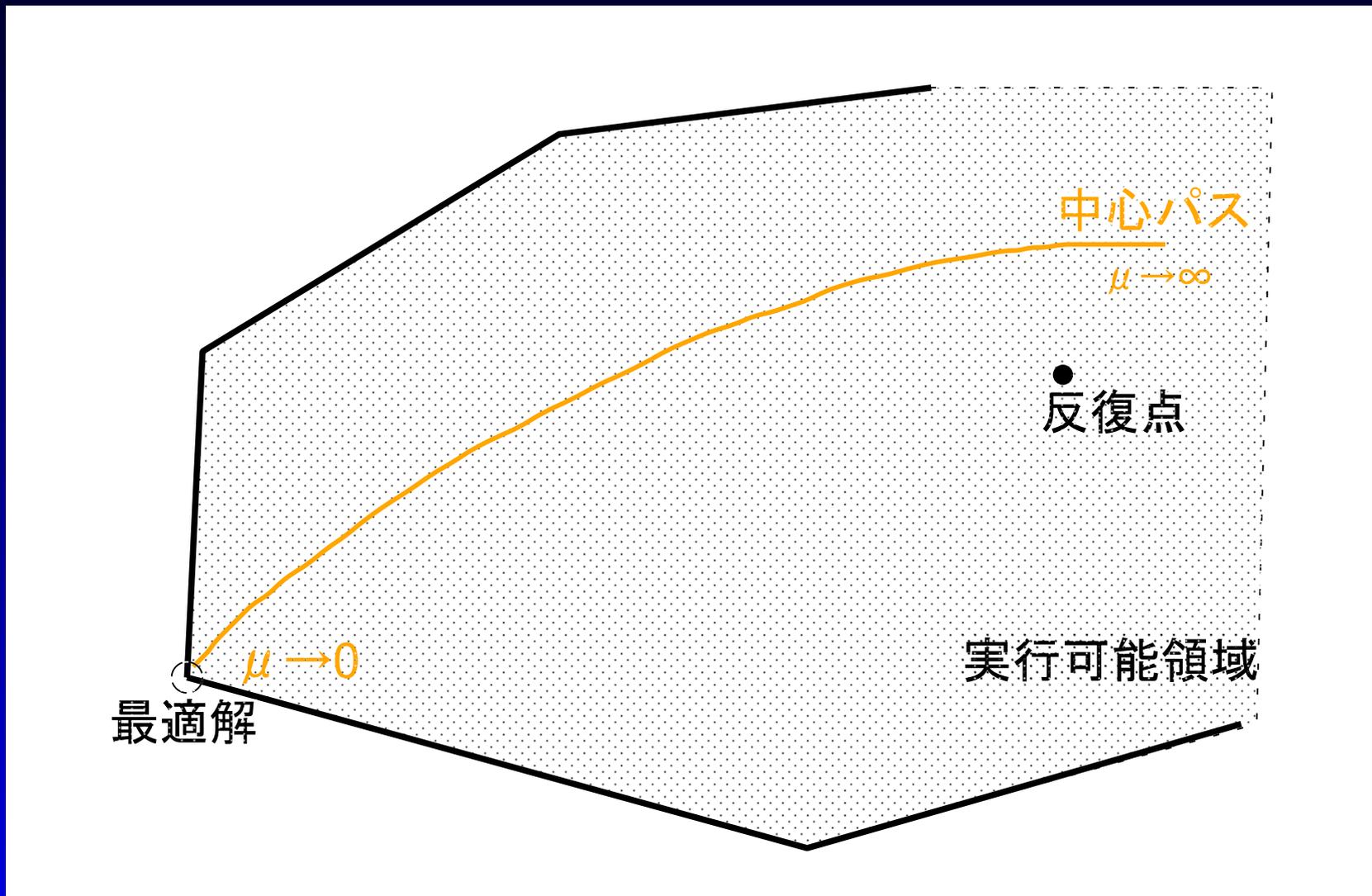
1-(b). 主双対内点法



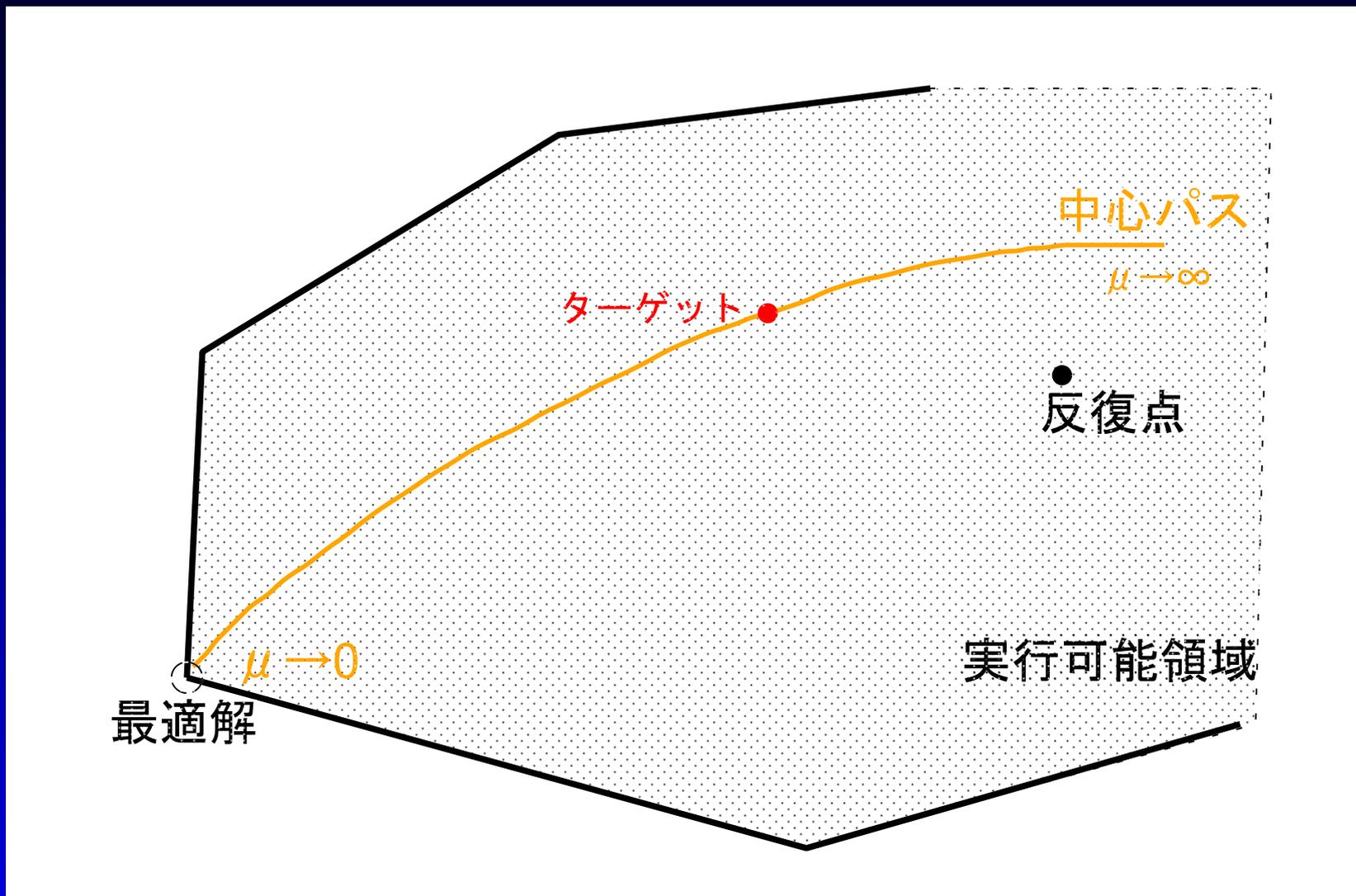
1-(b). 主双対内点法



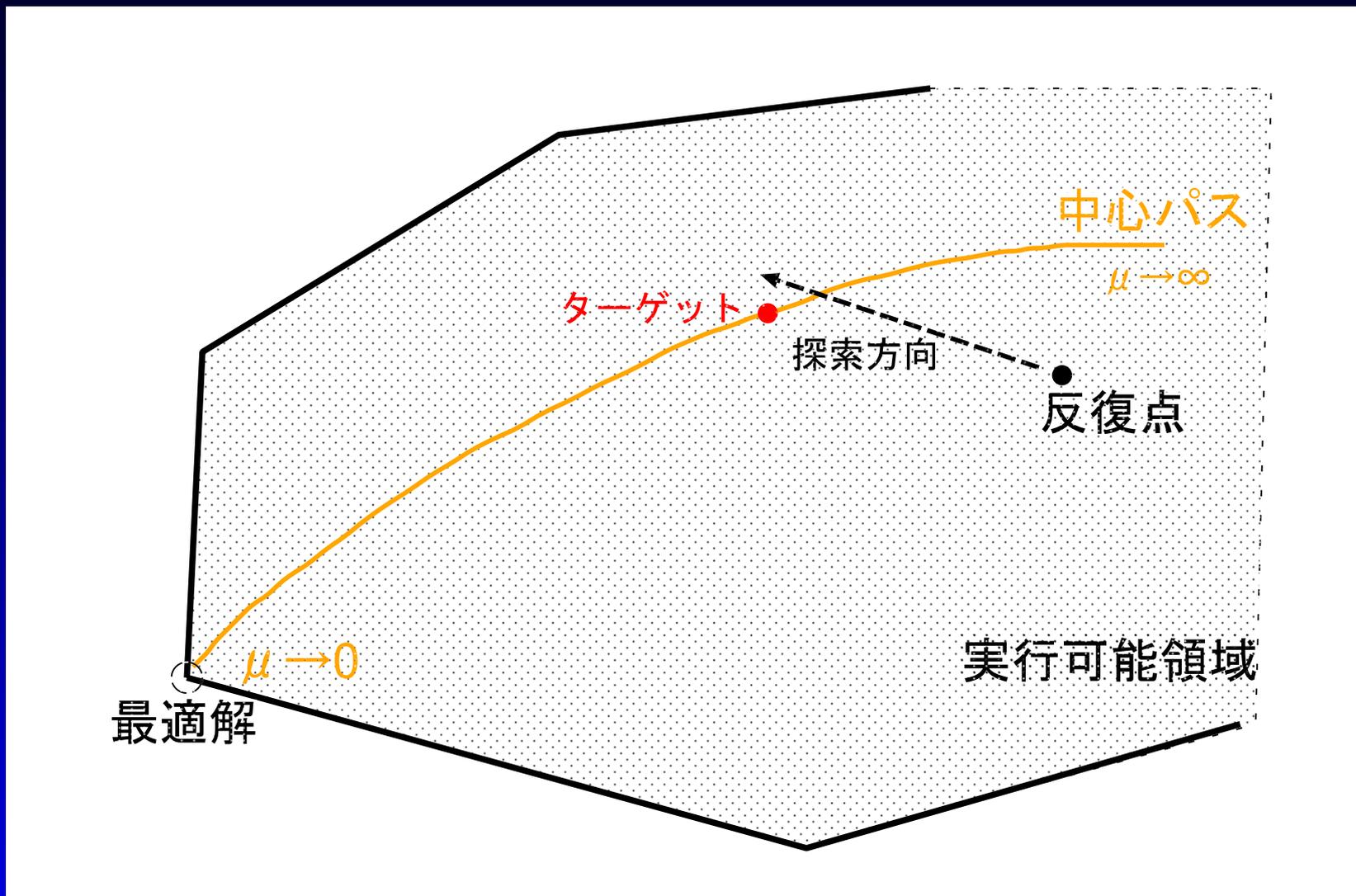
1-(b). 主双対内点法



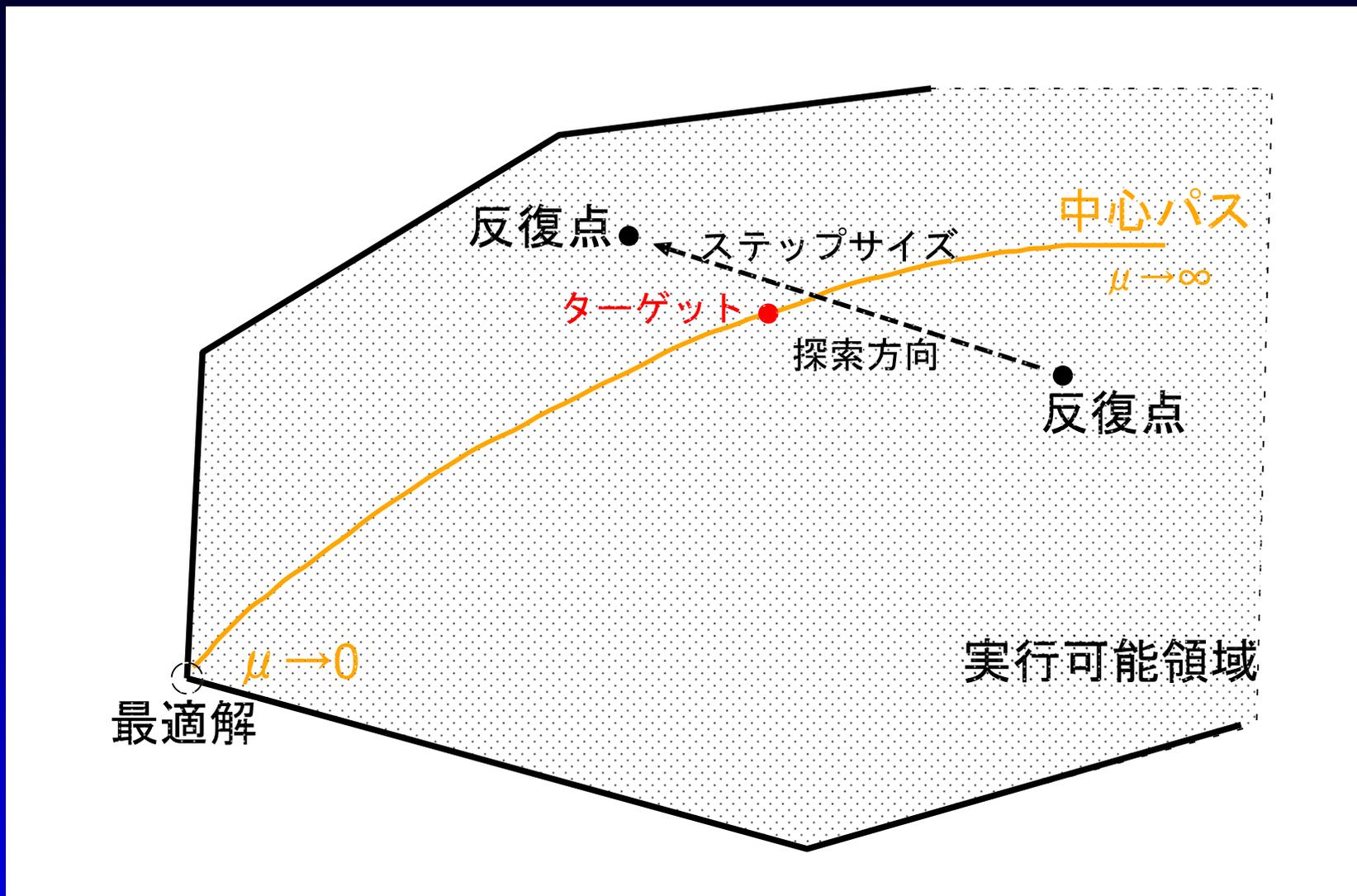
1-(b). 主双対内点法



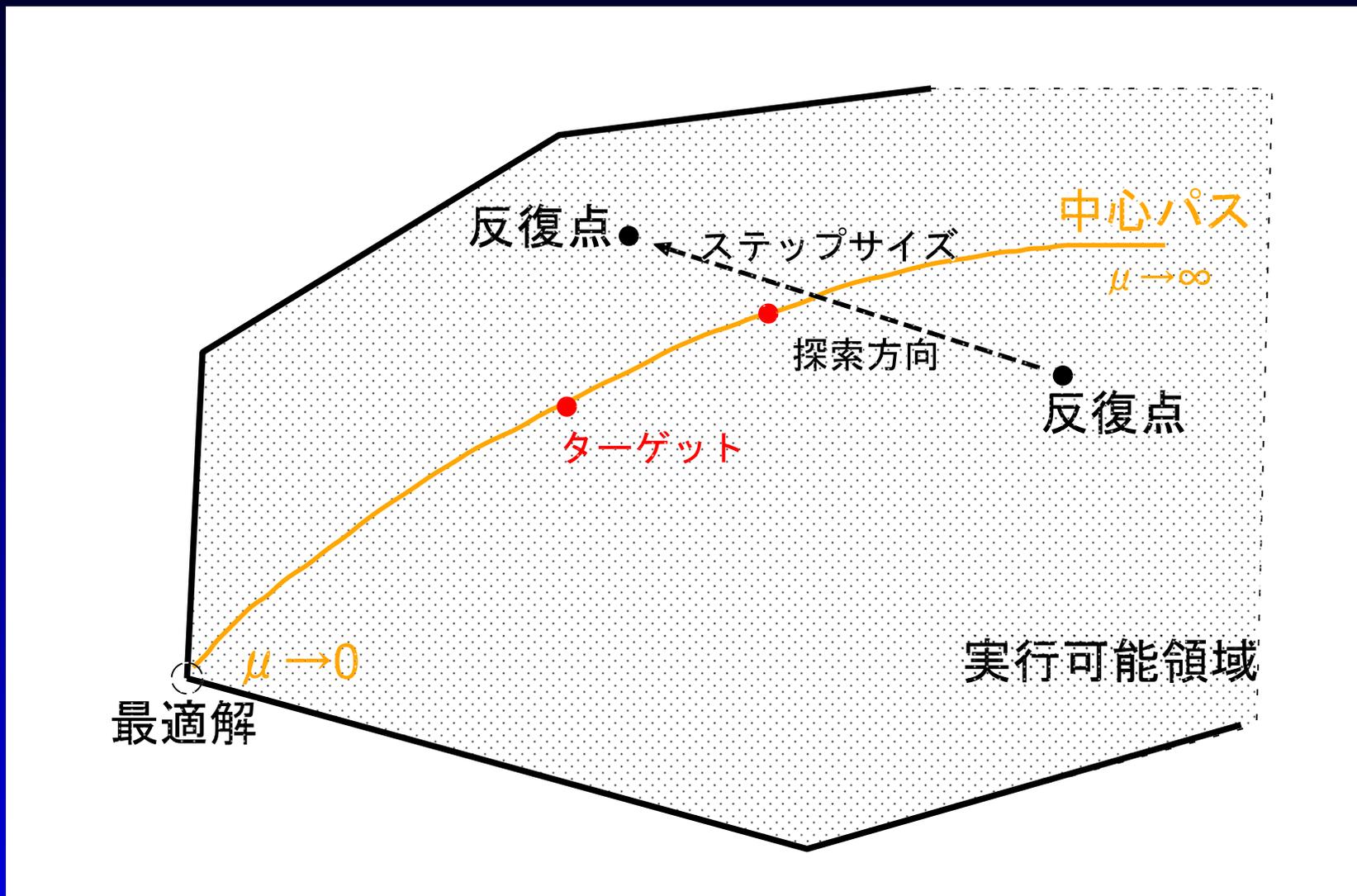
1-(b). 主双対内点法



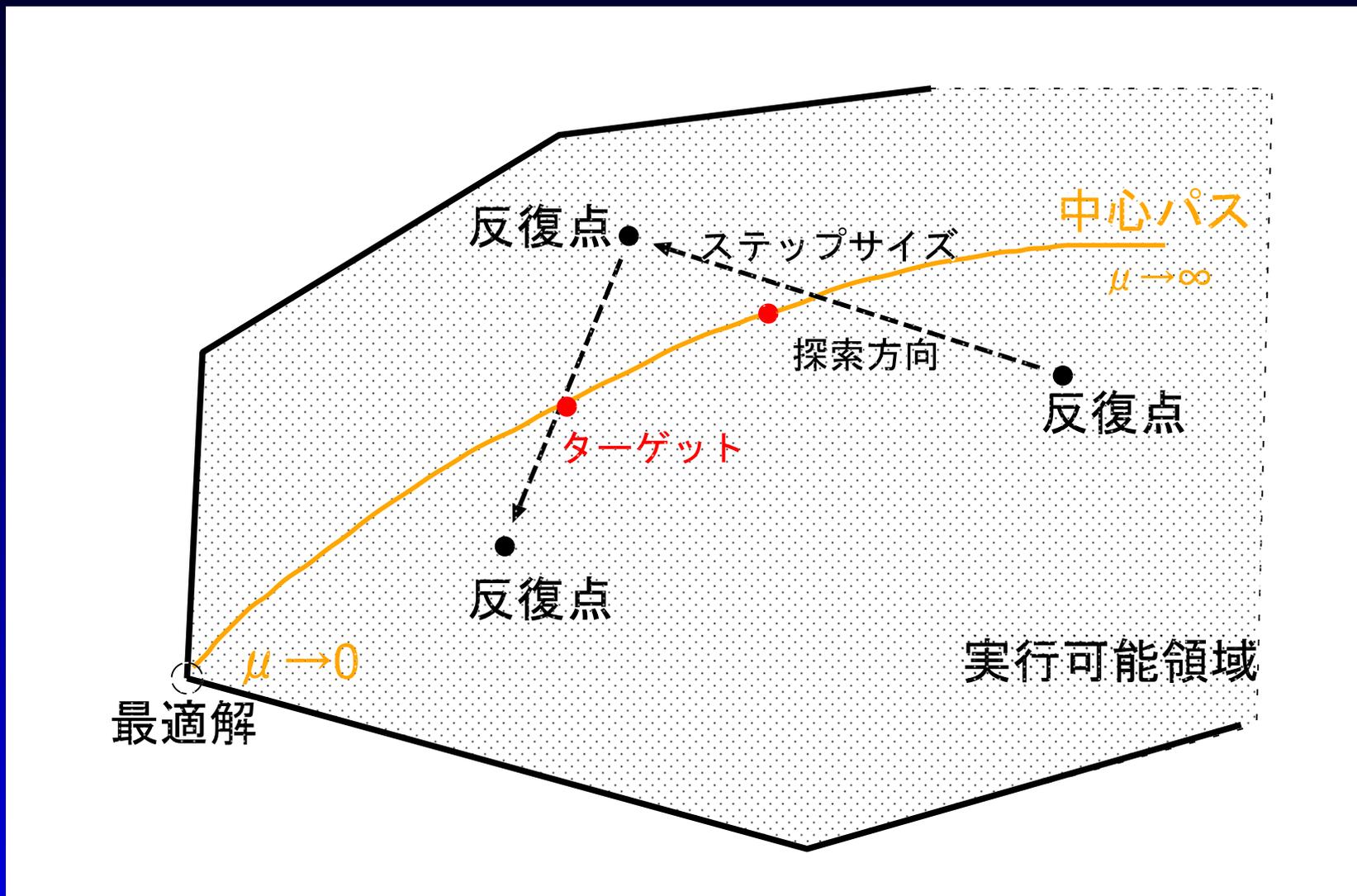
1-(b). 主双対内点法



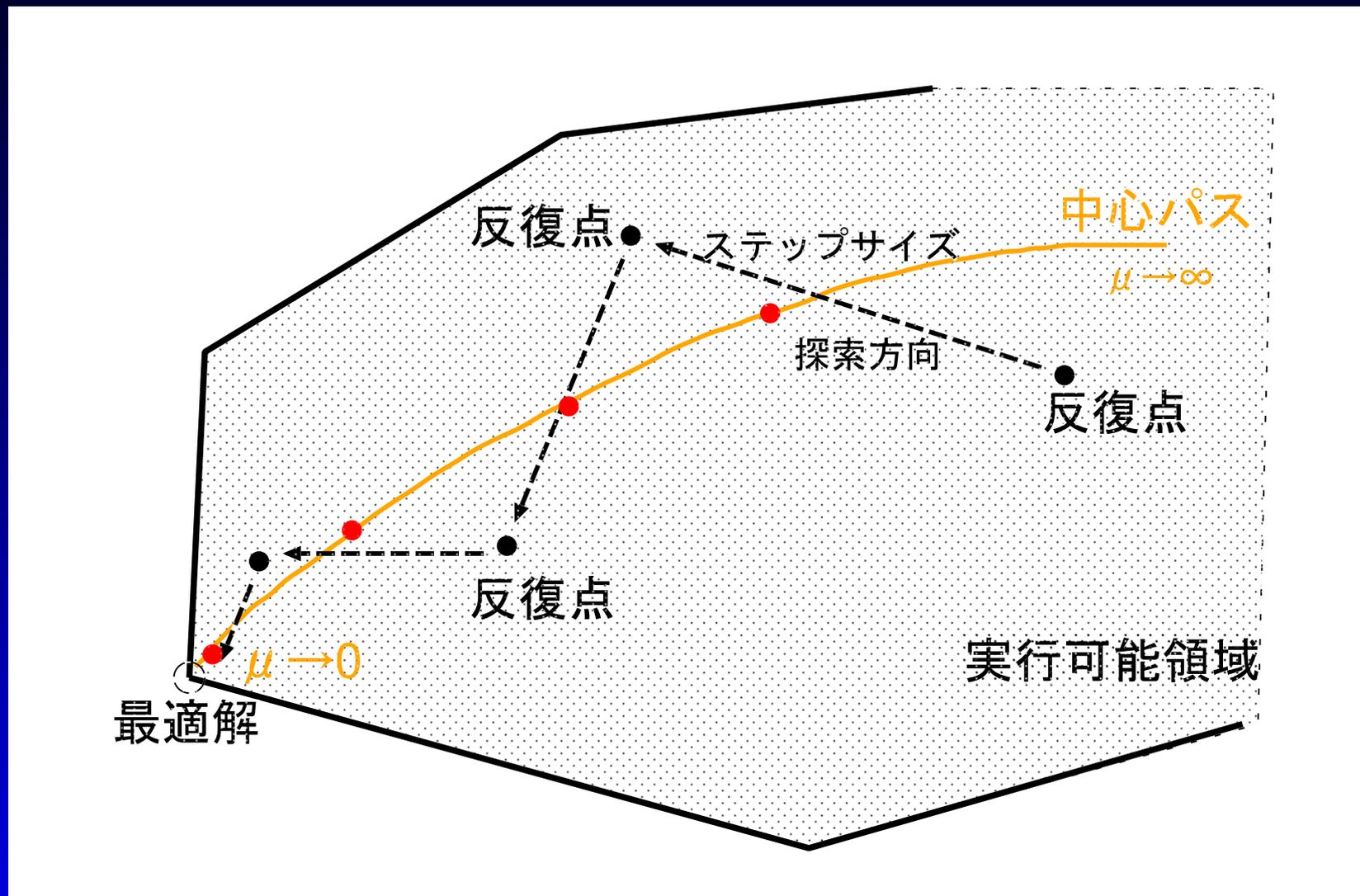
1-(b). 主双対内点法



1-(b). 主双対内点法



1-(b). 主双対内点法



Euclid 的 Jordan 代数の行列表現

双線形なので L_x や L_y が存在

$$\triangleright x \circ y = L_x y = L_y x$$

$$\frac{d}{dx} x \circ y = \frac{d}{dx} L_y x = L_y$$

2 次表現

$$\triangleright P_x \equiv 2L_x^2 - L_{x^2}$$

$$\triangleright Q_{x,y} \equiv L_x L_y + L_y L_x - L_{x \circ y}$$

$$P_x^{-1} = P_{x^{-1}}$$

$$P_{P_x y} = P_x P_y P_x$$

$$(P_x y)^{-1} = P_x^{-1} y^{-1} \quad Q_{x^2, y} = P_x L_{P_x^{-1} y} P_x$$

探索方向

中心パス上のあるターゲットを表す方程式

$$F(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z}) = \begin{pmatrix} \mathcal{A}\mathbf{x} - \mathbf{b} \\ \mathcal{A}^*\mathbf{y} - \mathbf{c} - \mathbf{z} \\ \mathbf{x} \circ \mathbf{z} - \mu \mathbf{e} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

探索方向

中心パス上のあるターゲットを表す方程式

$$F(x, y, z) = \begin{pmatrix} Ax - b \\ A^*y - c - z \\ x \circ z - \mu e \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

Newton 方向

現在の反復点 : (x, y, z) , 探索方向 : (dx, dy, dz)

$$\nabla F(x, y, z)(dx, dy, dz) = -F(x, y, z)$$

探索方向

中心パス上のあるターゲットを表す方程式

$$F(x, y, z) = \begin{pmatrix} Ax - b \\ A^*y - c - z \\ x \circ z - \mu e \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

Newton 方向

現在の反復点 : (x, y, z) , 探索方向 : (dx, dy, dz)

$$\begin{aligned} Adx &= r_p && \equiv b - Ax \\ A^*dy - dz &= r_d && \equiv c - A^*y + z \\ L_z dx + L_x dz &= r_c && \equiv \mu e - x \circ z \end{aligned}$$

計算時間の削減

Newton 方程式

$$\begin{aligned} A dx &= r_p && \equiv b - Ax \\ A^* dy - dz &= r_d && \equiv c - A^* y + z \\ L_z dx + L_x dz &= r_c && \equiv \mu e - x \circ z \end{aligned}$$

計算時間の削減

Newton 方程式

$$\begin{aligned} \mathcal{A}dx &= r_p && \equiv b - Ax \\ \mathcal{A}^*dy - dz &= r_d && \equiv c - \mathcal{A}^*y + z \\ \mathcal{L}_z dx + \mathcal{L}_x dz &= r_c && \equiv \mu e - x \circ z \end{aligned}$$

コンパクト計算

1. $B := \mathcal{A}\mathcal{L}_z^{-1}\mathcal{L}_x\mathcal{A}^*$
2. $s := -r_p + \mathcal{A}\mathcal{L}_z^{-1}(r_c + \mathcal{L}_x r_d)$
3. **線形方程式** $Bdy = s$
4. $dz := \mathcal{A}^*dy - r_d$
5. $dx := \mathcal{L}_z^{-1}(r_c - \mathcal{L}_x dz)$

計算時間の削減

Newton 方程式

$$\begin{aligned} \mathcal{A}dx &= r_p && \equiv b - \mathcal{A}x \\ \mathcal{A}^*dy - dz &= r_d && \equiv c - \mathcal{A}^*y + z \\ L_z dx + L_x dz &= r_c && \equiv \mu e - x \circ z \end{aligned}$$

コンパクト計算

1. $B := \mathcal{A}L_z^{-1}L_x\mathcal{A}^*$
2. $s := -r_p + \mathcal{A}L_z^{-1}(r_c + L_x r_d)$
3. **線形方程式** $Bdy = s$
4. $dz := \mathcal{A}^*dy - r_d$
5. $dx := L_z^{-1}(r_c - L_x dz)$

問題点： L_z^{-1} の計算がボトルネック

別の探索方向

中心パス上のあるターゲットを表す方程式

$$F(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}, \boldsymbol{z}) = \begin{pmatrix} \boldsymbol{A}\boldsymbol{x} - \boldsymbol{b} \\ \boldsymbol{A}^*\boldsymbol{y} - \boldsymbol{c} - \boldsymbol{z} \\ \boldsymbol{x} \circ \boldsymbol{z} - \mu \boldsymbol{e} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

別の探索方向

中心パス上のあるターゲットを表す方程式

$$F(x, y, z) = \begin{pmatrix} Ax - b \\ A^*y - c - z \\ x \circ z - \mu e \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$



方程式の解は同じ

$$F_g(x, y, z) = \begin{pmatrix} Ax - b \\ A^*y - c - z \\ P_g x \circ P_g^{-1} z - \mu e \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

$$P_g x = 2g \circ (g \circ x) - (g \circ g) \circ x$$

別の探索方向

中心パス上のあるターゲットを表す方程式

$$F(x, y, z) = \begin{pmatrix} Ax - b \\ A^*y - c - z \\ x \circ z - \mu e \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$



方程式の解は同じ

$$F_g(x, y, z) = \begin{pmatrix} Ax - b \\ A^*y - c - z \\ P_g x \circ P_g^{-1} z - \mu e \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

F_g に対する Newton 方向を計算する

別の探索方向

F に対する Newton 方程式

$$\begin{aligned} \mathcal{A}d\boldsymbol{x} = r_p & \equiv \boldsymbol{b} - \mathcal{A}\boldsymbol{x} \\ \mathcal{A}^*d\boldsymbol{y} - d\boldsymbol{z} = r_d & \equiv \boldsymbol{c} - \mathcal{A}^*\boldsymbol{y} + \boldsymbol{z} \\ \boldsymbol{L}_z d\boldsymbol{x} + \boldsymbol{L}_x d\boldsymbol{z} = r_c & \equiv \mu\boldsymbol{e} - \boldsymbol{x} \circ \boldsymbol{z} \end{aligned}$$

別の探索方向

F に対する Newton 方程式

$$\begin{aligned} A dx &= r_p && \equiv b - Ax \\ A^* dy - dz &= r_d && \equiv c - A^* y + z \\ L_z dx + L_x dz &= r_c && \equiv \mu e - x \circ z \end{aligned}$$



F_g に対する Newton 方程式

$$\begin{aligned} A dx &= r_p && \equiv b - Ax \\ A^* dy - dz &= r_d && \equiv c - A^* y + z \\ L_{P_g^{-1}z} P_g dx + L_{P_g x} P_g^{-1} dz &= r_c && \equiv \mu e - P_g x \circ P_g^{-1} z \end{aligned}$$

別の探索方向

コンパクト計算

1. $B := \mathcal{A}P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}L_{P_gx}P_g^{-1}\mathcal{A}^*$
2. $s := -r_p + \mathcal{A}P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}(r_c + L_{P_gx}P_g^{-1}r_d)$
3. **線形方程式** $Bdy = s$
4. $dz := \mathcal{A}^*dy - r_d$
5. $dx := P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}(r_c - L_{P_gx}P_g^{-1}dz)$

別の探索方向

コンパクト計算

1. $B := \mathcal{A}P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}L_{P_g x}P_g^{-1}\mathcal{A}^*$
2. $s := -r_p + \mathcal{A}P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}(r_c + L_{P_g x}P_g^{-1}r_d)$
3. **線形方程式** $Bdy = s$
4. $dz := \mathcal{A}^*dy - r_d$
5. $dx := P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}(r_c - L_{P_g x}P_g^{-1}dz)$

▷ $L_{P_g^{-1}z}^{-1}$ が消えるような $g \in \mathcal{K}$ を持ってくるの良い

別の探索方向

コンパクト計算

1. $B := \mathcal{A}P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}L_{P_g x}P_g^{-1}\mathcal{A}^*$
2. $s := -r_p + \mathcal{A}P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}(r_c + L_{P_g x}P_g^{-1}r_d)$
3. **線形方程式** $Bdy = s$
4. $dz := \mathcal{A}^*dy - r_d$
5. $dx := P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}(r_c - L_{P_g x}P_g^{-1}dz)$

▷ $L_{P_g^{-1}z}^{-1}$ が消えるような $g \in \mathcal{K}$ を持ってくるの良い

▷ HKM 方向では $g := z^{1/2}$
$$P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}L_{P_g x}P_g^{-1} = Q_{x,z^{-1}}$$

▷ NT 方向では $P_g^{-1}z = P_g x$
$$P_g^{-1}L_{P_g^{-1}z}^{-1}L_{P_g x}P_g^{-1} = P_g^{-2}$$

HKM 方向

Newton 方程式

$$\begin{aligned} A dx &= r_p && \equiv b - Ax \\ A^* dy - dz &= r_d && \equiv c - A^* y + z \\ P_{z^{1/2}} dx + P_{z^{1/2}} Q_{x,z^{-1}} dz &= r_c && \equiv \mu e - P_{z^{1/2}} x \end{aligned}$$

コンパクト計算

1. $B := A Q_{x,z^{-1}} A^*$
2. $s := -r_p + A(P_{z^{1/2}}^{-1} r_c + Q_{x,z^{-1}} r_d)$
3. **線形方程式** $B dy = s$
4. $dz := A^* dy - r_d$
5. $dx := P_{z^{1/2}}^{-1} r_c - Q_{x,z^{-1}} dz$

ステップサイズ

$x + \alpha d\mathbf{x} \in \mathcal{K}$ を満たす最大の α は？

$$x + \alpha d\mathbf{x} \in \mathcal{K}$$

$$\iff P_{x^{1/2}}(\mathbf{e} + \alpha P_{x^{1/2}}^{-1} d\mathbf{x}) \in \mathcal{K}$$

$$\iff \mathbf{e} + \alpha P_{x^{1/2}}^{-1} d\mathbf{x} \in \mathcal{K}$$

$$\iff \lambda_k(\mathbf{e} + \alpha P_{x^{1/2}}^{-1} d\mathbf{x}) \geq 0$$

$$\iff 1 + \alpha \lambda_k(P_{x^{1/2}}^{-1} d\mathbf{x}) \geq 0$$

$$\lambda := \lambda_{\min}(P_{x^{1/2}}^{-1} d\mathbf{x}) \text{ として、} \quad \alpha = \begin{cases} \frac{-1}{\lambda} & (\lambda < 0) \\ \infty & (\lambda \geq 0) \end{cases}$$

LP の場合

線形空間

$$\mathfrak{R}^n = \{(x_i) \mid x_i \in \mathfrak{R} \ (i = 1, 2, \dots, n)\}$$

Euclid 的 Jordan 代数

$$(x_i) \circ (y_i) = (x_i y_i)$$

単位元 e

$$e = (1)$$

x の逆元

$$(x_i)^{-1} = (1/x_i)$$

対称錐

$$\mathcal{K} = \{(x_i) \in \mathfrak{R}^n \mid x_i \geq 0\} \quad \text{非負領域}$$

L_x

$$L_{(x_i)} = \text{diag}(x_i)$$

P_x

$$P_{(x_i)} = \text{diag}(x_i^2)$$

$Q_{x,y}$

$$Q_{(x_i), (y_i)} = \text{diag}(x_i y_i)$$

固有値分解

$$(x_i) = \sum_{k=1}^n x_k e_k$$

内積 $\langle x, y \rangle$

$$\langle (x_i), (y_i) \rangle = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$$

SOCP の場合

線形空間

$$\mathfrak{R}^n = \left\{ \begin{pmatrix} x_0 \\ \mathbf{x}_1 \end{pmatrix} \mid x_0 \in \mathfrak{R}, \mathbf{x}_1 \in \mathfrak{R}^{n-1} \right\}$$

Euclid 的 Jordan 代数

$$\begin{pmatrix} x_0 \\ \mathbf{x}_1 \end{pmatrix} \circ \begin{pmatrix} y_0 \\ \mathbf{y}_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_0 y_0 + \mathbf{x}_1^T \mathbf{y}_1 \\ x_0 \mathbf{y}_1 + y_0 \mathbf{x}_1 \end{pmatrix}$$

単位元 e

$$\begin{pmatrix} 1 \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

x の逆元

$$\frac{Jx}{x^T Jx}$$

対称錐

$$\mathcal{K} = \{x \mid x_0 \geq \sqrt{x_1^T x_1}\} \quad \text{2 次錐領域}$$

$$\text{ただし、} J = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & -I \end{pmatrix}$$

SOCP の場合

$$L_x = \begin{pmatrix} x_0 & \mathbf{x}_1^T \\ \mathbf{x}_1 & x_0 I \end{pmatrix}$$

$$P_x = 2\mathbf{x}\mathbf{x}^T - (\mathbf{x}^T J \mathbf{x}) J$$

$$Q_{x,y} = \mathbf{x}\mathbf{y}^T + \mathbf{y}\mathbf{x}^T - (\mathbf{x}^T J \mathbf{y}) J$$

固有値分解

$$\begin{pmatrix} x_0 \\ \mathbf{x}_1 \end{pmatrix} = (x_0 + \sqrt{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1}) \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{\mathbf{x}_1}{2\sqrt{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1}} \end{pmatrix} + (x_0 - \sqrt{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1}) \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{-\mathbf{x}_1}{2\sqrt{\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_1}} \end{pmatrix}$$

$$\text{内積 } \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = 2\mathbf{x}^T \mathbf{y}$$

$$\text{ただし、 } J = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & -I \end{pmatrix}$$

SDP の場合

線形空間

$$\mathcal{S}^n = \{X \in \mathfrak{R}^{n \times n} \mid X = X^T\}$$

Euclid 的 Jordan 代数

$$X \circ Y = (XY + YX)/2$$

単位元 e

I

x の逆元

$$X \text{ の逆元} = X^{-1}$$

対称錐

$$\mathcal{K} = \{X \in \mathcal{S}^n \mid X \text{ は半正定値}\}$$

L_x

$$(I \otimes X + X \otimes I)/2$$

P_x

$$X \otimes X$$

$Q_{x,y}$

$$(X \otimes Y + Y \otimes X)/2$$

固有値分解

$$X = \sum_{k=1}^n \lambda_k v_k v_k^T$$

内積 $\langle x, y \rangle$

$$\sum_{i,j=1}^n X_{ij} Y_{ij}$$