

2.6.5 Theorem (Existence of Extreme Points)

Let $S = \{\mathbf{x} : \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\}$ be nonempty, where \mathbf{A} is an $m \times n$ matrix of rank m and \mathbf{b} is an m -vector. Then S has at least one extreme point.

$\mathbf{x} \in S$ とする. また $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_k, 0, \dots, 0)^t$ (ここで $j = 1, \dots, k$ に対して $x_j > 0$) のように仮定する. もし $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$ が線形独立ならば, $k \leq m$ となり, \mathbf{x} は *extreme point* となる. そうでなければ, $\sum_{j=1}^k \lambda_j \mathbf{a}_j = \mathbf{0}$ となるような, 少なくとも 1 つは正の値を持つ $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ が存在することとなる.

以下のように $\alpha > 0$ を定義する.

$$\alpha = \text{minimum}_{1 \leq j \leq k} \left\{ \frac{x_j}{\lambda_j} : \lambda_j > 0 \right\} = \frac{x_i}{\lambda_i}$$

x'_j が以下のように与えられるような \mathbf{x}' について考える.

$$x'_j = \begin{cases} x_j - \alpha \lambda_j & \text{for } j = 1, \dots, k \\ 0 & \text{for } j = k+1, \dots, n. \end{cases}$$

この場合, $j = 1, \dots, k$ の時に $x'_j \geq 0$ となり, $j = k+1, \dots, n$ の時 $x'_j = 0$ となる. 更に $x'_i = 0$,

$$\sum_{j=1}^n \mathbf{a}_j x'_j = \sum_{j=1}^k \mathbf{a}_j (x_j - \alpha \lambda_j) = \sum_{j=1}^k \mathbf{a}_j x_j - \alpha \sum_{j=1}^k \mathbf{a}_j \lambda_j = \mathbf{b} - \mathbf{0} = \mathbf{b}.$$

となる. こうして, 最大で $k-1$ の正成分を持つ新しい点 \mathbf{x}' を構築した. この作業を正成分が線形独立な列に対応するまで続けると, それは *extreme point* となる. よって S が少なくとも 1 つの *extreme point* を持つことが示された.

Extreme Directions

Let $S = \{\mathbf{x} : \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\} \neq \emptyset$, where \mathbf{A} is an $m \times n$ matrix of rank m . By definition, a nonzero vector \mathbf{d} is a direction of S if $\mathbf{x} + \lambda \mathbf{d} \in S$ for each $\mathbf{x} \in S$ and each $\lambda \geq 0$ (図 1). Noting the structure of S , it is clear that \mathbf{d} is a direction of S if and only if

$$\mathbf{Ad} = \mathbf{0}, \quad \mathbf{d} \geq \mathbf{0}.$$

\mathbf{d} is a direction $\Rightarrow \mathbf{Ad} = \mathbf{0}, \mathbf{d} \geq \mathbf{0}$

$$\begin{aligned} A(\mathbf{x} + \lambda \mathbf{d}) &= \mathbf{b} \Rightarrow \mathbf{b} + \lambda \mathbf{Ad} = \mathbf{b} \\ &\Rightarrow \lambda \mathbf{Ad} = \mathbf{0} \\ &\Rightarrow \mathbf{Ad} = \mathbf{0} \end{aligned}$$

任意の $\mathbf{x} \in S$ に対して $\mathbf{x} + \lambda \mathbf{d} \geq \mathbf{0}$ となるので, $\lambda \mathbf{d} \geq \mathbf{0}$, よって $\mathbf{d} \geq \mathbf{0}$.

\mathbf{d} is a direction $\Leftarrow \mathbf{Ad} = \mathbf{0}, \mathbf{d} \geq \mathbf{0}$

$$A(\mathbf{x} + \lambda \mathbf{d}) = \mathbf{Ax} + \lambda \mathbf{Ad} = \mathbf{Ax} + \mathbf{0} = \mathbf{b}$$

$\mathbf{x} \in S, d \geq 0$ より $\mathbf{x} + \lambda \mathbf{d} \geq \mathbf{0}$ となる.

In particular, we are interested in the characterization of extreme directions of S .

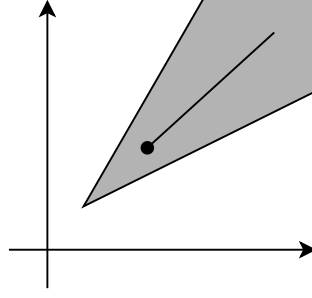


図1 Direction of convex set

2.6.6 Theorem (Characterization of Extreme Directions)

Let $S = \{\mathbf{x} : \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\} \neq \emptyset$, where \mathbf{A} is an $m \times n$ matrix of rank m and \mathbf{b} is an m -vector. A vector $\bar{\mathbf{d}}$ is an extreme direction of S if and only if \mathbf{A} can be decomposed into $[\mathbf{B}, \mathbf{N}]$ such that $\mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_j \leq \mathbf{0}$ for some column \mathbf{a}_j of \mathbf{N} , and $\bar{\mathbf{d}}$ is a positive multiple of $\mathbf{d} = \begin{pmatrix} -\mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_j \\ \mathbf{e}_j \end{pmatrix}$, where \mathbf{e}_j is an $n - m$ vector of zeros except for a 1 in position j .

もし、 $\mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_j \leq \mathbf{0}$ ならば $\mathbf{d} \geq \mathbf{0}$ となり、更に $\mathbf{Ad} = \mathbf{0}$ なので \mathbf{d} は S の direction となる。 \mathbf{d} が extreme direction となることを示す。 $\mathbf{d} = \lambda_1 \mathbf{d}_1 + \lambda_2 \mathbf{d}_2$ と仮定する。 $\lambda_1, \lambda_2 > 0$ とし $\mathbf{d}_1, \mathbf{d}_2$ は S の direction である。 ここで \mathbf{d} の $n - m - 1$ 成分は 0 である。 そこに対応する $\mathbf{d}_1, \mathbf{d}_2$ の要素も 0 となる。 よって以下のように $\mathbf{d}_1, \mathbf{d}_2$ を表すことができる。

$$\mathbf{d}_1 = \alpha_1 \begin{pmatrix} \mathbf{d}_{11} \\ \mathbf{e}_j \end{pmatrix}, \quad \mathbf{d}_2 = \alpha_2 \begin{pmatrix} \mathbf{d}_{21} \\ \mathbf{e}_j \end{pmatrix}, \quad (\alpha_1, \alpha_2 > 0)$$

$\mathbf{Ad}_1 = \mathbf{Ad}_2 = \mathbf{0}$ であり、 $\mathbf{d}_{11} = \mathbf{d}_{21} = -\mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_j$ となることを確認できる。 これは \mathbf{d} が extreme direction であることを意味している。 $\bar{\mathbf{d}}$ は \mathbf{d} の正の倍数なので、これも extreme direction である。

逆に、 $\bar{\mathbf{d}}$ が S の extreme direction だと仮定する。 一般性を失わないよう以下のようにする。

$$\bar{\mathbf{d}} = (\bar{d}_1, \dots, \bar{d}_k, 0, \dots, \bar{d}_j, \dots, 0)^t$$

$i = 1, \dots, k$ と $i = j$ のとき、 $\bar{d}_i > 0$ とする。 まず $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$ が線形独立であることを示す。

仮に $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$ が線形独立でなかったとすると、 $\sum_{j=1}^k \lambda_j \mathbf{a}_j = \mathbf{0}$ となるような、全ての要素が 0 ではない $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ が存在することとなる。 それを $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_k, \dots, 0, \dots, 0)^t$ とし、以下の \mathbf{d}_1 と \mathbf{d}_2 がともに非負になるように $\alpha > 0$ を選ぶ。

$$\mathbf{d}_1 = \bar{\mathbf{d}} + \alpha \lambda, \quad \mathbf{d}_2 = \bar{\mathbf{d}} - \alpha \lambda$$

ここで、

$$\mathbf{Ad}_1 = \mathbf{A}\bar{\mathbf{d}} + \alpha \mathbf{A}\lambda = \mathbf{0} + \alpha \sum_{i=1}^k \mathbf{a}_i \lambda_i = \mathbf{0}.$$

となり、同様に $\mathbf{Ad}_2 = \mathbf{0}$ となる。 $\mathbf{d}_1, \mathbf{d}_2 \geq \mathbf{0}$ より、どちらも S の direction となる。 また $\bar{\mathbf{d}} = (1/2)\mathbf{d}_1 + (1/2)\mathbf{d}_2$ となるが、これは $\bar{\mathbf{d}}$ が extreme direction であるという仮定に反する。 よって $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$ は線形独立である。 よって rank \mathbf{A} は m となり、 $k \leq m$ は明らか。 すると、 $\{\mathbf{a}_i : i = k+1, \dots, n; i \neq j\}$ の中から、 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k$ とともに、 m -vector の線形独立集合を形成する $m - k$ 個のベクトルが存在するはずである。 それらを $\mathbf{a}_{k+1}, \dots, \mathbf{a}_m$ とする。 $[\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m]$ を \mathbf{B} で表すこととし、 \mathbf{B} は可逆であることに注意する。 $\hat{\mathbf{d}}$ を $\bar{\mathbf{d}}$ の最初の m 個の要素とすると、 $\mathbf{0} = \mathbf{A}\bar{\mathbf{d}} = \mathbf{B}\hat{\mathbf{d}} + \mathbf{a}_j \bar{d}_j$ となる。 したがって $\hat{\mathbf{d}} = -\bar{d}_j \mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_j$ となり、 $\bar{\mathbf{d}} = \bar{d}_j \begin{pmatrix} -\mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_j \\ \mathbf{e}_j \end{pmatrix}$ の形となる。 $\bar{\mathbf{d}} \geq \mathbf{0}$ と $\bar{d}_j > 0$ に注目すれば $\mathbf{B}^{-1}\mathbf{a}_j \leq \mathbf{0}$ となる。 以上で証明が終了した。

Corollary

The number of extreme directions of S is finite.

For each choice of a matrix \mathbf{B} from \mathbf{A} , there are $n - m$ possible ways to extract the column \mathbf{a}_j from \mathbf{N} . Therefore, the maximum number of extreme directions is bounded by

$$(n - m) \binom{n}{m} = \frac{n!}{m! (n \cdot m \cdot 1)!}$$