

# 2019 年 第 1 問

ジャンル: 解析  
難易度: Normal

## 問題の概要

良問。確率行列についての話。確率行列はマルコフ連鎖とか情報理論でも出てくるので、性質を知っておくと役に立つだろう。

### (1)

$A$  は(左)確率行列である。まず、上界について議論する。Gershgorin の定理より、 $A$  の固有値は

$$|\lambda - a_{ii}| \leq \sum_{j \neq i} |a_{ji}|$$

なので、固有値の絶対値の上界は 1 である。ここで、 $A$  は固有値 1 を持つことを示す。 $\lambda$  が  $A$  の固有値であることと  $A - \lambda I$  は非正則であることは同値。 $A - I$  を考えると、各行を足し合わせると 0 になるので、 $A - I$  は非正則である。よって、 $A$  は固有値 1 を持つ。

これは確率行列の性質なので覚えておきましょう。

### (2)

誘導の通りに、ブラウワーの不動点定理を用いて示す。

$$\Delta := \{x \in \mathbb{R}^n \mid x \geq 0, \mathbf{1}^T x = 1\}$$

は非空な有界閉凸集合である。非空なのは  $\frac{1}{n}$  が入っているため。有界性は、集合が単位立方体に含まれるため。凸集合なのは簡単に示せる。閉集合であることは、閉半空間の積集合だから、とかでいいだろう。実際の試験ではこんな細かい議論をせず、凸性だけ示せば十分と思われるが、一応書いておきました。次に、 $x \in \Delta$  なら、 $Bx \in \Delta$  を示す。 $A$  は確率行列で、 $\frac{1}{n}\mathbf{1}\mathbf{1}^T$  も確率行列。よって、その凸結合である  $B = \alpha A + (1 - \alpha)\frac{1}{n}\mathbf{1}\mathbf{1}^T$  も確率行列。確率行列の成分は非負なので、 $Bx \geq 0$ 。また、

$$\begin{aligned} \mathbf{1}^T Bx &= \alpha \mathbf{1}^T Ax + \frac{1 - \alpha}{n} \mathbf{1}^T \mathbf{1} \mathbf{1}^T x \\ &= \alpha \mathbf{1}^T x + (1 - \alpha) \mathbf{1}^T x \\ &= \mathbf{1}^T x \\ &= 1 \end{aligned}$$

よって、 $Bx \in \Delta$  である。ブラウワーの不動点定理より  $B$  は  $\Delta$  内に不動点を持つ。

### (3)

ベクトルで不等式をまとめて書くと、

$$|Bq| \leq B|q| - \frac{1 - \alpha}{n} \mathbf{1} \mathbf{1}^T |q|$$

を示したい。不等式はベクトルの各成分についてのものであることに注意。

$$\begin{aligned} (\text{右辺}) &= \alpha A|q| + \frac{1 - \alpha}{n} \mathbf{1} \mathbf{1}^T |q| - \frac{1 - \alpha}{n} \mathbf{1} \mathbf{1}^T |q| \\ &= \alpha A|q| \end{aligned}$$

$$(\text{左辺}) = |Bq| = \left| \alpha Aq + \frac{1-\alpha}{n} \mathbf{1} \mathbf{1}^T q \right| = |\alpha Aq| = \alpha |Aq|$$

なので、

$$(\text{右辺}) - (\text{左辺}) = \alpha(A|q| - |Aq|)$$

ここで、 $A$  は非負行列なので、 $|q| - |Aq| \geq 0$  である。よって示された。勿論、ベクトルにして計算せず要素ごとに計算して示してもよい。

#### (4)

$x$  は  $B$  の不動点であることを使って書き換えると、

$$\left\| B^N \left( \frac{\mathbf{1}}{n} - x \right) \right\|_1 \leq \alpha^N \left\| \frac{\mathbf{1}}{n} - x \right\|_1$$

となる。これを見ると、 $B$  を 1 回作用させるごとの 1-ノルムの評価

$$\|Bq\|_1 \leq \alpha \|q\|_1, \quad (\mathbf{1}^T q = 0)$$

を示したい。初期値  $\frac{\mathbf{1}}{n} - x$  は  $\mathbf{1}^T (\frac{\mathbf{1}}{n} - x) = 0$  を満たすことに注意する。(3) より、 $|Bq| \leq \alpha |Aq|$  なので、 $\|Bq\|_1 = \mathbf{1}^T |Bq| \leq \alpha \mathbf{1}^T |Aq| = \alpha \mathbf{1}^T |q| = \alpha \|q\|_1$  より示された。また、 $\mathbf{1}^T (Bq) = 0$  も示さなければいけない。これは  $\mathbf{1}^T Bq = \alpha \mathbf{1}^T Aq + \frac{1-\alpha}{n} \mathbf{1}^T \mathbf{1} q = \alpha \mathbf{1}^T q + 0 = 0$  より従う。

#### △ 注意

(3) の結果を使うためには、 $\mathbf{1}^T q = 0$  であることが必要なので、 $B$  を何回かけてもその性質が保たれることを示す必要がある。それを忘れないように注意。

ところでこの問題の意味について考えると、 $A$  の定常確率ベクトル  $x$  ( $Ax = x, x \geq 0$ ) を求めたいということだろう。 $\alpha$  を大きくすると、 $B_\alpha$  と  $A$  は一致する。 $\alpha$  が小さいときに  $B$  に  $\frac{\mathbf{1}}{n}$  を沢山かけると、 $\alpha^N$  の速度で  $B_\alpha$  の定常確率ベクトル  $x_\alpha$  へ収束する。 $\alpha$  を少しずつ大きくして、 $\frac{\mathbf{1}}{n}$  の収束先を観察する。収束速度は遅くなっていくが、 $x_\alpha$  は求めたい  $A$  の定常確率ベクトル  $x_1$  に近づいていく。よって、内点法のようなイメージで  $\alpha$  を大きくしていったときの  $x_\alpha$  の向かう先で近似するということだろうか。収束先の収束先という感じで大変興味深いです。