

第十二讲

王伟文 暨南大学

1 矩阵计算

定义 1.1: 矩阵函数

$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为对称矩阵, 其谱分解为

$$A = \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T,$$

若有函数 $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, 则

$$f(A) \triangleq \sum_{i=1}^n f(\lambda_i) \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T \in \mathbb{R}^{n \times n}.$$

例 1.1.

$$\begin{aligned} e^A &= \sum_{i=1}^n e^{\lambda_i} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda_i^k}{k!} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{i=1}^n \frac{\lambda_i^k}{k!} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T \\ &= I + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{A^k}{k!} \end{aligned}$$

定义 1.2: 正半定矩阵 (Positive-Semidefinite, PSD)

称矩阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为正定矩阵当且仅当对任意向量 $\mathbf{u} \in \mathbb{R}^n$ 有 $\mathbf{u}^T A \mathbf{u} \geq 0$, 等价于 $\lambda_i(A) \geq 0, \forall i \in [n]$.

定义 1.3: Löwner 秩

矩阵 A 为 PSD, 则 $A \succeq 0$. 若 $X - Y \succeq 0$, 则 $X \succeq Y, X \preceq Y$.

评论. Löwner 秩非完全秩, 即存在两个矩阵不能判断它们之间的 Löwner 秩.

命题 1.1: Löwner 秩的性质

- (a) 若 $X \succeq Y$, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为任意 n 阶矩阵, 则 $A^T X A \succeq A^T Y A$.
- (b) 若 $X \preceq Y$, 则 $\lambda_i(X) \leq \lambda_i(Y), \forall i \in [n]$; 进一步若 X 与 Y 可交换, 则逆命题成立.
- (c) 设 $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ 为单调递增函数, 若 $X \preceq Y$, 则 $\text{trace} f(X) \leq \text{trace} f(Y)$.

证明. (a) 给定 n 阶矩阵 A , 因为 $X - Y \succeq 0$ 为 PSD, 故对任意向量 $\mathbf{u} \in \mathbb{R}^n$ 有

$$(\mathbf{A}\mathbf{u})^T (X - Y) (\mathbf{A}\mathbf{u}) \geq 0,$$

即 $\mathbf{u}^T (A^T X A - A^T Y A) \mathbf{u} \geq 0 \Rightarrow A^T X A - A^T Y A \succeq 0$. 故 $A^T X A \succeq A^T Y A$.

(b) 设 \mathbb{S} 为 \mathbb{R}^n 的子空间, 由 Courant-Fisher 最小最大定理

$$\lambda_i(X) = \max_{\dim \mathbb{S}=i} \min_{\substack{\mathbf{u} \in \mathbb{S} \\ \|\mathbf{u}\|=1}} \mathbf{u}^T X \mathbf{u}$$

可直接得到结论.

(c) $\text{trace}(X) = \sum_{i=1}^n \lambda_i(X)$ 结合 (b) 得到. □

命题 1.2

若 X 可逆且 $0 \preceq X \preceq Y$, 则 Y 可逆且 $X^{-1} \succeq Y^{-1} \succeq 0$.

证明. 因为 X 可逆, 故 $\lambda_i \geq 0, \forall i \in [n]$. 又因为 $Y \succeq X$, 故 $\lambda_i(Y) \geq \lambda_i(X) > 0, \forall i \in [n]$. 故 Y 可逆.

若 $Y = I$, 即 $I \succeq X$, 故有 $X^{-\frac{1}{2}} I X^{-\frac{1}{2}} \succeq X^{-\frac{1}{2}} I X^{-\frac{1}{2}} \Rightarrow X^{-1} \succeq I$.

若 $Y \succeq X$, $Y^{-\frac{1}{2}} Y Y^{-\frac{1}{2}} \succeq Y^{-\frac{1}{2}} X Y^{-\frac{1}{2}} \Rightarrow I \succeq Y^{-\frac{1}{2}} X Y^{-\frac{1}{2}} \Rightarrow \left(Y^{-\frac{1}{2}} X Y^{-\frac{1}{2}} \right)^{-1} \succeq I$. 即有

$$Y^{-\frac{1}{2}} X^{-1} Y^{-\frac{1}{2}} \succeq I \Rightarrow X^{-1} \succeq Y^{-1}.$$

□

命题 1.3

若 X 可逆且 $0 \preceq X \preceq Y$, 则 $\log X \preceq \log Y$.

证明. 利用恒等式

$$\log x \equiv \int_0^\infty \left(\frac{1}{1+t} - \frac{1}{x+t} \right) dt \quad \forall x$$

$$\begin{aligned}
\log X &= \sum_{i=1}^n \int_0^\infty \left(\frac{1}{1+t} - \frac{1}{\lambda_i(X)+t} \right) dt \cdot \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T \\
&= \int_0^\infty \sum_{i=1}^n \left(\frac{1}{1+t} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T - \frac{1}{\lambda_i(X)+t} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T \right) dt \\
&= \int_0^\infty ((I+tI)^{-1} - (tI+X)^{-1}) dt
\end{aligned}$$

因为 $0 \preceq X \preceq Y \Rightarrow tI+X \preceq tI+Y$, 故 $(tI+X)^{-1} \succeq (tI+Y)^{-1}, \forall t > 0$.

$$\begin{aligned}
\log Y - \log X &= \int_0^\infty ((I+tI)^{-1} - (tI+Y)^{-1}) dt - \int_0^\infty ((I+tI)^{-1} - (tI+X)^{-1}) dt \\
&= \int_0^\infty ((tI+X)^{-1} - (tI+Y)^{-1}) dt \\
&\succeq 0,
\end{aligned}$$

故 $\log Y \succeq \log X$. □

2 矩阵 Hoeffding 不等式

定理 2.1: Hoeffding 不等式

设 ϵ_i 独立等概率地取 ± 1 , $a_i \in R$, 则

$$\mathbb{P} \left[\left| \sum_{i=1}^n \epsilon_i a_i \right| \geq t \right] \leq 2 \exp \left(-\frac{t^2}{2\sigma^2} \right) \quad t \geq 0.$$

其中 $\sigma^2 = \sum_{i=1}^n a_i^2$.

证明. 记 $S_n = \sum_{i=1}^n \epsilon_i a_i$.

$$\begin{aligned}
\mathbb{P}[S_n \geq t] &= \mathbb{P}[e^{\lambda S_n} \geq e^{\lambda t}] \quad \forall \lambda \geq 0. \\
&\leq e^{-\lambda t} \mathbb{E}[e^{\lambda S_n}] = e^{-\lambda t} \mathbb{E} \left[e^{\lambda \sum_{i=1}^n \epsilon_i a_i} \right] \\
&= e^{-\lambda t} \mathbb{E} \left[\prod_{i=1}^n e^{\lambda \epsilon_i a_i} \right] = e^{-\lambda t} \prod_{i=1}^n \mathbb{E}[e^{\lambda \epsilon_i a_i}] \\
&= e^{-\lambda t} \prod_{i=1}^n \left(\frac{e^{-\lambda a_i}}{2} + \frac{e^{\lambda a_i}}{2} \right) \\
&\leq e^{-\lambda t} \prod_{i=1}^n e^{\lambda^2 a_i^2 / 2} = \exp \left(-\lambda t + \frac{\lambda^2}{2} \sum_{i=1}^n a_i^2 \right)
\end{aligned}$$

关于 $\lambda \geq 0$ 最小化不等式右边得到

$$\mathbb{P}[S_n \geq t] \leq \exp\left(-\frac{t^2}{2\sigma^2}\right) \quad \forall t \geq 0.$$

□

定理 2.2: Lieb 不等式

设 $H \in R^{n \times n}$ 为 n 阶对称矩阵, 定义函数

$$f(X) \triangleq \text{trace}(\exp(H + \log X)),$$

则函数 f 在 $\{X : X \succeq 0\}$ 为凹函数.

推论 2.1

设 $H \in R^{n \times n}$ 为 n 阶对称实矩阵, Z 为 n 阶对称随机矩阵, 则

$$\mathbb{E} \text{trace}(\exp(H + Z)) \leq \text{trace}(\exp(H + \log \mathbb{E} e^Z))$$

证明. $Z \triangleq \log e^Z$, 结合 Lieb 不等式和 Jensen 不等式得证.

□

推论 2.2

设 X_i 为一组相互独立的同阶对称随机矩阵, 则

$$\mathbb{E} \text{trace} \exp\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) \leq \text{trace} \exp\left(\sum_{i=1}^n \log \mathbb{E} e^{X_i}\right)$$

证明.

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}_{X_i: i \in [n-1]} \left[\mathbb{E}_{X_n} \text{trace} \exp\left(\sum_{i=1}^{n-1} X_i + X_n\right) \right] \\ & \leq \mathbb{E}_{X_i: i \in [n-1]} \left[\text{trace} \exp\left(\sum_{i=1}^{n-1} X_i + \log \mathbb{E} e^{X_n}\right) \right] \\ & \leq \dots \\ & \leq \text{trace} \exp\left(\sum_{i=1}^n \log \mathbb{E} e^{X_i}\right) \end{aligned}$$

□

定理 2.3: 矩阵 Hoeffding 不等式

设 ϵ_i 独立等概率取 ± 1 , A_i 为 d -阶对称矩阵, 则

$$\mathbb{P} \left[\left\| \sum_{i=1}^n \epsilon_i A_i \right\| \geq t \right] \leq 2d \cdot \exp \left(-\frac{t^2}{2\sigma^2} \right) \quad \forall t \geq 0,$$

其中 $\sigma^2 = \left\| \sum_{i=1}^n A_i^2 \right\|$.