

随机矩阵理论的研究（一）：元素独立随机矩阵

朱梦

初稿于 2025-06-12, 修改于 2025-06-15

1. 奇异值与奇异向量

（一）奇异值分解（SVD）。对于任意矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 可分解为:

$$A = U \Sigma V^* \quad (1)$$

其中, $U \in \mathbb{C}^{m \times m}$ 表示左奇异向量组成的正交矩阵, 对应 AA^* 的特征向量, $\Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 表示对角矩阵, 对角线元素为奇异值 $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r$ (r 为矩阵的秩), $V \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 表示右奇异向量组成的正交矩阵, 对应 A^*A 的特征向量。

（二）奇异值的性质。（1）非负性: $\sigma_i \geq 0$ 。（2）降序排列: $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r$ 。

（三）奇异向量的性质。（1）正交归一性: U 的列向量两两正交且模长为 1, V 的列向量两两正交且模长为 1。（2）方向性: 左奇异向量指向数据的主成分方向, 右奇异向量指向原始特征的主方向。

（四）几何解释。SVD 将矩阵变换分解为旋转 (V^T)、缩放 (Σ) 和再旋转 (U) 三个步骤。奇异值越大, 对应方向的“拉伸”效果越显著。

2. 特征值与特征向量

（一）特征值与特征向量的定义。对于方阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若存在标量 $\lambda \in \mathbb{C}$ 和非零向量 $x \in \mathbb{C}^n$, 使得:

$$Ax = \lambda x \quad (2)$$

则称: λ 为 A 的特征值, x 为 A 的对应于 λ 的特征向量。

（二）特征值的代数性质。（1）特征值之和等于矩阵的迹（对角线元素之和）。特征值之积等于矩阵的行列式。（2）不同特征值对应的特征向量线性无关。重根特征值可能对应线性相关特征向量。（3）实对称矩阵的特征值为实数, 且不同特征值对应的特征向量正交。

（三）特征值的几何行为。当 λ 为实数，矩阵 \mathbf{A} 在特征向量方向上的变换为纯拉伸或压缩，无旋转成分。当 λ 为纯虚数，矩阵 \mathbf{A} 在特征向量方向上的变换为纯旋转，无拉伸或压缩。当 λ 为复数，矩阵 \mathbf{A} 在特征向量方向上的变换结合了拉伸/压缩与旋转。

3. 谱范数与谱半径

谱范数为矩阵的一种诱导范数，定义为矩阵的最大奇异值：

$$\|\mathbf{A}\|_2 = \sigma_{\max}(\mathbf{A}) = \sqrt{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^* \mathbf{A})} \quad (3)$$

其中， $\sigma_{\max}(\mathbf{A})$ 表示矩阵 \mathbf{A} 的最大奇异值， $\sqrt{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^* \mathbf{A})}$ 表示矩阵 $\mathbf{A}^* \mathbf{A}$ 的最大特征值。对于线性变换 $\mathbf{A}\mathbf{x}$ ，谱范数 $\|\mathbf{A}\|_2$ 表示向量 \mathbf{x} 在变换后可能被拉伸的最大倍数，即 $\|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_2 \leq \|\mathbf{A}\|_2 \|\mathbf{x}\|_2$ 。

谱半径是矩阵所有特征值的模的最大值：

$$\rho(\mathbf{A}) = \max_i |\lambda_i| \quad (4)$$

其中， λ_i 表示是矩阵 \mathbf{A} 的特征值。

对于任意复数矩阵 \mathbf{A} ，都有：

$$\rho(\mathbf{A}) \leq \|\mathbf{A}\|_2 \quad (5)$$

当且仅当矩阵 \mathbf{A} 为正规矩阵（即 $\mathbf{A}^* \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^*$ ）时，谱半径等于谱范数：

4. 独立元素随机矩阵

对于一个随机矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ，其元素独立重复采样于均值为 0，方差为 $2/(m+n)$ 的随机分布（随机分布可以是正太分布、均匀分布或截断正太分布）。图1展示了从三类随机分布采样所得到矩阵的元素分析及其比较。

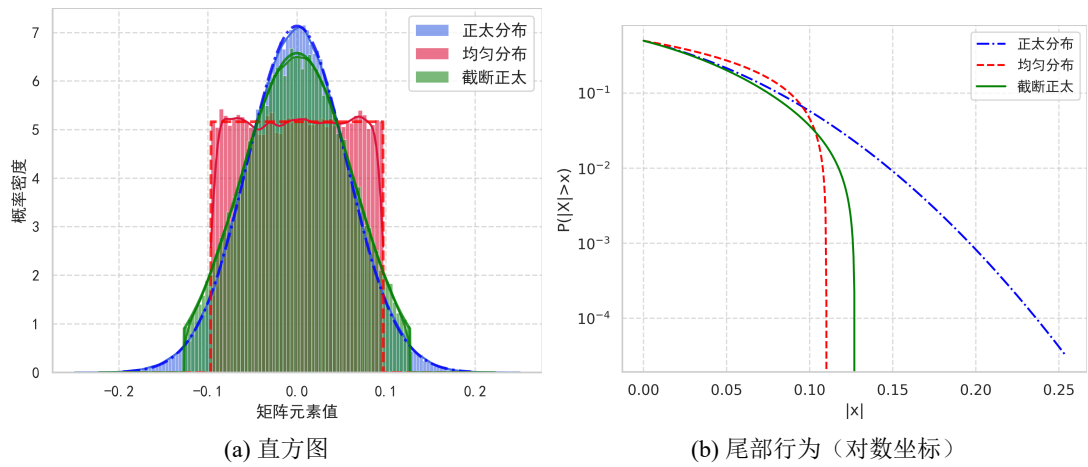


图 1 从三类随机分布采样所得矩阵的元素分析及其比较

4.1 独立元素随机方阵

当 $m = n$ 时，矩阵为方阵。当 n 很大时，其特征值分布服从圆律（Circular Law），即当 n 很大时，特征值在复平面上均匀分布在以原点为中心、半径为 1 的圆盘内：

$$|\lambda_i| \leq 1, \lambda_i \in \mathbb{C} \quad (6)$$

$$f_{\text{pdf}}(\lambda_i) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & \text{如果 } |\lambda_i| \leq 1, \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (7)$$

图2展示了从不同随机分布采样所得方阵的特征值分布，可知：特征值在复平面上均匀分布在以原点为中心、半径为 1 的圆盘内。

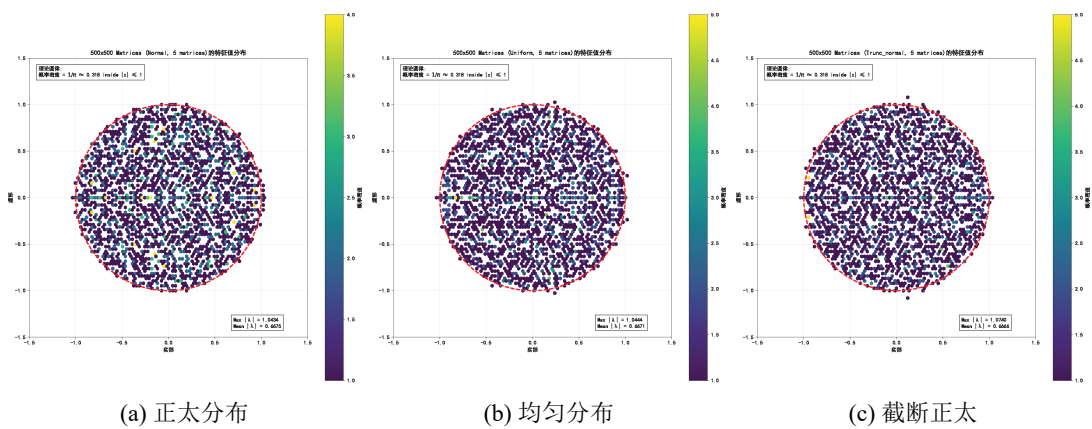


图 2 从不同随机分布采样所得方阵的特征值分布（服从圆率）

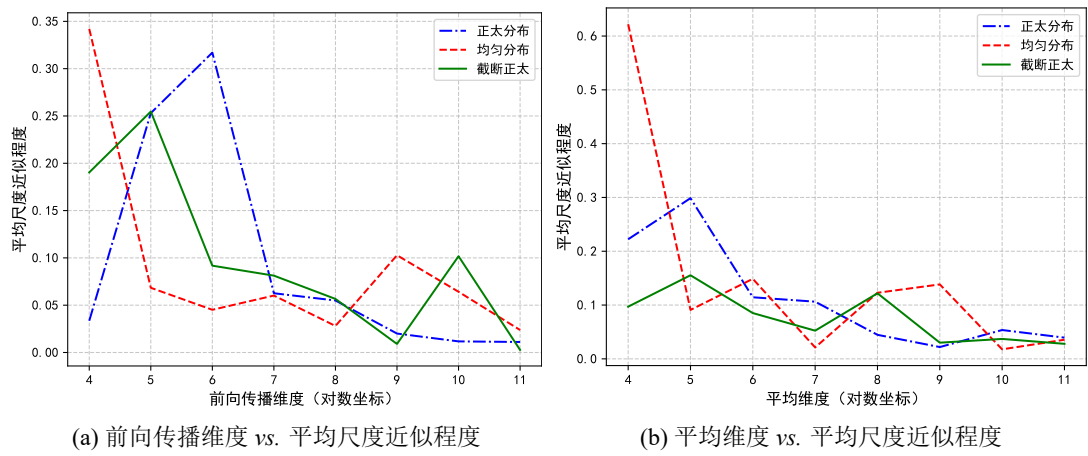


图3 方阵维度（对数坐标）vs. 平均尺度近似程度

4.2 独立元素随机非方阵

当 $m \neq n$ 时，非方阵没有传统意义上的特征值，但可以分析其奇异值。图4展示了从不同随机分布采样所得到非方阵的奇异值分布，可知：奇异值分布收敛至截断正太分布，且平均值均收敛至 1.2 左右。

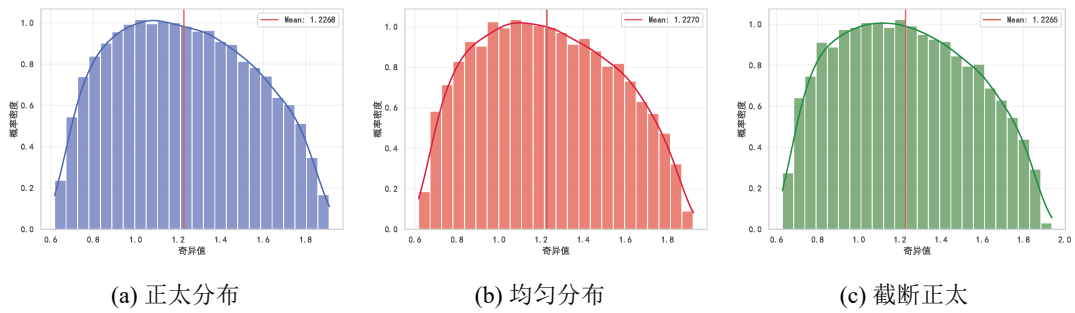
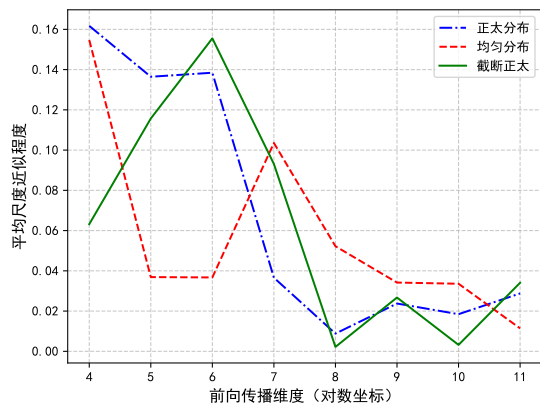
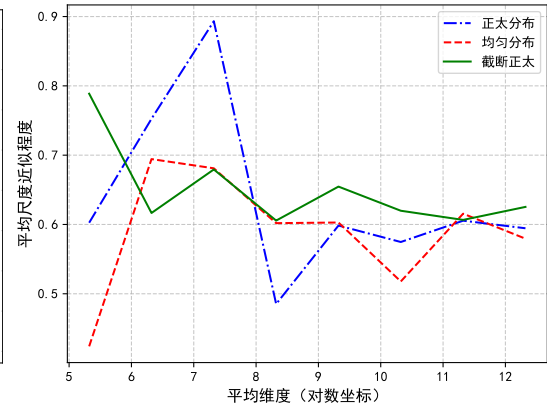


图4 从不同随机分布采样所得到非方阵的奇异值分布



(a) 前向传播维度 vs. 平均尺度近似程度



(b) 平均维度 vs. 平均尺度近似程度

图 5 非方阵维度 (对数坐标) vs. 平均尺度近似程度