

- 第二十四讲：马尔科夫矩阵、傅里叶级数
 - 马尔科夫矩阵
 - 傅里叶级数

第二十四讲：马尔科夫矩阵、傅里叶级数

马尔科夫矩阵

马尔科夫矩阵（Markov matrix）是指具有以下两个特性的矩阵：

1. 矩阵中的所有元素大于等于0；（因为马尔科夫矩阵与概率有关，而概率是非负的。）
2. 每一列的元素之和为1

对于马尔科夫矩阵，我们关心幂运算过程中的稳态（steady state）。与上一讲不同，指数矩阵关系特征值是否为0，而幂运算要达到稳态需要特征值为1。

根据上面两条性质，我们可以得出两个推论：

1. 马尔科夫矩阵必有特征值为1；
2. 其他的特征值的绝对值皆小于1。

使用第二十二讲中得到的公式进行幂运算 $u_k = A^k u_0 = S \Lambda^k S^{-1} u_0 = S \Lambda^k S^{-1} S c = S \Lambda^k c = c_1 \lambda_1^k x_1 + c_2 \lambda_2^k x_2 + \cdots + c_n \lambda_n^k x_n$ ，从这个公式很容易看出幂运算的稳态。比如我们取 $\lambda_1 = 1$ ，其他的特征值绝对值均小于1，于是在经过 k 次迭代，随着时间的推移，其他项都趋近于0，于是在 $k \rightarrow \infty$ 时，有稳态 $u_k = c_1 x_1$ ，这也就是初始条件 u_0 的第1个分量。

我们来证明第一个推论，取 $A = \begin{bmatrix} 0.1 & 0.01 & 0.3 \\ 0.2 & 0.99 & 0.3 \\ 0.7 & 0 & 0.4 \end{bmatrix}$ ，则 $A - I =$

$\begin{bmatrix} -0.9 & 0.01 & 0.3 \\ 0.2 & -0.01 & 0.3 \\ 0.7 & 0 & -0.6 \end{bmatrix}$ 。观察 $A - I$ 易知其列向量中元素之和均为0，因为马尔科夫矩阵的性质就是各列向量元素之和为1，现在我们从每一列中减去了1，所以这是很自然的结果。而如果列向量中元素和为0，则矩阵的任意行都可以用“零减去其他行之和”表示出来，即该矩阵的行向量线性相关。

用以前学过的子空间的知识描述，当 n 阶方阵各列向量元素之和皆为1时，则有 $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$ 在矩

阵 $A - I$ 左零空间中，即 $(A - I)^T$ 行向量线性相关。而 A 特征值1所对应的特征向量将在 $A - I$ 的零空间中，因为 $Ax = x \rightarrow (A - I)x = 0$ 。

另外，特征值具有这样一个性质：矩阵与其转置的特征值相同。因为我们在行列式一讲了解了性质10，矩阵与其转置的行列式相同，那么如果 $\det(A - \lambda I) = 0$ ，则有 $\det(A - \lambda I)^T = 0$ ，根据矩阵转置的性质有 $\det(A^T - \lambda I^T) = 0$ ，即 $\det(A^T - \lambda I) = 0$ 。这正是 A^T 特征值的计算式。

然后计算特征值 $\lambda_1 = 1$ 所对应的特征向量， $(A - I)x_1 = 0$ ，得出 $x_1 = \begin{bmatrix} 0.6 \\ 33 \\ 0.7 \end{bmatrix}$ ，特征向量中的元素皆为正。

接下来介绍马尔科夫矩阵的应用，我们用麻省和加州这两个州的人口迁移为例：

$\begin{bmatrix} u_{cal} \\ u_{mass} \end{bmatrix}_{k+1} = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.2 \\ 0.1 & 0.8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{cal} \\ u_{mass} \end{bmatrix}_k$ ，元素非负，列和为一。这个式子表示每年有10的人口从加州迁往麻省，同时有20的人口从麻省迁往加州。注意使用马尔科夫矩阵的前提条件是随着时间的推移，矩阵始终不变。

设初始情况 $\begin{bmatrix} u_{cal} \\ u_{mass} \end{bmatrix}_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1000 \end{bmatrix}$ ，我们先来看第一次迁徙后人口的变化情况： $\begin{bmatrix} u_{cal} \\ u_{mass} \end{bmatrix}_1 = \begin{bmatrix} 0.9 & 0.2 \\ 0.1 & 0.8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1000 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 200 \\ 800 \end{bmatrix}$ ，随着时间的推移，会有越来越多的麻省人迁往加州，而同时又会有部分加州人迁往麻省。

计算特征值：我们知道马尔科夫矩阵的一个特征值为 $\lambda_1 = 1$ ，则另一个特征值可以直接从迹算出 $\lambda_2 = 0.7$ 。

计算特征向量：带入 $\lambda_1 = 1$ 求 $A - I$ 的零空间有 $\begin{bmatrix} -0.1 & 0.2 \\ 0.1 & -0.2 \end{bmatrix}$ ，则 $x_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$ ，此时我们已经可以得出无穷步后稳态下的结果了。 $u_\infty = c_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$ 且人口总数始终为1000，则 $c_1 =$

$\frac{1000}{3}$ ，稳态时 $\begin{bmatrix} u_{cal} \\ u_{mass} \end{bmatrix}_\infty = \begin{bmatrix} \frac{2000}{3} \\ \frac{1000}{3} \end{bmatrix}$ 。注意到特征值为1的特征向量元素皆为正。

为了求每一步的结果，我们必须解出所有特征向量。带入 $\lambda_2 = 0.7$ 求 $A - 0.7I$ 的零空间有 $\begin{bmatrix} 0.2 & 0.2 \\ 0.1 & 0.1 \end{bmatrix}$ ，则 $x_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。

通过 u_0 解出 c_1, c_2 ， $u_k = c_1 1^k \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + c_2 0.7^k \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ，带入 $k = 0$ 得 $u_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1000 \end{bmatrix} = c_1 \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + c_2 \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ，解出 $c_1 = \frac{1000}{3}, c_2 = \frac{2000}{3}$ 。

另外，有时人们更喜欢用行向量，此时将要使用行向量乘以矩阵，其行向量各分量之和为1。

傅里叶级数

在介绍傅里叶级数（Fourier series）之前，先来回顾一下投影。

设 q_1, q_2, \dots, q_n 为一组标准正交基，则向量 v 在该标准正交基上的展开为 $v = x_1 q_1 + x_2 q_2 + \dots + x_n q_n$ ，此时我们想要得到各系数 x_i 的值。比如求 x_1 的值，我们自然想要消掉除 $x_1 q_1$ 外的其他项，这时只需要等式两边同乘以 q_1^T ，因为的 q_i 向量相互正交且长度为1，则 $q_i^T q_j = 0, q_i^T q_i = 1$ 所以原式变为 $q_1^T v = x_1$ 。

写为矩阵形式有 $\begin{bmatrix} q_1 & q_2 & \dots & q_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = v$ ，即 $Qx = v$ 。所以有 $x = Q^{-1}v$ ，而在第十七

讲我们了解到标准正交基有 $Q^T = Q^{-1}$ ，所以我们不需要计算逆矩阵可直接得出 $x = Q^T v$ 。此时对于 x 的每一个分量有 $x_i = q_i^T v$ 。

接下来介绍傅里叶级数。先写出傅里叶级数的展开式：

$$f(x) = a_0 + a_1 \cos x + b_1 \sin x + a_2 \cos 2x + b_2 \sin 2x + \dots$$

傅里叶发现，如同将向量 v 展开（投影）到向量空间的一组标准正交基中，在函数空间中，我们也可以做类似的展开。将函数 $f(x)$ 投影在一系列相互正交的函数中。函数空间中的 $f(x)$ 就是向量空间中的 v ；函数空间中的 $1, \cos x, \sin x, \cos 2x, \sin 2x, \dots$ 就是向量空间中的 q_1, q_2, \dots, q_n ；不同的是，函数空间是无限维的而我们以前接触到的向量空间通常是有限维的。

再来介绍何为“函数正交”。对于向量正交我们通常使用两向量内积（点乘）为零判断。我们知道对于向量 v, w 的内积为 $v^T w = v_1 w_1 + v_2 w_2 + \dots + v_n w_n = 0$ ，也就是向量的

每个分量之积再求和。而对于函数 $f(x) \cdot g(x)$ 内积，同样的，我们需要计算两个函数的每个值之积而后求和，由于函数取值是连续的，所以函数内积为：

$$f^T g = \int f(x)g(x)dx$$

在本例中，由于傅里叶级数使用正余弦函数，它们的周期都可以算作 2π ，所以本例的函数点积可以写作 $f^T g = \int_0^{2\pi} f(x)g(x)dx$ 。我来检验一个内积 $\int_0^{2\pi} \sin x \cos x dx = \frac{1}{2} \sin^2 x \Big|_0^{2\pi} = 0$ ，其余的三角函数族正交性结果可以参考[傅里叶级数](#)的“希尔伯特空间的解读”一节。

最后我们来看 $\cos x$ 项的系数是多少（ a_0 是 $f(x)$ 的平均值）。同向量空间中的情形一样，我们在等式两边同时做 $\cos x$ 的内积，原式变为 $\int_0^{2\pi} f(x) \cos x dx = a_1 \int_0^{2\pi} \cos^2 x dx$ ，因为正交性等式右边仅有 $\cos x$ 项不为零。进一步化简得 $a_1 \pi = \int_0^{2\pi} f(x) \cos x dx \rightarrow a_1 = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \cos x dx$ 。

于是，我们把函数 $f(x)$ 展开到了函数空间的一组标准正交基上。