

# 题目

在一个圆内任取  $n$  个点，则这  $n$  个点落在同一个半圆内的概率是多少？

## 概率

概率描述某个事件发生的可能性，取值在 0 到 1 之间。对连续型随机变量，概率等于概率密度函数（Probability Dense Function, PDF）在随机变量取值区间上的积分，并且：

$$1 = \int f(x)dx$$

因此，如果知道  $n$  个点落在同一个半圆内的概率密度函数  $f(x)$ ，那么概率就是：

$$P(n) = \int_a^b f(x)dx$$

但是，这里的  $f(x)$  如何表示？ $a$  和  $b$  又是什么？

由于这里的  $f(x)$  难以得到直观的解释，又是  $n$  个点的问题，所以，我们考虑使用递归来降级（或者思考）这个问题，把问题转化为：

$$P(n) = P(X_n|P_{n-1}) \times P_{n-1} \quad (1)$$

这里的  $P(n)$  是当第  $n - 1$  个已经在同一个半圆的情况下，第  $n$  个点也落在同一个半圆的概率。如果我们在这一步可以得到一个递推公式（即，已知  $P_{n-1}$ ，就能推导出  $P_n$ ），那么就能最终求解出  $P_n$ 。

而对  $P(X_n|P_{n-1})$ ，我们有以下公式：

$$P(X_n|P_{n-1}) = \int P(X_n|\alpha_{n-1} = x) f_{\alpha_{n-1}}(x) dx \quad (2)$$

$$= \int_0^{2\pi} \frac{2\pi - x}{2\pi} f_{\alpha_{n-1}}(x) dx \quad (3)$$

从式 2) 到式 3) 实际上是全概率公式在连续型随机变量下的积分表达式。我们可以这样理解这个积分表达式：

1. 前  $n - 1$  个点的最大夹角  $\alpha_{n-1}$  是一个随机变量，它的取值会影响第  $n$  个点能否被半圆覆盖。
2.  $P(X_n|\alpha_{n-1} = x)$  表示：在最大夹角是  $x$  时，第  $n$  个点落在安全区（即最大夹角以外的区域）的概率。安全区长度是  $2\pi - x$ ，所以概率是

$$\frac{2\pi - x}{2\pi} \quad (4)$$

3. 但  $\alpha_{n-1}$  可能取不同的值  $x$ ，每个  $x$  的概率密度是  $f_{\alpha_{n-1}}(x)$ 。
4. 所以要求此时的概率，就要对所有可能的  $x$  加权平均（积分），即：

$$P(X_n|P_{n-1}) = \int_0^{2\pi} P(X_n|\alpha_{n-1} = x) f_{\alpha_{n-1}}(x) dx = \int_0^{2\pi} \frac{2\pi - x}{2\pi} f_{\alpha_{n-1}}(x) dx$$

简言之，这一段的公式是在用“全概率公式”思想，把所有可能的最大夹角  $x$  的情况都考虑进去，并用概率密度  $f_{\alpha_{n-1}}(x)$  做加权平均，最终得到条件概率  $P(X_n|P_{n-1})$ 。

核心是，概率是一种积分（发生在某个取值范围内，而不是某个点上）；期望更是积分

第  $n$  个点落在安全区（即最大夹角以外的区域）的概率，可以由下图来理解（均匀分布）：

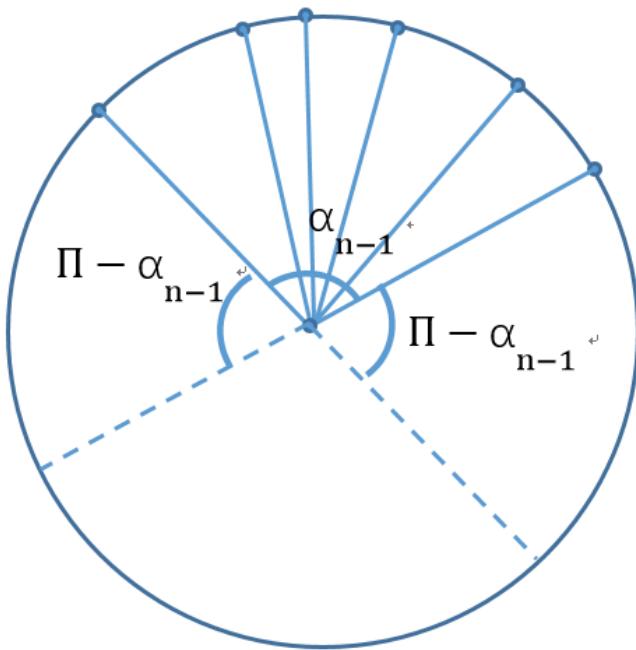


图 1

接下来我们对概率密度函数略作一点讨论。

## 概率密度函数

概率密度函数是连续型随机变量在某一点附近取值的『密集程度』。概率密度本身不是概率（可能类似于梯度、导数？），其数值可以大于 1。

为了理解概率密度函数，我们举一个简单的例子，均匀分布的概率密度函数。

假设随机变量  $X$  在区间  $[0, n]$  上均匀分布，则概率密度为  $f(x) = \frac{1}{n}$ 。此时，随机变量  $X$  落在区间  $a, b$  上的概率是：

$$\int_a^b \frac{1}{n} dx = \frac{b-a}{n} \quad (5)$$

## 期望

期望（又称均值）是随机变量取值的加权平均值，权重是每个取值对应的概率。

期望一般用符号  $E(x)$  来表示。 $X$  是随机变量。如果  $X$  是离散的，那么期望是“每种结果的取值  $\times$  该结果发生的概率”之和，即：

$$E_x = \sum_i^n X_i \cdot P_i$$

这里  $X_i$  是第  $i$  种结果， $P_i$  是对应的概率。

对于连续情况，由于对于  $X_i$ ，不存在对应的概率，只有对应的概率密度，因此期望要通过积分来计算，即：

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \cdot f(x) dx$$

这里  $g(x)$  是任意函数，对应着离散型期望中的  $X_i$ ，而  $f(x)$  是概率密度函数，对应着离散型期望中的  $P_i$ （但要注意  $P_i$  是  $f(x)$  的某个区间上的积分）。

### Tip

如果  $g(x)$  是一个分段、常数型的函数（取值为  $X_1, X_2, \dots, X_i$ ），且在每一段上  $f(x)$  的积分可记为  $P_i$ ，则  $\int_1^i g(x) f(x) dx = \sum_1^i X_i \cdot P_i$ 。只要我们看到某个函数乘以概率密度再积分，那么它就是对该函数的期望。

在式 3) 中, 前一部分 (即式 4) 是  $\alpha_{n-1} = x$  在这一点时的概率,  $f_{\alpha_{n-1}}$  是概率密度函数。因此, 这本质上就是一个期望表达式:

$$P(n) = P(X_n | P_{n-1}) \quad (6)$$

$$= \int_0^{2\pi} \frac{2\pi - x}{2\pi} f_{\alpha_{n-1}}(x) dx \quad (7)$$

$$= E \left[ \frac{2\pi - \alpha_{n-1}}{2\pi} \right] \quad (8)$$

$$= \frac{2\pi - E_{\alpha_{n-1}}}{2\pi} \quad (9)$$

### Tip

为何要将式 7 写成式 8 的形式? 这是因为, 使用期望符号后, 可以方便地利用期望的线性性质、递推关系等概率论工具, 后续推导和公式变换会更简洁。另外, 期望符号在离散和连续情形下都适用, 便于统一表述和迁移思路。

现在, 对  $n$  个点同属同一个半圆情况下的概率计算, 就转换为对  $n - 1$  个点的最大角  $\alpha_{n-1}$  的期望的计算。

而这个期望, 是可以通过递归和归纳来解决的。

## 递归求解 $n$ 个点的最大夹角的期望

我们用  $\alpha_n$  表示  $n$  个点能形成的最大角度, 因此,  $\alpha_2$  就表示两个点能形成的最大角度, 实际上就是两个点的夹角。

由于两点在圆周上是独立均匀分布的, 所以  $\alpha_2$  会在  $[0, \pi]$  上的均匀分布, 其概率密度函数为:

$$f(\alpha_2) = \frac{1}{\pi}, 0 \leq \alpha_2 \leq \pi \quad (10)$$

根据数学期望的公式, 我们可以求出  $E(\alpha_2)$  为:

$$E(\alpha_2) = \int_0^\pi \alpha_2 \cdot f(\alpha_2) d\alpha_2 \quad (11)$$

$$= \int_0^\pi \alpha_2 \cdot \frac{1}{\pi} d\alpha_2 \quad (12)$$

$$= \frac{1}{\pi} \int_0^\pi \alpha_2 d\alpha_2 \quad (13)$$

$$= \frac{1}{\pi} \left[ \frac{1}{2} \alpha_2^2 \right]_0^{\pi} \quad (14)$$

$$= \frac{1}{\pi} \cdot \frac{1}{2} \pi^2 \quad (15)$$

$$= \frac{\pi}{2} \quad (16)$$

现在, 已知圆上的两点夹角大小为  $\alpha_2$ , 现在往圆上加入第三点, 那么第三点落入 A 与 B 之间时, 三个点的最大夹角  $\alpha_3$  的数学期望会是多少?

首先, 点 C 落在 A 与 B 之间的概率是一个均匀分布, 因此概率密度函数为:

$$f(x) = \frac{\alpha}{2\pi}$$

当点 C 落入 A 与 B 之间时, 三个点的最大夹角的取值 (即随机变量取值) 恒为  $\alpha$ 。由于两者都是常量, 所以, 最终我们得到的期望会是:

$$E(x) = \alpha \times \frac{\alpha}{2\pi}$$

记住, 这里的  $E(x)$  是已知两个点夹角为  $\alpha$  时, 第三个点落入夹角以内的数学期望。

现在, 已知两个点夹角为  $\alpha$ , 第三个点加入后, 三个点的夹角在 180 度以内的期望是多少? 这是一个分段期望求和的过程, 我们已经讨论了其中的一种情况。此外还有两种对称的情况, 见图 1。

当 C 点落在两侧时，最大夹角会变大，且最大夹角 (x) 会在  $[\alpha_2, \pi]$  间均匀分布，此时的条件概率为：

$$\frac{2(\pi - \alpha_2)}{2\pi - \alpha_2}$$

该条件下的期望是（概率密度函数为  $\frac{1}{\pi - \alpha_2}$ ）：

$$\int_{\alpha_2}^{\pi} x \cdot \frac{1}{\pi - \alpha_2} dx$$

所以，点 C 落在两侧的（条件）期望会是：

$$\frac{2(\pi - \alpha_2)}{2\pi - \alpha_2} \cdot \int_{\alpha_2}^{\pi} x \cdot \frac{1}{\pi - \alpha_2} dx$$

合起来， $E(\alpha_3)$  就是：

$$E(\alpha_3) = \underbrace{\frac{\alpha_2}{2\pi - \alpha_2} \cdot \alpha_2}_{\text{第3点落在最大夹角内}} + \underbrace{\frac{2(\pi - \alpha_2)}{2\pi - \alpha_2} \cdot \int_{\alpha_2}^{\pi} x \cdot \frac{1}{\pi - \alpha_2} dx}_{\text{第3点落在两侧}}$$

其中，第二项积分化简为：

$$\frac{2(\pi - \alpha_2)}{2\pi - \alpha_2} \cdot \int_{\alpha_2}^{\pi} x \cdot \frac{1}{\pi - \alpha_2} dx = \frac{2(\pi - \alpha_2)}{2\pi - \alpha_2} \cdot \frac{1}{\pi - \alpha_2} \cdot \frac{1}{2}(\pi^2 - \alpha_2^2)$$

合并得：

$$E(\alpha_3) = \frac{\alpha_2^2}{2\pi - \alpha_2} + \frac{\pi^2 - \alpha_2^2}{2\pi - \alpha_2} = \frac{\pi^2}{2\pi - \alpha_2}$$

代入  $E(\alpha_2) = \frac{\pi}{2}$  得：

$$E(\alpha_3) = \frac{\pi^2}{2\pi - \frac{\pi}{2}} = \frac{\pi^2}{\frac{3\pi}{2}} = \frac{2}{3}\pi$$

既然  $E(\alpha_3) = \frac{\pi^2}{2\pi - \alpha_2}$ ，由递推公式可得：

$$E(\alpha_n) = \frac{\pi^2}{2\pi - E(\alpha_{n-1})}$$

由数学归纳法可知， $E(\alpha_n) = (n-1)/n\pi$  ②

归纳结论：

$$E(\alpha_n) = \frac{n-1}{n}\pi$$

## 补充讲解数学归纳法

这里我没有仔细看，因为已确认是对的

证明最大夹角的期望公式：

$$E(\alpha_n) = \frac{n-1}{n}\pi$$

归纳法步骤如下：

1. 基础情形 ( $n=2$ )：

$$E(\alpha_2) = \frac{\pi}{2}$$

这是因为两个点在圆周上，最大夹角必然是  $180^\circ$  (即  $(\pi)$ )。

2. 基础情形 ( $n=3$ )：

$$E(\alpha_3) = \frac{2}{3}\pi$$

3. 归纳假设：

假设对于  $n=k$  时成立，即：

$$E(\alpha_k) = \frac{k-1}{k}\pi$$

4. 归纳到  $n=k+1$ ：

根据递推公式：

$$E(\alpha_{k+1}) = \frac{k}{k+1}E(\alpha_k) + \frac{2}{k+1} \int_{E(\alpha_k)}^{\pi} x \cdot f(x) dx$$

但实际上，经过推导，第二项的贡献正好补足，使得最终：

$$E(\alpha_{k+1}) = \frac{k}{k+1} \cdot \frac{k-1}{k}\pi + \frac{1}{k+1}\pi = \frac{k}{k+1} \cdot \frac{k-1}{k}\pi + \frac{1}{k+1}\pi = \frac{k}{k+1} \cdot \frac{k-1}{k}\pi + \frac{1}{k+1}\pi = \frac{k-1}{k+1}\pi + \frac{1}{k+1}\pi = \frac{k}{k+1}\pi$$

5. 结论：

由归纳法，公式对所有  $n$  都成立。

总结：数学归纳法的关键在于先验证  $n=2$  的基础情形，然后假设  $n=k$  时成立，利用递推关系推出  $n=k+1$  时也成立，从而证明公式对所有  $n$  都成立。

## $P(X|P(n-1))$ 的递推公式

现在，我们将

$$E(\alpha_{n-1}) = \frac{n-2}{n-1}\pi \quad (17)$$

代入到

$$P(X_n|P_{n-1}) = \int_0^{2\pi} \frac{2\pi-x}{2\pi} f_{\alpha_{n-1}}(x) dx \quad (18)$$

$$= E\left[\frac{2\pi-\alpha_{n-1}}{2\pi}\right] \quad (19)$$

$$= \frac{2\pi - E_{\alpha_{n-1}}}{2\pi} \quad (20)$$

就得到：

$$P(X_n|P_{n-1}) = \frac{2\pi - E_{\alpha_{n-1}}}{2\pi} \quad (21)$$

$$= \frac{2\pi - \frac{n-2}{n-1}\pi}{2\pi} \quad (22)$$

$$= \frac{n}{2(n-1)} \quad (23)$$

即：

$$P(X_n|P_{n-1}) = \frac{n}{2*(n-1)} \quad (24)$$

## 最终答案： $P_n$

根据式 1) 和式 24)，我们得到：

$$P_n = P(Xn|P_{n-1}) * P_{n-1} \quad (25)$$

$$= \frac{n}{2 * (n - 1)} * P_{n-1} \quad (26)$$

$$= \frac{n}{2 * (n - 1)} * \frac{n - 1}{2 * (n - 2)} * P_{n-2} \quad (27)$$

$$= \frac{n}{2 * (n - 1)} * \frac{n - 1}{2 * (n - 2)} * \dots * \frac{2}{2 * 2} * \frac{1}{2 * 1} \quad (28)$$

$$= \frac{n}{2} * \underbrace{\frac{1}{2} * \dots * \frac{1}{2}}_{n-2 \uparrow} \quad (29)$$

$$= n * \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1} \quad (30)$$

再使用一次归纳法，得到：

$$P_n = \frac{n}{2^{n-1}}$$

## 另一种解法

对于“n 个点在同一个半圆上的概率”，经典结论是：

$$P_n = \frac{n}{2^{n-1}}$$

推导思路如下：

1. 任意取一个点作为基准点，将圆固定，使该点位于半圆的起点。
2. 剩下的 n-1 个点必须全部落在以该点为端点的半圆内。
3. 对于每个点，它有一半概率落在该半圆内，因此，所有 (n-1) 个点落入起点半圆的概率是  $(\frac{1}{2})^{n-1}$
4. 由于 n 个点中任选一个作为基准点都可以，因此总概率是前式计算出来的 n 倍。