

目录

1 离散型：泊松分布 (poisson distribution) :

$P(X = 想) = \frac{均^{想} \cdot e^{-均}}{想!}$

2

1.1 泊松分布的意义 — 为我们开启了“统计推断”的大门 . . . . .

8

1.2 泊松分布, 其实就是“二项分布”的一种特殊情况. 当二项分布中的  $n \rightarrow \infty; p \rightarrow 0$  时, 我们就能用“泊松分布”, 来近似该“二项分布”. . . . .

8

1.3 性质：单位时间段越长, “泊松分布”会向“正态分布”看齐 . . . . .

10

1.4 性质：前后两次事件的“发生时间间隔”, 无“记忆性” . . . . .

11

# 文件名

## 1 离散型：泊松分布 (poisson distribution)：

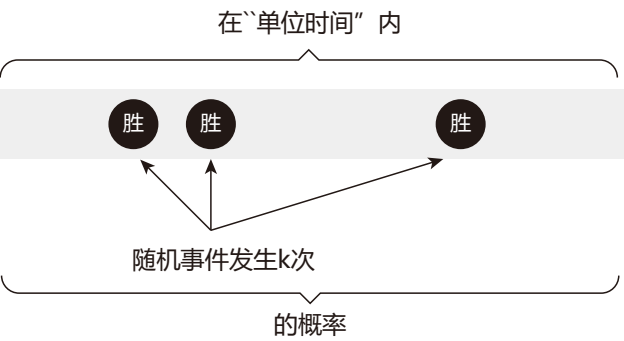
$$P(\text{事}X = \text{想}) = \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!}$$

“泊松分布”研究的是：在“单位时间(或空间)”内，“随机事件发生任意次数”的概率。

即，“泊松分布”是为了解决这样的问题的：单位时间内，随机事件发生的次数，即：一件事发生的概率P是已知的，但它的发生与否是随机的。我们要求它(即该随机事件)发生k次(或  $\geq k$ 次,  $\leq k$ 次 等问题)的概率。

当一个随机事件，以固定的“平均瞬时速率 $\lambda$ ”（或称“密度”）随机且独立地出现时，那么这个事件在“单位时间(面积或体积)”内出现的次数或个数，就近似地服从“泊松分布”。

泊松分布的参数 $\lambda$ ：是单位时间(或单位面积)内，随机事件的平均发生次数。



“泊松分布”的期望和方差，均为 $\lambda$ 。

$$\begin{aligned} P\{X = \text{你希望“随机事件}A\text{”发生的次数}k\} \\ &= \frac{(\text{单位时间内, } A \text{ 的平均发生次数} \lambda)^{\text{你希望} A \text{ 发生的次数} k}}{(\text{你希望} A \text{ 发生的次数} k)!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, n \\ &\text{即} = \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{k!} \end{aligned}$$

上面的公式中：

- $\lambda$ ：是单位时间内，随机事件A的平均发生次数。
- $k$ ：是你希望的，想要的 随机事件A 发生的次数。

所以，泊松分布的“概率函数”就是：
$$P(X = \text{你想要发生的次数}) = \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!}$$

记作： $X \sim P(\lambda)$   $\leftarrow$  即：我们用  $Po(\lambda)$  来表示“泊松分布”。比如，我们将  $Y \sim Po(4)$  读作：“变量Y”遵循“ $\lambda$ 等于4”的泊松分布。

例

“50年一遇”的大雨，结果三年中下了两场，这是怎么回事？  
其实“50年一遇”是个数学语言，它是指：“长期来看”，这样的大暴雨是平均50年发生一次。注意关键词“长期”。长期是多长？在数学中，是指“很长很长”的时间段。  
所以对“长期”的理解不到位，就是概率问题的结果“反直觉”的原因。

平均50年发生一次，可以是：前4年，每年都发生一次；之后的196年一次都没发生。200除以4，还是50年一次。

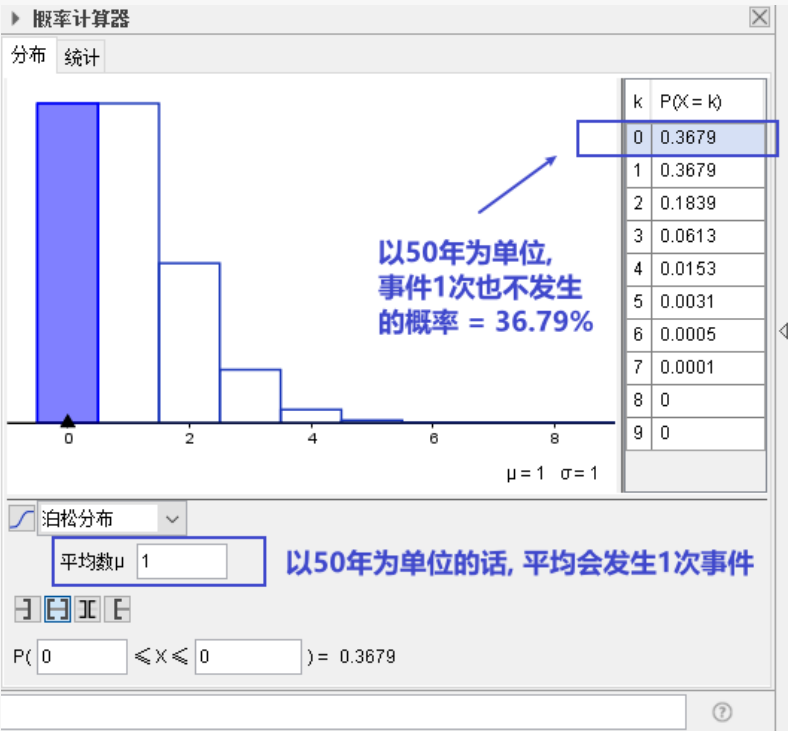
所以，我们更想知道的是：在任何一段具体的、有限的时间内，比如5年之内，发生1次大暴雨的概率是多少？发生2次大暴雨的概率是多少？

即：当我们知道了一个随机事件A发生的概率，也知道A发生的概率符合“正态分布”之后，那么在某一段时间或者空间间隔内,这个随机事件“发生的次数”的概率分布，是怎样的呢？这个问题，就能用“泊松分布”来解决。

泊松分布的公式是： $P(X = \text{你希望发生}k\text{次}) = \frac{\lambda^k}{k!}e^{-\lambda}$

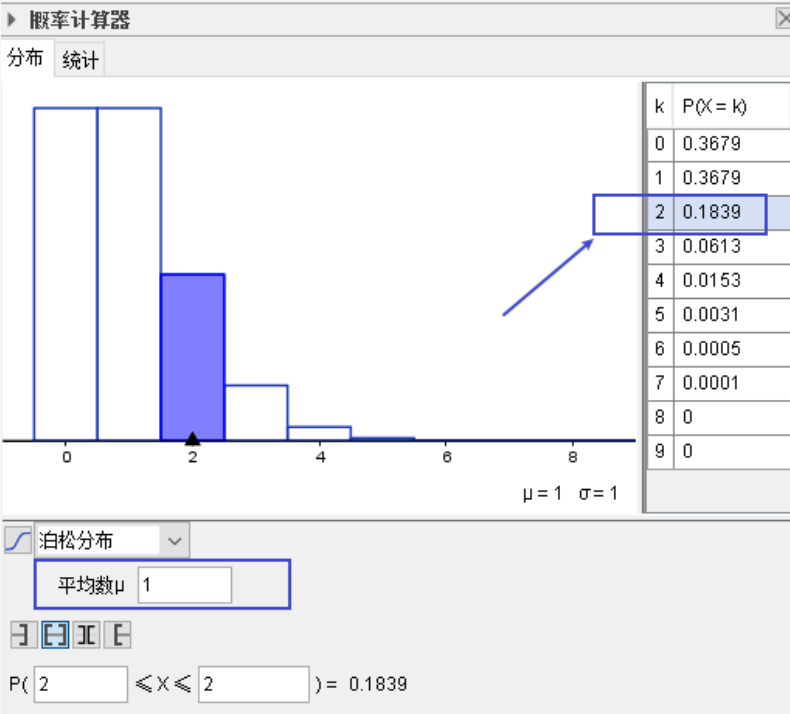
- 其中，
- **k**：为你希望“随机事件”发生的次数。
  - **λ**：为单位时间内，随机事件的平均发生次数。比如，50年一遇的大雨：
    - 如果以50年为“单位时间”的话，发生次数就是：1次。（进一步，我们可以算出即：每年发生 $\frac{1}{50}$ 次）。
    - 如果以100年为单位的话，发生次数就是：100年× 每年 $\frac{1}{50}$ 次 = 2次
    - 如果以5年为单位的话，发生次数就是：5年× 每年 $\frac{1}{50}$ 次 = 1/10次。

那么套用“泊松分布公式”，来算一下，50年中，一次上面的大雨也不发生的概率：即k=0次：



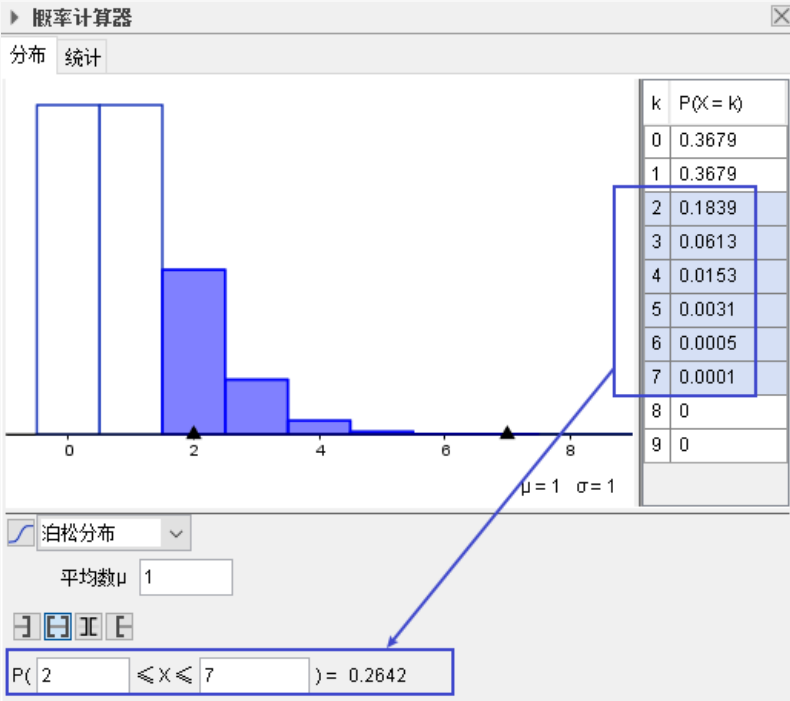
再算一下 K=2，就是接下来的“50年为单位的”的话，其中发生2次大暴雨的概率，答案

是18%. (下图)



上图的右表中，表示的就是：50年一遇的大雨. 你就以50年为“单位时间段”（即平均会发生一次这种大雨，即  $\mu$  或  $\lambda = 1$ ），在这50年中，你遇到0次，1次，2次，... 这种大雨的真实概率，是多少？

50年中，发生2次和2次以上的概率是：用1 减去发生0次和发生1次的概率.  $= 1 - (0.3679 \times 2) = 26\%$ ，说明这并不是很小的概率事件.

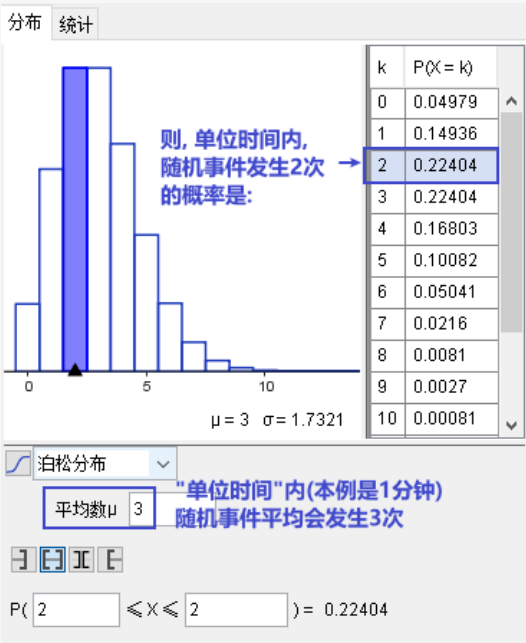


例

某收费站，平均每分钟通过的车辆为3辆. 问：1分钟内，恰有2辆车经过的概率，是多少？即：

- 随机事件A：收费站有车经过.
- $\lambda$  (单位时间内, 随机事件平均发生的次数. 一般用  $\lambda$  或 mean 来表示.): 本例, 单位时间就是“每分钟”, 随机事件A 发生3次.
- k (你希望随机事件发生的次数. 一般用 k 或 x 来表示.): 本例, 就是 2. (收费站有车经过, 发生2次)

$$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{k!}$$
$$P\{X = \text{想}\} = \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!} = \frac{3^2 e^{-3}}{2!} = 0.224042$$



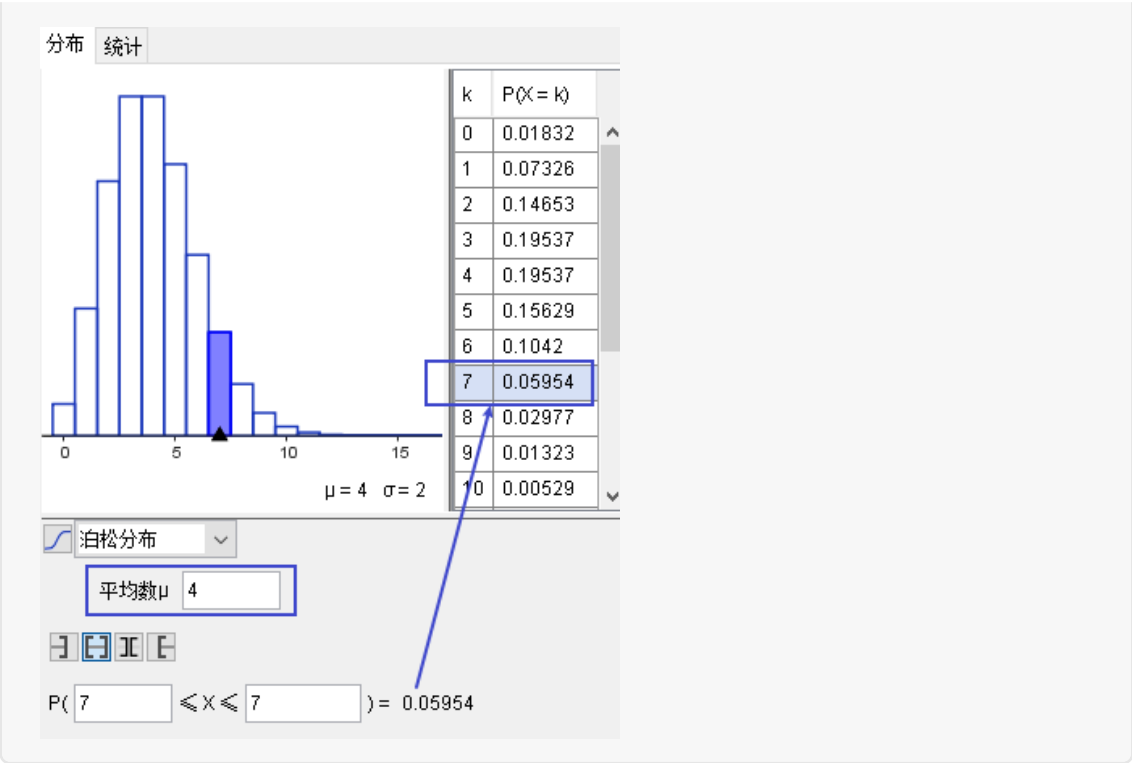
例

你创建了一个关于概率的在线课程. 通常, 你的学生每天问你大约4个问题, 但昨天他们问了7个. 你想知道昨天这件事, 事实上发生的可能性算多大?  
即：

- 随机事件A：是学生提问.
  - $\lambda$ ：表示在单位时间内, 随机事件发生的平均次数. 本例就是  $\lambda=4$  (单位时间1天里面, 平均上, 学生提问会发生4次).
  - k：你感兴趣的“随机事件发生次数”. 本例就是  $k=7$ .
- 即:

$$P\{X = \text{想}\} = \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!}$$
$$P\{X = 7\} = \frac{4^7 \cdot e^{-4}}{7!} = 0.0595404$$

因此, 你收到7个问题的几率, 只有6%.



例

某航空公司, 发生事故(即随机事件A) 的平均值为: 每月 0.05次.

问:

→ 1年内, 发生“0事故”的概率是?

随机事件, 平均每月发生0.05次, 这里的“单位时间”是以“月”为时间段的. 而问题问的是“1年内”, 是以“年”为“单位时间段”的. 所以我们要统一两者的“单位时间”段. 把“月”换算成“年”来做.

即: 事故的“月概率”是 0.05次, 则事故的“年概率” =  $0.05 \times 12 = 0.6$ .

$$P\{X = \text{想}\} = \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!}$$

$$P\{X = \underbrace{0}_{\text{随机事件在单位时间内,发生0次}}\} = \frac{\underbrace{0.6^0}_{\text{事故的年概率}} \cdot e^{-0.6}}{0!} = 0.548812$$

→ 1年内, 发生了“1次事故”的概率是?

$$P\{X = 1\} = \frac{0.6^1 \cdot e^{-0.6}}{1!} = 0.329287$$

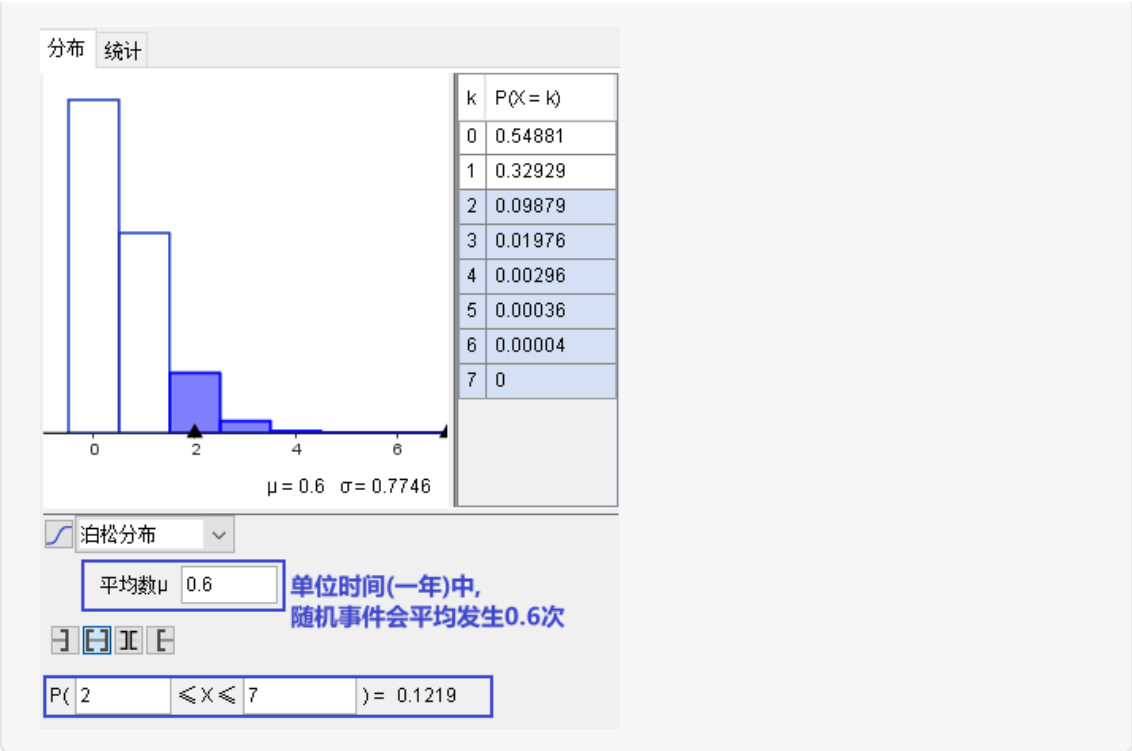
→ 1年内, 发生事故  $\geq 1$ 次的概率是?

$$= P\{X = 2\} + P\{X = 3\} + \dots$$

$$= 1 - [P\{X = 0\} + P\{X = 1\}]$$

把随机事件发生0次和1次的情况, 扣除掉后, 剩下的就是超过1次的所有情况了.

$$= 1 - \frac{0.6^0 \cdot e^{-0.6}}{0!} - \frac{0.6^1 \cdot e^{-0.6}}{1!} = 0.121901$$



例

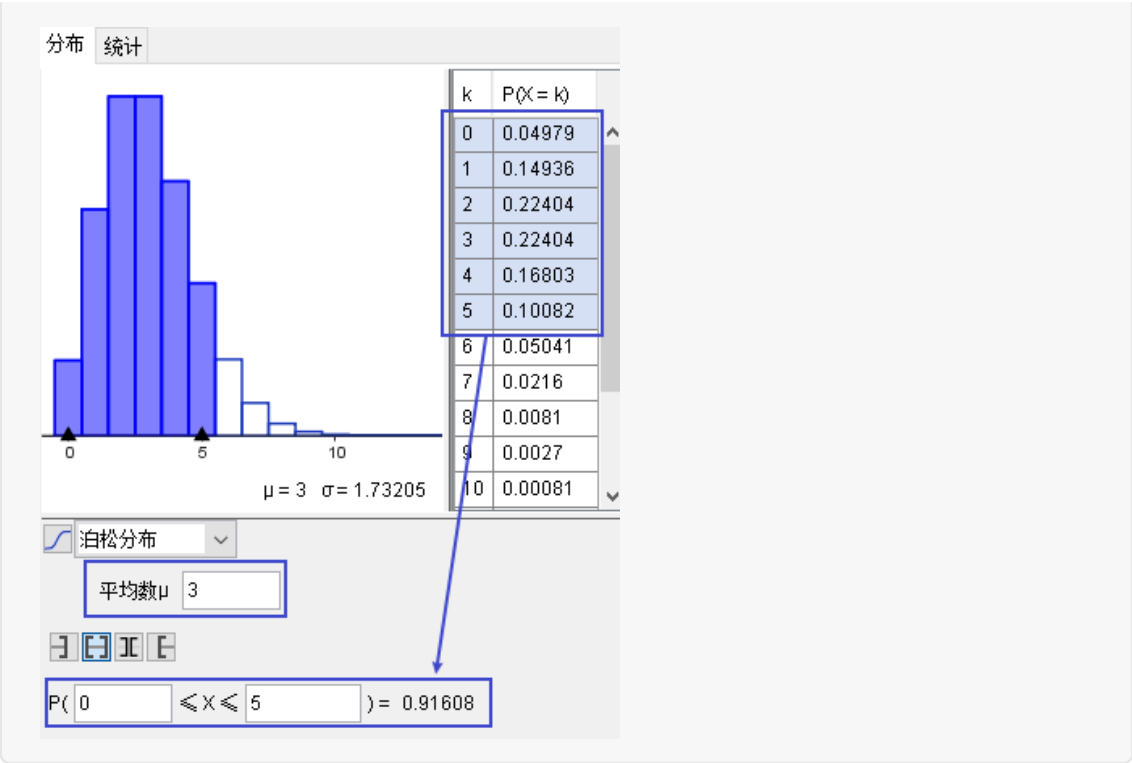
某客服工作, 每分钟收到客户来电的次数, 满足  $X \sim P\left(\underbrace{3}_{\text{即}\lambda}\right)$

问: 你“每分钟收到来电不超过5次”的概率.

即:

- 随机事件A：你收到客户来电.
- $\lambda$ ：表示在单位时间(本例是1分钟)内, 随机事件发生的平均次数. 本例就是  $=3$ .
- $k$ ：你感兴趣的“随机事件发生次数”. 本例就是  $k \leq 5$ .

$$\begin{aligned} P\{X = \text{想}\} &= \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!} \\ P\{X = k \leq 5\} &= \sum_{k=0}^5 [P\{X = k\}] \\ &= \frac{3^0}{0!}e^{-3} + \frac{3^1}{1!}e^{-3} + \dots + \frac{3^5}{5!}e^{-3} = 0.916 \end{aligned}$$



1.1 泊松分布的意义 — 为我们开启了“统计推断”的大门

连续2年下大暴雨，这个现象是否正常？这个问题的困难在哪儿呢？ — 数据太少。我们没有1000年的降雨资料. 即便有，在长期、无限面前也是个渣渣，还是太少。

同样，物理学家要研究放射性物质的半衰期，可绝大多数物质，衰变期极长，长到我们没法直接测量. 连一个完整的衰变周期都观测不到，那怎么办呢？用“泊松分布”解决。  
找一堆铯209原子，统计一下在几个确定的时间间隔中，这堆原子中有多少个发生了衰变？只要这个数字服从“泊松分布”，反过来就证明铯209原子的衰变，也服从“正态分布”。就可以用“正态分布”来直接计算。

在这些问题的解决中，统计数据，和概率论的“概率分布  $f(x)$ ”，就被连在了一起。  
而在“泊松分布”之前，概率和统计是两个不同的学科。“概率”研究“未发生”的随机事件；“统计”描述“已发生”的现实。那会儿只有描述统计，没有推断统计。泊松分布开启了“推断统计”的大门，第一次把概率和统计连接在一起。

1.2 泊松分布，其实就是“二项分布”的一种特殊情况。当二项分布中的  $n \rightarrow \infty$ ；  
 $p \rightarrow 0$  时，我们就能用“泊松分布”，来近似该“二项分布”。

当“二项分布”的 $n$ 很大，而 $p$ 很小时，我们就适合用“泊松分布”，来作为“二项分布”的近似。其中  $\lambda$  为 $np$ 。  
通常当 $n \geq 20$ ,  $p \leq 0.05$ 时，就可以用“泊松公式”近似的计算。

即：当二项分布中的  $n \rightarrow \infty$ ； $p \rightarrow 0$  时，我们就能用“泊松分布”，来近似该“二项分布”。  
二项分布的“期望值”，是  $E(X) = np = \lambda$ ，所以也就是泊松分布中， $\lambda = np$ 。



例

某保险公司统计, 其单位时间 (1年)内, 随机事件(每位投保人发生意外死亡)的平均发生概率是 0.002.

现从投保者中抽出1000人 (即单位时间(1年)内, 这1000人里面, 会平均死亡：1000人× 0.002的概率/人 = 2人 ).

问: 下一年度, 会有1人死亡(而获理赔)的概率?

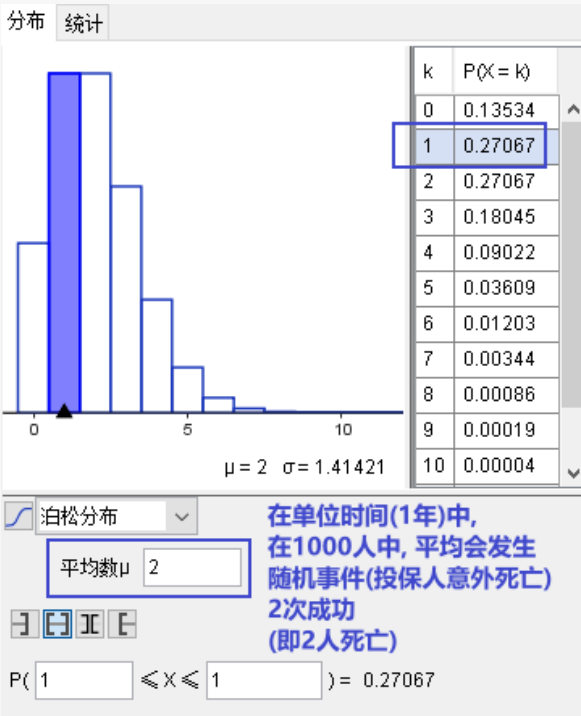
这是一个二项分布 (用来描述 “n次试验中, 事件A恰好发生k次”的概率. 即  $P\{X = k\} = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$ . 本例中, n=1000, p=0.002. 即:

$$P\{X = \underbrace{1}_{\text{成功发生死亡事件 1人}}\} = C_{1000}^1 \cdot 0.002^1 \cdot (1 - 0.002)^{1000-1} = 0.27067$$

但, 由于 n很大, p很小,  $np = 1000 \times 0.002 = 2 = \lambda$ , np的值适中, 我们就能用“泊松分布”, 来近似“二项分布”.

即:

$$P\{X = \text{想}\} = \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!}$$
$$P\{X = 1\} = \frac{\underbrace{2^1}_{\text{均值是2人死亡}} \cdot e^{-2}}{\underbrace{1}_{\text{你想发生1人死亡}}!} = 0.270671$$



例

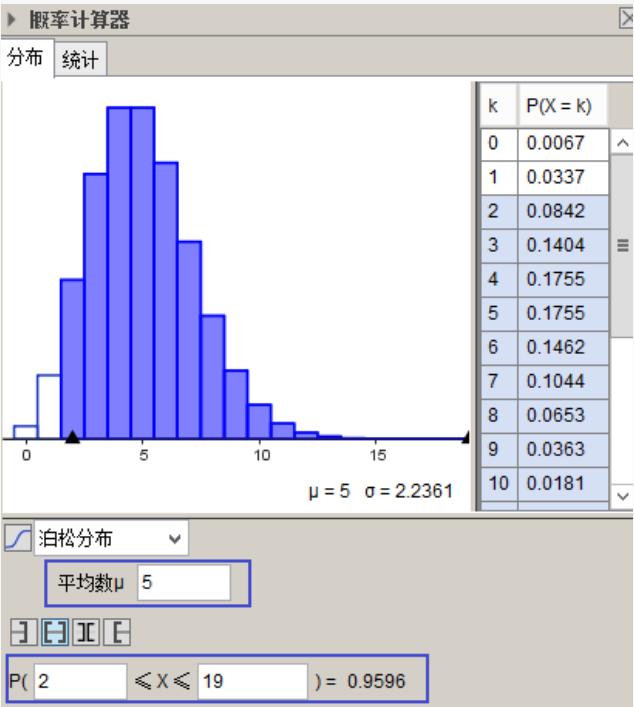
某病(非传染病), 发病率是  $\frac{1}{1000}$ , 某地区有5000人, 问至少2人得病的概率?

即:

- 随机事件A：有人得病.
- $\lambda$ ：表示在单位空间(本例是某地区)内, 随机事件发生的平均次数. 本例就是  $= 5000 \text{人} \times 1/1000 = 5 \text{人}$ .

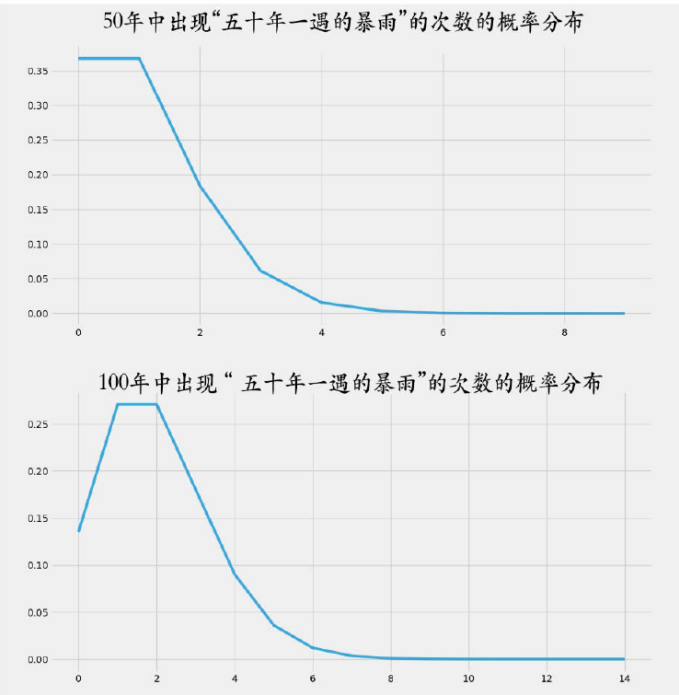
- k：你感兴趣的“随机事件发生次数”。本例就是≥2人(得病).

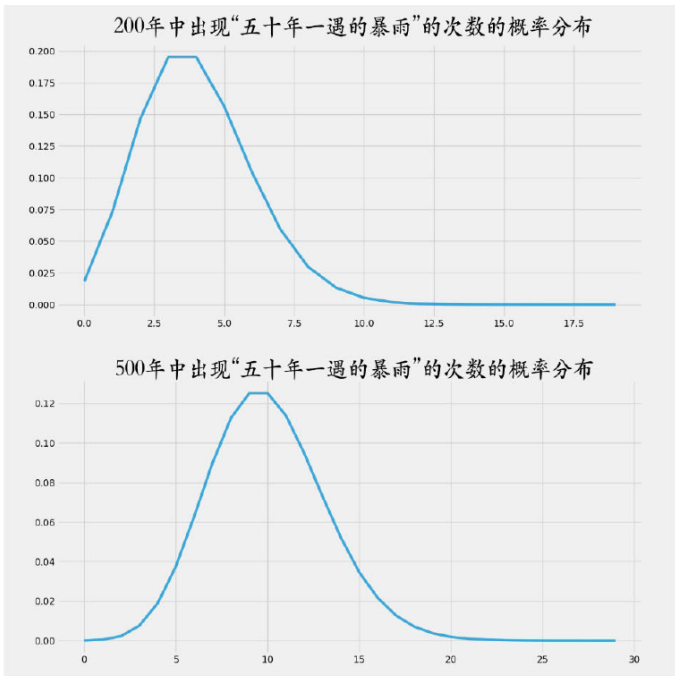
$$P\{X = \text{想}\} = \frac{\text{均}^{\text{想}} \cdot e^{-\text{均}}}{\text{想}!}$$
$$P\{X = k \geq 2\} = 1 - [P(X = 0) + P(X = 1)]$$
$$= 1 - \frac{5^0}{0!}e^{-5} - \frac{5^1}{1!}e^{-5} = 0.959572$$



1.3 性质：单位时间段越长，“泊松分布”会向“正态分布”看齐

随着我们把“时间单位”拉长, 我们会发现：“泊松分布”的曲线越来越像“正态分布”.





1.4 性质：前后两次事件的“发生时间间隔”，无“记忆性”

泊松分布中, 事件对两次发生的时间间隔, 是无”记忆性”的.  
即：后一次事件不会记得“距离它前一次发生, 时间隔了多久”. 换言之, 事件之间是相互“独立”的关系.  
正因此, 就一定存在一些“短间隔”和“长间隔”, 而很难有“一长一短、一长一短”这样有规律的出现. 否则就不叫”无记忆”了.