

# 第二章 条件概率与统计独立性

## 第4节 二项分布与泊松分布

李娟

Email: [juanlisdu@163.com](mailto:juanlisdu@163.com)

山东大学(威海) 数学与统计学院



# 一、二项分布的性质及计算

授课要求：1. 掌握二项分布的性质及计算；  
2. 掌握Poisson定理、Poisson分布的定义及性质；  
3. 了解Poisson过程。

## 一、二项分布的性质及计算：

### 1. 二项分布的计算：

$$b(k; n, p) = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}, \quad k = 0, 1, \dots, n. \quad (2.4.1)$$

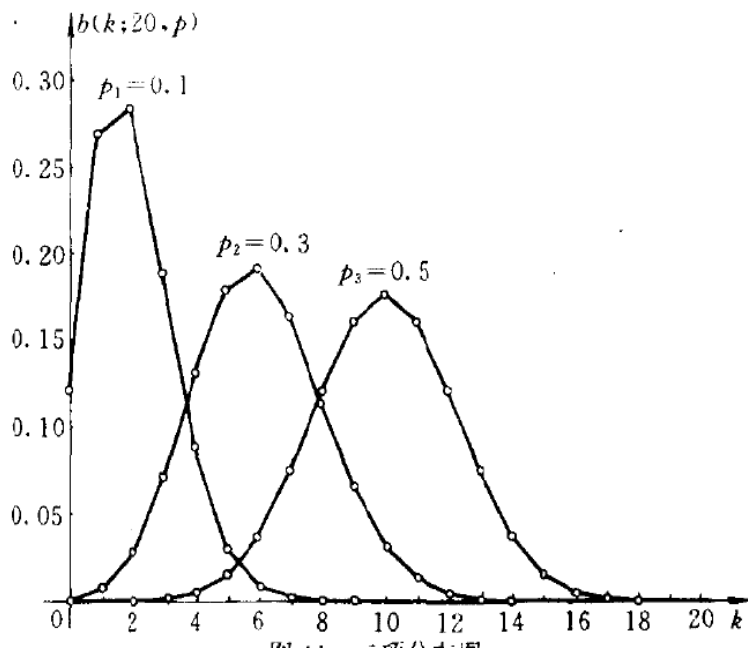
性质：

①对于固定的 $n$ 及 $p$ ，当 $k$ 增加时， $b(k; n, p)$ 先随之增加并达到某最大值，然后再下降。

# 一、二项分布的性质及计算

②对于固定的 $p$ , 随着 $n$ 的增大,  $b(k; n, p)$ 的图形趋于对称 ( $0 < p < 1$ )。

③当概率 $p$ 越与 $\frac{1}{2}$ 接近时, 分布越接近对称。



# 一、二项分布的性质及计算

**注1:** 二项分布的计算：二项分布表 ( $p \leq 0.5$ )

$$b(k; n, p) = b(n - k; n, 1 - p). \quad (2.4.2)$$

**注2:** 从图中可以看出，对于固定的 $n$ 及 $p$ ，当 $k$ 增加时， $b(k; n, p)$ 先随之增加并达到某最大值，然后再下降。

**例1.** 一大批电子管中有10%已损坏，若我们从这批电子管中随机地选取20个来组成一个线路，问这线路能正常工作（即所选取的20个电子管全部是好的）的概率是多少？(0.1216)

分析：  $b(20; 20, 0.9) = 0.9^{20}$ 。查表  $b(0; 20, 0.1) = 0.01216$ 。

# 一、二项分布的性质及计算

**例2. (血清的试验)** 设在家畜中感染某种疾病的概率是30%，新发现了一种血清可能对预防此疾病有效，为此对20只健康的动物注射这种血清。若注射后只有一只动物受感染，我们应对此种血清的作用作何评价？

解：假如血清毫无价值，则这20只动物中有 $k$ 只受感染的概率为 $b(k; 20, 0.3)$ 。发生只有一只动物受感染或更好的情况（无动物受感染）的概率为 $b(0; 20, 0.3) + b(1; 20, 0.3) = 0.0076$ 。

这个概率如此之小，因此我们不能认为血清毫无价值。 □

这里的做法是：先依照我们关心的问题提出一个假设，然后用实验得出的数据，利用概率论方法，计算某个事件在假设成立下的概率，最后根据这概率的大小来决定是接受还是拒绝原来的假设，这是数理统计中有名的统计假设检验法。

# 一、二项分布的性质及计算

## 2. 二项分布的性质:

①对于固定的 $n$ 及 $p$ , 当 $k$ 增加时,  $b(k; n, p)$  先随 $k$  增加而增大, 达到某一最大值后又逐渐下降。

②对于固定的 $p$ , 随着 $n$ 的增大,  $b(k; n, p)$ 的图形趋于对称 ( $0 < p < 1$ )。

证明: 对  $0 < p < 1$ ,  $\frac{b(k; n, p)}{b(k-1; n, p)} = \frac{(n-k+1)p}{kq} = 1 + \frac{(n+1)p-k}{kq} \dots$

注: 使 $b(k; n, p)$  取最大值的项 $b(m; n, p)$ 称为 $b(k; n, p)$ 的中心项; 而 $m$ 称为最可能成功次数。  $m = [(n+1)p]$ 。若 $(n+1)p$  是整数, 则 $m-1$  也是最可能成功次数。

$k = (n+1)p$  和号  
 $k < (n+1)p$   $b(k) > b(k-1)$   
 $k > (n+1)p$   $b(k) < b(k-1)$

# 一、二项分布的性质及计算

**例3.** 设某种疾病的发病率为0.01，问在500人的社区中进行普查最可能的发病人数是多少？并求其相应的概率。(0.17635)

解：  $n = 500$ ,  $p = 0.01$ ,  $(n + 1)p = 5.01$ ,  $[(n + 1)p] = 5$ .

$$b(5; 500, 0.01) = C_{500}^5 (0.01)^5 (0.99)^{495} = 0.17635.$$

□

**注:** 应该注意，若  $0 < p < 1$ ，则当  $n$  值相当大时，即便是最可能成功次数  $m$  发生的概率也相当小，对于其他的  $k$ ，则  $b(k; n, p)$  自然更小了，以后将会看到最可能成功次数  $m$  发生的概率接近于

$$(2\pi npq)^{-\frac{1}{2}}$$

(当  $n$  相当大时)。因此当  $n \rightarrow \infty$  时，这概率趋于0。

# 一、二项分布的性质及计算

## 3. 产品抽样验收与 $(n, c)$ 方案:

由于生产过程总有种种无法完全控制的因素, 因此工艺规范也允许加工的尺寸有一定的误差, 或允许产品中含有少量废品, 这事实上是承认生产过程的随机性。

在产品质量管理中, 全面检验一般是不可能的, 因此采用抽样检查的方法。

抽样检查若用于生产过程中, 则成为在线生产过程质量管理的一部分, 此外就是用于产品的验收。

如果每个产品要么是良品要么是废品, 那么这时关心的是废品数或废品率, 这是计算抽样验收中最简单的情况。



### 3. 产品抽样验收与 $(n, c)$ 方案:

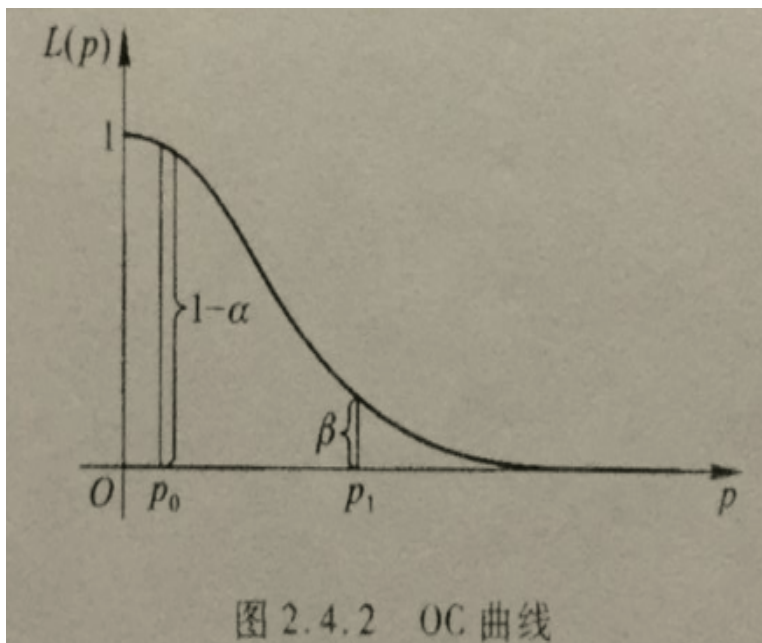
①对质量的要求大体上可以归结为: 存在 $p_0$ 及 $p_1$ 满足 $0 < p_0 \leq p_1 < 1$ , 当废品率 $p \leq p_0$ 时, 接收这批产品; 而当 $p \geq p_1$ 时, 拒绝这批产品。

②验收方案是: 抽 $n$ 件产品进行检验, 当废品数 $\leq c$ 时, 接收该批产品; 否则拒绝。这个方案称为  $(n, c)$  方案。

③由于抽样的随机性, 任何验收方案都可能犯两类错误: 其一, 拒收一批合格品; 其二, 接收一批不合格品。前者为生产者风险; 后者为消费者风险。当然希望减小这两类风险, 即降低犯两类错误的概率, 这也为比较两种不同验收方案的优劣提供了客观的标准。

### 3. 产品抽样验收与 $(n, c)$ 方案:

为刻画验收方案的性能，一般引进 $L(p)$ ，它表示当废品率为 $p$ 时，接收该产品的概率。若以 $p$ 为横坐标， $L(p)$ 为纵坐标作图，则所得的曲线称为抽检特性曲线（operating characteristic curve），简称OC曲线。



### 3. 产品抽样验收与 $(n, c)$ 方案:

④对  $(n, c)$  方案而言, 若抽样是放回的, 则利用二项分布容易得到

$$L(p) = \sum_{k=0}^c C_n^k p^k (1-p)^{(n-k)}. \quad (2.4.4)$$

⑤因此, 问题归结为找  $n$  及  $c$ , 使得

$$\begin{cases} L(p) \geq 1 - \alpha, & \text{当 } p \leq p_0 \text{ 时;} \\ L(p) \leq \beta, & \text{当 } p > p_1 \text{ 时;} \end{cases} \quad (2.4.5)$$

这里  $\alpha, \beta$  是两个不大的正数, 按需要给定。

理想的验收方案要求  $\alpha = \beta = 0$ , 这是无法实现的, 但可作为比较的基准。

## 4. 应用实例：

我们举一些应用的例子，说明二项分布的重要性，同时也提出一些问题。

**例4. (人寿保险)** 保险业是最早使用概率论的部门之一。保险公司为了决定保险金数额，估算公司的利润和破产的风险，需要计算各种各样的概率。下面是典型问题之一。根据生命表知道，某年龄段保险者里，一年中每个人死亡的概率为0.005，现有10000个这类人参加人寿保险，试求在未来一年中这些保险者里面，

(1) 有40个人死亡的概率；(2) 死亡人数不超过70个的概率。

直接计算这些数值相当困难，要有更好的计算方法。

# 一、二项分布

**例5 (机票超售):** 某航线历史资料表明: 订座旅客有5%不来登机, 问一架200座飞机应出售多少座位?

**例6 (车间用电):** 某车间有200台车床, 由于经常需要检修、测量、调换刀具、变换位置等种种原因, 每台只有60%的时间在开动用电, 若每台开动时耗电1千瓦, 问应供给这个车间多少电力才能保证正常生产? ( $1 - \frac{0.5}{8 \times 60} \approx 0.999$ .  $r = 141$ .)

**例7 (分子运动):** 甲、乙两容器, 容量各为1升, 每个各含有 $2.7 \times 10^{22}$ 个气体分子, 现将两容器接触, 经过相当长的时间后 (即这时每个分子落在两容器中的概率各为 $\frac{1}{2}$ ), 求两容器中分子数之差超过分子总数的100亿分之一 (即 $10^{-10}$ ) 的概率。

# 一、二项分布

从上面几个例子中可以看到，计算二项分布的数值时，由于试验次数 $n$ 经常很大，因此实际计算 $b(k; n, p)$ 及 $\sum_k b(k; n, p)$ 都很困难，有时甚至不可能。例如上面例7的计算过程中需算的项数有 $5.4 \times 10^{12}$ 之多，逐项计算是不可能的。在这种情况下，寻找更有效的算法是必要的，即便是近似公式也好。这可以利用概率论中的极限定理来实现，关于极限定理的讨论将在第五章进行。

## 二、二项分布的泊松逼近

在很多应用问题中，我们常常遇到这样的Bernoulli试验，其中，相对地说， $n$ 大， $p$ 小，而乘积 $\lambda = np$ 大小适中。对这种情况，泊松（Poisson, 1781-1840）找到了一个便于使用的近似公式，下面我们来推导它。

**定理2.4.1（泊松定理）** 在独立试验中，以 $p_n$ 代表事件 $A$ 在试验中出现的概率，它与试验总数 $n$ 有关，如果 $np_n \rightarrow \lambda$ ，则当 $n \rightarrow \infty$ 时，
$$b(k; n, p_n) \rightarrow \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

证明：

## 二、二项分布的泊松逼近

**注1:**  $p(k; \lambda) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, 1, 2, \dots$  (2.4.10)

称为泊松分布 (Poisson distribution),  $\lambda$ 称为它的参数。

特别地,  $\sum_{k=0}^{\infty} p(k; \lambda) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{\lambda} e^{-\lambda} = 1.$  (2.4.11)

泊松分布是概率论中很重要的一种分布。

**注2:** 在应用中, 当 $p$ 相当小 (一般当 $p \leq 0.1$ ) 时, 我们用下面近似公式:

$$b(k; n, p) \approx \frac{(np)^k}{k!} e^{-np} = p(k; np). \quad (2.4.12)$$

例如, 在例3中, 要计算 $b(5; 500, 0.01)$ (= 0.17635)时, 这时 $n = 500$ , 相当大, 而 $p = 0.01$ 相当小, 但 $np = 5$ , 正好适中, 所以很适合用Poisson逼近, 查表得到:  $p(5; 5) = 0.175467$ , 与0.17635十分接近。



## 二、二项分布的泊松逼近

**注3:** 二项分布概率的计算( $n < 50$ ), 有表可查; 也有Poisson分布表可查。

**例8:** 假如生三胞胎的概率为 $10^{-4}$ , 求在100000次生育中, 分别有0, 1, 2次生三胞胎的概率。

解: 这可以看作Bernoulli试验;  $n = 100000, p = 0.0001$ , 所求的概率直接计算为:

$$b(0; 100000, 0.0001) = 0.000045378; b(1; 100000, 0.0001) = 0.00045382;$$

$$b(2; 100000, 0.0001) = 0.0022693. \quad \square$$

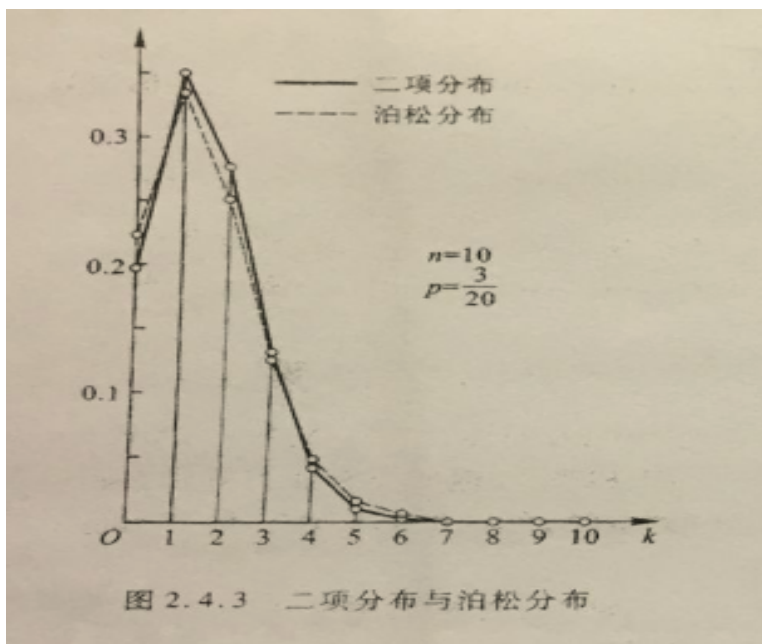
这时也可用Poisson逼近,  $\lambda = np = 10$ , 而

$$p(0; 10) = 0.000045; p(1; 10) = 0.000454; p(2; 10) = 0.002270.$$

可见近似程度很令人满意。

## 二、二项分布的泊松逼近

图2.4.3给出了泊松分布逼近二项分布的一个图示，吻合度甚好。



# 三、泊松分布

## 1、直观背景

- ①一是社会生活，对服务的各种要求，诸如：某电话交换台中来到的呼叫数，网站访问数，公共汽车站来到的乘客数等都近似地服从泊松分布。因此在运筹学及管理科学中泊松分布占有突出的地位；
- ②另一领域是物理科学，放射性分裂落到某区域的质点数，热电子的发散，显微镜下落在某区域中的血球或微生物的数目等等都服从泊松分布。

.....对泊松分布的深入研究（特别是通过对Poisson过程的研究）已发现它具有许多特殊的性质和作用，打个不很恰当的譬如，似乎泊松分布是构造随机现象的“基本粒子”之一。

### 三、泊松分布

图2.4.4是对于不同 $\lambda$ 值的泊松分布图。为了计算泊松分布的数值，有许多专门的表格可供查用。本书附录一中也附有这样的表。例8的数值可从该表查到。

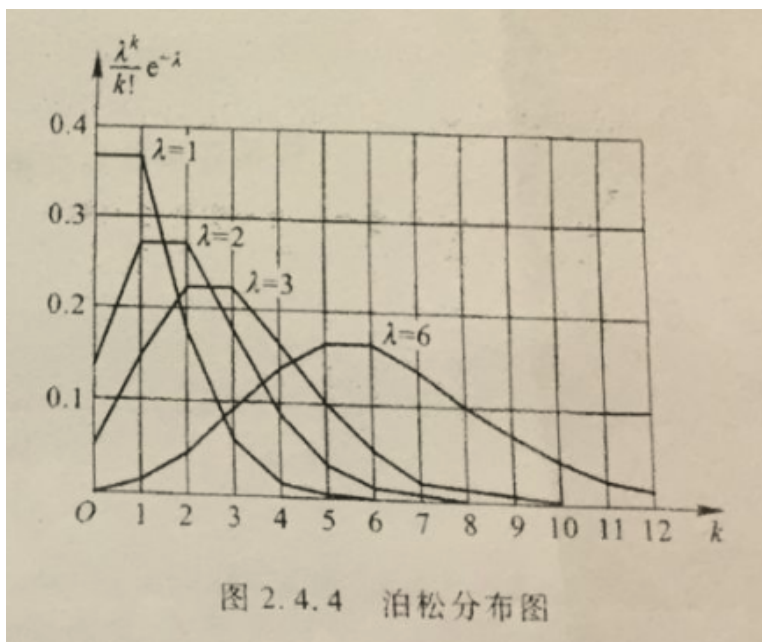


图 2.4.4 泊松分布图

### 三、泊松分布

下面提供两个有关的统计资料作为例子。

**例9：**对上海市某公共汽车站的客流进行调查，统计了某天上午10:30至11:47左右每隔20秒来到的乘客批数（每批可能有数人同时来到），共得230个记录，分别计算了来到0批，1批，2批，3批，4批及4批以上乘客的时间区间的频数，结果列于下表中，其相应的频率与 $\lambda = 0.87$ 的泊松分布符合得很好。

来到批数 $i$	0	1	2	3	$\geq 4$	总共
频数 $n_i$	100	81	34	9	6	230
频率 $f_i$	0.43	0.35	0.15	0.04	0.03	1
$p_i = \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}$	0.42	0.36	0.16	0.05	0.01	1

### 三、泊松分布

**例10：**放射性物质放射出的 $\alpha$ 质点数是服从泊松分布的有名例子. 1910年Rutherford等人的著名实验揭露了这个事实。

在这个实验中，观察了长为7.5秒的时间间隔里到达某指定区域的质点数，共观察了 $N = 2608$ 次，下表给出了观察值与理论值的对照， $N_k$ 表示在 $N$ 次观察中发生“在7.5秒内落到指定区域的质点数为 $k$ ”的观察次数，理论值为 $N_p(k; 3.870)$ ，理论值与实验值很近似。

### 三、泊松分布

表 2.4.3 Rutherford 实验理论值与实验值对照表<sup>①</sup>

$k$	$N_k$	$N_p(k; 3.870)$
0	57	54.399
1	203	210.523
2	383	407.361
3	525	525.496
4	532	508.418
5	408	393.515
6	273	253.817
7	139	140.325
8	45	67.882
9	27	29.189
$k \geq 10$	16	17.075
总 计	2608	2608.000

### 三、泊松分布

在说明了泊松分布的常见性之后，我们转入介绍产生泊松分布的机制。经过研究，已经弄清了服从泊松分布的条件。为了便于理解，我们将结合电话呼叫流来叙述这个重要结果。

我们先证明一个以后屡次要用到的数学分析结论。

#### 引理2.4.1（柯西）

若 $f(x)$ 是连续函数（或单调函数），且对一切 $x, y$ （或一切 $x \geq 0, y \geq 0$ ）成立：

$$f(x)f(y) = f(x + y), \quad (2.4.13)$$

则 $f(x) = a^x$  (2.4.14)，其中 $a \geq 0$ ，是某一常数。



### 三、泊松分布

**2、泊松过程：**以 $\xi_t$ 表示某交换装置在时间区间 $[0, t)$ 上来到的电话呼叫数，若它满足下述条件，则称它为一个Poisson过程(Poisson流)：

(i)平稳性：在 $[t_0, t_0 + t)$ 中来到的呼叫数只与时间间隔长度 $t$ 有关而与时间起点 $t_0$ 无关。若以 $P_k(t)$ 记在长度为 $t$ 的时间区间中来到 $k$ 个呼叫的概率，当然有 $\sum_{k=0}^{\infty} P_k(t) = 1$ , (2.4.15) 对任何 $t > 0$ 成立。

过程的平稳性表示了它的概率规律不随时间的推移而改变。

(ii)独立增量性（无后效性）：在 $[t_0, t_0 + t)$ 内来到 $k$ 个呼叫这一事件与时刻 $t_0$ 以前发生的事件独立。换言之，在对时刻 $t_0$ 以前的事件发生情况所作的任何假定之下，计算出来的在 $[t_0, t_0 + t)$ 内发生 $k$ 个呼叫的条件概率都等于同一事件的无条件概率。独立增量性表明在互不相交的时间区间内过程进行的相互独立性。

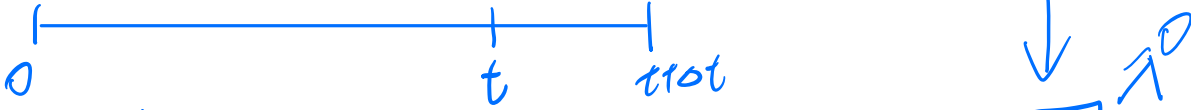
### 三、泊松分布

(iii) 普通性：在充分小的时间间隔中，最多来到一个呼叫，即，若记：

$$\psi(t) = \sum_{k=2}^{\infty} P_k(t) = 1 - P_0(t) - P_1(t), \quad (2.4.16)$$

应有  $\psi(t) = o(t)$ , i.e.,  $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\psi(t)}{t} = 0$ . (2.4.17)

普通性表明，在同一时间瞬间来两个或两个以上呼叫实际上是不可能的。



$$P_k(t+\Delta t) = \sum_{i=0}^k P_i(t) P_{k-i}(\Delta t) = P_k(t) P_0(\Delta t) + P_{k-1}(t) P_1(\Delta t) + \square$$

### 三、泊松分布

$$p_0(t) = e^{-\lambda t}$$

对于泊松过程，成立下面的定理。

#### 定理

泊松过程 $\xi_t$ 必服从以 $\lambda t$ 为参数的泊松分布，其中 $\lambda > 0$ 为常数，i.e.，

$$P\{\xi_t = k\} = P_k(t) = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

证明：

$$P_k(t+\Delta t) - P_k(t) = P_k(t) [e^{-\lambda \Delta t} - 1] + P_{k+1}(t) P_1(\Delta t)$$

$$P_k'(t) = -\lambda P_k(t) + \underbrace{P_{k-1}(t)}_{\substack{\downarrow \\ 1 - p_0(t)}} \underbrace{P_1(\Delta t)}_{\lambda \Delta t}$$

$$= -\lambda P_k(t) + \frac{P_{k+1}(t) \lambda \Delta t}{\Delta t}$$

$$= \lambda (P_{k+1}(t) - P_k(t))$$

$$\Rightarrow P_0 = e^{-\lambda t}$$

$$P_1' = \lambda (e^{-\lambda t} - P_1)$$

$$\Rightarrow P_1 = \lambda t e^{-\lambda t}$$

$$\vdots$$

$$P_k = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$$