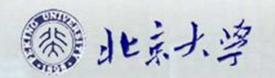


随机变量

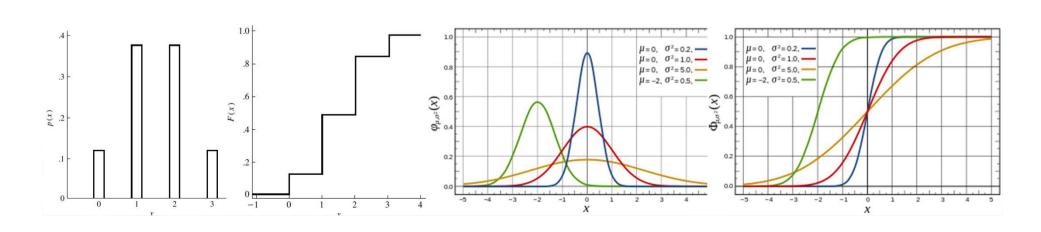
主讲人: 刘宏志

liuhz@ss.pku.edu.cn



随机变量

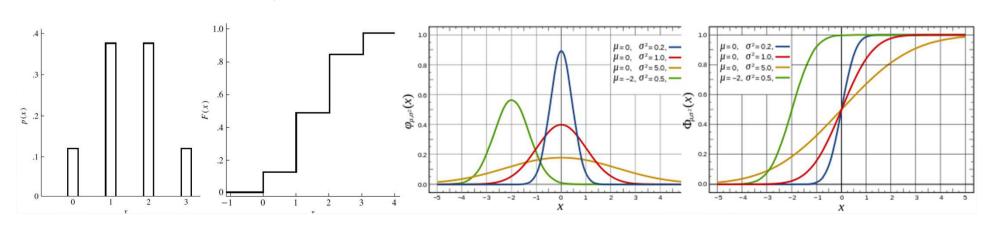
- 一个定义在样本空间Ω上的实值函数
 - \triangleright 定义了每个样本点 $\omega \in \Omega$ 取值实数的法则
- 本质上是一个随机数
 - $\triangleright \Omega$ 中试验结果的发生是随机的,相应的取值也是随机的
- 概率函数
 - ▶ 质量函数 (PMF): $p(x_i) = P(X=x_i)$ (离散型随机变量)
 - ➤ 密度函数 (PDF): f(x) (连续型随机变量)
- 累积分布函数(CDF): $F(x) = P(X \le x)$
 - ▶随机变量小于或者等于某个数值的概率P(X<=x)





随机变量的类型

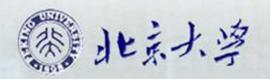
- 离散型随机变量:
 - ▶取值是有限或无穷多个
 - ➤例: 一次掷20个硬币, x个硬币正面朝上
- 连续型随机变量:
 - ▶分布函数F(x)可表示成一个非负可积函数f(x)的积分
 - ▶例: 灯泡的寿命x
- 混合型随机变量





随机变量的独立性

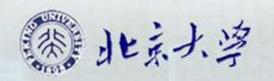
- 两个离散型随机变量X和Y是独立的
 - \triangleright 可能取值分布为 x_1, x_2, \dots 和 y_1, y_2, \dots
 - $ightharpoonup \forall i, j, P(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i)P(Y=y_j)$
- 两个以上离散型随机变量
 - ➤例如: 3个随机变量相互独立
 - $\triangleright \forall i, j, k, P(X=x_i, Y=y_i, Z=z_k) = P(X=x_i)P(Y=y_i)P(Z=z_k)$





常见分布: 离散分布

- 伯努利分布
- 二项分布
- 几何分布
- 泊松分布

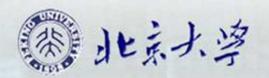


伯努利分布

- 一种离散型随机分布
- 变量只有两种可能的结果: 0和1 $\triangleright p(1)=p, p(0)=1-p$
- 性质:
 - ➤期望: *E(X)=p*
 - ▶方差: *D(X)=p(1-p)*

期望: $E(X)=\Sigma x \cdot p(x)$

方差: $D(X)=E\{[x-E(X)]^2\}$



二项分布

• 进行n次独立的试验,每次试验"成功"的概率为p,"失败"的概率为1-p,所有成功的次数X是一个参数为n和p的二项随机变量

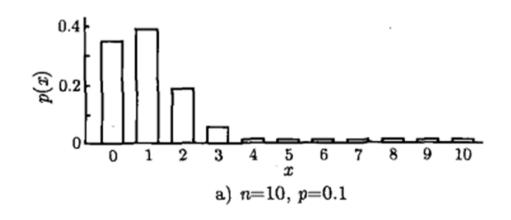
$$p(k) = P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

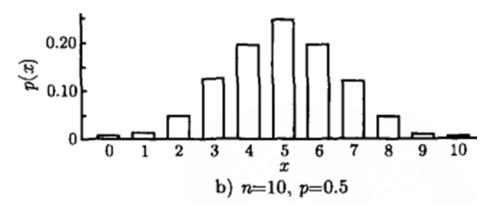
• 性质:

➤期望: *E(X)=np*

▶方差: *D(X)=np(1-p)*

n=1,有什么特性?





二项分布

• 进行n次独立的试验,每次试验"成功"的概率为p,"失败"的概率为1-p,所有成功的次数X是一个参数为n和p的二项随机变量

$$p(k) = P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

• 例: 掷n次硬币的各种结局的出现概率可通过对二项式的n次方的展开而得到。n=3时

$$(0.5+0.5)^3 = C_3^0 \cdot 0.5^3 + C_3^1 \cdot 0.5^1 \cdot 0.5^2 + C_3^2 \cdot 0.5^2 \cdot 0.5^1 + C_3^3 \cdot 0.5^3$$

= 0.125 + 0.375 + 0.375 + 0.125

3个正面的概率	2正1反的概率	1正2反的概率	3个反面的概率
0.125	0.375	0.375	0.125



• 由无穷次伯努利试验构造而成,每次试验成功的概率为p,X表示直到第一次成功所做的试验次数

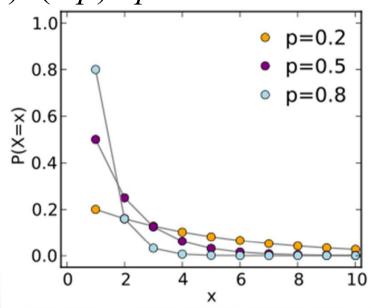
 $\triangleright X = k$ 时,必然前面k-1次试验失败,第k次试验成功

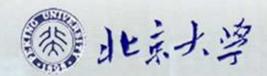
$$p(k)=P(X=k)=(1-p)^{k-1}p$$

• 性质:

➤期望: *E(X)*=1/*p*

▶方差: *D(X)*=(1-*p*)/*p*²





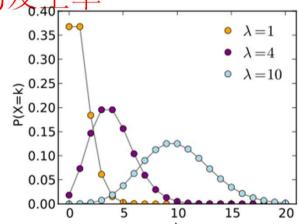
泊松分布

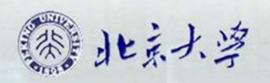
• 单位时间内随机事件发生的次数

$$p(k) = P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!}e^{-\lambda}$$

▶参数λ是单位时间内随机事件的平均发生率

- 性质:
 - ➤期望: *E(X)*= λ
 - ▶方差: *D(X)*= λ
- 与二项分布的关系
 - \triangleright 当二项分布的n很大而p很小时,泊松分布可作为二项分布的近似,其中 λ 为np
 - ▶通常当 $n \ge 10, p \le 0.1$ 时,就可用泊松公式进行近似计算







连续随机变量: 概率密度函数

- 性质:
 - $> f(x) \ge 0$
- 累积分布函数(CDF):

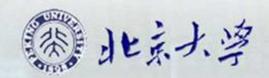
$$F(x) = P(X \le x) = \int_{-\infty}^{x} f(u) du$$

• X落在区间(a, b)的概率是f(x)从a到b的下方面积:

$$P(a \le X \le b) = \int_a^b f(u) du$$

• 连续随机变量X取特定值的概率为0:

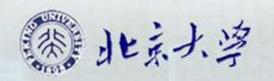
$$P(X=c) = \int_{c}^{c} f(x) dx = 0$$





常见分布: 连续分布

- 均匀分布
- 指数分布
- 伽马分布
- 正态分布
- 贝塔分布



均匀分布



$$> f(x) = 1/(b-a), \ a \le x \le b$$

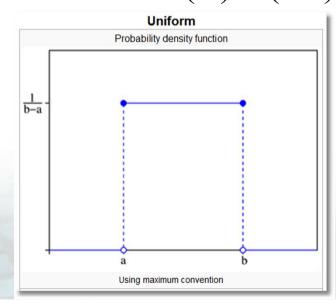
• 累积分布函数:

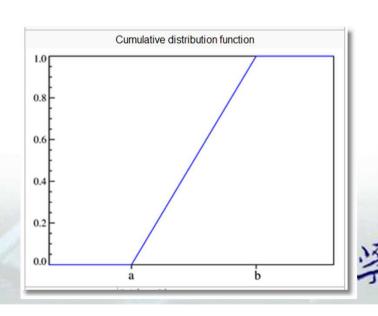
$$F(x) = (x-a)/(b-a), a \le x \le b$$

• 性质:

➤期望: E(X) = (a+b)/2

➤方差: D(X) = (b-a)²/12





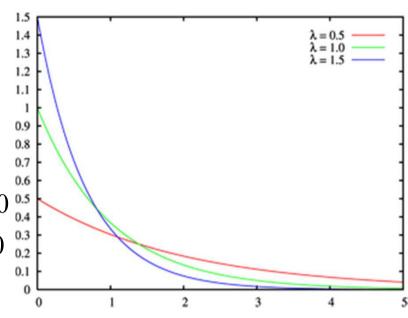
指数分布

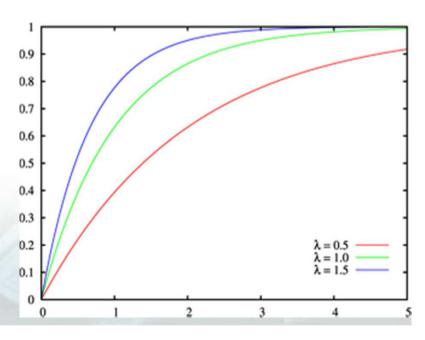
• 概率密度函数
$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \ge 0 \end{cases}$$

• 累积分布函数
$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x \ge 0 \end{cases}_{0.4}^{0.5}$$



- $E(X)=1/\lambda$; $D(X)=1/\lambda^2$
- 无记忆性:P(X<a+x|X>a)=P(X<x)







指数分布: 无记忆性

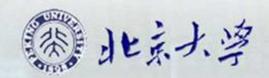
- $P(X \le a + x \mid X \ge a) = P(X \le x)$
- 每次事件发生的概率完全不受上次事件发生的影响

$$P(X < a + x \mid X > a) = \frac{P(a < X < a + x)}{P(X > a)}$$

$$= \frac{F(a + x) - F(a)}{1 - F(a)}$$

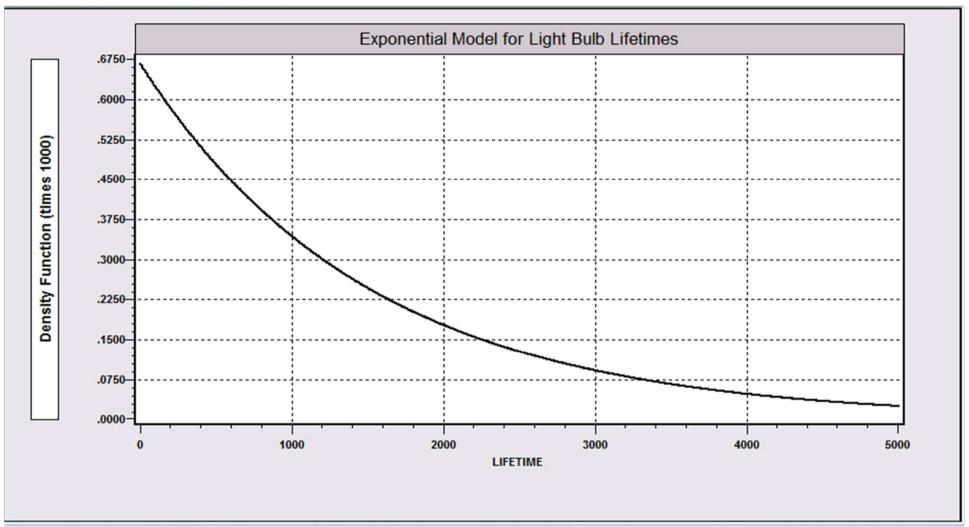
$$= \frac{(1 - e^{-\lambda(a + x)}) - (1 - e^{-\lambda a})}{e^{-\lambda a}}$$

$$= 1 - e^{-\lambda x} = P(X < x)$$

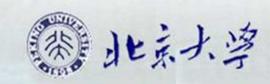




案例: 灯泡的寿命

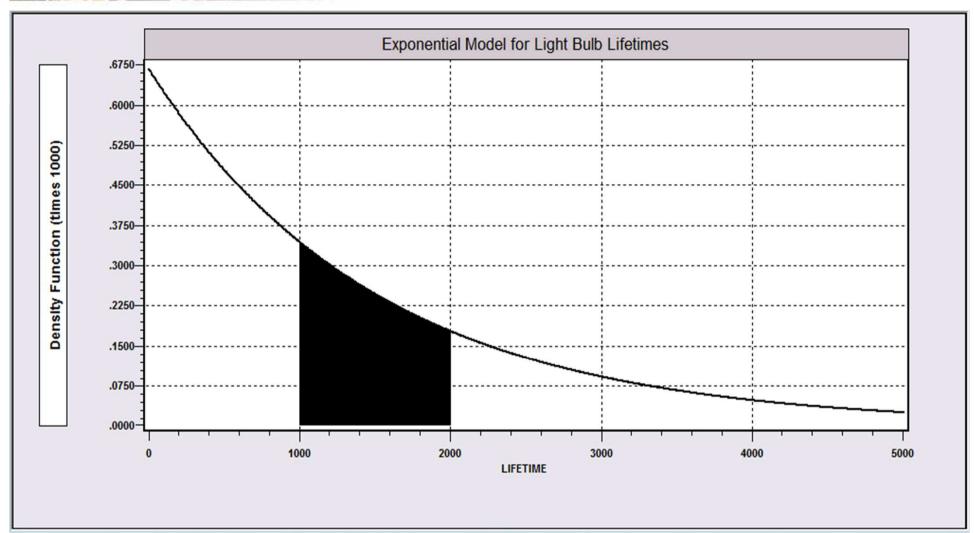


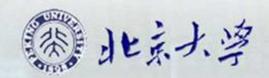
灯泡寿命在1000h~2000h的概率?





案例: 灯泡的寿命





伽马分布

0.05

• 概率密度函数

$$f(x) = \frac{\lambda^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\lambda x}, x \ge 0$$

$$>$$
 伽马函数: $\Gamma(x) = \int_0^\infty u^{x-1} e^{-u} du, x > 0$

 $\triangleright \alpha$ 称为形状参数, λ 称为尺度参数

性质:

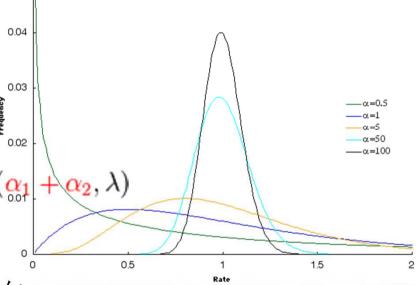
➤ 期望: E(X) = α/λ

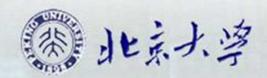
 \triangleright 方差: $D(X) = \alpha/\lambda^2$

$$\coprod \begin{cases} \frac{1}{r.v.X} \stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}{\stackrel{\text{left}}}}{\stackrel{\text{left}}}}{\stackrel{\text{left}}}}}}}}}}}}}}}}}}}}}$$



> 当α=1时, 伽马分布等价于指数分布







正态分布

• 概率密度函数

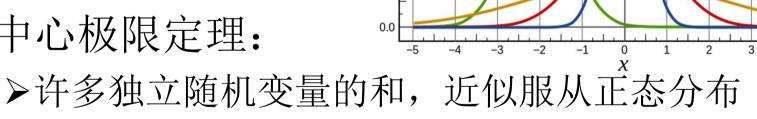
$$F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-(x-\mu)^2/(2\sigma^2)}$$

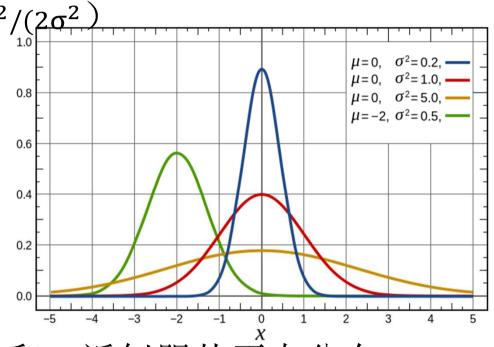
• 性质:

▶期望: E(X) =μ

▶方差: D(X) = σ^2

• 中心极限定理:







贝塔分布

• 概率密度函数

$$f(x) = \frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)+\Gamma(\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}, 0 \le x \le 1$$

$$\succ$$
伽马函数: $\Gamma(x) = \int_0^\infty u^{x-1} e^{-u} du, x > 0$

- >α和β为形状控制参数
- 性质:
 - ➤期望: E(X)=α/(α+β)

