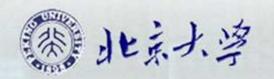


三大抽样分布

主讲人: 刘宏志

liuhz@ss.pku.edu.cn



回顾: 伽马分布

0.05

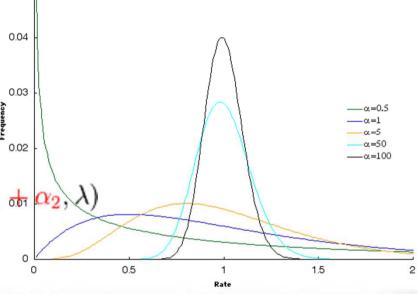
• 概率密度函数

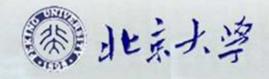
$$f(x) = \frac{\lambda^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\lambda x}, x \ge 0$$

- $ightharpoonup 伽马函数: \Gamma(x) = \int_0^\infty u^{x-1} e^{-u} du, x > 0$
- > α称为形状参数, λ称为尺度参数
- 性质:
 - ➤ 期望: E(X) = α/λ
 - ▶ 方差: D(X) = α/λ²
 - ▶ 可加性:

$$\begin{cases} r.v.X \sim \Gamma\left(\alpha_{1}, \frac{\lambda}{\lambda}\right) \\ r.v.Y \sim \Gamma\left(\alpha_{2}, \frac{\lambda}{\lambda}\right) \end{cases} \implies X + Y \sim \Gamma\left(\alpha_{1} \stackrel{\text{def}}{\to} \alpha_{2}, \lambda\right)$$

- 与指数分布的关系:
 - > 当α=1时, 伽马分布等价于指数分布





伽马函数

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

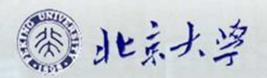
• 性质: 广义的阶乘函数

$$\Gamma(1) = 1$$

$$ightharpoonup \Gamma(x+1) = x\Gamma(x)$$

$$ightarrow \Gamma(n+1) = (n)!$$
 , n 为正整数

$$>\Gamma(1/2)=\sqrt{\pi}$$



卡方分布

• 若Z是标准正态分布随机变量,即 $Z\sim N(0,1)$,则 $U=Z^2$ 的分布称为自由度为1的卡方分布,记作 χ_1^2

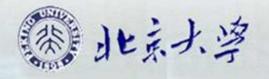
• 概率密度函数:
$$f(u) = \frac{u^{-1/2}}{\sqrt{2\pi}}e^{-u/2}$$
, $u>0$

- $\chi_1^2 \sim \text{Ga}(1/2, 1/2)$
- 期望: E(U)=1; 方差: Var(U)=2

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

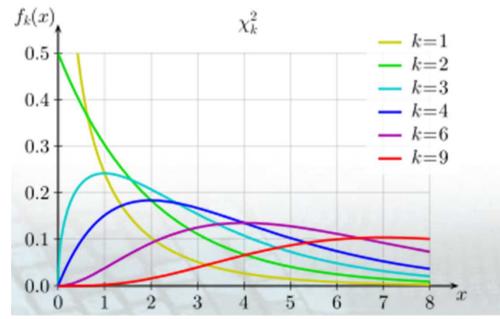
$$\Gamma(x) = \int_0^{\infty} u^{x - 1} e^{-u} du, x > 0$$

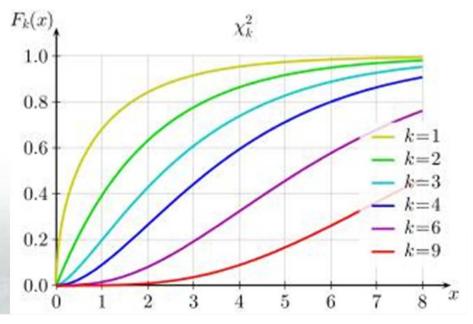
$$E(X) = \alpha/\lambda; \quad D(X) = \alpha/\lambda^2$$



卡方分布

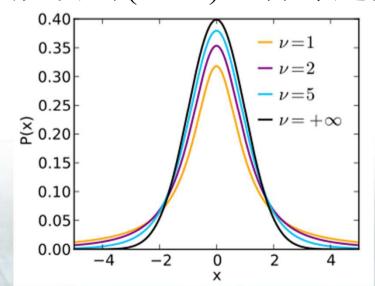
- 若 $X_1, X_2, ..., X_n$ 是相互独立的且服从标准正态分布的随机变量,则称 $\chi_n^2 = X_1^2 + X_2^2 + ... + X_n^2$ 所服从的分布为自由度为n的卡方分布
- 若 $U_1, U_2, ..., U_n$ 是相互独立的自由度为1的卡方随机变量,则称 $V=U_1+U_2+...+U_n$ 所服从的分布为自由度为n的卡方分布,记作 χ_n^2
- 概率密度函数: $f(v) = \frac{v^{(n/2)-1}}{2^{n/2}\Gamma(n/2)}e^{-v/2}, v>0$
- 性质: $\chi_n^2 \sim \text{Ga}(n/2, 1/2)$
 - ▶ 期望: *E(V)=n*; 方差: *Var(V)=2n*
 - \triangleright 可加性: $U\sim\chi^2_n, V\sim\chi^2_m$, 且U和V独立,则 $U+V\sim\chi^2_{m+n}$

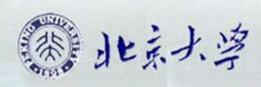




t分布

- 若 $Z\sim N(0,1)$, $U\sim \chi_n^2$,且Z和U独立,则称随机变量 $T=Z/\sqrt{U/n}$ 服从的分布是自由度为n的t分布
- 密度函数: $f(t) = \frac{\Gamma[(n+1)/2]}{\sqrt{n\pi}\Gamma(n/2)} (1 + \frac{t^2}{n})^{-(n+1)/2}$
- 性质:
 - ▶对称性: t分布关于零点对称, f(t)=f(-t), E(T)=0
 - ▶当自由度趋向无穷时(n>30), t分布趋向于标准正态分布





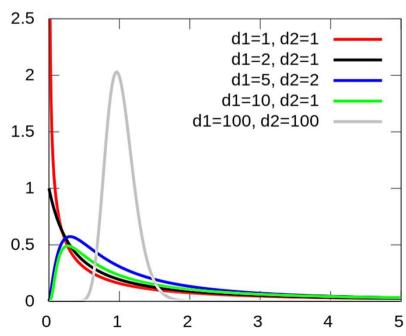
F分布

- 若 $U\sim\chi_m^2$, $V\sim\chi_n^2$,且U和V相互独立,则称 $W=\frac{U/m}{V/n}$ 服从的分布是自由度为m和n的F分布,记作 $F_{m,n}$
- 密度函数:

密度函数:
$$f(w) = \frac{\Gamma\left[\frac{(m+n)}{2}\right]}{\Gamma\left(\frac{m}{2}\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)\right)} \left(\frac{m}{n}\right)^{\frac{m}{2}} w^{\frac{m}{2}-1} (1 + \frac{m}{n}w)^{-(m+n)/2}$$

- 性质:

 - > 若 $W \sim F_{m,n}$,则 $W^{-1} \sim F_{n,m}$



回顾: 样本均值和样本方差

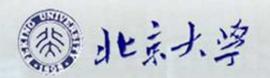
• 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,

• 样本均值:
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$
;

• 样本方差:
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

•
$$\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$$
, $\mathbb{R}^2 \frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$

• *X*和S²是相互独立的



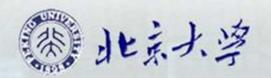


• 定理1: 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,则

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$$

• 定理2:设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, S^2 为样本方差,则

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$



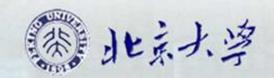
推论1 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, \overline{X}, S^2 分别是样本均值和样本方差,则有

$$\frac{\overline{X}-\mu}{S/\sqrt{n}}\sim t(n-1).$$

证明 因为
$$\frac{\overline{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1), \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1),$$

且两者独立,由 t 分布的定义知

$$\frac{\overline{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}}/\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2(n-1)}}\sim t(n-1).$$



设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, $\overline{X}.S^2$ 分别是样本均值和样本方差,则有

$$\overline{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$$
.即 $\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$

$$(2)\frac{\overline{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

$$(3) \quad \frac{\sum_{i=1}^{\infty} (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$$

(4)
$$\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

(1) $\overline{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$.即 $\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$
(2) $\frac{\overline{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$
(3) $\frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$
(4) $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$
(5) \overline{X} 与 S^2 相互独立