

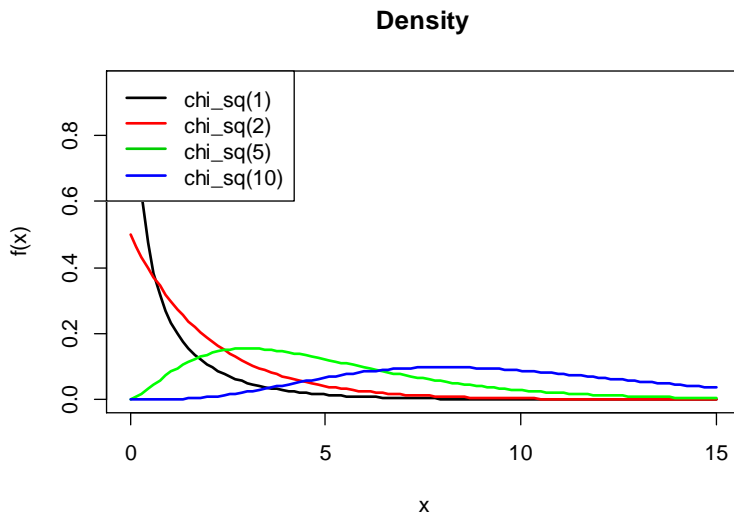
## Model rozkładu normalnego

Zakładamy, że badana cecha  $X$  (obserwowana zmienna  $X$ ) ma rozkład normalny. To znaczy, że losowa próba prosta  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  jest ciągiem niezależnych zmiennych losowych o rozkładzie normalnym  $N(\mu, \sigma)$ .

Wtedy statystyka zwana średnią z próby  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  ma rozkład normalny  $N(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$  zakładając, że populacja, z której wylosowano próbę jest nieskończona i przeliczalna. Statystyka  $\bar{X}$  jest nieobciążonym estymatorem średniej populacyjnej  $\mu$  ponieważ  $E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = E(X_1) = \mu$ .

Jeśli wariancja populacyjna  $\sigma^2$  jest nieznaną (i średnia populacyjna również  $\mu$ ) wybieramy jeden z dwóch estymatorów  $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  and  $\tilde{S}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ . Pierwszy z nich jest nieobciążony dla parametru  $\sigma^2$  i ma minimalną wariancję, drugi jest obciążony, ale pochodzi z metody największej wiarygodności.

Statystyka  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{n\tilde{S}^2}{\sigma^2}$  ma rozkład chi-kwadrat z  $(n-1)$  stopni swobody.



Gęstość rozkładu chi-kwadrat z  $k$  stopniami swobody

$$f(x) = \frac{0.5^{\frac{k}{2}}}{\Gamma(\frac{k}{2})} x^{\frac{k}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}} I_{(0,\infty)}(x)$$

Wartość oczekiwana:  $k$

Wariancja:  $2k$

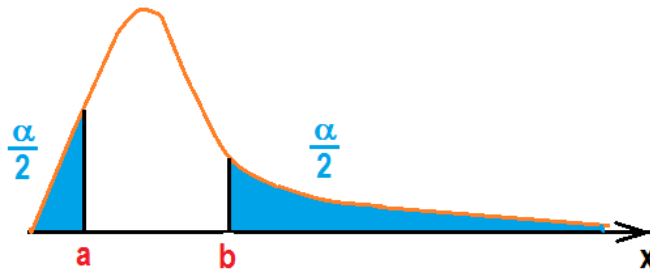
Statystyka  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{n\tilde{S}^2}{\sigma^2}$  może być użyta jako funkcja centralna do konstrukcji przedziału ufności dla parametru  $\sigma^2$ . Przedział ma postać

$$\left( \frac{(n-1)S^2}{\chi^2(1-\frac{\alpha}{2}, n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2(\frac{\alpha}{2}, n-1)} \right)$$

gdzie  $\chi^2(p, n-1)$  jest kwantylem rzędu  $p$  z rozkładu  $\chi^2$  z  $(n-1)$  stopniami swobody.

Przykładowa konstrukcja przedziału ufności:

1. Funkcja centralna  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$  ma rozkład  $\chi^2(n-1)$  i zależy od parametru  $\sigma^2$  (ale jej rozkład nie zależy).
2. Ustalamy poziom ufności  $1 - \alpha$  jako liczbę nieco mniejszą od 1.
3. Zapisujemy wzór (dla przedziału dwustronnego)  $P\left(a < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < b\right) = 1 - \alpha$ ,  
dla przedziału lewostronnego  $P\left(c < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}\right) = 1 - \alpha, (c > 0)$   
dla przedziału prawostronnego  $P\left(\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < d\right) = 1 - \alpha, (d > 0)$ .
4. Przekształcamy nierówność w nawiasie wyznaczając parametr.  
 $P\left(\frac{(n-1)S^2}{b} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{a}\right) = 1 - \alpha$ ,  
 $P\left(\sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{c}\right) = 1 - \alpha$ ,  
 $P\left(\sigma^2 > \frac{(n-1)S^2}{d}\right) = 1 - \alpha$ .
5. Korzystając z wykresu gęstości odczytujemy wartości kwantyli  
 $a = \chi^2\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right), b = \chi^2\left(1 - \frac{\alpha}{2}, n-1\right), c = \chi^2(\alpha, n-1), d = \chi^2(1 - \alpha, n-1)$ .



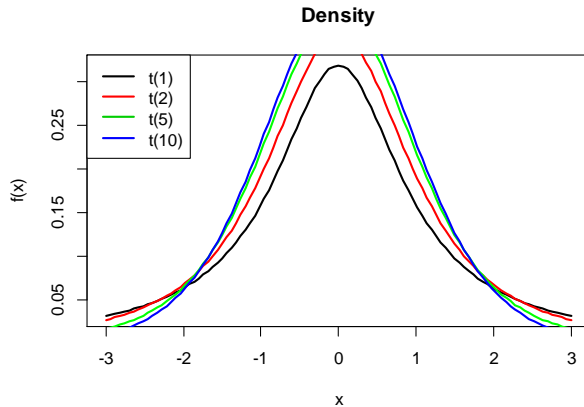
6. Zapisujemy ostateczną postać przedziału  
 $P\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2(1-\frac{\alpha}{2}, n-1)} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi^2(\frac{\alpha}{2}, n-1)}\right) = 1 - \alpha$   
 $P\left(\sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi^2(\alpha, n-1)}\right) = 1 - \alpha$ ,  
 $P\left(\sigma^2 > \frac{(n-1)S^2}{\chi^2(1-\alpha, n-1)}\right) = 1 - \alpha$ .
7. Jeśli poszukujemy przedziału ufności np. dla odwrotności lub innej funkcji parametru, to nierówność w nawiasie trzeba odpowiednio przekształcić.  
 $P\left(\frac{n \cdot \chi^2(\frac{\alpha}{2}, n-1)}{(n-1)S^2} < \frac{n}{\sigma^2} < \frac{n \cdot \chi^2(1-\frac{\alpha}{2}, n-1)}{(n-1)S^2}\right) = 1 - \alpha$ , itp.

.....

Jeżeli  $\mu$  oraz  $\sigma^2$  są nieznanne, przedział ufności dla parametru  $\mu$  ma postać

$$\left(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}} t\left(1 - \frac{\alpha}{2}, n-1\right), \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}} t\left(1 - \frac{\alpha}{2}, n-1\right)\right)$$

gdzie  $t(p, n-1)$  jest kwantylem rzędu  $p$  z rozkładu t-Studenta z  $(n-1)$  stopniami swobody.



Gęstość rozkładu t-Studenta z  $k$  stopniami swobody

$$f(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\sqrt{k\pi}} \left(1 + \frac{t^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}$$

Wartość oczekiwana: 0 for  $k > 1$

Wariancja:  $\frac{k}{k-2}$  for  $k > 2$ .

**Uwaga.** Jeśli nie ma statystyki, która nadawałaby się na funkcję centralną, można skorzystać z centralnego twierdzenia granicznego. Wtedy musimy bazować na dużych próbach. Wówczas parametr *exact* = F w poleceniu *enorm* w *EnvStats*.

Rozkładem granicznym statystyki  $\bar{X}$  jest  $N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$ , więc jako funkcję centralną można wziąć  $\frac{\bar{X}-\mu}{S}\sqrt{n}$  o rozkładzie  $N(0,1)$ . Wtedy dwustronny przedział ufności ma postać

$$\left(\bar{X} - \frac{S}{\sqrt{n}}z\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right), \bar{X} + \frac{S}{\sqrt{n}}z\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)\right)$$

gdzie  $z(p)$  jest kwantylem rzędu  $p$  z rozkładu  $N(0,1)$ .

### Model rozkładu wykładniczego

Zakładamy, że badana cecha  $X$  (obserwowana zmienna  $X$ ) ma rozkład wykładniczy  $Ex(\lambda)$ . To znaczy, że losowa próba prosta  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  jest ciągiem niezależnych zmiennych losowych o rozkładzie normalnym  $Ex(\lambda)$ .

Wtedy statystyka postaci  $\frac{1}{\bar{X}} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n X_i}$  jest estymatorem największej wiarygodności parametru  $\lambda$ , a statystyka  $\frac{n-1}{n\bar{X}}$  jest estymatorem nieobciążonym o minimalnej wariancji parametru  $\lambda$ .

Jako funkcję centralną dla parametru  $\lambda$  wybiera się statystykę  $2n\lambda\bar{X}$  o rozkładzie  $\chi^2(2n)$ . Na jej podstawie konstruuje się przedział ufności dla parametru  $\lambda$

$$P\left(\frac{\chi^2\left(\frac{\alpha}{2}, 2n\right)}{2n\bar{X}} < \lambda < \frac{\chi^2\left(1 - \frac{\alpha}{2}, 2n\right)}{2n\bar{X}}\right) = 1 - \alpha.$$

Jeśli zmienna losowa  $X$  ma rozkład wykładniczy  $Ex(\lambda)$ , to  $E(X) = \frac{1}{\lambda}$  i  $Var(X) = \frac{1}{\lambda^2}$ . Dlatego przedziały ufności dla wartości oczekiwanej i wariancji w populacji wykładniczej mają postać

$$P\left(\frac{2n\bar{X}}{\chi^2(1-\frac{\alpha}{2}, 2n)} < \frac{1}{\lambda} < \frac{2n\bar{X}}{\chi^2(\frac{\alpha}{2}, 2n)}\right) = 1 - \alpha$$

oraz

$$P\left(\frac{(2n\bar{X})^2}{\left(\chi^2(1-\frac{\alpha}{2}, 2n)\right)^2} < \frac{1}{\lambda^2} < \frac{(2n\bar{X})^2}{\left(\chi^2(\frac{\alpha}{2}, 2n)\right)^2}\right) = 1 - \alpha.$$