

Distribuições amostrais das estatísticas mais importantes

	Parametro a estimar	População(ões) tipo	Dimensão amostral	Variância(s) conhecida(s)?	Estatística	Distribuição amostral
1	μ	normal	qualquer	sim	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$	$\cap n(0,1)$
2	μ	qualquer	$n > 30$	sim	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$	$\hat{\cap} n(0,1)$
3	μ	normal	qualquer	não	$\frac{\bar{X} - \mu}{S'/\sqrt{n}}$	$\cap t_{(n-1)}$
4	μ	qualquer	$n > 30$	não	$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$	$\hat{\cap} n(0,1)$
5	σ^2	normal	$n > 30$	-	$\frac{nS^2}{\sigma^2}$	$\cap \chi^2_{(n-1)}$
6	p	Bernoulli	$n > 30$	-	$\frac{\bar{X} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}$	$\hat{\cap} n(0,1)$

Teorema do Limite Central

Seja X_1, X_2, \dots, X_n uma amostra aleatória de dimensão n , $E(X_i) = \mu$ e $\text{var}(X_i) = \sigma^2$ ($i=1,2,\dots,n$), e seja

$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$. Então para valores grandes de n , a variável aleatória $Y_n = \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n\sigma}}$ converge em distribuição para a normal

padrão ou normal estandardizada, isto é, para n grande tem-se $\frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n\sigma}} \hat{\cap} N(0;1)$