

# Estatística e Informática

## Aula 12 - Comparação de Parâmetros

Alan Rodrigo Panosso [alan.panosso@unesp.br](mailto:alan.panosso@unesp.br)

Departamento de Engenharia e Ciências Exatas FCAV/UNESP

(06-06-2024)

# Comparações de parâmetros de duas populações

Suponha duas amostras aleatórias independentes de tamanhos  $n_1$  e  $n_2$  ou seja,  $X_1, X_2, \dots, X_{n_1}$  e  $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}$ , respectivamente, de uma população com distribuição  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$  e de população com distribuição  $N(\mu_2, \sigma_2^2)$

## Hipóteses

$$H_0 : \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \text{ ou seja } \left( \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = 1 \right)$$

$$H_1 : \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2 \text{ ou seja } \left( \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \neq 1 \right)$$

## Estatística do teste:

Sendo  $s_1^2$  e  $s_2^2$  as variâncias, respectivamente das amostras  $n_1$  e  $n_2$ , o quociente

$$\frac{s_1^2/\sigma_1^2}{s_2^2/\sigma_2^2}$$

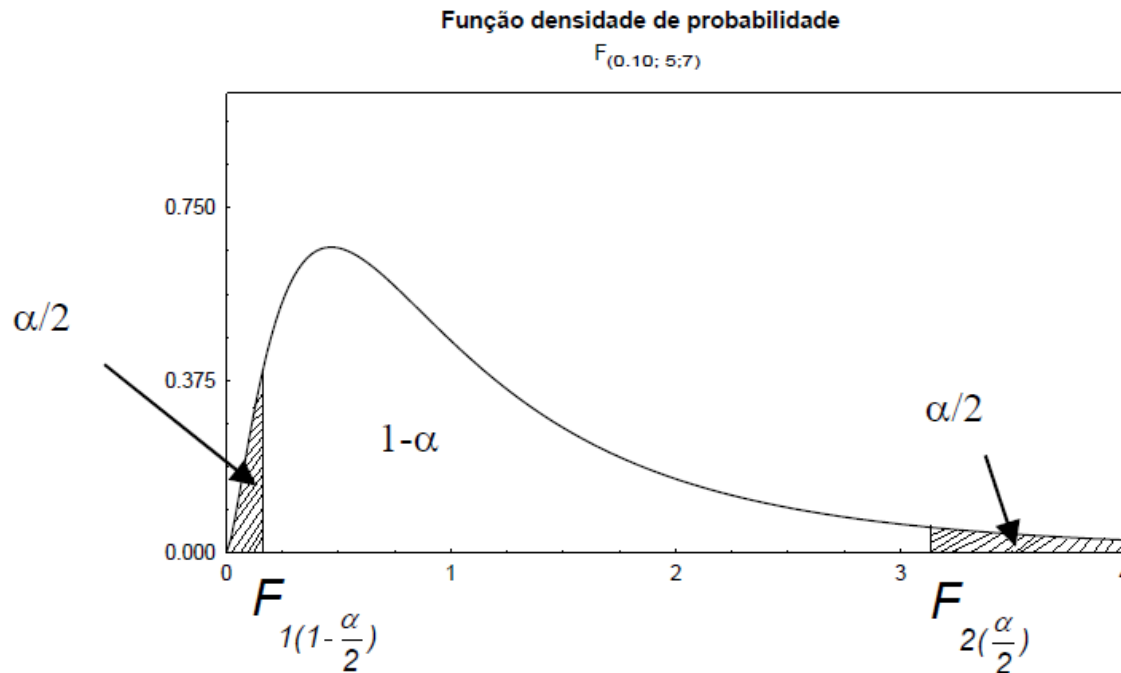
Segue a distribuição de  $F$  (Snedecor) com  $n_1 - 1$  e  $n_2 - 1$  graus de liberdade ( $GL$ ), tem a denotação  $F(n_1 - 1, n_2 - 1)$ .

Sob a suposição de  $H_0$  ser verdadeira, isto é,  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ , tem-se que

$$F = \frac{s_1^2}{s_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

## Construção da região crítica

Fixado  $\alpha$ , os pontos críticos serão  $F_1$  e  $F_2$  da distribuição  $F$ , tais que:



Se  $\alpha = 10\%$ , pode-se, utilizando a Tabela da distribuição  $F$ , encontrar diretamente  $F_2(5\%)$ . Para encontrar  $F_1(95\%)$  utiliza-se a propriedade:

$$F_{(1-\alpha; n_1-1, n_2-1)} = \frac{1}{F_{(\alpha; n_2-1, n_1-1)}}, \text{ assim: } F_{(0,95; n_1-1, n_2-1)} = \frac{1}{F_{(0,05; n_2-1, n_1-1)}}$$

**Exemplo: Construir a região crítica para o caso abaixo:**

Se  $n_1 - 1 = 5$  e  $n_2 - 1 = 7$  dado  $\alpha = 10\%$

$F_{2(0,05; 5, 7)} = 3,97$  olhamos na tabela

# Tabela - Distribuição F-Snedecor

Graus de liberdade do denominador de F : n <sub>2</sub>	TÁBUA VI Distribuição de Fisher-Snedecor-1 Valores críticos de F tais que P(F>F <sub>c</sub> ) = 0,05																							Graus de liberdade do denominador de F : n <sub>2</sub>
	GRAUS DE LIBERDADE DO NUMERADOR DE F : n <sub>1</sub>																							
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	12	14	15	16	18	20	24	30	40	60	120	∞		
1	161,4	199,5	215,7	224,6	230,2	234,0	236,8	238,9	240,5	241,9	243,9	245,4	245,9	246,5	247,3	248,0	249,1	250,1	251,1	252,2	253,3	254,3	1	
2	18,51	19,00	19,16	19,25	19,30	19,33	19,35	19,37	19,38	19,40	19,41	19,42	19,43	19,43	19,44	19,45	19,45	19,46	19,47	19,48	19,49	19,50	2	
3	10,13	9,55	9,28	9,12	9,01	8,94	8,89	8,85	8,81	8,79	8,74	8,72	8,70	8,69	8,67	8,66	8,64	8,62	8,59	8,57	8,55	8,53	3	
4	7,71	6,94	6,59	6,39	6,26	6,16	6,09	6,04	6,00	5,96	5,91	5,87	5,86	5,84	5,82	5,80	5,77	5,75	5,72	5,69	5,66	5,63	4	
5	6,61	5,79	5,41	5,19	5,05	4,95	4,88	4,82	4,77	4,74	4,68	4,64	4,62	4,60	4,58	4,56	4,53	4,50	4,46	4,43	4,40	4,36	5	
6	5,99	5,14	4,76	4,53	4,39	4,28	4,21	4,15	4,10	4,06	4,00	3,96	3,94	3,92	3,90	3,87	3,84	3,81	3,77	3,74	3,70	3,67	6	
7	5,59	4,74	4,35	4,12	3,97	3,87	3,79	3,73	3,68	3,64	3,57	3,53	3,51	3,49	3,47	3,44	3,41	3,38	3,34	3,30	3,27	3,23	7	
8	5,32	4,46	4,07	3,84	3,69	3,58	3,50	3,44	3,39	3,35	3,28	3,24	3,22	3,20	3,17	3,15	3,12	3,08	3,04	3,01	2,97	2,93	8	
9	5,12	4,26	3,86	3,63	3,48	3,37	3,29	3,23	3,18	3,14	3,07	3,03	3,01	2,99	2,96	2,94	2,90	2,86	2,83	2,79	2,75	2,71	9	
10	4,96	4,10	3,71	3,48	3,33	3,22	3,14	3,07	3,02	2,98	2,91	2,87	2,85	2,83	2,80	2,77	2,74	2,70	2,66	2,62	2,58	2,54	10	
11	4,84	3,98	3,59	3,36	3,20	3,09	3,01	2,95	2,90	2,85	2,79	2,74	2,72	2,70	2,67	2,65	2,61	2,57	2,53	2,49	2,45	2,40	11	
12	4,75	3,89	3,49	3,26	3,11	3,00	2,91	2,85	2,80	2,75	2,69	2,64	2,62	2,60	2,57	2,54	2,51	2,47	2,43	2,38	2,34	2,30	12	
13	4,67	3,81	3,41	3,18	3,03	2,92	2,83	2,77	2,71	2,67	2,60	2,55	2,53	2,52	2,48	2,46	2,42	2,38	2,34	2,30	2,25	2,21	13	
14	4,60	3,74	3,34	3,11	2,96	2,85	2,76	2,70	2,65	2,60	2,53	2,48	2,46	2,44	2,41	2,39	2,35	2,31	2,27	2,22	2,18	2,13	14	
15	4,54	3,68	3,29	3,06	2,90	2,79	2,71	2,64	2,59	2,54	2,48	2,42	2,40	2,39	2,35	2,33	2,29	2,25	2,20	2,16	2,11	2,07	15	
16	4,49	3,63	3,24	3,01	2,85	2,74	2,66	2,59	2,54	2,49	2,42	2,37	2,35	2,33	2,30	2,28	2,24	2,19	2,15	2,11	2,06	2,01	16	
17	4,45	3,59	3,20	2,96	2,81	2,70	2,61	2,55	2,49	2,45	2,38	2,34	2,31	2,29	2,26	2,23	2,19	2,15	2,10	2,06	2,01	1,96	17	
18	4,41	3,55	3,16	2,93	2,77	2,66	2,58	2,51	2,46	2,41	2,34	2,29	2,27	2,25	2,22	2,19	2,15	2,11	2,06	2,02	1,97	1,92	18	
19	4,38	3,52	3,13	2,90	2,74	2,63	2,54	2,48	2,42	2,38	2,31	2,26	2,23	2,22	2,18	2,16	2,12	2,07	2,03	1,98	1,93	1,88	19	
20	4,35	3,49	3,10	2,87	2,71	2,60	2,51	2,45	2,39	2,35	2,28	2,22	2,20	2,18	2,15	2,12	2,08	2,04	1,99	1,95	1,90	1,84	20	
21	4,32	3,47	3,07	2,84	2,68	2,57	2,49	2,42	2,37	2,32	2,25	2,20	2,18	2,16	2,12	2,10	2,05	2,01	1,96	1,92	1,87	1,81	21	
22	4,30	3,44	3,05	2,82	2,66	2,55	2,46	2,40	2,34	2,30	2,23	2,17	2,15	2,13	2,10	2,07	2,03	1,98	1,94	1,89	1,84	1,78	22	
23	4,28	3,42	3,03	2,80	2,64	2,53	2,44	2,37	2,32	2,27	2,20	2,15	2,13	2,11	2,08	2,05	2,01	1,96	1,91	1,86	1,81	1,76	23	
24	4,26	3,40	3,01	2,78	2,62	2,51	2,42	2,36	2,30	2,25	2,18	2,13	2,11	2,09	2,05	2,03	1,98	1,94	1,89	1,84	1,79	1,73	24	
25	4,24	3,39	2,99	2,76	2,60	2,49	2,40	2,34	2,28	2,24	2,16	2,11	2,09	2,07	2,04	2,01	1,96	1,92	1,87	1,82	1,77	1,71	25	
26	4,23	3,37	2,98	2,74	2,59	2,47	2,39	2,32	2,27	2,22	2,15	2,09	2,07	2,05	2,02	1,99	1,95	1,90	1,85	1,80	1,75	1,69	26	
27	4,21	3,35	2,96	2,73	2,57	2,46	2,37	2,31	2,25	2,20	2,13	2,08	2,06	2,04	2,00	1,97	1,93	1,88	1,84	1,79	1,73	1,67	27	
28	4,20	3,34	2,95	2,71	2,56	2,45	2,36	2,29	2,24	2,19	2,12	2,06	2,04	2,02	1,99	1,96	1,91	1,87	1,82	1,77	1,71	1,65	28	
29	4,18	3,33	2,93	2,70	2,55	2,43	2,35	2,28	2,22	2,18	2,10	2,05	2,03	2,01	1,97	1,94	1,90	1,85	1,81	1,75	1,70	1,64	29	
30	4,17	3,32	2,92	2,69	2,53	2,42	2,33	2,27	2,21	2,16	2,09	2,04	2,01	1,99	1,96	1,93	1,89	1,84	1,79	1,74	1,68	1,62	30	
40	4,08	3,23	2,84	2,61	2,45	2,34	2,25	2,18	2,12	2,08	2,00	1,95	1,92	1,90	1,87	1,84	1,79	1,74	1,69	1,64	1,58	1,51	40	
60	4,00	3,15	2,76	2,53	2,37	2,25	2,17	2,10	2,04	1,99	1,92	1,86	1,84	1,81	1,78	1,75	1,70	1,65	1,59	1,53	1,47	1,39	60	
120	3,92	3,07	2,68	2,45	2,29	2,17	2,09	2,02	1,96	1,91	1,83	1,77	1,75	1,72	1,69	1,66	1,61	1,55	1,50	1,43	1,35	1,25	120	
∞	3,84	3,00	2,60	2,37	2,21	2,10	2,01	1,94	1,88	1,83	1,75	1,69	1,67	1,63	1,60	1,57	1,52	1,46	1,39	1,32	1,22	1,00	∞	
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	12	14	15	16	18	20	24	30	40	60	120	∞		

F1 precisamos calcular:

$$F1_{(0,95; 5, 7)} = \frac{1}{F_{(0,05; 7, 5)}} = \frac{1}{4,88} = 0,205$$

Assim,  $RC = \{0 < F < 0,205 \text{ ou } F > 3,97\}$



Entretanto, o procedimento que se usa na prática é calcular  $F$  utilizando sempre a maior variância no numerador  $s_1^2 > s_2^2$  portanto  $F > 1$ , e considerar o ponto crítico  $F_{2(\alpha; n_1-1, n_2-1)}$ .

**Amostra:** Colhidas amostras aleatórias  $n_1$  e  $n_2$ , calcula-se  $s_1^2$  e  $s_2^2$  com ( $s_1^2 > s_2^2$ ), então:

$$F_{obs} = \frac{s_1^2}{s_2^2} \sim F_{(n_1-1; n_2-1)}$$

**Conclusão:** Se  $F_{obs} \in RC$ , **rejeita-se**  $H_0$ , no caso contrário, **não se rejeita**  $H_0$ .

**Exemplo.** Dois grupo de 8 animais da mesma idade e raças diferentes foram submetidos a um mesmo regime alimentar. Os resultados para ganho de peso foram:

<b>R1:</b>	2,30	2,10	1,91	1,20	1,93	1,88	1,95	2,10
<b>R2:</b>	2,30	2,15	2,00	1,28	2,15	2,20	1,91	2,06

Ao nível de 5%, as variâncias dos ganhos de pesos raças diferem entre si?

```
r1<-c(2.30,2.10,1.91,1.20,1.93,1.88,1.95,2.10)
r2<-c(2.30,2.15,2.00,1.28,2.15,2.20,1.91,2.06)
var.test(r1,r2)
```

```
#>
#>      F test to compare two variances
#>
#> data:  r1 and r2
#> F = 1.0362, num df = 7, denom df = 7, p-value = 0.9638
#> alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1
#> 95 percent confidence interval:
#>  0.2074474 5.1756306
#> sample estimates:
#> ratio of variances
#>           1.036181
```

Testar as hipóteses:

$$\begin{cases} H_0 : \sigma_{r1}^2 = \sigma_{r2}^2 \\ H_1 : \sigma_{r1}^2 \neq \sigma_{r2}^2 \end{cases}$$

Calculando os valores de variância para as duas raças:

$$s_{r1}^2 = 0,10433$$

e

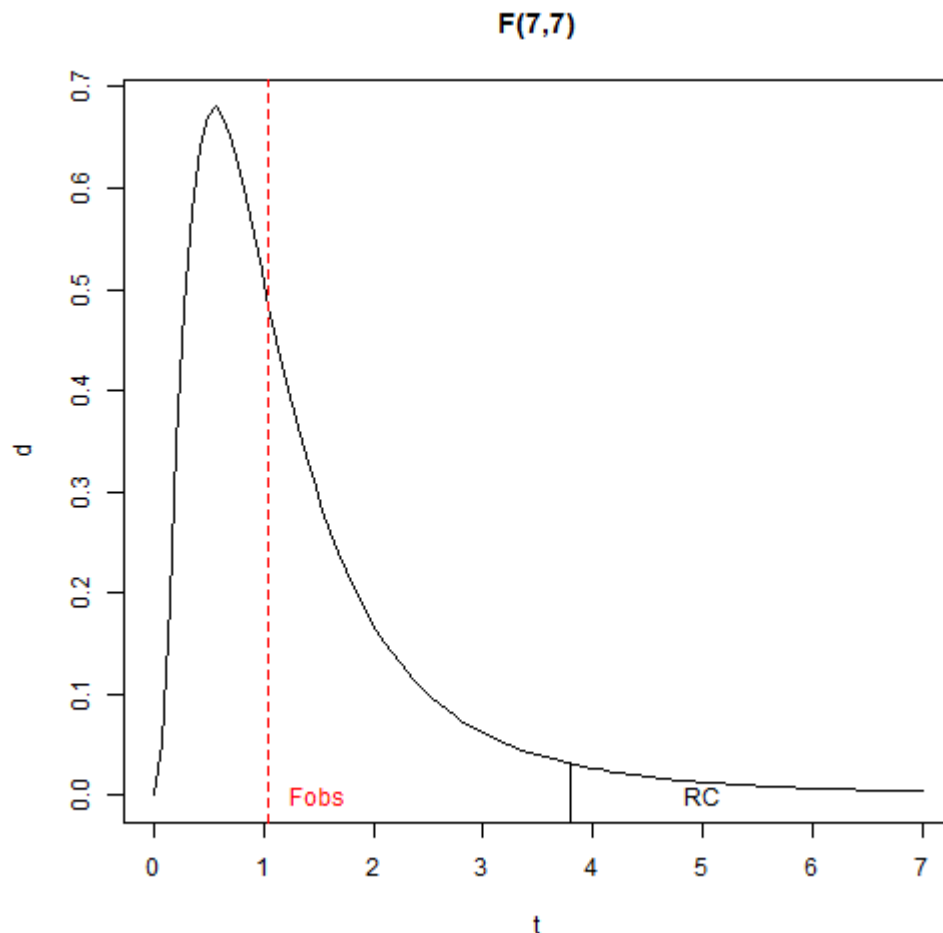
$$s_{r2}^2 = 0,10068$$

sendo que  $n_{r1} = n_{r2} = 8$

e  $\alpha = 5\%$

$$\text{A estatística do teste: } \frac{s_{r1}^2}{s_{r2}^2} = \frac{0,10433}{0,10068} = 1,03618$$

$$F_{c(0,05;7,7)} = 3,79 \text{ assim, } RC = \{F > 3,79\}$$



Como  $F_{obs} \notin RC$  não se rejeita  $H_0$ , ou seja, as variâncias são estatisticamente iguais ao nível de 5% de significância, ou seja, as variâncias dos ganhos de peso das raças são homocedásticas.

# Comparação de duas médias de populações normais: amostras independentes

A análise da hipótese da igualdade de variâncias é crucial para o uso do teste  $t$ , na comparação de duas médias, apresentado a seguir.

Com o objetivo de se comparar duas populações examinaremos a situação na qual os dados estão na forma de realizações de amostras aleatórias de tamanhos  $n_1$  e  $n_2$ , selecionadas, respectivamente, das populações 1 e 2.

Uma coleção de  $n_1 + n_2$  elementos são aleatoriamente divididos em 2 grupos de tamanhos  $n_1$  e  $n_2$ , onde cada membro do primeiro grupo recebe o tratamento 1 e do segundo, o tratamento 2. Especificamente, estaremos interessados em fazer inferência sobre o parâmetro:

$$\mu_1 - \mu_2 = (\text{média da população 1}) - (\text{média da população 2})$$

**Hipótese:**  $H_0 : \mu_1 = \mu_2$  ou seja,  $\mu_1 - \mu_2 = 0$

**Estatística do teste:** 
$$Z = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

## Caso 1: variâncias conhecidas

$$Z = \frac{(\bar{X} - \bar{Y})}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

## Caso 2: variâncias desconhecidas e iguais

Preliminarmente, testa-se se as variâncias das duas populações são iguais. Caso a hipótese não seja rejeitada, isto é, que  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$ , a estatística anterior transforma-se em:

$$Z = \frac{(\bar{X} - \bar{Y})}{\sigma \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}, \text{ substituímos } \sigma \text{ por um estimador, teremos uma expressão}$$

muito semelhante à  $t$  de Student. Uma estatística para  $\sigma^2$  é a média ponderada:

$$S_P^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{(n_1 - 1) + (n_2 - 1)}$$

que, como  $s_1^2$  e  $s_2^2$  são dois estimadores não viciados de  $\sigma^2$ , também é um estimador não viciado de  $\sigma^2$ .

$$\text{Assim, } t = \frac{(\bar{X} - \bar{Y})}{s_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)GL$$

**Exemplo.** Dois grupo de 8 animais da mesma idade e raças diferentes foram submetidos a um mesmo regime alimentar. Os resultados para ganho de peso foram:

<b>R1:</b>	2,30	2,10	1,91	1,20	1,93	1,88	1,95	2,10
<b>R2:</b>	2,30	2,15	2,00	1,28	2,15	2,20	1,91	2,06

Ao nível de 5%, as médias dos ganhos de pesos raças diferem entre si?



```
r1<-c(2.30,2.10,1.91,1.20,1.93,1.88,1.95,2.10)
r2<-c(2.30,2.15,2.00,1.28,2.15,2.20,1.91,2.06)
t.test(r1, r2, alternative = "le", var.equal = TRUE)
```

```
#>
#>      Two Sample t-test
#>
#> data:  r1 and r2
#> t = -0.53098, df = 14, p-value = 0.3019
#> alternative hypothesis: true difference in means is less than 0
#> 95 percent confidence interval:
#>      -Inf 0.1969546
#> sample estimates:
#> mean of x mean of y
#>  1.92125  2.00625
```

Usando os dados do exemplo anterior, testar se há evidência de que as duas raças apresentam o mesmo ganho de peso ( $H_0 : \mu_A = \mu_B$  vs.  $H_1 : \mu_A < \mu_B$ ), ao nível de 5%.

$$\begin{cases} H_0 : \mu_{r1} = \mu_{r2} \\ H_1 : \mu_{r1} < \mu_{r2} \end{cases}$$

Calculando os valores de média e desvio-padrão:

$$\bar{X} = 1,92125 \text{ e } s_{r1}^2 = 0,10433 \text{ e } \bar{Y} = 2,00625 \text{ e } s_{r2}^2 = 0,10068$$

sendo que  $n_{r1} = n_{r2} = 8$  e  $\alpha = 5\%$

Assim,

$$S_P^2 = \frac{(n_1-1)s_1^2 + (n_2-1)s_2^2}{(n_1-1) + (n_2-1)} = \frac{(8-1)0,10433 + (8-1)0,10068}{(8-1) + (8-1)} = 0,1025054$$

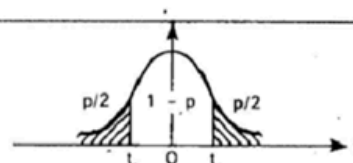
sendo  $S_P = 0,3201646$

Portanto,

$$t_{obs} = \frac{(\bar{X} - \bar{Y})}{s_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} = \frac{(1,92125 - 2,00625)}{0,3201646 \sqrt{\frac{1}{8} + \frac{1}{8}}} = -0,5309908$$

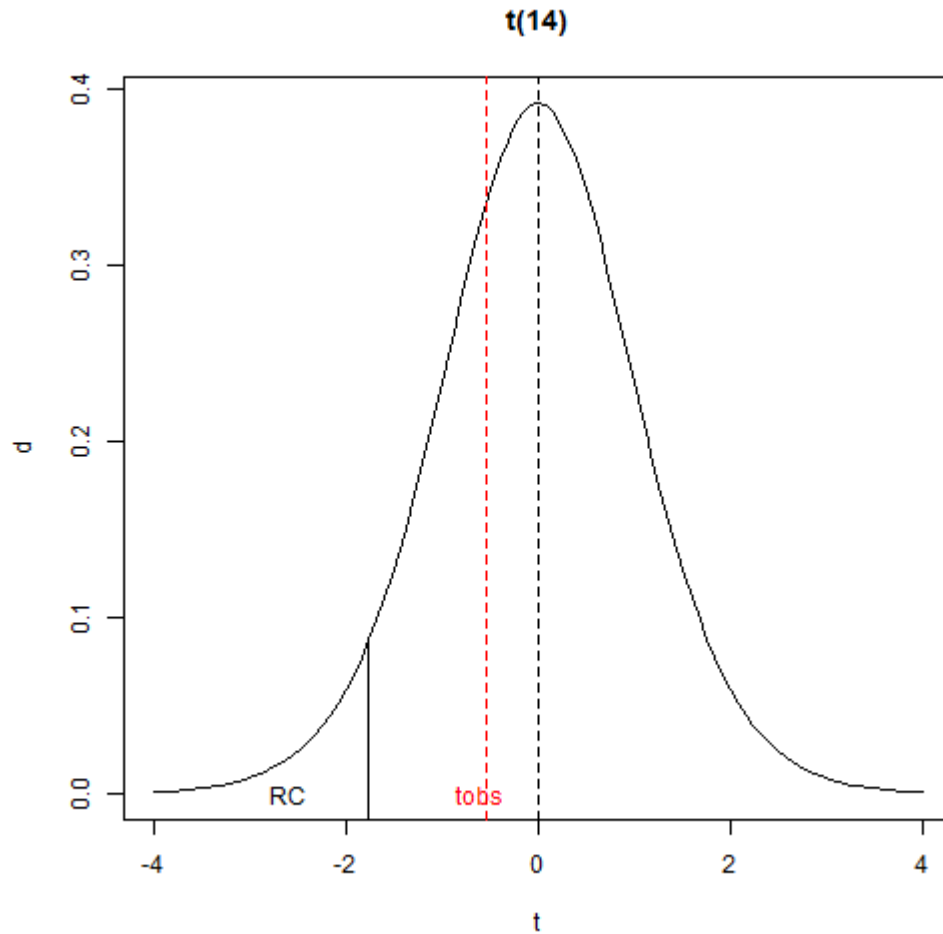
Graus de liberdade	TÁBUA V															Graus de liberdade	
	Distribuição de Student: St(n)																
	Valores críticos de t tais que $P(-t_c < t < t_c) = 1 - p$																
	p = 90%	80%	70%	60%	50%	40%	30%	20%	10%	5%	4%	2%	1%	0,2%	0,1%		
1	0.158	0.325	0.510	0.727	1.000	1.376	1.963	3.078	6.314	12.706	15.894	31.821	63.657	318.309	636.619	1	
2	0.142	0.289	0.445	0.617	0.816	1.061	1.386	1.886	2.920	4.303	4.849	6.965	9.925	22.327	31.598	2	
3	0.137	0.277	0.424	0.584	0.765	0.978	1.250	1.638	2.353	3.182	3.482	4.541	5.841	10.214	12.924	3	
4	0.134	0.271	0.414	0.569	0.741	0.941	1.190	1.533	2.132	2.776	2.998	3.747	4.604	7.173	8.610	4	
5	0.132	0.267	0.408	0.559	0.727	0.920	1.156	1.476	2.015	2.571	2.756	3.365	4.032	5.893	6.869	5	
6	0.131	0.265	0.404	0.553	0.718	0.906	1.134	1.440	1.943	2.447	2.612	3.143	3.707	5.208	5.959	6	
7	0.130	0.263	0.402	0.549	0.711	0.896	1.119	1.415	1.895	2.365	2.517	2.998	3.499	4.785	5.408	7	
8	0.130	0.262	0.399	0.546	0.706	0.889	1.108	1.397	1.860	2.306	2.449	2.896	3.355	4.501	5.041	8	
9	0.129	0.261	0.398	0.543	0.703	0.883	1.100	1.383	1.833	2.262	2.398	2.821	3.250	4.297	4.781	9	
10	0.129	0.260	0.397	0.542	0.700	0.879	1.093	1.372	1.812	2.228	2.359	2.764	3.169	4.144	4.587	10	
11	0.129	0.260	0.396	0.540	0.697	0.876	1.088	1.363	1.796	2.201	2.328	2.718	3.106	3.025	4.437	11	
12	0.128	0.259	0.395	0.539	0.695	0.873	1.083	1.356	1.782	2.179	2.303	2.681	3.055	3.930	4.318	12	
13	0.128	0.259	0.394	0.538	0.694	0.870	1.079	1.350	1.771	2.160	2.282	2.650	3.012	3.852	4.221	13	
14	0.128	0.258	0.393	0.537	0.692	0.868	1.076	1.345	1.761	2.145	2.264	2.624	2.977	3.787	4.140	14	
15	0.128	0.258	0.393	0.536	0.691	0.866	1.074	1.341	1.753	2.131	2.248	2.602	2.947	3.733	4.073	15	
16	0.128	0.258	0.392	0.535	0.690	0.865	1.071	1.337	1.740	2.120	2.235	2.583	2.921	3.686	4.016	16	
17	0.128	0.257	0.392	0.534	0.689	0.863	1.069	1.333	1.740	2.110	2.224	2.567	2.898	3.646	3.965	17	
18	0.127	0.257	0.392	0.534	0.688	0.862	1.067	1.330	1.734	2.101	2.214	2.552	2.878	3.610	3.922	18	
19	0.127	0.257	0.391	0.533	0.688	0.861	1.066	1.328	1.729	2.093	2.205	2.539	2.861	3.579	3.883	19	
20	0.127	0.257	0.391	0.533	0.687	0.860	1.064	1.325	1.725	2.086	2.197	2.528	2.845	3.552	3.850	20	
21	0.127	0.257	0.391	0.532	0.686	0.859	1.063	1.323	1.721	2.080	2.189	2.518	2.831	3.527	3.819	21	
22	0.127	0.256	0.390	0.532	0.686	0.858	1.061	1.321	1.717	2.074	2.183	2.508	2.819	3.505	3.792	22	
23	0.127	0.256	0.390	0.532	0.685	0.858	1.060	1.319	1.714	2.069	2.177	2.500	2.807	3.485	3.768	23	
24	0.127	0.256	0.390	0.531	0.685	0.857	1.059	1.318	1.711	2.064	2.172	2.492	2.797	3.467	3.745	24	
25	0.127	0.256	0.390	0.531	0.684	0.856	1.058	1.316	1.708	2.060	2.166	2.485	2.787	3.450	3.725	25	
26	0.127	0.256	0.390	0.531	0.684	0.856	1.058	1.315	1.706	2.056	2.162	2.479	2.779	3.435	3.707	26	
27	0.127	0.256	0.389	0.531	0.684	0.855	1.057	1.314	1.703	2.052	2.158	2.473	2.771	3.421	3.690	27	
28	0.127	0.256	0.389	0.530	0.684	0.855	1.056	1.313	1.701	2.048	2.154	2.467	2.763	3.408	3.674	28	
29	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.854	1.055	1.311	1.699	2.045	2.150	2.462	2.756	3.396	3.659	29	
30	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.854	1.055	1.310	1.697	2.042	2.147	2.457	2.750	3.385	3.646	30	
35	0.126	0.255	0.388	0.529	0.682	0.852	1.052	1.306	1.690	2.030	2.133	2.438	2.724	3.340	3.591	35	
40	0.126	0.255	0.388	0.529	0.681	0.851	1.050	1.303	1.684	2.021	2.123	2.423	2.704	3.307	3.551	40	
50	0.126	0.254	0.387	0.528	0.679	0.849	1.047	1.299	1.676	2.009	2.109	2.403	2.678	3.261	3.496	50	
60	0.126	0.254	0.387	0.527	0.679	0.848	1.045	1.296	1.671	2.000	2.099	2.390	2.660	3.232	3.460	60	
120	0.126	0.254	0.386	0.526	0.677	0.845	1.041	1.289	1.658	1.980	2.076	2.358	2.617	3.160	3.373	120	
∞	0.126	0.253	0.385	0.524	0.674	0.842	1.036	1.282	1.645	1.960	2.054	2.326	2.576	3.090	3.291	∞	
	p = 90%	80%	70%	60%	50%	40%	30%	20%	10%	5%	4%	2%	1%	0,2%	0,1%		

The diagram shows a bell-shaped curve representing a probability distribution. The horizontal axis is labeled 't' and has a central point '0'. Two points,  $t_c$  and  $-t_c$ , are marked on the axis. The area under the curve between  $-t_c$  and  $t_c$  is labeled  $1 - p$ . The two areas in the tails, to the left of  $-t_c$  and to the right of  $t_c$ , are each labeled  $p/2$ .



Para a construção da **região crítica** do teste:  $t_c(14; 0, 05) = -1,761$  assim, a região crítica é  $RC = \{t \leq -1,76131\}$

**Conclusão:** Como  $t_{obs} \notin RC$ , não rejeita-se  $H_0$ , não há evidências de que a raça 1 apresenta maior ganho de peso que a raça 2.



### Caso 3: variâncias desconhecidas e desiguais (Teste de Smith – Satterthwaite)

Quando a hipótese de igualdade de variâncias for rejeitada, deve-se substituir  $\sigma_1^2$  e  $\sigma_2^2$  pelos seus respectivos estimadores  $s_1^2$  e  $s_2^2$  obtendo a estatística:

$$t = \frac{(\bar{X} - \bar{Y})}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$$

que sob a veracidade de  $H_0$  ( $\mu_1 - \mu_2 = 0$ ), aproxima-se de uma distribuição  $t$  de Student, com número de graus de liberdade dado aproximadamente por:

$$gl = \frac{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}{\frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1}\right)^2}{n_1 - 1} + \frac{\left(\frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{n_2 - 1}}$$

Como o número de graus de liberdade assim calculado, geralmente, é **não inteiro**, recomenda-se aproximá-lo para o inteiro imediatamente anterior a este.

Se  $n_1$  e  $n_2$  são ambos grandes ( $n \geq 30$ ), o teste pode ser baseado na estatística.

$$Z = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1) \text{ sob } H_0$$

pois permanece válido se  $\sigma_1^2$  e  $\sigma_2^2$  são substituídos por seus respectivos estimadores amostrais  $s_1^2$  e  $s_2^2$ .

**Nota:** no caso da inferência originada de amostras grandes, não é necessário assumir que as distribuições das populações originais são normais, porque o teorema central do limite garante que as médias amostrais  $X$  e  $Y$  são aproximadamente distribuídas como  $N(\mu_1, \sigma^2/n_1)$  e  $N(\mu_2, \sigma^2/n_2)$ , respectivamente. Além disso, a suposição de variâncias populacionais iguais ( $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ ) que é usada para amostras pequenas, é evitada nessa situação.