

1 1. 検定力

内 容

2

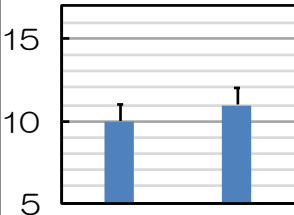
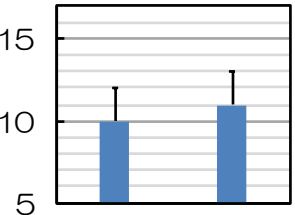
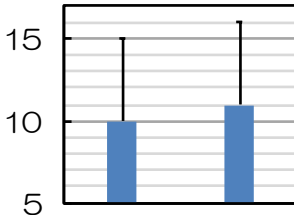
1. 帰無仮説検定の問題点
2. 効果量
3. 検定力分析

3

1. 帰無仮説検定の問題点

4

帰無仮説検定の問題点 t 検定

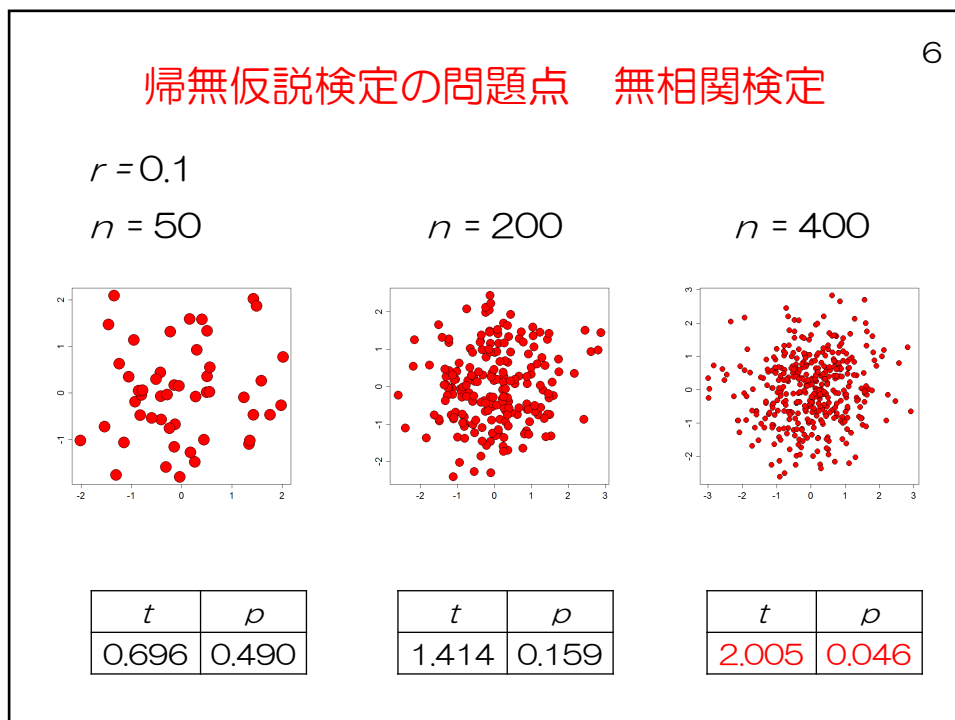
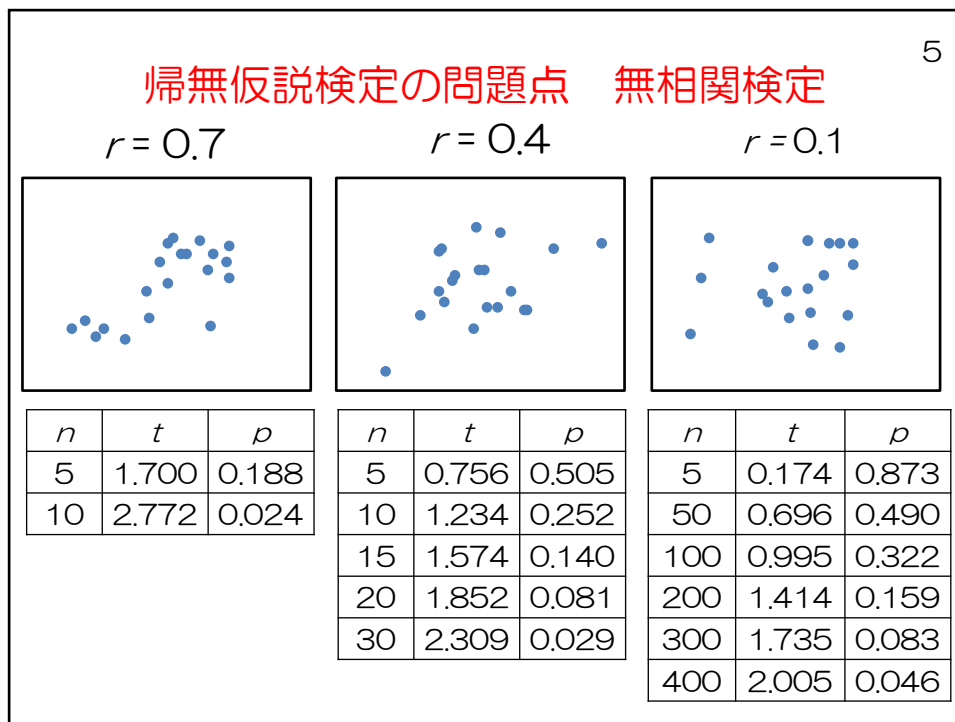




n	t	p
5	1.581	0.153
10	2.236	0.038

n	t	p
5	1.118	0.296
10	1.581	0.131
15	1.937	0.063
20	2.236	0.031

n	t	p
5	0.707	0.500
10	1.000	0.331
15	1.225	0.231
20	1.414	0.165
30	1.732	0.089
40	2.000	0.049

n は各グループの人数 誤差線は標準偏差



標本数の等しい対応のない t 検定 \bar{X}_1, \bar{X}_2 : 各群の標本平均 u_1^2, u_2^2 : 各群の不偏分散 n : 各群のデータ数

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{u_1^2 + u_2^2}{n}}} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{u_1^2 + u_2^2}} \times \sqrt{n}$$

 p 値の落とし穴

p 値は標本数の影響を大きく受ける。

p 値は効果の大きさを表す指標ではない。

帰無仮説検定の流れ

A群	a_1	a_2	...	a_n
B群	b_1	b_2	...	b_n

1. 仮説の設定

帰無仮説 (H_0) $A = B$

対立仮説 (H_1) $A \neq B$

2. 検定統計量の計算

3. 検定統計量が臨界値より

大きい $\rightarrow H_0$ 棄却 $\rightarrow A$ と B に有意差あり

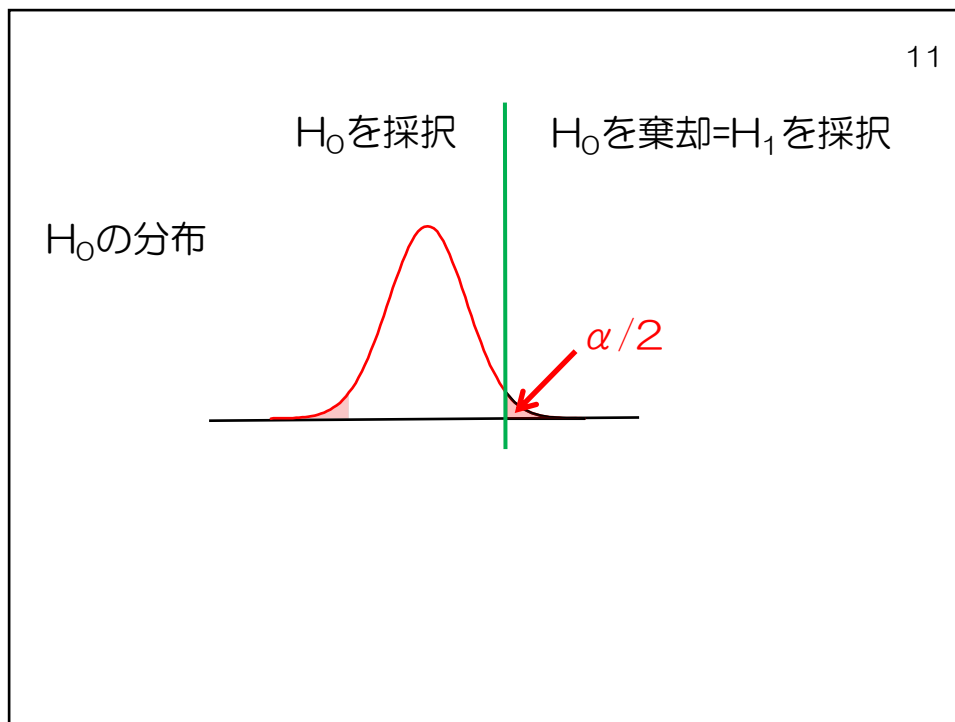
小さい $\rightarrow H_0$ 棄却しない \rightarrow 有意差なし

9

 p 値の本当の意味 p 値

帰無仮説を棄却した場合に、
本当は帰無仮説が真であったという
間違いを犯す確率

	H_0 を採択する	H_0 を棄却する
本当は H_0 が真	○	α (危険率)



12

2. 効果量

帰無仮説の正しくなさを表す量的な指標

標本数に影響されない効果（差）の指標

検定	効果量の指標		効果量の目安		
	母集団	標本	小	中	大
t	$\delta = \frac{ \mu_A - \mu_B }{\sigma}$	$d = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{S_p}$	0.2	0.5	0.8
相関	$ \rho $	$ r $	0.1	0.3	0.5

t 検定の効果量

Cohen の d $d = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{S_p}$

2群の標本数が異なる場合

$$S_p = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)u_1^2 + (n_2 - 1)u_2^2}{n_1 + n_2}}$$

2群の標本数が等しい場合

$$S_p = \sqrt{\frac{u_1^2 + u_2^2}{2}}$$

標本数の等しい対応のない t 検定

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{u_1^2 + u_2^2}{n}}} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{u_1^2 + u_2^2}} \times \sqrt{n} = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{u_1^2 + u_2^2}{2}}} \times \sqrt{\frac{n}{2}}$$

↑
効果量

平均の差をデータの散らばりで割って、標準化

検定統計量 = 標本効果量 × f(サンプルサイズ)

t検定の効果量（効果の大きさ）

$$d = \frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2}{S} \quad \text{コ-エンの } d$$

$$S = \sqrt{\frac{n_1 s_1^2 + n_2 s_2^2}{n_1 + n_2}} = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2}}$$

効果大	.8
効果中	.5
効果小	.2

S_1 : $n_1 - 1$ で割った標準偏差

s_1 : n_1 で割った標準偏差

対応がある場合のt検定の効果量

相関で調整をする場合

$$d_{\text{paired-t}} = \frac{d}{\sqrt{2(1-r)}}$$

調整しない場合

17

効果量に関する Cohen (1982) の基準

	効果量	大	中	小
t 検定 t	d	0.8	0.5	0.2
無相関検定 r	r	0.5	0.3	0.1
カイ二乗検定 chisq	Φ 係数 (2×2) Cramerの V	0.5	0.3	0.1
一元配置分散分析 anov	f, f^2	0.4	0.25	0.1
二元配置分散分析	η, η^2	0.14	0.06	0.01

```
install.packages("pwr")
library(pwr)
cohen.ES(test="t", size="small")
```

18

分散分析の効果量

f^2	要因の平方和 / 誤差の平方和 F値 * (df1/df2)
f	
η^2	要因の平方和 / 全体の平方和
η	相関比

	平方和	自由度	平均平方	分散比
要因	要因平方和	要因自由度	要因平均平方	分散比
誤差	誤差平方和	誤差自由度	誤差平均平方	
全体	全体平方和			

$$\eta^2 = \frac{\text{要因平方和}}{\text{全体平方和}}$$

$$\eta_p^2 = \frac{\text{要因平方和}}{\text{誤差平方和} + \text{要因平方和}}$$

$$\omega^2 = \frac{\text{要因自由度} \times (\text{要因平均平方} - \text{誤差平均平方})}{\text{全体平方和} + \text{誤差平均平方}}$$

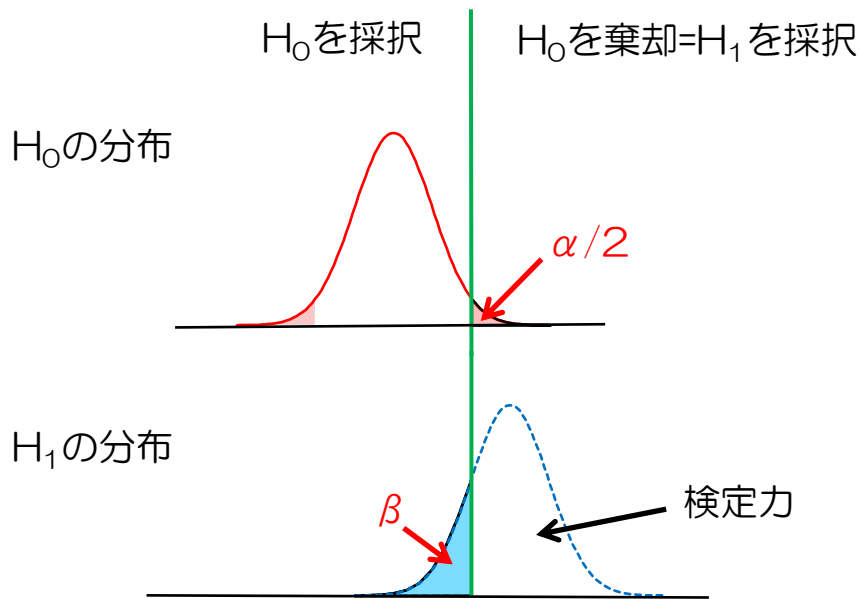
3. 検定力分析

第一種の誤りと第二種の誤り

p 値

帰無仮説を棄却した場合に、
本当は帰無仮説が真であったという
間違いを犯す確率

	H_0 を採択する	H_0 を棄却する
本当は H_0 が真	○	α (危険率) 第一種の誤り
本当は H_1 が真	β 第二種の誤り	○ 検定力



検定力

検定力 ($1 - \beta$)

本当は対立仮説が真であった場合に、
対立仮説を正しく採択できる確率

本当は対立仮説が偽であった場合に、
対立仮説を採択してしまわない確率

検定力が 0.8 が望ましいとされる

検定力が 0.5 を切るような場合は問題

検定力分析の使い方

事前分析

- 予想される効果量（差）から、標本数を決めたい

有意になる標本数という意味ではない！

- 標本数から、検出が期待できる効果量（差）を求めたい

事後分析

- 検定結果をどの程度主張していいのかわかりたい

検定力分析の使い方

有意でないのは、

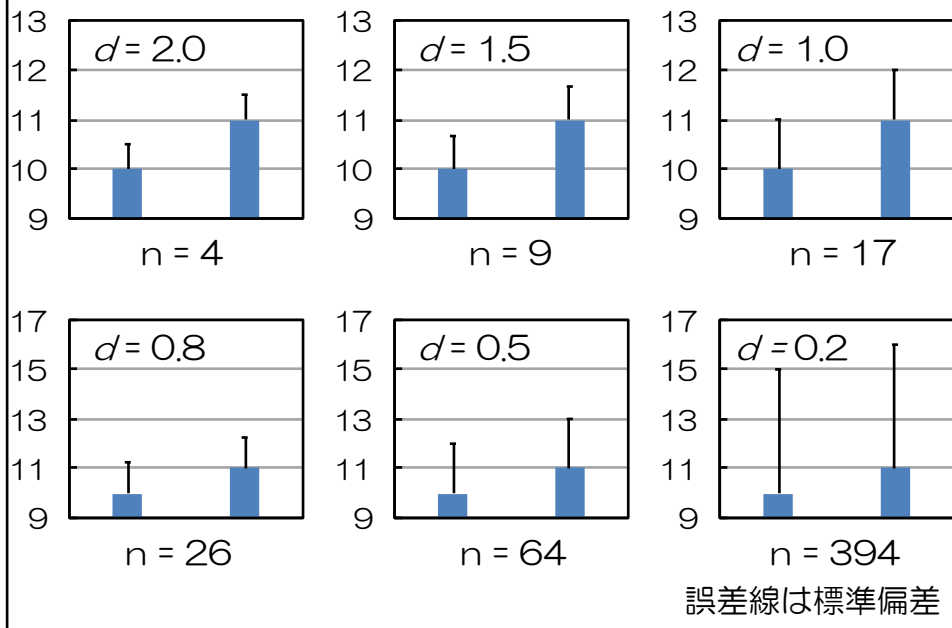
- 標本数が少ないせい？
- 効果量が小さいせい？

有意だけど本当？

- 検定力があればOKだが、なければ怪しい

検定力 = 帰無仮説検定の結果が得られる確率

事前分析 t 検定：標本数を決めたい



27

事前分析 t 検定：標本数を求めたい

検定力0.8

危険率5%

予想される d	必要な n /グループ
2	4
1.5	9
1.0	17
0.8	26
0.5	64
0.2	394

28

power. t. test (sig. level=0.05, $\overset{\uparrow}{\text{power}}=0.8$, $\overset{\uparrow}{\text{delta}}=0.5$)

検定力 効果量

Two-sample t test power calculation

 $n = 63.76576$

delta = 0.5

sd = 1

sig. level = 0.05

power = 0.8

alternative = two.sided

NOTE: n is number in *each* group

29

事前分析 無相関検定：標本数を求めたい

検定力0.8

危険率5%

予想される r	必要な n
0.9	6
0.8	9
0.7	13
0.6	19
0.5	29
0.4	46
0.3	84
0.2	193
0.1	782

30

無相関検定でのサンプルサイズ

pwr. r. test ($r=0.4$, power=0.8)

↑
効果量=母相関係数

approximate correlation power
calculation (arctangh transformation)

 $n = 46.5707$ $r = 0.4$

sig. level = 0.05

power = 0.8

alternative = two.sided

31

カイ二乗検定でのサンプルサイズ

 $\text{pwr.chisq.test}(w=0.3, df=1, \text{power}=0.8)$ ▲
効果量

Chi squared power calculation

 $w = 0.3$ $N = 87.20955$ $df = 1$ $\text{sig. level} = 0.05$ $\text{power} = 0.8$

NOTE: N is the number of observations

32

一元配置分散分析でのサンプルサイズ

 $\text{pwr.anova.test}(k=3, f=0.25, \text{power}=0.8)$ ▲
効果量Balanced one-way analysis of variance
power calculation $k = 3$ $n = 52.3966$ $f = 0.25$ $\text{sig. level} = 0.05$ $\text{power} = 0.8$

NOTE: n is number in each group

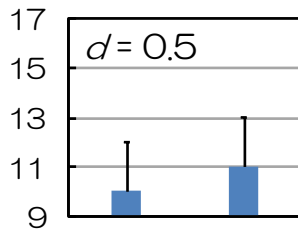
事前分析 t 検定：効果量を求めたい

検定力0.8

危険率5%

n/グループ	検出可能な d
10	1.325
20	0.909
30	0.736
40	0.634
50	0.566
100	0.398
250	0.251
500	0.177

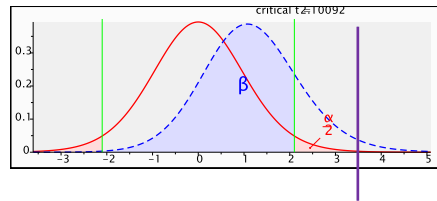
事後分析 t 検定：検定力を確認したい



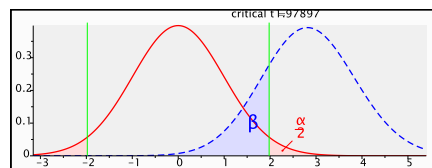
差=1、SD = 2
n/グループ=10

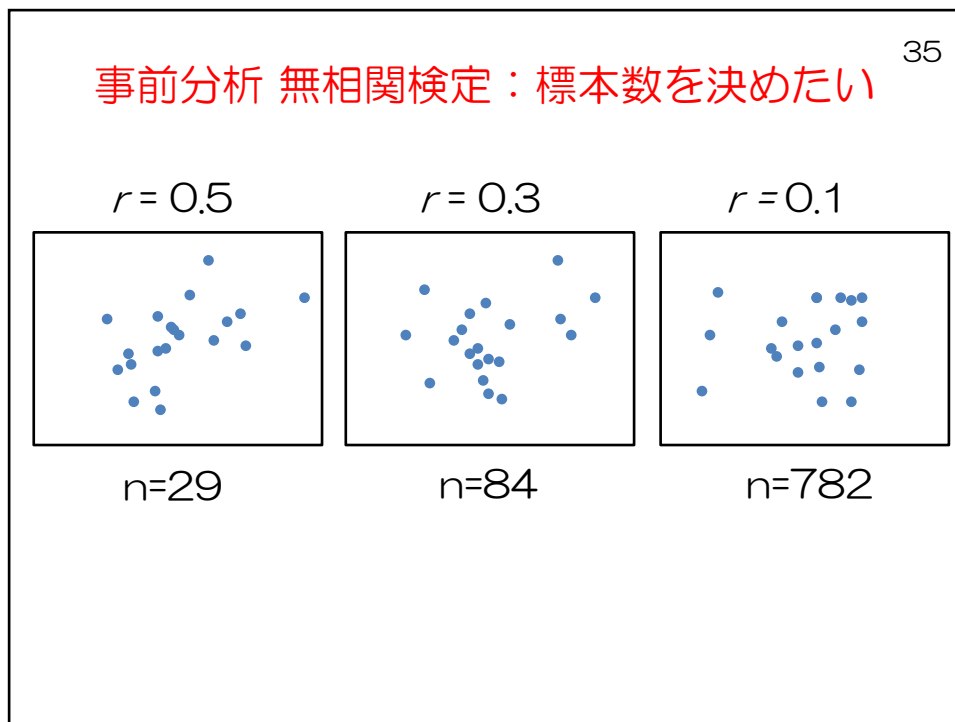
$t(18) = 1.581, p = 0.131$

検定力=0.185



検定力=0.801
n/グループ=64





36

事前分析 無相関検定：効果量を求めたい

検定力0.8
危険率5%

n	検出可能なr
10	0.761
20	0.579
30	0.485
40	0.426
50	0.384
100	0.276
250	0.176
500	0.125

例題) 効果量と検定力を求める (t 検定)

37

A社	6	4	4	4	6	5	4	6	4	3
B社	5	4	3	3	5	3	5	5	4	3

```

m1 <- mean(a)
m2 <- mean(b)
n1 <- length(a)
n2 <- length(b)
s1 <- sd(a)
s2 <- sd(b)
sp <- sqrt(((n1-1)*s1^2+(n2-1)*s2^2)/(n1+n2))
d <- abs(m1-m2)/sp
pwr.t.test(n=length(a), d=d)
pwr.t2n.test(n1=length(a), n2=length(b), d=d)

```

A社	6	4	4	4	6	5	4	6	4	3
B社	5	4	3	3	5	3	5	5	4	3

38

Two-sample t test power calculation

n = 10

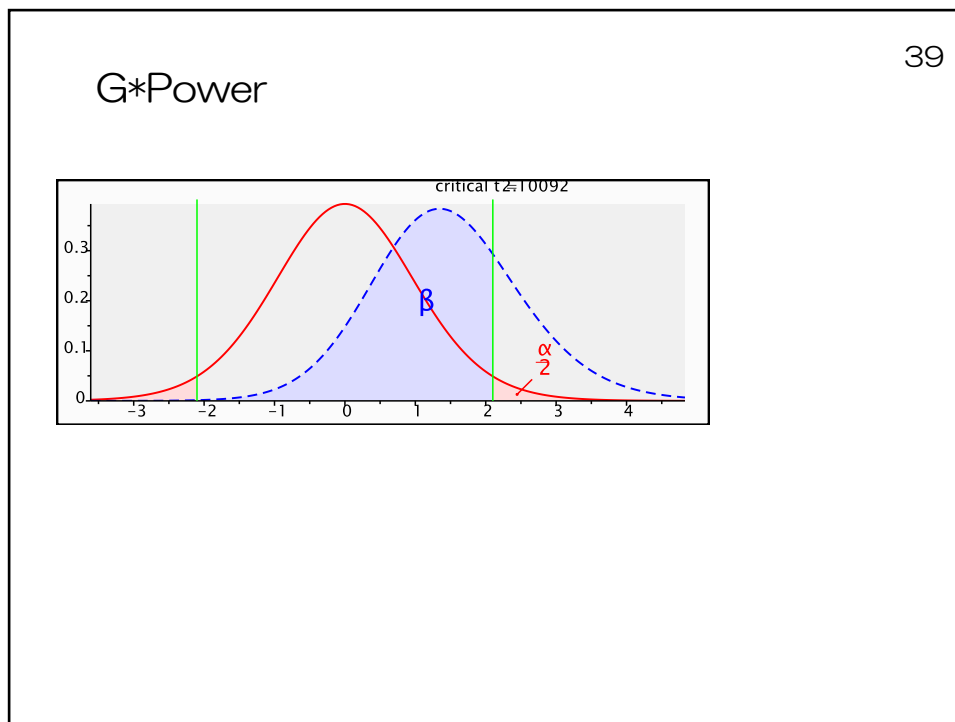
d = 0.6255432

sig. level = 0.05

power = 0.2631322

alternative = two.sided

NOTE: n is number in *each* group



40

例題) 効果量と検定力を求める (対応のある t 検定)

A社	6	4	4	4	6	5	4	6	4	3
B社	5	4	3	3	5	3	5	5	4	3

$$d = \frac{\overline{X_1} - \overline{X_2}}{S}$$

S : 差の標準偏差 ($n-1$ で割った)

41

A社	6	4	4	4	6	5	4	6	4	3
B社	5	4	3	3	5	3	5	5	4	3

```
a <- c(6, 4, 4, 4, 6, 5, 4, 6, 4, 3)
```

```
b <- c(5, 4, 3, 3, 5, 3, 5, 5, 4, 3)
```

```
m <- a-b
```

```
d <- abs(mean(m)) / sd(m)
```

```
pwr. t. test(n=length(a), type="paired", d=d)
```

42

A社	6	4	4	4	6	5	4	6	4	3
B社	5	4	3	3	5	3	5	5	4	3

Paired t test power calculation

n = 10

d = 0.7115125

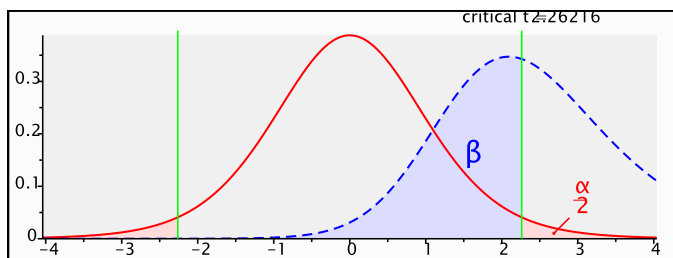
sig. level = 0.05

power = 0.5192634

alternative = two.sided

NOTE: n is number of *pairs*

G*Power



例題) 効果量と検定力を求める (無相関検定) 44

x	6	4	4	2	6	5	4	7	4	3
y	5	4	3	3	6	3	5	5	6	2

```
x <- c(6, 4, 4, 2, 6, 5, 4, 7, 4, 3)
y <- c(5, 4, 3, 3, 6, 3, 5, 5, 6, 2)
r <- cor(x, y)
pwr.r.test(n=length(x), r=r)
```

45

```
x <- c(6, 4, 4, 2, 6, 5, 4, 7, 4, 3)
y <- c(5, 4, 3, 3, 6, 3, 5, 5, 6, 2)
r <- cor(x, y)
pwr.r.test(n=length(x), r=r)
```

approximate correlation power
calculation (arctangh transformation)

```
n = 10
r = 0.5791078
sig.level = 0.05
power = 0.4096608
alternative = two.sided
```

例題) 効果量と検定力を求める (χ^2 検定)

46

	はい	いいえ
男子	23	26
女子	12	19

```
dat <- matrix(c(23, 26, 12, 19), ncol=2, byrow=T)
x <- chisq.test(dat, correct=F)
(a <- sqrt(x$statistic/sum(dat)))
```

```
pwr.chisq.test(N=sum(dat), df=1, w=a)
```

```
dat <- matrix(c(23, 26, 12, 19), ncol=2, byrow=T)47
x <- chisq.test(dat, correct=F)
(a <- sqrt(x$statistic/sum(dat)))
pwr.chisq.test(N=sum(dat), df=1, w=a)
```

Chi squared power calculation

w = 0.08081479
 N = 80
 df = 1
 sig. level = 0.05
 power = 0.1116691

NOTE: N is the number of observations

G*Power

48

