# Анализ мощности, часть 1

Математические методы в зоологии - на R, осень 2013

Марина Варфоломеева Каф. Зоологии беспозвоночных, СПбГУ

#### Экономим силы с помощью анализа мощности

- Статистические ошибки при проверке гипотез
- Мощность статистического теста
- · A priori анализ мощности
- Оценка величины эффекта

#### Вы сможете

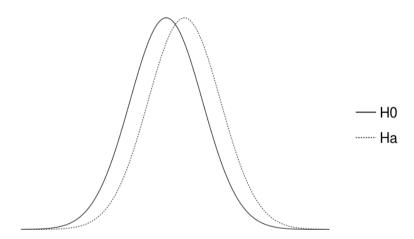
- дать определение ошибок I и II рода, и графически изобразить их отношение к мощности теста
- оценивать величину эффекта и необходимый объем выборки по данным пилотного исследования
- · загружать данные из .xls в R
- · строить гистограммы и боксплоты с помощью ggplot2

# Статистические ошибки при проверке гипотез

# Типы ошибок при проверке гипотез

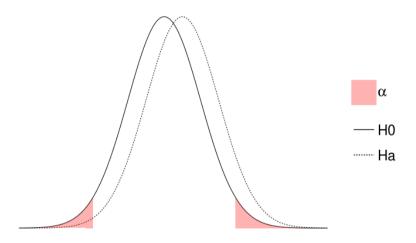
	H0 == TRUE	H0 == FALSE
Отклонить	Ошибка I рода	Верно
Н0	Ложно-положительный результат	Положительный результат
Сохранить	Верно	Ошибка II рода
Н0	Отрицательный результат	Ложно-отрицательный результат

# Вероятности гипотез



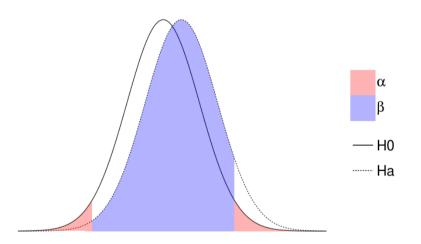
# Ошибки І рода

 ${\it H}_{0}$  верна, но отвергнута, найдены различия - ложно-положительный результат



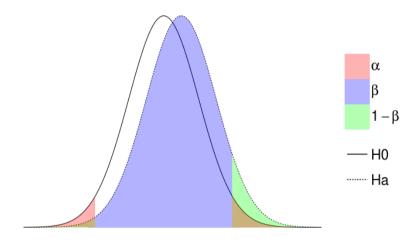
# Ошибки II рода

 $H_0$  не верна и сохранена, не найдены различия - ложно-отрицательный результат



## Мощность теста

способность выявлять различия



 $Power = 1 - \beta$ 

#### Анализ мощности

#### A priori

- какой нужен объем выборки, чтобы найти различия с разумной долей уверенности?
- различия какой величины мы можем найти, если известен объем выборки?

#### Post hoc

- смогли бы мы найти различия при помощи нашего эксперимента  $(\alpha, n)$ , если бы величина эффекта была X?

# A priory анализ мощности

# Для a priori анализа нужно знать

- тест
- уровень значимости
- желаемая мощность теста-80%
- ожидаемая величина эффекта

#### Пример: Заповедник спасает халиотисов \*

Лов халиотисов (коммерческий и любительский) запретили, организовав заповедник.

Стало ли больше моллюсков через несколько лет? (Keough, King, 1991)

<sup>\* -</sup> Данные из Quinn, Keough, 2002, Box 9-5, Fig 9-7

# **Что мы знаем для** а priori **анализа**?

- тест
- уровень значимости
- желаемая мощность теста
- ожидаемая величина эффекта

## Что мы знаем для а priori анализа?

- $\cdot$  тест t-критерий
- $\cdot$  уровень значимости alpha=0.05
- · желаемая мощность теста 80%
- ожидаемая величина эффекта ?

# Величина эффекта

# Величина эффекта

d Коэна (Cohen's d)

$$d=rac{ar{\mu}_1-ar{\mu}_2}{\sigma}$$

# Как оценить стандартное отклонение для расчета величины эффекта?

$$d=rac{ar{\mu}_1-ar{\mu}_2}{\sigma}$$

· как среднеквадратичное стандартное отклонение  $(d \text{ Ko} \Rightarrow \text{na})$ 

$$d=rac{|ar{x}_1-ar{x}_2|}{\sqrt{rac{s_1^2+s_2^2}{2}}}$$

как обобщенное стандартное отклонение  $(g \, \mathsf{Xеджa})$ 

$$g = rac{\left|ar{x}_1 - ar{x}_2
ight|}{\sqrt{rac{(n_1-1)s_1^2 + (n_2-1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}}$$

## Как оценить ожидаемую величину эффекта?

- Пилотные исследования
- . Литература
- Общебиологические знания
- Технические требования

#### Величина эффекта из общих соображений

Яков Коэн (1982)

сильные, умеренные и слабые эффекты

```
library(pwr)
cohen.ES(test = "t", size = "large")
```

```
##
## Conventional effect size from Cohen (1982)
##
## test = t
## size = large
## effect.size = 0.8
```

#### Рассчитайте

#### величину умеренных и слабых эффектов для t-критерия

```
library()
cohen.ES()
```

Подсказка: обозначения можно посмотреть в файлах справки

```
help(cohen.ES)
?cohen.ES
cohen.ES # курсор на слове, нажать F1
```

# Величина эффекта из пилотных данных

 $\sigma$  - стандартное отклонение плотности халиотисов:

Плотность крупных халиотисов на  $50\text{m}^2$ 

$$\bar{x} = 47.5$$

$$SD = 27.7$$

#### Величина эффекта из пилотных данных

 $ar{\mu}_{1} - ar{\mu}_{2}$  - средний вылов халиотисов в год:

- Масса выловленных -> размер -> численность -> плотность
- Коммерческий лов ~ любительский лов

Коммерческий лов = 11.6 экз.  ${\rm M}^{-2}$ 

Коммерческий + любительский лов = 23.2 экз.  ${\rm M}^{-2}$ 

#### Данные для анализа мощности собраны

```
alpha <- 0.05
power <- 0.80
sigma <- 27.7 # варьирование плотности халиотисов
diff <- 23.2 # ожидаемые различия плотности халиотисов
effect <- diff/sigma # величина эффекта
effect
```

```
## [1] 0.838
```

#### Считаем объем выборки

• Чтобы с вероятностью 0.8 выявить различия плотности халиотисов в местах, где лов разрешен и запрещен, нужно обследовать по 24 места каждого типа, если мы верно оценили величину эффекта.

#### Рассчитайте

сколько нужно обследовать мест, чтобы обнаружить слабый эффект с вероятностью 0.8, при уровне значимости 0.01

```
cohen.ES()
pwr.t.test()
```

```
##
## Two-sample t test power calculation
##
## n = 586
## d = 0.2
## sig.level = 0.01
## power = 0.8
## alternative = two.sided
##
## NOTE: n is number in *each* group
```

#### Пример: Улитки на устрицах в мангровых зарослях \*

В каких зонах мангровых зарослей на устрицах предпочитают обитать улитки?

Minchinton, Ross, 1999

- Зона зарослей 4 (по 5 проб число улиток на раковинах устриц)
  - LZ ближе к земле.
  - MZ средняя часть, с деревьями,
  - SZ(-TR) ближе к морю, с деревьями
  - SZ(+TR) ближе к морю, без деревьев
- · Сайт 2
  - A
  - B

#### Читаем данные из файла

Не забудте войти в вашу директорию для матметодов, например, так

```
# setwd("C:\\Mon\ документы\\mathmethR\\) # в Windows
# setwd(/home/yourusername/mathmethR/) # в Linux

library(XLConnect)
wb <- loadWorkbook("./data/minch.xls")
minch <- readWorksheet(wb, sheet = 1)</pre>
```

```
# можете попробовать, что получится minch head(minch)
```

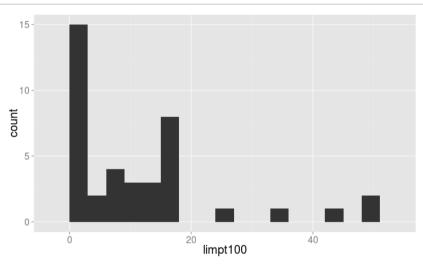
#### Структура данных

#### str(minch)

```
## 'data.frame': 40 obs. of 6 variables:
## $ Col1 : chr "1" "2" "3" "4" ...
## $ site : chr "A" "A" "A" "A" ...
## $ zone : chr "SZ(-TR)" "SZ(-TR)" "SZ(-TR)" "SZ(-TR)" ...
## $ limpt : num   0.16  0.11  0.1  0.16  0.15  0.12  0  0.03  0.05  0.43 ...
## $ limpt100: num  16  11  10  16  15  12  0  3  5  43 ...
## $ sqlim100: num  4  3.32  3.16  4  3.87 ...
```

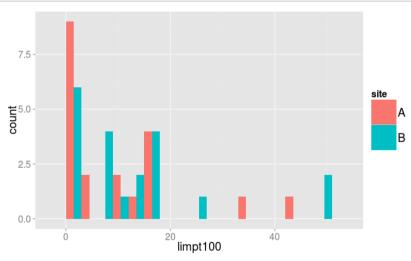
#### Гистограмма числа улиток

```
library(ggplot2)
ggplot(data = minch, aes(x = limpt100)) + geom_histogram(stat = "bin", binwidth = 3)
```



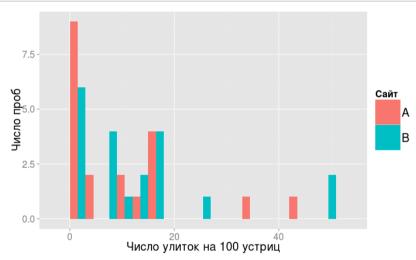
#### Раскрашиваем гистограмму

```
hp <- ggplot(data = minch, aes(x = limpt100, fill = site)) +
  geom_histogram(stat = "bin", binwidth = 3, position = "dodge")
hp</pre>
```



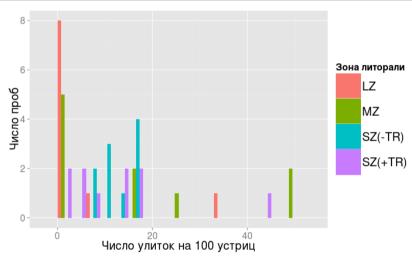
#### Называем оси, если нужно

```
hp <- hp + labs(x = "Число улиток на 100 устриц", y = "Число проб", fill = "Сайт") hp
```



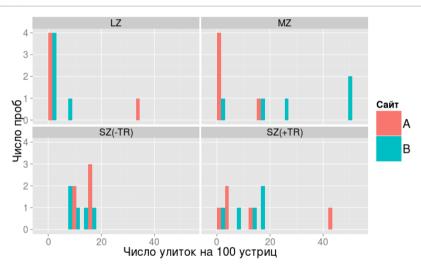
## Чтобы не переписывать все

```
# меняем только эстетику
hp + aes(fill = zone) +
labs(fill = "Зона литорали")
```



# График с панелями

hp + facet\_wrap(~ zone)



#### Поэкспериментируйте

с панелями

Что происходит, если мы выбираем другие переменные? Почему?

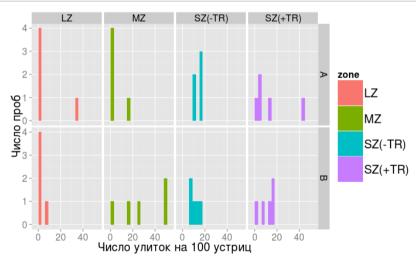
Какие еще бывают варианты разбивки на панели?

Подсказка: напишите facet и нажмите Ctrl+Space

Что будет если менять fill и facet одновременно?

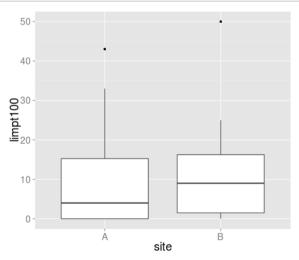
```
ggplot()
aes()
geom_histogram()
facet_wrap()
```

```
# hp + aes(fill = limpt100) # ошибка, т.к. непрерывная шкала, вместо дискретной
# y эстетики должна быть дискретная шкала
# одновременно панели и раскрашивание
hp + facet_grid(site~zone) + aes(fill = zone)
```



## Боксплоты числа улиток

```
bp <- ggplot(data = minch, aes(x = site, y = limpt100)) +
    geom_boxplot()
bp</pre>
```



#### Дома самостоятельно поэкспериментируйте

С Панелями facet И С ЭСТЕТИКАМИ fill И colour

Что будет, если мы выберем другие переменные?

Опишите форму и разброс распределения улиток в двух сайтах Симметрично? Похоже ли на нормальное?

```
ggplot()
aes()
geom_boxplot()
facet_wrap()
```

#### ...и постройте

боксплот и гистограмму переменной **sqlim100** (квадратный корень из численности улиток) для двух сайтов

Подсказка: х и у это тоже эстетики, поэтому можно использовать предыдущие графики

Стало ли распределение больше походить на нормальное?

```
ggplot()
geom_histogram()
geom_boxplot()
aes()
```

#### Дополнительные ресурсы

- · Quinn, Keough, 2002, pp. 164-170
- · Open Intro to Statistics: 4.6 Sample Size and Power, pp. 193-197
- · Sokal, Rohlf, 1995, pp. 167-169.
- · Zar, 1999, p. 83.
- R Data Analysis Examples Power Analysis for Two-group Independent sample t-test. UCLA: Statistical Consulting Group.
- R Data Analysis Examples Power Analysis for One-sample t-test. UCLA: Statistical Consulting Group.
- FAQ How is effect size used in power analysis? UCLA: Statistical Consulting Group.