Дисперсионный анализ, часть 2

Математические методы в зоологии с использованием R

Марина Варфоломеева

- 1 Пример: Возраст и способы запомниания
- Двухфакторный дисперсионный анализ
- Взаимодействие факторов
- 4 Несбалансированные данные
- Многофакторный дисперсионный анализ в R
- 6 Фиксированные и случайные факторы

Двухфакторный дисперсионный анализ

Вы сможете

- Проводить двухфакторный дисперсионный анализ и интерпретировать его результаты с учетом взаимодействия факторов
- Отличать фиксированные и случайные факторы и выбирать подходящую модель дисперсионного анализа

Пример: Возраст и способы запомниания

Пример: Возраст и способы запомниания

Пример: Возраст и способы запомниания

Какие способы запоминания информации лучше работают для молодых и для пожилых? (Eysenck, 1974)

Факторы:

- Age Возраст:
 - Younger 50 молодых
 - Older 50 пожилых (55-65 лет)
- Process тип активности:
 - Counting посчитать число букв
 - Rhyming придумать рифму к слову
 - Adjective придумать прилагательное
 - Imagery представить образ
 - Intentional запомнить слово

Зависимая переменная - Words - сколько вспомнили слов

Открываем данные

Все ли правильно открылось?

memory <- read.table(file = "data/eysenck.csv", header = TRUE, sep = "\t")</pre>

1 Younger Counting
2 Younger Counting

Знакомимся с данными

```
# Есть ли пропущенные значения
# (особенно, в переменных, которые нас интересуют)?
colSums(is.na(memory))
```

```
# Age Process Words
# 0 0 0
```

```
# Каков объем выборки? nrow(memory) # всего
```

```
•
```

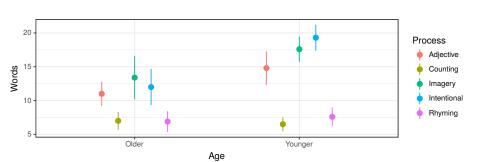
[1] 100

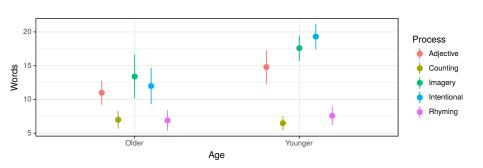
```
table(memory$Age, memory$Process) # Β Γρуππαχ
```

```
#
# Adjective Counting Imagery Intentional Rhyming
# Older 10 10 10 10 10
# Younger 10 10 10 10 10
```

Задание 1

Дополните код, чтобы построить график, на котором приведено среднее число слов (Words) для каждого возраста (Age) и способа запоминания (Process).



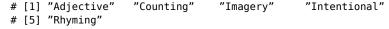


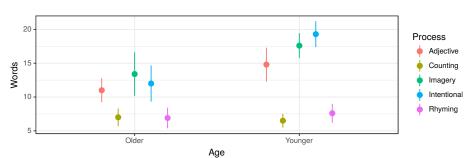
"Некрасивый" порядок уровней на графике

На этом графике некрасивый порядок уровней: средние для разных способов запоминания memory\$Process расположены, как кажется, хаотично.

Порядок групп на графике определяется порядком уровней фактора

```
# "старый" порядок уровней levels(memory$Process)
```





Изменим порядок уровней

Давайте изменим порядок уровней в факторе memory\$Process так, чтобы он соответствовал возрастанию средних значений memory\$Words

```
# "старый" порядок уровней
levels(memory$Process)
```

```
# переставляем уровни в порядке следования средних значений memory$Words
memory$Process <- reorder(x = memory$Process, X = memory$Words, FUN = mean)
# "новый" порядок уровней стал таким
```

```
# [1] "Counting" "Rhyming" "Adjective" "Imagery"
```

[1] "Adjective" "Counting" "Imagery" "Intentional"

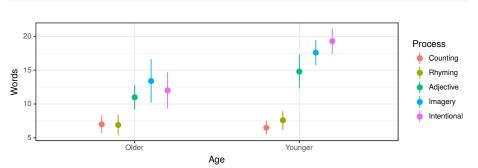
[5] "Intentional"

levels(memory\$Process)

[5] "Rhyming"

График с "правильным" порядком уровней

С новым порядком уровней нам легче визуально сравнивать друг с другом число запомненных слов при разных способах запоминания.



Двухфакторный дисперсионный анализ

Двухфакторный дисперсионный анализ

Двухфакторный дисперсионный анализ

Значения зависимой переменной складываются из нескольких частей:

- lacktriangle общего среднего μ
- ullet отклонений $lpha_i$, связанных с фактором A (в примере две возрастные группы)
- ullet отклонений $eta_{\!\! j}$, связанных с фактором В (в примере это пять способов запоминания)
- отклонений $(\alpha\beta)_{ij}$, связанных с группировкой по обоим факторам (в примере это 10 групп по возрасту и способу запоминания)
- ullet "случайных" отклонений, не связанных с учтенными факторами ϵ_{ijk} .

$$y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + (\alpha \beta)_{ij} + \epsilon_{ijk}$$

Общая сумма квадратов SS_t складывается из нескольких составляющих:

- ullet изменчивости связанной со всеми факторами $SS_x = SS_a + SS_b + SS_{ab}$
- случайной изменчивости SS_e

$$SS_t = SS_a + SS_b + SS_{ab} + SS_e$$

Таблица традиционного дисперсионного анализа

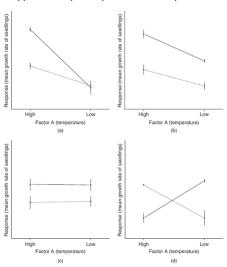
Источник изменчивости	SS	df	MS	F
Название фактора А	$ extit{SS}_{ extit{A}} = an \sum\limits_{i} ig(ar{ extit{A}}_{i} - ar{ extit{y}}ig)^{2}$	$df_A = a - 1$	$MS_A = \frac{SS_A}{df_A}$	$F_{df_Adf_e} = rac{MS_A}{MS_e}$
Название фактора В	$ extit{SS}_{ extit{B}} = extit{bn} \sum_{j} (ar{ extit{B}}_{j} - ar{ extit{y}})^{2}$	$df_B = b - 1$	$MS_B = \frac{SS_B}{df_B}$	$F_{df_Bdf_e} = rac{MS_B}{MS_e}$
Взаимодействие факторов А и В	$SS_{AB} = SS_t - SS_A - SS_B - SS_{AB}$	$\mathit{df}_{AB} = (a-1)(b-1)$	$MS_{AB} = \frac{SS_{AB}}{df_{AB}}$	$F_{df_{AB}df_e} = rac{MS_{AB}}{MS_e}$
Случайная	$SS_{e} = \sum\limits_{i}\sum\limits_{j}\sum\limits_{k}ig(y_{ijk} - ar{y}_{ij}ig)^{2}$	$\mathit{df_e} = (\mathit{n}-1)\mathit{ab}$	$MS_e = rac{SS_e}{df_e}$	
Общая	$SS_t = \sum_i \sum_j \sum_k (y_{ijk} - \bar{y})^2$	$df_t = N - 1$		

- i, \ldots, a уровни фактора А, j, \ldots, b уровни фактора В, k, \ldots, n индекс наблюдения в группе, N общее число наблюдений
- $ar{y}$ общее среднее значение, $ar{A}_i$ средние в группах по фактору A, $ar{B}_j$ в группах по фактору B

Взаимодействие факторов

Взаимодействие факторов

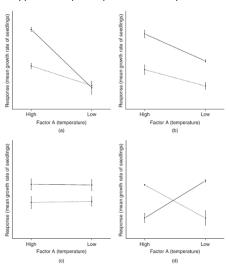
Взаимодействие факторов — когда эффект фактора В разный в зависимости от уровней фактора А и наоборот



На каких рисунках есть взаимодействие факторов?

Взаимодействие факторов

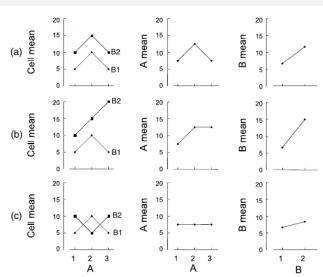
Взаимодействие факторов — когда эффект фактора В разный в зависимости от уровней фактора А и наоборот



На каких рисунках есть взаимодействие факторов?

- b, c нет взаимодействия (эффект фактора В одинаковый для групп по фактору А, линии для разных групп по фактору В на графиках расположены параллельно)
- a, d есть взаимодействие (эффект фактора В разный для групп по фактору А, на графиках линии для разных групп по фактору В расположены под наклоном).

Взаимодействие факторов может маскировать главные эффекты



Несбалансированные данные

Несбалансированные данные

Сбалансированность данных

A / B	В1	B2	В3
A1	n ₁₁	n ₁₂	n ₁₃
A2	n ₂₁	n ₂₂	n ₂₃

Сбалансированные данные

Одинаковое число наблюдений во всех группах $n_{11} = n_{12} = \cdots = n_{ij}$

Несбалансированные данные

Неодинаковое число наблюдений в группах

Суммы квадратов в многофакторном дисперсионном анализе со взаимодействием

Если данные сбалансированы, то ...

взаимодействие и эффекты факторов независимы, их суммы квадратов и соответствующие тесты можно посчитать в одном анализе и его результат не будет зависеть от того, в каком порядке мы рассматриваем факторы.

Если данные несбалансированы, то ...

взаимодействие и эффекты факторов уже не являются полностью независимыми, суммы квадратов для факторов не равны общей сумме квадратов. Если делать все как обычно, результат анализа будет зависеть от порядка включения факторов в модель. (Для вычислений используется регрессионный подход к дисперсионному анализу)

Суммы квадратов III типа

Если данные не сбалансированы и анализ учитывает взаимодействие факторов, то чтобы найти "правильные" суммы квадратов нужно на самом деле выполнить анализ несколько раз:

- последним учитывается фактор А: Y = B + AB + A
- последним учитывается фактор В: Y = A + AB + В
- последним учитывается взаимодействие AB: A + B + AB

Те суммы квадратов, которые рассчитаны **для последнего фактора в каждой модели** будут использоваться в тестах.

Это называется III тип расчета сумм квадратов (= суммы квадратов III типа). Некоторые авторы рекомендуют использовать именно III тип сумм квадратов для несбалансированных данных (Maxwell & Delaney 1990, Milliken, Johnson 1984, Searle 1993, Yandell 1997, Glantz, Slinker 2000).

Проблемы из-за несбалансированности данных

- Оценки средних в разных группах с разным уровнем точности (Underwood 1997)
- ANOVA менее устойчив к отклонениям от условий применимости (особенно от гомогенности дисперсий) при разных размерах групп (Quinn Keough 2002, section 8.3)
- Проблемы с расчетом мощности. Если $\sigma_{\epsilon}^2>0$ и размеры выборок разные, то $\frac{MS_{\chi}}{MS_{\alpha}}$ не следует F-распределению (Searle et al. 1992).

Проблемы из-за несбалансированности данных

- Оценки средних в разных группах с разным уровнем точности (Underwood 1997)
- ANOVA менее устойчив к отклонениям от условий применимости (особенно от гомогенности дисперсий) при разных размерах групп (Quinn Keough 2002, section 8.3)
- Проблемы с расчетом мощности. Если $\sigma_{\epsilon}^2>0$ и размеры выборок разные, то $\frac{MS_{\chi}}{MS_{\phi}}$ не следует F-распределению (Searle et al. 1992).

- Старайтесь планировать группы равной численности!
- Но если не получилось не страшно:
 - Для фикс. эффектов неравные размеры проблема при нарушении условий применимости только, если значения доверительной вероятности p близки к выбранному критическому уровню значимости α

Многофакторный дисперсионный анализ в R

Многофакторный дисперсионный анализ в R

Задаем модель со взаимодействием в R

Взаимодействие обозначается : — двоеточием

Если есть факторы А и В, то их взаимодействие А:В

Для такой модели
$$\mathbf{y}_{ijk} = \mu + lpha_i + eta_j + (lphaeta)_{ij} + \epsilon_{ijk}$$

Формула модели со взаимодействием:

$$Y \sim A + B + A:B$$

Сокращенная запись такой же модели обозначает, что модель включает все главные эффекты и их взаимодействия:

$$Y \sim A*B$$

Внимание: при использовании III типа сумм квадратов, нужно при подборе линейной модели **обязательно указывать тип кодирования для** факторов. В данном случае — contrasts = list(Age = contr.sum, Process = contr.sum)

Задание 2

Дополните этот код, чтобы подобрать линейную модель со взаимодействием факторов, в которой используется нужный тип кодирования для факторов: contrasts = list(Age = contr.sum, Process = contr.sum)

```
# Линейная модель дисперсионного анализа со взаимодействием факторов mem_mod <- lm(formula = , data = , contrasts = list(Age = contr.sum, Process = contr.sum))
```

```
# Линейная модель дисперсионного анализа со взаимодействием факторов mem_mod <- lm(formula = Words ~ Age * Process, data = memory, contrasts = list(Age = contr.sum, Process = contr.sum))
```

Задание 3

Проверьте условия применимости дисперсионного анализа

- Есть ли гомогенность дисперсий?
- Не видно ли паттернов в остатках?
- Нормальное ли у остатков распределение?

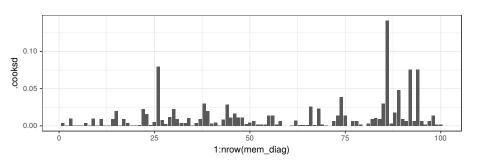
```
# Данные для анализа остатков
mem_diag <- fortify()
# График расстояния Кука
ggplot(data = , aes(x = 1:nrow( ), y = )) +
    geom__
# График остатков от предсказанных значений
ggplot(data = , aes()) +
    geom__
# Квантильный график остатков
qqPlot
```

```
# Данные для анализа остатков
mem_diag <- fortify(mem_mod)
head(mem_diag)
```

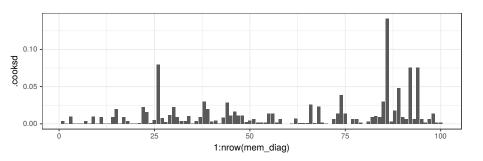
```
#
   Words
             Age Process .hat
                                .siama
                                          .cooksd .fitted .resid
 1
       8 Younger Counting
                          0.1 2.843878 0.003461166
                                                      6.5
                                                            1.5
# 2
       6 Younger Counting
                          0.1 2.848264 0.000384574
                                                      6.5 - 0.5
       4 Younger Counting
                          0.1 2.835084 0.009614349
                                                      6.5 - 2.5
       6 Younger Counting
                                                      6.5 - 0.5
                          0.1 2.848264 0.000384574
# 5
       7 Younger Counting
                                                      6.5 0.5
                          0.1 2.848264 0.000384574
# 6
       6 Younger Counting
                          0.1 2.848264 0.000384574
                                                      6.5
                                                           -0.5
    .stdresid
    0.5581263
 2 -0.1860421
  3 -0.9302104
 4 -0.1860421
```

5 0.1860421 6 -0.1860421

```
# График расстояния Кука
ggplot(data = mem_diag, aes(x = 1:nrow(mem_diag), y = .cooksd)) +
geom_bar(stat = "identity")
```

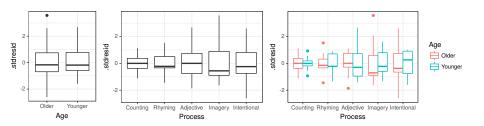


```
# График расстояния Кука
ggplot(data = mem_diag, aes(x = 1:nrow(mem_diag), y = .cooksd)) +
geom_bar(stat = "identity")
```



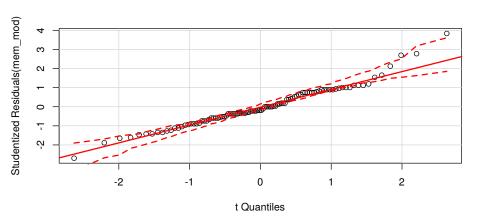
• Влиятельных наблюдений нет

```
ggplot(data = mem_diag, aes(x = Age, y = .stdresid)) +
   geom_boxplot()
ggplot(data = mem_diag, aes(x = Process, y = .stdresid)) +
   geom_boxplot()
ggplot(data = mem_diag, aes(x = Process, y = .stdresid, colour = Age)) +
   geom_boxplot()
```

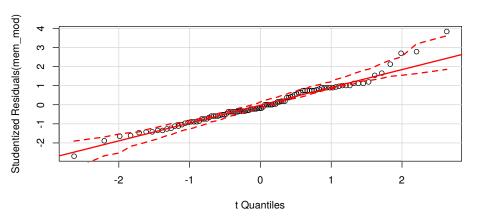


 маленький разброс остатков в группах Counting и Rhyming у обоих возрастов

qqPlot(mem_mod)



qqPlot(mem_mod)



• Нет значительных отклонений от нормального распределения

Результаты дисперсионного анализа

```
library(car)
Anova (mem mod, type = 3)
# Anova Table (Type III tests)
#
 Response: Words
             Sum Sq Df F value
                                    Pr(>F)
# (Intercept) 13479.2 1 1679.5361 < 2.2e-16 ***
      240.3 1 29.9356 0.0000003981 ***
# Age
# Process 1514.9 4 47.1911 < 2.2e-16 ***
# Age:Process 190.3 4 5.9279 0.0002793 ***
# Residuals 722.3 90
# ---
# Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Результаты дисперсионного анализа

```
library(car)
Anova (mem mod, type = 3)
# Anova Table (Type III tests)
# Response: Words
             Sum Sq Df F value
                                    Pr(>F)
# (Intercept) 13479.2 1 1679.5361 < 2.2e-16 ***
      240.3 1 29.9356 0.0000003981 ***
# Age
# Process 1514.9 4 47.1911 < 2.2e-16 ***
# Age:Process 190.3 4 5.9279 0.0002793 ***
# Residuals 722.3 90
# ---
# Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

- Взаимодействие достоверно, факторы отдельно можно не тестировать, так как взаимодействие может все равно изменять их эффект до неузнаваемости.
- Нужно делать пост хок тест по взаимодействию факторов.

Вычислительный трюк для пост хок теста по взаимодействию факторов

Пост хок тест для взаимодействия факторов делается легче всего "обходным путем"

- Создаем переменную-взаимодействие
- Подбираем линейную модель без свободного члена
- Делаем пост хок тест для этой модели

Задание 4

Дополните этот код, чтобы посчитать пост хок тест Тьюки по взаимодействию факторов

Решение

Смотрим на результаты пост хок теста

В виде таблицы результаты нечитабельны Лучше построить график.

```
Simultaneous Tests for General Linear Hypotheses
# Multiple Comparisons of Means: Tukey Contrasts
# Fit: lm(formula = Words ~ AgeProc - 1, data = memory)
# Linear Hypotheses:
                                                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
# Younger.Counting - Older.Counting == 0
                                                  -0.500
                                                              1.267
                                                                     -0.395
                                                                               1.0000
# Older.Rhyming - Older.Counting == 0
                                                  -0.100
                                                              1.267
                                                                      -0.079
                                                                               1.0000
# Younger.Rhyming - Older.Counting == 0
                                                   0.600
                                                              1.267
                                                                       0.474
                                                                               1.0000
                                                   4.000
                                                                               0.0634
# Older.Adjective - Older.Counting == 0
                                                              1.267
                                                                       3.157
                                                                       6.157
# Younger.Adjective - Older.Counting == 0
                                                   7.800
                                                              1.267
                                                                                <0.01 ***
# Older.Imagery - Older.Counting == 0
                                                   6.400
                                                              1.267
                                                                       5.052
                                                                                <0.01 ***
# Younger.Imagery - Older.Counting == 0
                                                  10.600
                                                              1.267
                                                                       8.367
                                                                                <0.01 ***
# Older.Intentional - Older.Counting == 0
                                                   5.000
                                                              1.267
                                                                      3.947
                                                                                <0.01 **
                                                  12.300
                                                              1.267
                                                                       9.709
                                                                                <0.01 ***
# Younger.Intentional - Older.Counting == 0
                                                              1.267
# Older.Rhyming - Younger.Counting == 0
                                                   0.400
                                                                      0.316
                                                                               1.0000
# Younger.Rhyming - Younger.Counting == 0
                                                   1.100
                                                              1.267
                                                                       0.868
                                                                               0.9970
# Older.Adjective - Younger.Counting == 0
                                                   4.500
                                                              1.267
                                                                       3.552
                                                                               0.0207 *
# Younger.Adjective - Younger.Counting == 0
                                                   8.300
                                                              1.267
                                                                       6.551
                                                                                <0.01 ***
                                                   6.900
                                                              1.267
                                                                       5.446
                                                                                <0.01 ***
# Older.Imagery - Younger.Counting == 0
                                                  11.100
                                                              1.267
                                                                       8 761
                                                                                <0.01 ***
# Younger.Imagery - Younger.Counting == 0
# Older.Intentional - Younger.Counting == 0
                                                   5 500
                                                              1.267
                                                                       4 341
                                                                                <0.01 **
                                                                                <0.01 ***
# Younger.Intentional - Younger.Counting == 0
                                                  12.800
                                                              1.267
                                                                      10.103
# Younger.Rhyming - Older.Rhyming == 0
                                                   0.700
                                                              1.267
                                                                       0.553
                                                                               0.9999
# Older.Adjective - Older.Rhyming == 0
                                                   4.100
                                                              1.267
                                                                       3.236
                                                                               0.0509 .
# Younger.Adjective - Older.Rhyming == 0
                                                   7.900
                                                              1.267
                                                                       6.236
                                                                                <0.01 ***
# Older.Imagery - Older.Rhyming == 0
                                                   6.500
                                                              1.267
                                                                       5.131
                                                                                <0.01 ***
# Younger.Imagery - Older.Rhyming == 0
                                                  10.700
                                                              1.267
                                                                       8 446
                                                                                <0.01 ***
# Older.Intentional - Older.Rhyming == 0
                                                   5.100
                                                              1.267
                                                                       4.025
                                                                                <0.01 **
# Younger.Intentional - Older.Rhyming == 0
                                                  12.400
                                                              1.267
                                                                      9.787
                                                                                <0.01 ***
# Older.Adjective - Younger.Rhyming == 0
                                                   3 400
                                                              1.267
                                                                       2 684
                                                                               0.1958
# Younger.Adjective - Younger.Rhyming == 0
                                                   7.200
                                                              1.267
                                                                       5.683
                                                                                <0.01 ***
# Older.Imagery - Younger.Rhyming == 0
                                                   5.800
                                                              1.267
                                                                       4.578
                                                                                <0.01 ***
# Younger.Imagery - Younger.Rhyming == 0
                                                  10.000
                                                              1.267
                                                                       7.893
                                                                                <0.01 ***
# Older.Intentional - Younger.Rhyming == 0
                                                   4 400
                                                              1 267
                                                                       3 473
                                                                               A A259 *
```

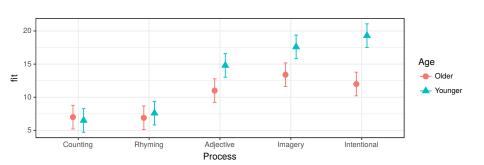
Данные для графиков

```
# Age Process fit lwr upr
# 1 Older Counting 7.0 5.220228 8.779772
# 2 Younger Counting 6.5 4.720228 8.279772
# 3 Older Rhyming 6.9 5.120228 8.679772
# 4 Younger Rhyming 7.6 5.820228 9.379772
# 5 Older Adjective 11.0 9.220228 12.779772
# 6 Younger Adjective 14.8 13.020228 16.579772
```

Задание 5

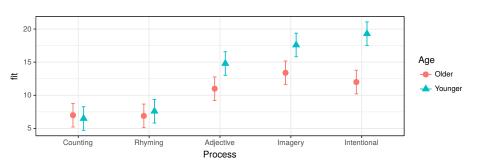
Видоизмените код, чтобы построить такой график результатов

```
pos <- position_dodge(width = 0.3)
gg_pointp <- ggplot() +
   geom_ (aes(), size = 3, position = pos) +
   geom_ (aes(ymin = , ymax = ), width = 0.1, position = pos)
gg pointp</pre>
```



Решение

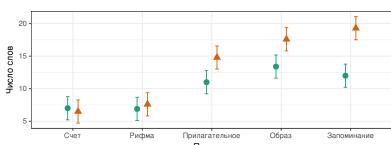
```
pos <- position_dodge(width = 0.3)
gg_pointp <- ggplot(data = MyData, aes(x = Process, y = fit, colour = Age)) +
    geom_point(aes(shape = Age), size = 3, position = pos) +
    geom_errorbar(aes(ymin = lwr, ymax = upr), width = 0.1, position = pos)
gg pointp</pre>
```



Приводим график в приличный вид

```
qq final <- qq pointp +
 scale colour brewer(name = "Bospact", palette = "Dark2",
                      labels = c("Пожилые", "Молодые")) +
 scale shape discrete(name = "Βοзраст",
                       labels = c("Пожилые", "Молодые")) +
 scale x discrete(name = "Προμεςς",
                   labels = c("Счет", "Рифма", "Прилагательное",
                              "Образ", "Запоминание")) +
 labs(y = "Число слов")
```

gg final



Фиксированные и случайные факторы

Фиксированные и случайные факторы

Фиксированные и случайные факторы

Свойства	Фиксированные факторы	Случайные факторы
Уровни фактора	фиксированные, заранее определенные и потенциально воспроизводимые уровни	случайная выборка из всех возможных уровней
Используются для тестирования гипотез	о средних значениях отклика между уровнями фактора $H_0: \mu_1 = \mu_2 = \ldots = \mu_i = \mu$	о дисперсии отклика между уровнями фактора $H_0:\sigma_{\mathit{rand.fact.}}^2=0$
Выводы можно экстраполировать	только на уровни из анализа	на все возможные уровни
Число уровней фактора	Осторожно! Если уровней фактора слишком много, то нужно подбирать слишком много коэффициентов — должно быть много данных	Важно! Для точной оценки σ нужно нужно много уровней фактора — не менее 5

Задание: Примеры фиксированных и случайных факторов

Опишите ситуации, когда эти факторы будут фиксированными, а когда случайными

- Несколько произвольно выбранных градаций плотности моллюсков в полевом эксперименте, где плотностью манипулировали.
- Фактор размер червяка (маленький, средний, большой) в выборке червей.
- Деление губы Чупа на зоны с разной степенью распреснения.

Задание: Примеры фиксированных и случайных факторов

Опишите ситуации, когда эти факторы будут фиксированными, а когда случайными

- Несколько произвольно выбранных градаций плотности моллюсков в полевом эксперименте, где плотностью манипулировали.
- Фактор размер червяка (маленький, средний, большой) в выборке червей.
- Деление губы Чупа на зоны с разной степенью распреснения.
- Приведите другие примеры того, как тип фактора будет зависеть от проверяемых гипотез

Внимание: сегодня говорили только про фиксированные факторы.

Если есть случайные факторы - смешанные модели. О них в магистратуре.

Пакеты nlme и lme4

Книги:

- Pinheiro, J., Bates, D., 2000. Mixed-Effects Models in S and S-PLUS. Springer.
- Zuur, A.F., Ieno, E.N., Walker, N., Saveliev, A.A., Smith, G.M., 2009. Mixed Effects Models and Extensions in Ecology With R. Springer.

Take home messages

- Многофакторный дисперсионный анализ позволяет оценить взаимодействие факторов. Если оно значимо, то лучше воздержаться от интерпретации их индивидуальных эффектов
- В случае, если численности групп неравны (несбалансированные данные), лучше использовать III тип сумм квадратов
- В зависимости от типа факторов (фиксированные или случайные) по разному формулируются гипотезы и рассчитывается F-критерий.

Дополнительные ресурсы

- Quinn, Keough, 2002, pp. 221-250
- Logan, 2010, pp. 313-359
- Sokal, Rohlf, 1995, pp. 321-362
- Zar, 2010, pp. 246-266