Assumptions of error terms

In ANOVA model, we assume the error terms are independent and normally distributed with constant variance σ^2 . For example, with one-way ANOVA model:

 $y_{ij} = \mu_i + \epsilon_{ij}$ We assume $\epsilon_{ij} \sim Normal(0, \sigma^2)$ and are independent.

Estimate of errors (residual): $e_{ij} = y_{ij} - \bar{y}_{i}$. where \bar{y}_{i} . is the fitted value of y_{ij} . In general, residual = observed value -fitted value Residulas and fitted values can be extracted from ANOVA output with

```
output$residuals
output$fitted.values
```

estimate errors in two-way ANOVA

Two factor design with interaction:

 $egin{aligned} \mathbf{y}_{ijk} &= \mu_{ij} + \epsilon_{ijk} \ \mathbf{e}_{ijk} &= \mathbf{y}_{ijk} - ar{\mathbf{y}}_{ij}. \end{aligned}$

Blocking desgin: $e_{ij} = y_{ij} - \bar{y}_{i.} - \bar{y}_{.j} + \bar{y}_{..}$

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

check independence of error terms

likely cause of dependence: experimental units are close in time or space.

We can plot residuals vs time or space if the time order (or space order) of the experiment is available.

R : plot y variable vs x variable:

plot(x,y)

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 >

checking homogeneous error variances

- 1. Compare *s* for different treatment groups. $\max s \le 3 \min s$.
- 2. Plot y values vs the treatments.
- 3. plot residuals vs or treatments or fitted values.

4 D K 4 B K 4 B K 4 B K

> battery=read.table("http://educ.jmu.edu/~chen3lx/ math321/battery.txt",header=T)

> output=aov(Lifetime~factor(Type),data=battery)

Make boxplot of the response: Lifetime

> boxplot(battery\$Lifetime~ battery\$Type)

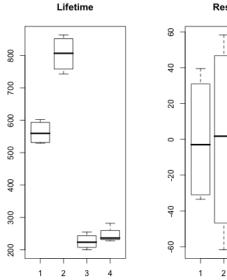
Make residual plot:

plot of residuals vs timeorder (checking for independence) boxplot of residuals or plot of residuals vs fitted values (checking for constant variance)

- > plot(battery\$TimeOrder,output\$residuals)
- > plot(output\$fitted.values, output\$residuals)
- > boxplot(output\$residuals~ battery\$Type)

.

Boxplot



Residuals

÷

4

▶ ◀ 🗗 ▶

1

3

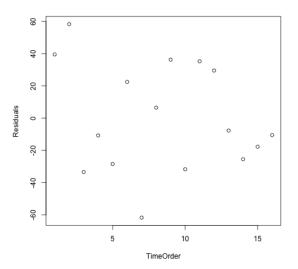
(James Madison University)

November 19, 2020 6/11

∃ ► < ∃ ►</p>

æ

Residual vs time order

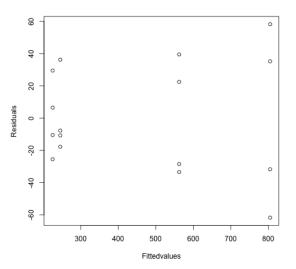


(James Madison University)

2

< E

Residual vs fitted value



(James Madison University)

2

ъ

Check nomality of errors

Histogram or stem-and-leaf plot of residuals.

- > hist(output\$residuals)
- > stem(output\$residuals)

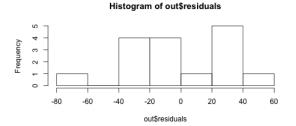
QQ plot: a plot of r_i vs z_i where r_1, r_2, \dots, r_n are the ordered residuals and z_i is the expected quantiles from the standard normal distribution.

- > sort(residuals) # random sample from z distribution -1.8053348 -1.2823375 -1.1972396 -0.6608950 -0.459794 -0.2891898 0.3517191 0.4342224 1.1808055 1.2619139
- > qnorm(0.05+0.1*(0:9)) #theoretical quantiles -1.6448536 -1.0364334 -0.6744898 -0.3853205 -0.125661 0.1256613 0.3853205 0.6744898 1.0364334 1.6448536

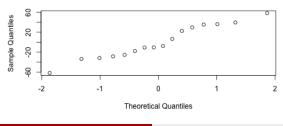
R code for making QQ plot:

> qqnorm(output\$residuals)

Histogram and QQ plot



Normal Q-Q Plot



(James Madison University)

э



- Use the candle.txt data on our course website. Fit an one-way ANOVA model to the data.
- Make the proper plots to check the following assumptions:
- Are the error terms independent (treat the order variable in the data as the time order by which each candle was burned)?
- Do the error terms have homogeneous variance?
- Are the errors normally distributed?

A B F A B F