

Gemischte Modelle für die statistische Auswertung von geplanten Versuchen in den Pflanzenbauwissenschaften

Workshop vor der Jahrestagung der Gesellschaft für
Pflanzenbauwissenschaften

Dienstag, 27.9.2016, 8:30 bis 12:00 Uhr

Hans-Peter Piepho
Fachgebiet Biostatistik
Universität Hohenheim
piepho@uni-hohenheim.de

Grober Zeitplan für Workshop

1. Übersicht zu Formulierung gemischter Modelle für randomisierte Versuche (ca. 1 h)
2. Vorstellung und Diskussion zu max. 9 Fallstudien (ca. 2 h)
3. Diskussion weiterer "Fälle" der Teilnehmer (wenn Zeit bleibt)

Übersicht Fallstudien

Versuche mit hierarchischer Randomisationsstruktur

- 1 Tierling, Jens (YARA GmbH, Dülmen)
- 2 Schmehe, Ben (Dottenfelderhof, Bad Vilbel)
- 3 Nagler, Sabrina (Universität Kiel)

Versuche mit wiederholten Messungen (Raum, Zeit)

- 4 Stumpf, Beate (Universität Giessen)
- 5 Westerschulte, Matthias (Hochschule Osnabrück)

Fruchtfolgeversuche

- 6 Dickeyuisberg, Michael (Universität Göttingen)
- 7 Spiess, Ernst (Agroscope, Zürich-Reckenholz)
- 8 Appel, Thomas (TH Bingen)

Pseudoreplikate (und wiederholte Messungen)

9 Schmidt, Jonas (Hochschule Geisenheim)

Formulating linear mixed models for randomized experiments

Prof. Dr. Hans-Peter Piepho

FG Biostatistics

Universität Hohenheim

Content

1. Introduction
2. Randomized complete block design (RCBD)
3. Split-plot design
4. Four operators
6. Six rules
6. α -design
7. Multiple lattices
8. Strip-plot design
9. A four-factor strip-plot design
10. Series of experiments
11. Repeated measures
12. Blocking out checks

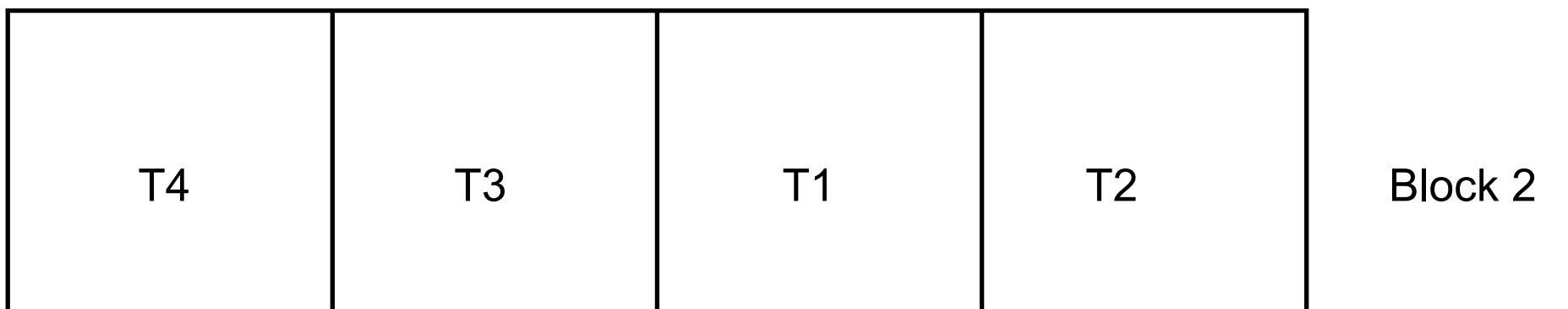
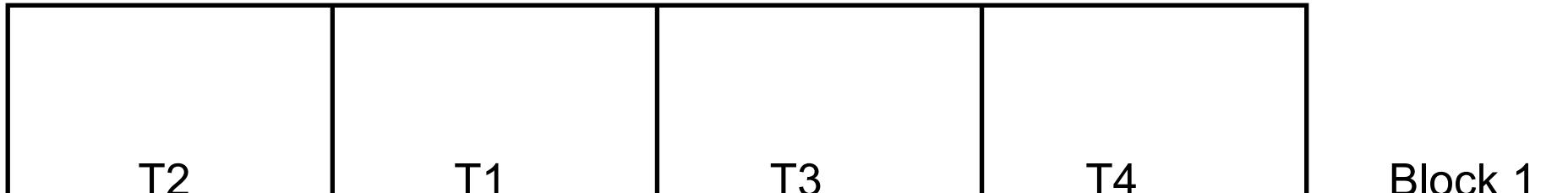
1. Introduction

- Analysis of designed experiments by software for linear models
- Often need a mixed linear model
- Main task for user: Come up with the right model
- Many practically relevant cases not found in text books

Objective:

- Develop simple rules for setting up a model
- Rules should be flexible enough to cover the most common designs and data structures

2. Randomized complete block design



Linear model for complete blocks

$$y_{ij} = \mu + \alpha_i + b_j + e_{ij}$$

where

y_{ij} = observed value for i -th treatment in j -th block

μ = general effect (intercept)

α_i = main effect of i -th treatment

b_j = main effect of j -th block

e_{ij} = residual error of y_{ij} (random)

$$e_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$$

Null model or block model

⇒ no treatment effects

$$y_{ij} = \mu + b_j + e_{ij}$$

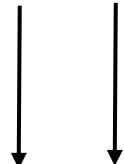
- Valid model in case no treatments or the same treatment on all plots/experimental units

Coding for statistical package (e.g. SAS)

TRT BLOCK YIELD

2	1	34
1	1	36
3	1	41
4	1	46
4	2	35
3	2	33
1	2	38
2	2	51

$$y_{ij} = \mu + \alpha_i + b_j + e_{ij}$$



MODEL YIELD = TRT BLOCK;

A slightly more elaborate syntax

(Patterson, 1997)

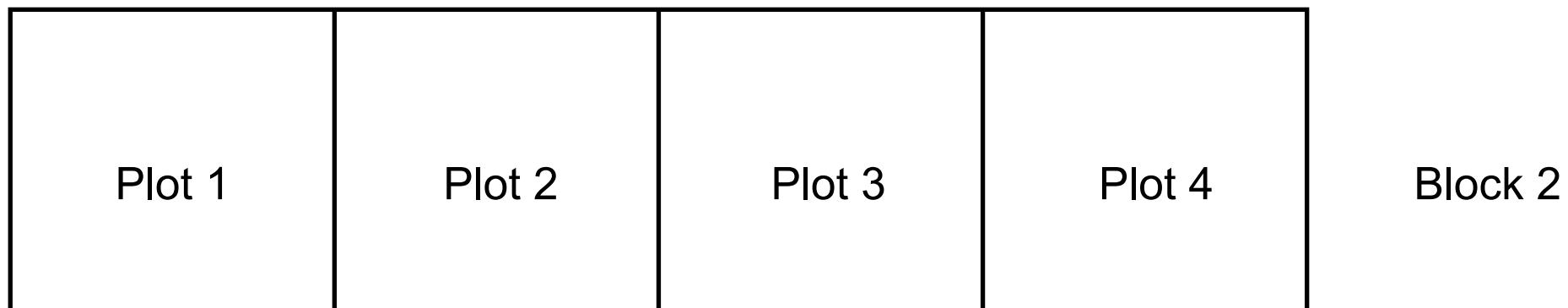
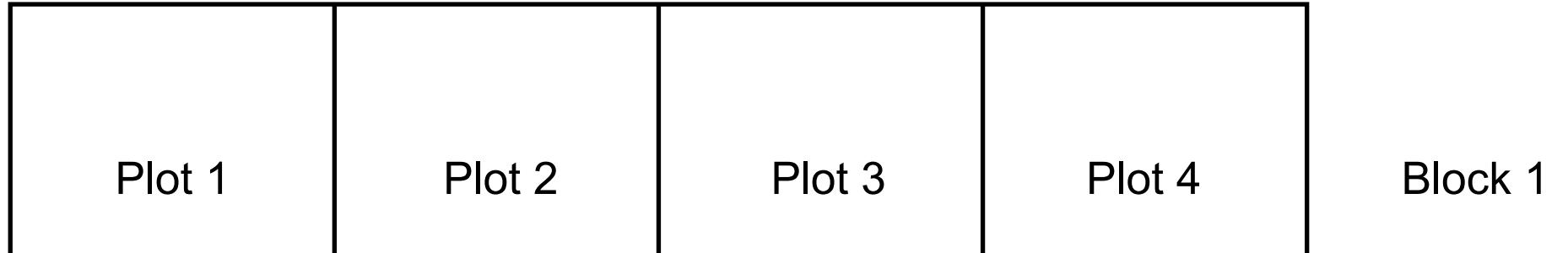
$$y_{ij} = \mu + \alpha_i + b_j + e_{ij}$$

The equation $y_{ij} = \mu + \alpha_i + b_j + e_{ij}$ is shown above. Three arrows point downwards from the terms μ , α_i , and b_j to the terms μ , TRT , and BLOCK respectively in the model formula below.

$$Y = \text{TRT} + \text{BLOCK} : \text{TRT} \bullet \text{BLOCK}$$

"i" "j" : "i•j"
 \underbrace{\hspace{1cm}}\hspace{1cm} ↓
fixed : random

Block design without treatments (\Leftrightarrow null model)

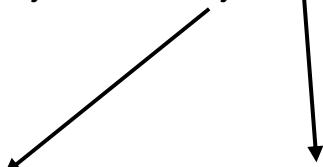


Block model (null model, design model)

TRT BLOCK PLOT YIELD

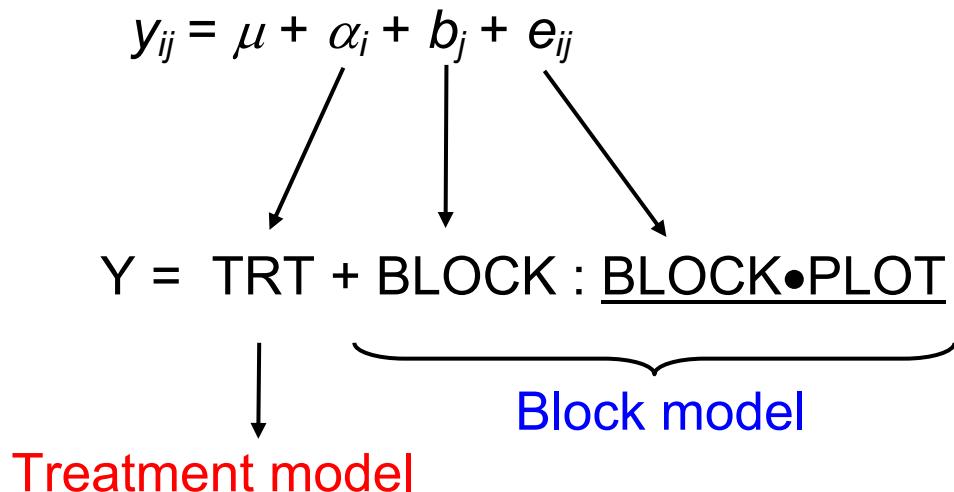
2	1	1	34
1	1	2	36
3	1	3	41
4	1	4	46
4	2	1	35
3	2	2	33
1	2	3	38
2	2	4	51

$$y_{ij} = \mu + b_j + e_{ij}$$



BLOCK : BLOCK•PLOT

Full model



- BLOCK•PLOT is random because PLOT is randomization unit
- BLOCK•PLOT is underlined because it identifies observational unit (remainder) \Rightarrow Need not be explicitly specified in statistical package

Summary

Treatment model:

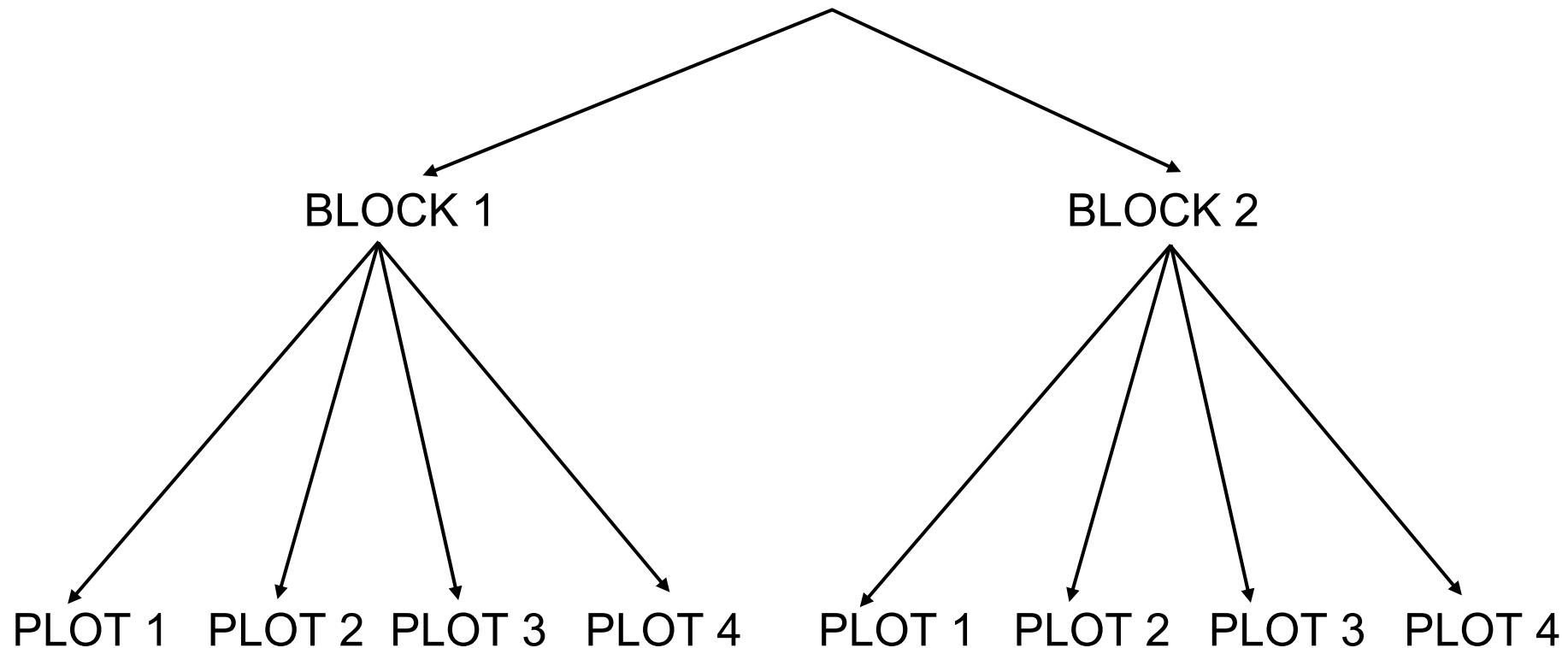
- Levels of treatment factor randomly allocated to experimental units
- Set up treatment model for treatment factors

Block model (design model):

- Block model is for observational units, irrespective of treatments applied
- Effects in block model are innate to observational units
- Can set up block model independently from treatment model

Nesting

Plots (PLOT) are nested within blocks (BLOCK):



Nesting operator

Block model:

BLOCK/PLOT = BLOCK : BLOCK•PLOT

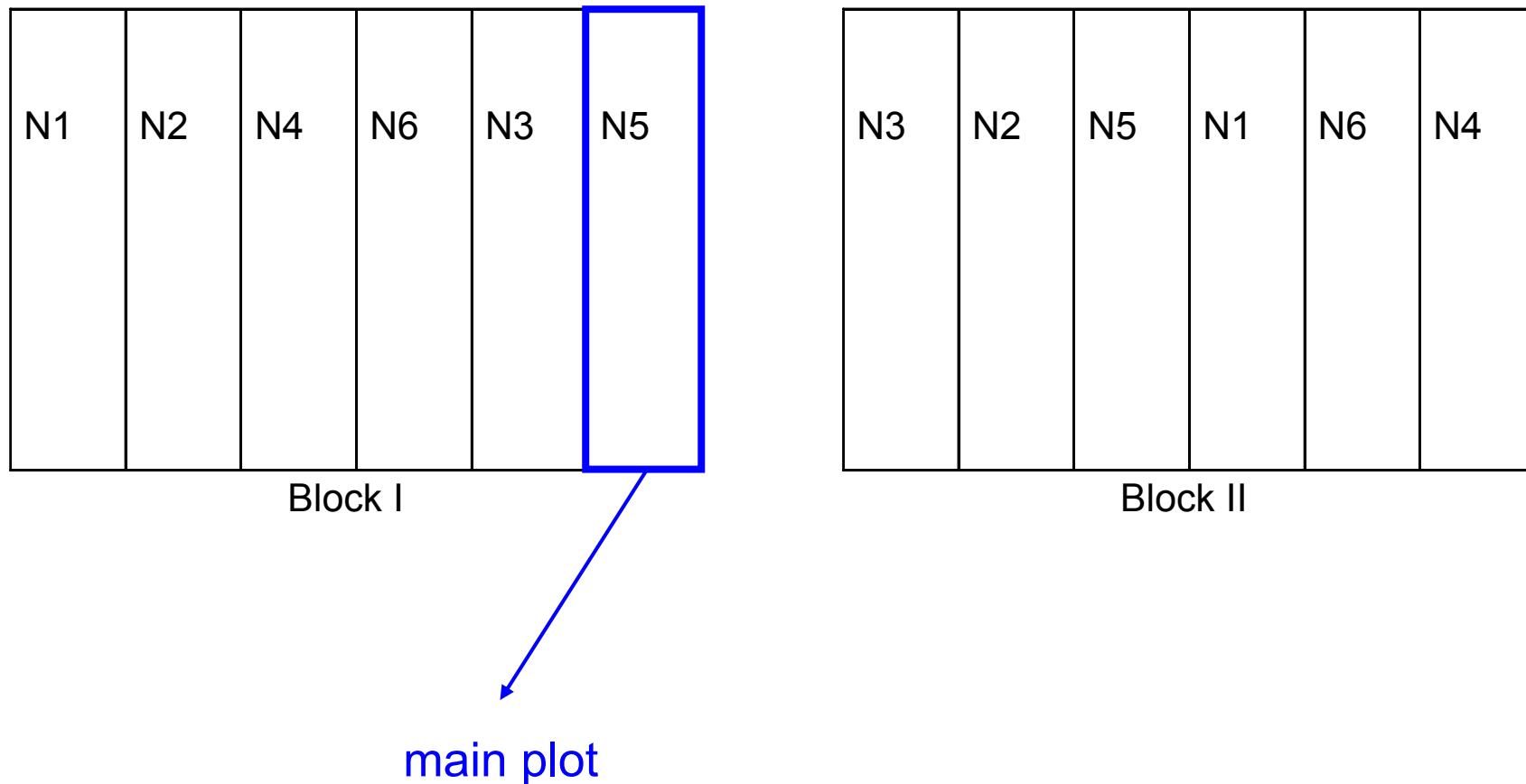
(BLOCK•PLOT is random because PLOT is a randomization unit)

Full model:

TRT + BLOCK/PLOT = TRT + BLOCK : BLOCK•PLOT

3. Split-plot design

Step 1: Randomly allocate N-levels to main plots



Step 2: Randomly allocate varieties to sub-plots (split plots)

N1V3	N2V4	N4V1	N6V3	N3V2	N5V1
N1V2	N2V1	N4V4	N6V1	N3V1	N5V4
N1V4	N2V3	N4V2	N6V4	N3V3	N5V2
N1V1	N2V2	N4V3	N6V2	N3V4	N5V3

Block I

N3V2	N2V2	N5V2	N1V4	N6V3	N4V1
N3V1	N2V4	N5V3	N1V3	N6V1	N4V3
N3V4	N2V3	N5V4	N1V1	N6V4	N4V4
N3V3	N2V1	N5V1	N1V2	N6V2	N4V2

Block II

sub plot (split plot)

Coding of treatment and block factors

Treatment factors:

N = level of N-fertilizer

V = variety

Block factors:

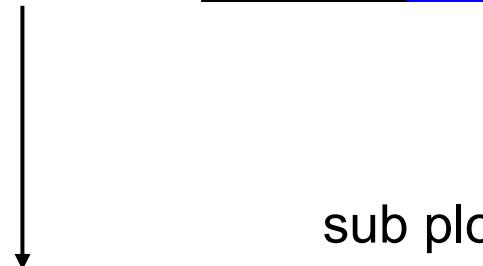
BLOCK = block

MAIN = main plot, nested in block

SUB = sub plot, nested in main plot

Block model

$$\text{BLOCK/MAIN/SUB} = \text{BLOCK : BLOCK} \bullet \text{MAIN} + \underline{\text{BLOCK} \bullet \text{MAIN} \bullet \text{SUB}}$$



Main plots and sub plots are randomization units

⇒ both are random

Treatment model

$$N + V + N \bullet V$$

N = main effect for factor N fertilizer

V = main effect for factor variety

$N \bullet V$ = Fertilizer \times variety interaction

Crossing operator

$$N \times V = N + V + N \bullet V$$

Full model

$N \times V + \text{BLOCK}/\text{MAIN}/\text{SUB}$

$= N + V + N \cdot V + \text{BLOCK} : \text{BLOCK} \cdot \text{MAIN} + \underline{\text{BLOCK} \cdot \text{MAIN} \cdot \text{SUB}}$

Implementation in SAS PROC MIXED:

```
proc mixed;
  class n v block main;
  model y=n v n*v block;
  random block*main;
run;
```

Implementation in lme / lmer in R:

```
fit <- lme(yield ~ n*v + block, random = ~1|main)  &
fit <- lmer(yield ~ n*v + block + (1|block:main) ) )
```

& Blocks must be uniquely coded

An alternative representation of the same model

- Main plots in a block uniquely identified by level of N-fertilizer
- Sub plots within main plots uniquely identified by variety

$N \times V + BLOCK/MAIN/SUB$

$= N \times V + BLOCK/N/V$

$= N + V + N \bullet V + BLOCK : BLOCK \bullet N + \underline{BLOCK \bullet N \bullet V}$

```
proc mixed;  
  class n v block;  
  model y=n v n*v block;  
  random block*n;  
run;
```

Text book representation

$$y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + (\alpha\beta)_{ij} + r_k + b_{ik} + e_{ijk} , \text{ where}$$

y_{ijk} = yield of i -th level of fertilizer and j -th variety in k -th block

μ = general mean

α_i = main effect of i -th level of fertilizer

β_j = main effect of j -th variety

$(\alpha\beta)_{ij}$ = fertilizer-variety interaction

r_k = effect of k -th block

b_{ik} = error of i -th main plot in k -th block; $b_{ik} \sim N(0, \sigma_b^2)$

e_{ijk} = sub-plot error; $e_{ijk} \sim N(0, \sigma^2)$

Text book syntax vs. symbolic syntax

$$y_{ijk} = \mu + \alpha_i + \beta_j + (\alpha\beta)_{ij} + r_k + b_{ik} + e_{ijk},$$

The diagram illustrates the mapping between the terms in the mathematical equation and the components in the text book syntax. Arrows point from each term in the equation to its corresponding component in the text book syntax. The terms are: μ (pointing to N), α_i (pointing to V), β_j (pointing to $N \bullet V$), $(\alpha\beta)_{ij}$ (pointing to $BLOCK : BLOCK$), r_k (pointing to $MAIN$), b_{ik} (pointing to $MAIN \bullet SUB$), and e_{ijk} (pointing to the final $MAIN \bullet SUB$ term). The text book syntax is: $Y = N + V + N \bullet V + BLOCK : BLOCK \bullet MAIN + \underline{BLOCK \bullet MAIN \bullet SUB}$.

4. Four operators

Dot operator (\bullet):

- (i) $A \bullet B = B \bullet A$
- (ii) $(A \bullet B) \bullet C = A \bullet (B \bullet C)$
- (iii) $(A \bullet C) \bullet (B \bullet C) = A \bullet B \bullet C$

Product term operator [pt(.)]:

- (i) $\text{pt}(M) = A \bullet B \bullet C \bullet \dots$
= product term of all factors appearing in model M (A, B, C, ...)

Nesting operator (/):

- (i) $A/B = A + A \bullet B$ (A and B are factors)
- (ii) $A/B = A + pt(A) \bullet B$ (A and B may be models)
- (iii) $A/(B/C) = (A/B)/C$
- (iv) $A/(B+C) = A/B + A/C$

Crossing operator (\times):

- (i) $A \times B = A + B + A \bullet B$
- (ii) $A \times (B+C) = A + B + C + A \bullet B + A \bullet C$
- (iii) $(A \times B)/C = A \times B + A \bullet B \bullet C$

5. Six rules

Rule 1 (when is a factor random?)

- A factor is random
 - when the observed levels are a random sample from a defined population or
 - when it represents a randomization unit (error stratum)
- Otherwise a factor is usually considered as fixed
- When levels of a factor are to be compared (e.g. treatments), the factor is fixed, independently of whether or not it is random by design
- When a factor is random, all effects containing it are random

Example

- Series of experiments with selected set of plant varieties
- Experiments conducted at a sample of sites selected at random from target region
- Want to estimate variety means in target region

⇒ factors: variety and site

⇒ varieties fixed

⇒ sites random

Rule 2 (two types of factor)

Block factors:

- Randomly selected sampling units (plants, soil specimens, etc.)
- Randomisation units (rows, columns, incomplete blocks, main plots, sub plots, etc.)
- Block units, which are not themselves involved in randomization process (complete blocks, environments, etc.).

Block factors are *innate* to observational units

Treatment factors:

- Selected by experimenter to answer research question
- Levels of treatment factor are randomly allocated to observational units by a defined randomization procedure

Treatments are not *innate* to observational units

Rule 3 (Keep treatment model and block model separate)

- When setting up a full model, it is useful to (at least initially) keep treatment model and block model separate
- The treatment model can be formulated with treatment factors alone
- The block model can be formulated with block factors alone (i.e. without treatment factors!)

Rule 4 (effects of block model)

Random effects for randomization units:

- Each randomization unit (every error stratum) has its own effect
- An experimental unit or block unit becomes a randomization unit when levels of a treatment factor are randomly allocated to it
- Crossing of randomization units (error strata) produces further error effects

Fixed effects for block factors, which are not themselves part of the randomization or sampling process

Rule 5 (coding of block factors)

- Every block factor (design factor) is represented by a separate variable
- Sometimes can replace block factor by treatment factor in an effect, but this is not a necessity!
- For clarity it is better to avoid coding of a block factor by a treatment factor

6. α -design (special case: lattice design)

Replicate 1						Replicate 2						Replicate 3					
1	2	3	4	5	6	1	2	3	4	5	6	1	2	3	4	5	6
11	21	23	13	17	6	8	24	12	5	2	19	11	2	17	12	21	3
4	10	14	3	15	12	20	15	11	9	18	7	1	15	18	13	22	5
5	20	16	19	7	24	14	3	21	10	13	6	14	9	4	10	16	20
22	2	18	8	1	9	4	23	17	1	22	16	19	8	6	23	24	7

plot

incomplete block

Block model:

$$\text{REP/BLOCK/PLOT} = \text{REP : REP} \cdot \text{BLOCK} + \underline{\text{REP} \cdot \text{BLOCK} \cdot \text{PLOT}}$$

Treatment model:

GEN

Full model

GEN + REP : REP•BLOCK + REP•BLOCK•PLOT

Implementation in SAS PROC MIXED:

```
proc mixed;
  class gen rep block;
  model y=gen rep;
  random rep*block;
run;
```

Implementation in lme / lmer in R:

```
fit <- lme(yield ~ gen + rep, random = ~1|block)  &
fit <- lmer(yield ~ gen + rep + (1|rep:block))
```

& Blocks must be uniquely coded

7. Multiple lattices

Replicate 1

	Lattice 1					Lattice 2					Lattice 3					Lattice 4					Lattice 5				
Block	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5
	14	6	C1	C3	11	23	33	39	35	29	C1	C5	42	57	50	C2	71	80	66	68	C1	85	91	C3	82
	1	C4	12	10	C2	C4	34	C5	27	37	58	60	55	C2	43	76	74	67	63	C4	93	C2	86	90	C5
	9	18	2	8	4	24	22	30	C2	C1	53	56	59	41	45	64	C1	C5	77	61	98	84	100	97	87
	13	5	19	15	3	26	21	38	32	25	49	51	46	44	47	70	78	69	C3	75	83	88	C4	94	89
	C5	17	7	16	20	40	C3	28	31	36	52	58	C3	54	C4	62	73	65	79	72	92	99	95	81	96

Replicate 2

	Lattice 1					Lattice 2					Lattice 3					Lattice 4					Lattice 5				
Block	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5
	C3	15	17	13	2	22	C3	27	C4	C2	C2	53	44	C4	58	C1	68	61	73	64	100	87	92	91	C5
	12	C4	7	C1	1	24	37	21	29	34	50	60	42	52	C5	72	69	66	67	75	90	94	96	98	95
	3	4	C5	11	C2	36	35	38	32	23	55	41	45	56	59	76	74	C5	C4	71	89	86	88	82	83
	9	19	16	18	5	C5	26	C1	33	30	51	C3	48	54	57	65	C2	62	70	C3	85	C2	C4	C3	99
	6	14	20	8	10	31	28	40	39	25	49	43	C1	46	47	79	63	78	67	80	C1	93	81	84	97

Figure: 5 simple lattices (5×5) with block size $k = 5$ for $v = 100$ genotypes and **5 checks (C1-C5)**

Factors

Design factors:

LAT = lattice
REP = replicate
BLK = incomplete block
PLT = plot

Treatment factors:

GEN = genotypes

Block model:

LAT/REP/BLK/PLT

Treatment model:

GEN

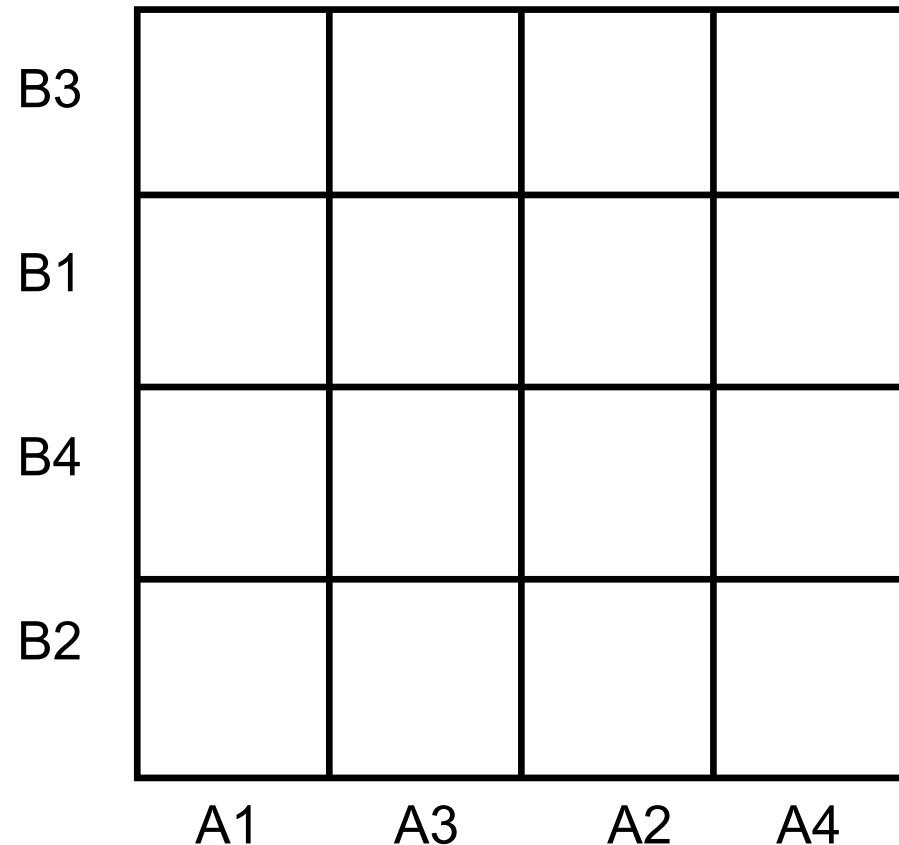
Implementation in SAS PROC MIXED:

```
proc mixed;
  class gen lat rep blk;
  model y=gen;
  random lat lat*rep lat*rep*blk;
run;
```

Implementation in lme / lmer in R:

```
fit <- lme(yield ~ gen, random = ~1|lat/rep/blk)
fit <- lmer(yield ~ gen
            + (1|lat) + (1|lat:rep) + (1|lat:rep:blk) )
```

8. Strip-plot design



columns (C)

rows (R)

This is just one of several replicates

Block model

Rows: R

Columns: C

Randomization of rows and columns is crossed:

$$R \times C = R + C + R \bullet C$$

Rows and columns nested in block:

$$\text{BLOCK}(R \times C) = \text{BLOCK} : \text{BLOCK} \bullet R + \text{BLOCK} \bullet C + \underline{\text{BLOCK} \bullet R \bullet C}$$

Treatment model

$$A \times B = A + B + A \bullet B$$

Full model

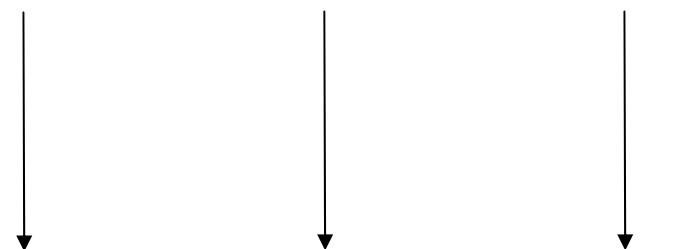
$$A + B + A \bullet B + \text{BLOCK} : \text{BLOCK} \bullet \text{R} + \text{BLOCK} \bullet \text{C} + \underline{\text{BLOCK} \bullet \text{R} \bullet \text{C}}$$

Alternative representation of full model

- A identifies **C** in BLOCK
- B identifies **R** in BLOCK

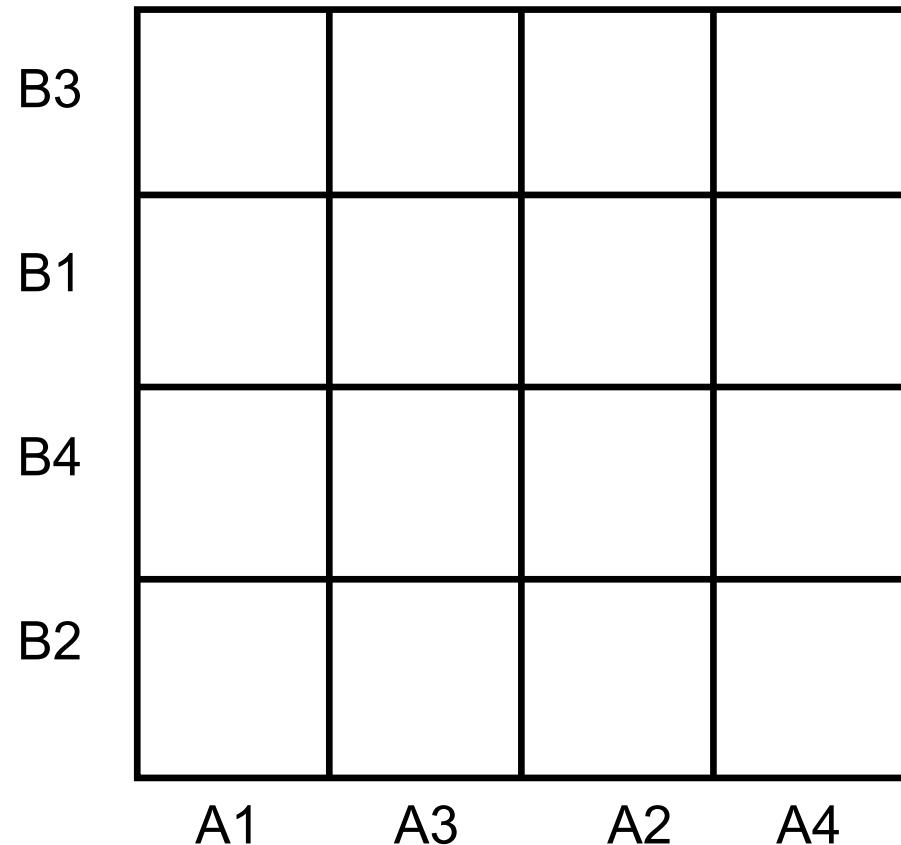
$$A + B + A \bullet B + \text{BLOCK} : \text{BLOCK} \bullet \text{R} + \text{BLOCK} \bullet \text{C} + \underline{\text{BLOCK} \bullet \text{R} \bullet \text{C}}$$

⇒



$$A + B + A \bullet B + \text{BLOCK} : \text{BLOCK} \bullet \text{B} + \text{BLOCK} \bullet \text{A} + \underline{\text{BLOCK} \bullet \text{B} \bullet \text{A}}$$

9. A four-factor strip-plot design

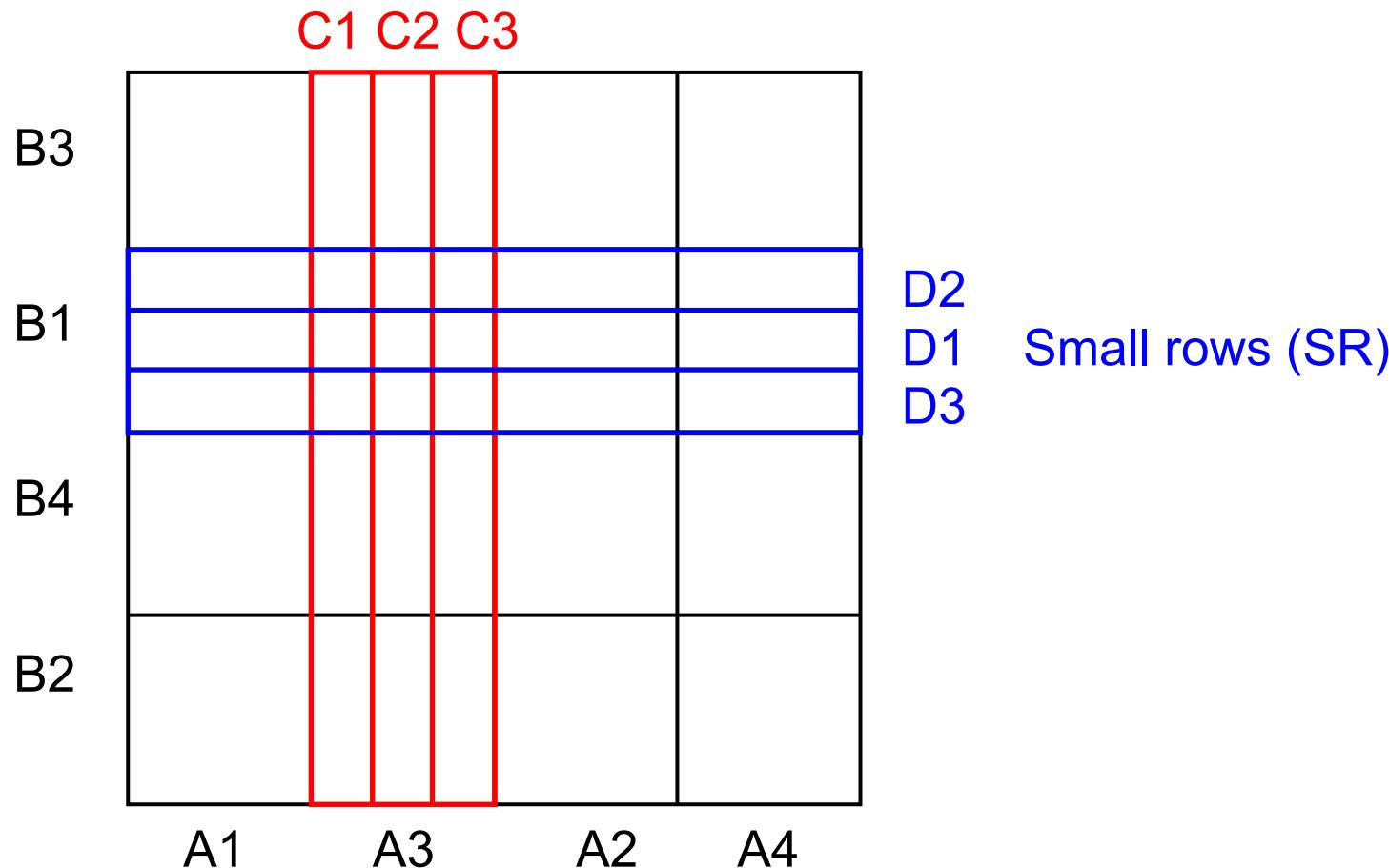


Large columns (LC)

Large rows (LR)

This is just one of several replicates

Small columns (SC)



Block model

Rows: LR/SR

Columns: LC/SC

Randomisation of **rows** and **columns** is crossed:

$$(LR/SR) \times (LC/SC) =$$

$$LR + LR \bullet SR + LC + LC \bullet SC + LR \bullet LC + LR \bullet LC \bullet SC + LR \bullet LC \bullet SR +$$

$$\underline{LR \bullet LC \bullet SR \bullet SC}$$

Rows and columns nested in block:

BLOCK/((**LR/SR**) × (**LC/SC**)) =

BLOCK : BLOCK•**LR** + BLOCK•**LR**•**SR** + BLOCK•**LC** + BLOCK•**LC**•**SC** +
BLOCK•**LR**•**LC** + BLOCK•**LR**•**LC**•**SC** + BLOCK•**LR**•**LC**•**SR** +
BLOCK•**LR**•**LC**•**SR**•**SC**

Treatment model

$A \times B \times C \times D =$

$$A + B + C + D + A^*B + A \bullet C + A \bullet D + B \bullet C + B \bullet D + C \bullet D + \\ A \bullet B \bullet C + A \bullet B \bullet D + A \bullet C \bullet D + B \bullet C \bullet D + A \bullet B \bullet C \bullet D$$

10. Series of experiments

Rule 6 (Interaction between block and treatment factors)

- Usually assume block-treatment additivity (no interaction)
- Check if interaction is to be expected
- Interaction likely when levels of a block factor are very diverse

Series of RCBD experiments

- RCBD for varieties (GENO)
- Experiments at several sites (SITE)

Block model: SITE/BLOCK/PLOT = SITE + SITE•BLOCK + SITE•BLOCK•PLOT

Treatment model: GENO

Full model: GENO : SITE/BLOCK/PLOT

$$= \text{GENO} : \text{SITE} + \text{SITE} \bullet \text{BLOCK} + \underline{\text{SITE} \bullet \text{BLOCK} \bullet \text{PLOT}}$$

Expect GENO•SITE interaction ⇒

$$\text{GENO} : \text{SITE} + \text{GENO} \bullet \text{SITE} + \text{SITE} \bullet \text{BLOCK} + \underline{\text{SITE} \bullet \text{BLOCK} \bullet \text{PLOT}}$$

Multiple lattices in several environments

Replicate 1

	Lattice 1					Lattice 2					Lattice 3					Lattice 4					Lattice 5				
Block	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5
	14	6	C1	C3	11	23	33	39	35	29	C1	C5	42	57	50	C2	71	80	66	68	C1	85	91	C3	82
	1	C4	12	10	C2	C4	34	C5	27	37	58	60	55	C2	43	76	74	67	63	C4	93	C2	86	90	C5
	9	18	2	8	4	24	22	30	C2	C1	53	56	59	41	45	64	C1	C5	77	61	98	84	100	97	87
	13	5	19	15	3	26	21	38	32	25	49	51	46	44	47	70	78	69	C3	75	83	88	C4	94	89
	C5	17	7	16	20	40	C3	28	31	36	52	58	C3	54	C4	62	73	65	79	72	92	99	95	81	96

Replicate 2

	Lattice 1					Lattice 2					Lattice 3					Lattice 4					Lattice 5				
Block	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5	1	2	3	4	5
	C3	15	17	13	2	22	C3	27	C4	C2	C2	53	44	C4	58	C1	68	61	73	64	100	87	92	91	C5
	12	C4	7	C1	1	24	37	21	29	34	50	60	42	52	C5	72	69	66	67	75	90	94	96	98	95
	3	4	C5	11	C2	36	35	38	32	23	55	41	45	56	59	76	74	C5	C4	71	89	86	88	82	83
	9	19	16	18	5	C5	26	C1	33	30	51	C3	48	54	57	65	C2	62	70	C3	85	C2	C4	C3	99
	6	14	20	8	10	31	28	40	39	25	49	43	C1	46	47	79	63	78	67	80	C1	93	81	84	97

Figure: 5 simple lattices (5×5) with block size $k = 5$ for $v = 100$ genotypes and **5 checks (C1-C5)**

Design factors:

ENV = environment
LAT = lattice
REP = replicate
BLK = incomplete block
PLT = plot

Treatment factors:

GEN = genotypes

Block model:

ENV/LAT/REP/BLK/PLT

Treatment model:

GEN

Interaction:

GEN•ENV

Block model resolved:

ENV/LAT/REP/BLK/PLT =

ENV + ENV•LAT + ENV•LAT•REP + ENV•LAT•REP•BLK +
ENV•LAT•REP•BLK•PLT

Full model:

GEN : GEN•ENV + ENV + ENV•LAT + ENV•LAT•REP + ENV•LAT•REP•BLK +
ENV•LAT•REP•BLK•PLT

Some more examples for series of experiments

- Sites crossed with years

$\text{GENO} \times \text{YEAR} \times \text{SITE} =$

$\text{GENO} + \text{YEAR} + \text{SITE} + \text{GENO} \bullet \text{YEAR} + \text{GENO} \bullet \text{SITE} + \text{GENO} \bullet \text{YEAR} \bullet \text{SITE}$

- Sites nested within years

$\text{GENO} \times (\text{YEAR}/\text{SITE}) =$

$\text{GENO} + \text{YEAR} + \text{GENO} \bullet \text{YEAR} + \text{GENO} \bullet \text{YEAR} \bullet \text{SITE}$

Megaenvironments

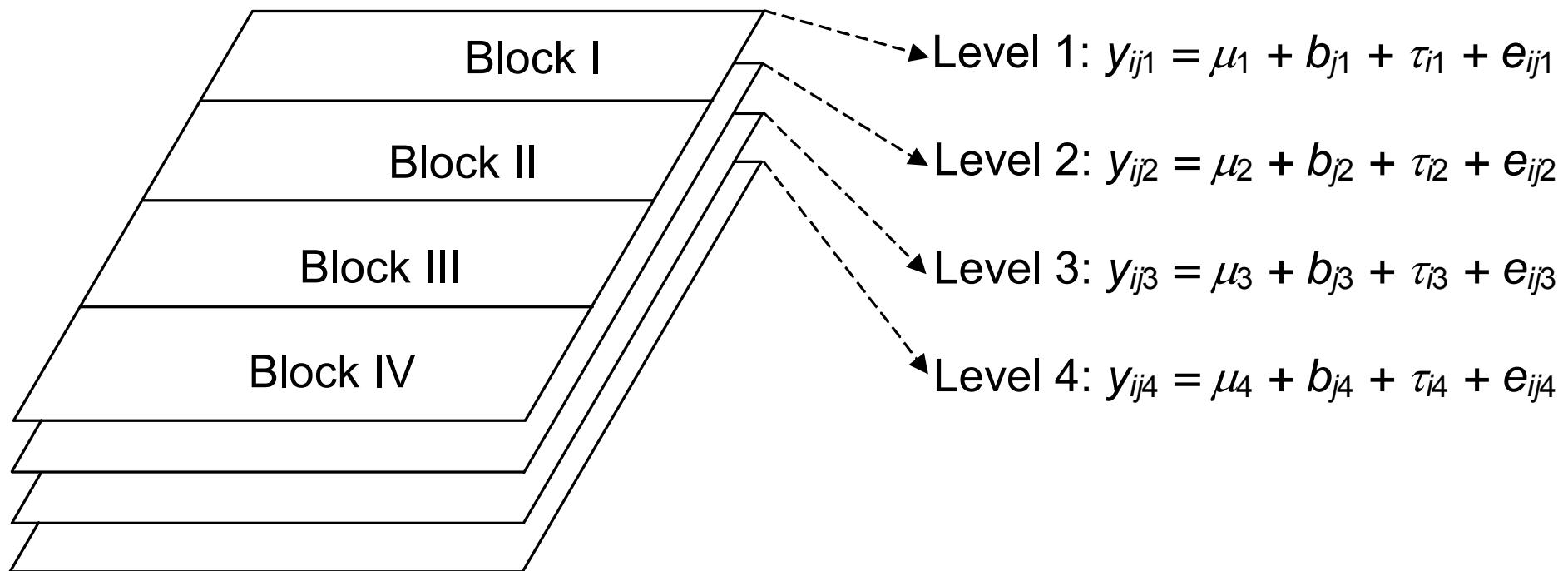
- Sites crossed with years

$\text{GENO} \times \text{MEGA}/(\text{YEAR} \times \text{SITE}) = \text{"13 effects"}$

- Sites nested within years

$\text{GENO} \times \text{MEGA}/(\text{YEAR/SITE}) = \text{"7 effects"}$

11. Repeated measurements



No randomization of soil depths \Rightarrow errors $e_{ij1}, e_{ij2}, e_{ij3}, e_{ij4}$ are correlated

Model

(TRT + BLOCK : BLOCK•PLOT) • DEPTH

=

TRT•DEPTH + BLOCK•DEPTH : BLOCK•PLOT•DEPTH

Want factorial structure:

TRT + DEPTH + TRT•DEPTH + BLOCK•DEPTH : BLOCK•PLOT•DEPTH

SAS statements

```
proc mixed;
  class trt block plot depth;
  model yield = trt depth trt*depth block*depth;
  repeated depth / subject = block*plot type = AR(1);
run;
```

Autoregressive AR(1) model

$$\text{cov}(e_j, e_{j'}) = \sigma^2 \rho^{|j-j'|} \quad (0 < \rho < 1),$$

where

ρ = autocorrelation parameter

(time points j and j') or (spatial positions j and j')

$$\text{cov}(e_1, e_1) = \sigma^2 \rho^{|1-1|} = \sigma^2 \quad (\rho^0 = 1!)$$

$$\text{cov}(e_1, e_2) = \sigma^2 \rho^{|1-2|} = \sigma^2 \rho$$

$$\text{cov}(e_1, e_3) = \sigma^2 \rho^{|1-3|} = \sigma^2 \rho^2$$

$$\text{cov}(e_1, e_4) = \sigma^2 \rho^{|1-4|} = \sigma^2 \rho^3$$

etc.

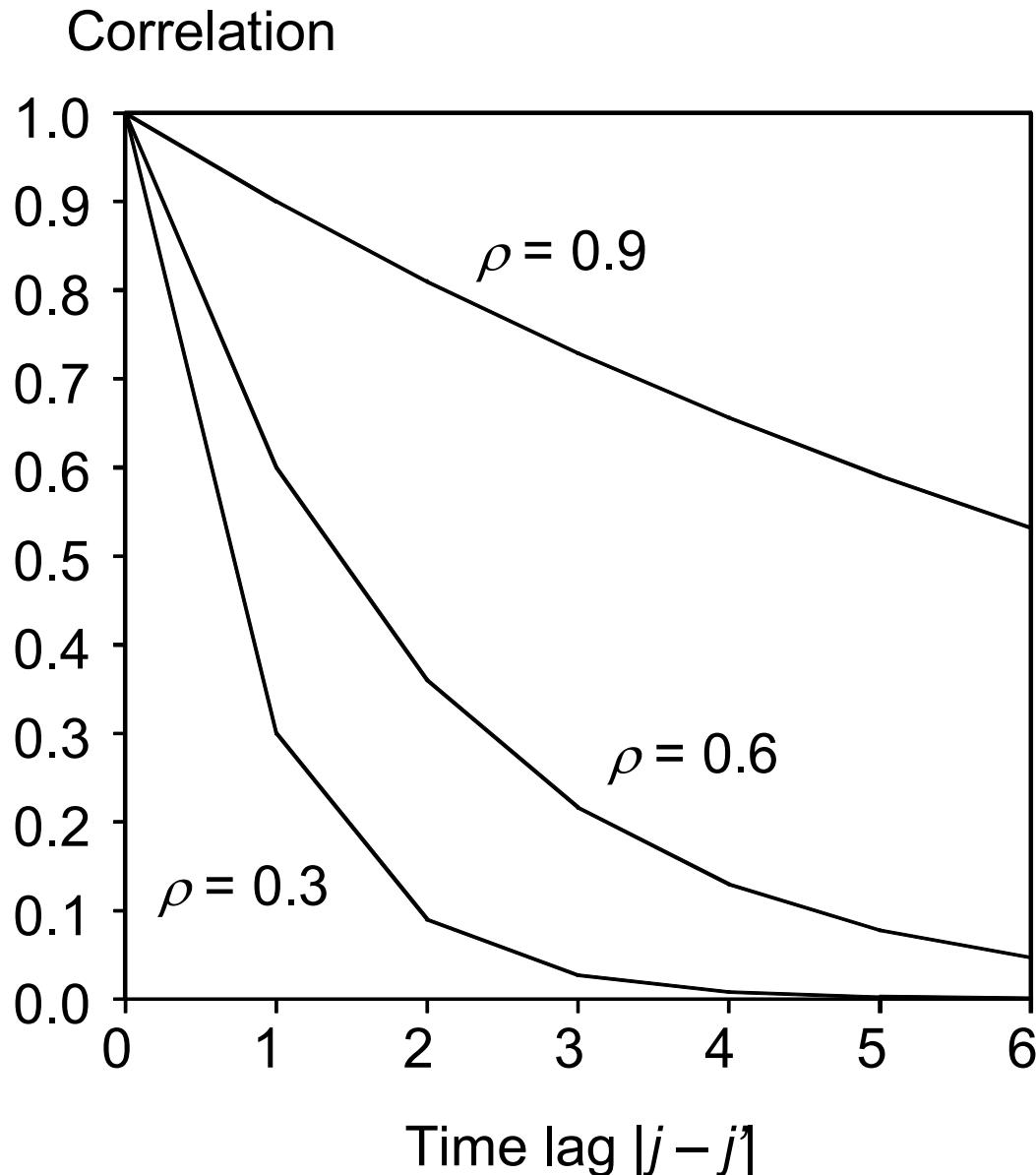


Figure: Correlation under an AR(1) model as a function of time lag for different values of the autocorrelation ρ .

12. Blocking out checks

- 5 checks (fixed)
- 1000 DHs test-crossed to tester of opposite pool (random)
- 2 testers, 500 test crosses each

GRP	Factor/covariate GEN	SWITCH
Check1	1001	0
Check2	1002	0
Check3	1003	0
Check4	1004	0
Check5	1005	0
Tester1	1-500	1
Tester2	501-1000	1

Model:

GRP/GEN = GRP : GRP•GEN

Want no random effects for checks:

GRP : SWITCH•GRP•GEN

(Fits unchanged, but variance-structures and hence standard errors differ!!)

Blocking out checks – ridge regression:

- Want to do ridge regression (GBLUP) using marker matrix Z
- Provide known variance-covariance matrix $\Gamma = ZZ^T$ (realized relationship!)
- Do not want to / cannot include checks in Γ

⇒ arbitrarily set **GEN** equal to level of a non-check for all checks (**GEN2**)

⇒ can do this because **SWITCH=0** for checks!!!

GRP	Factor/covariate		
	GEN	GEN2	SWITCH
Check1	1001	1	0
Check2	1002	1	0
Check3	1003	1	0
Check4	1004	1	0
Check5	1005	1	0
Tester1	1-500	1-500	1
Tester2	501-1000	501-1000	1

Model across environments:

- Multiple lattice experiments
- Replace GEN with GRP : **SWITCH**•GRP•**GEN2**

Block model:

ENV/LAT/REP/BLK/PLT

Treatment model:

GRP : **SWITCH**•GRP•**GEN2**

Interaction:

$$(\text{GRP} : \text{SWITCH} \bullet \text{GRP} \bullet \text{GEN2}) \bullet \text{ENV} = \text{GRP} \bullet \text{ENV} + \text{SWITCH} \bullet \text{GRP} \bullet \text{GEN2} \bullet \text{ENV}$$

Full model:

GRP : SWITCH•GRP•GEN2 + GRP•ENV + SWITCH•GRP•GEN2•ENV +
ENV + ENV•LAT + ENV•LAT•REP + ENV•LAT•REP•BLK +
ENV•LAT•REP•BLK•PLT

Literature

- Brien, C. J., 1983: Analysis of variance tables based on experimental structure. *Biometrics* **39**, 53-59.
- Brien, C. J., Demetrio, C.G.B., 2010: Formulating mixed models for experiments, including longitudinal experiments. *Journal of Agricultural, Biological and Environmental Statistics* **14**, 253-180.
- Nelder, J. A., 1965: The analysis of randomized experiments with orthogonal block structure. I. Block structure and the null analysis of variance. II. Treatment structure and the general analysis of variance. *Proceedings of the Royal Society of London A* **283**, 147-178.
- Patterson, H. D., 1997: Analysis of series of variety trials. In: R. A. Kempton, and P. N. Fox (eds.), Statistical methods for plant variety evaluation, pp. 139-161. Chapman and Hall, London.
- Payne, R. W., and G. N. Wilkinson, 1977: A general algorithm for analysis of variance. *Applied Statistics* **26**, 251-260.
- Piepho, H.P., Büchse, A., Emrich, K., 2003: A hitchhiker's guide to the mixed model analysis of randomized experiments. *Journal of Agronomy and Crop Science* **189**, 310-322.
- Piepho, H.P., Büchse, A., Richter, C., 2004: A mixed modelling approach to randomized experiments with repeated measures. *Journal of Agronomy and Crop Science* **190**, 230-247.

2 Fragen zu On-Farm Versuchen

Michael Dickeyuisberg (Landwirtschaftskammer NRW / Uni Göttingen)

- 1) **Streifenversuche** kommen wegen der Einfachheit wieder in Mode. Wie muss ein Design und die Probenahme gewählt werden, damit Streifenversuche (z.B. Anbautechnik) ausgewertet werden können?
- 2) Ähnliches gilt für **Praxistests**: Kann ich landwirtschaftlichen Praxisanbau mit wissenschaftlichen Methoden auswerten? Beispiel: 10 Betriebe/Standorte bauen auf jeweils 1 ha Weizen an. Auf diesem 1 ha gibt es keine Unterschiede (Varianten). Zwischen den 1 ha großen Schlägen gibt es aber Unterschiede hinsichtlich Sorte (2 Sorten), Anbautechnik (Pflug / Mulchsaat) und Saatzeit (2 Flächen wurden deutlich später gesät). Zudem gibt es z.T. Bodenunterschiede (2x Tonboden, 8x Sandboden).

Streifenversuche

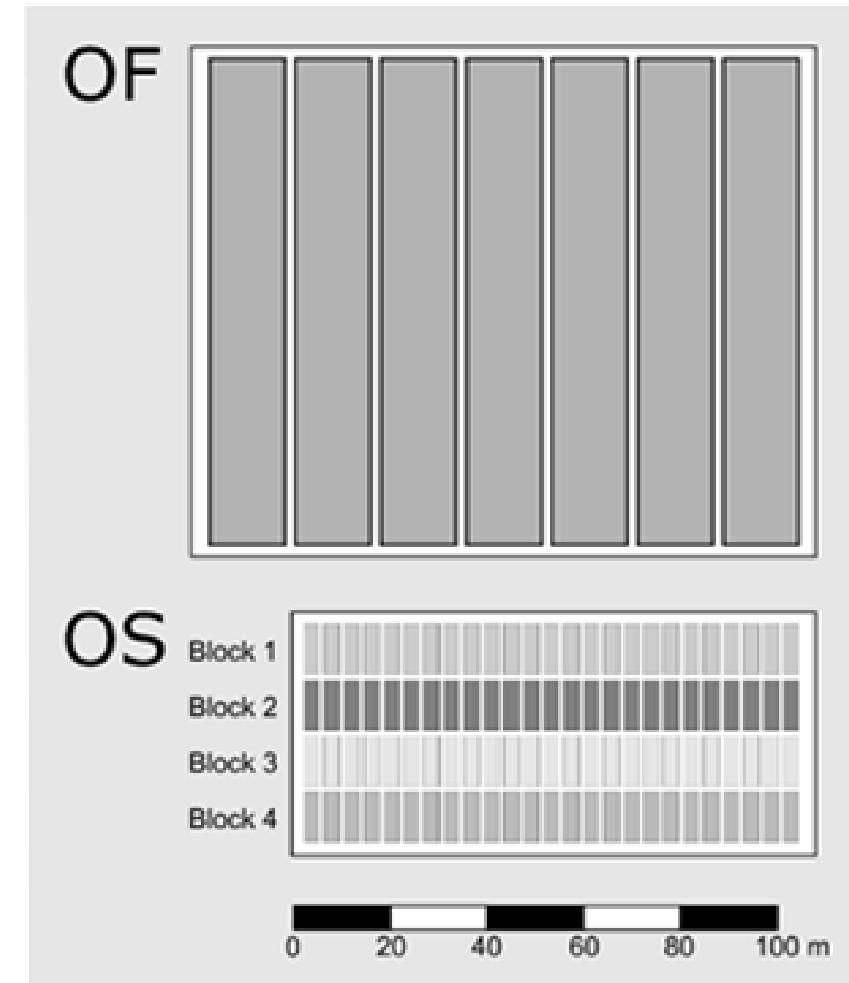


Figure. Schematic layout of an on-farm (OF) trial with 7 plots (top) and an on-station (OS) trial with 4 blocks a 25 plots (bottom) at a single environment, respectively. (c) Paul Schmidt

Design

Ein Standort = ein (unvollständiger) Block
Kann Einzelort nicht auswerten, aber die Serie

Entscheidende Fragen

Können Orte als Zufallsstichprobe aus Grundgesamtheit aufgefasst werden?
Werden Genotypen zufällig den Orten zugeordnet?
Werden Genotypen an jedem Standort randomisiert?

Modell

$$Y = \text{GENOTYP} : \text{ORT} + \underbrace{\text{ORT} \bullet \text{GENOTYP}}_{\text{Vermengt mit Parzellenfehler}}$$

Praxistest

Dieselbe entscheidende Frage lautet:

Können die Behandlungen zufällig den Feldern zugeordnet werden?

- Wenn ja, kein Problem \Rightarrow Felder wie Parzellen in Exaktversuch
- Wenn nicht, haben wir eine Beobachtungsstudie \Rightarrow Confounding

Literatur

Piepho, H.P., Richter, C., Spilke, J., Hartung, K., Kunick, A., Thöle, H. (2011): Statistical aspects of on-farm experimentation. *Crop and Pasture Science* **62**, 721-735.

Schmidt, P., Möhring, J., Koch, R.J., Piepho, H.P. (2016): More, larger, simpler: How comparable are on-farm and on-station trials for cultivar evaluation? *Crop Science* (submitted)

Fallstudie 1: Spaltanlage

Jens Tierling (YARA GmbH, Dülmen)

- Spaltanlage
- Feldversuch Winterweizen
- Wasserbehandlung (Großparzelle, 2 Level)
- Stickstoffdüngung (Kleinparzelle, 3 Level)
- 2-jährig (2014, 2015)
- Mehrere Merkmale:
 - Kornertrag
 - Biomasse
 - ETa (Evaporation/Transpiration)
 - Biomass water use efficiency (Sprossbiomasse/ ETa)
 - Agronomic water use efficiency (Kornertrag/ ETa)

Versuchsfragen

- Gab es Effekte von Stickstoff- und Wasserbehandlung auf die erwähnten Größen?
- Gab es eine Interaktion zwischen Wasser und N-Versorgung?
- Gab es einen Jahreseffekt?

Fragen

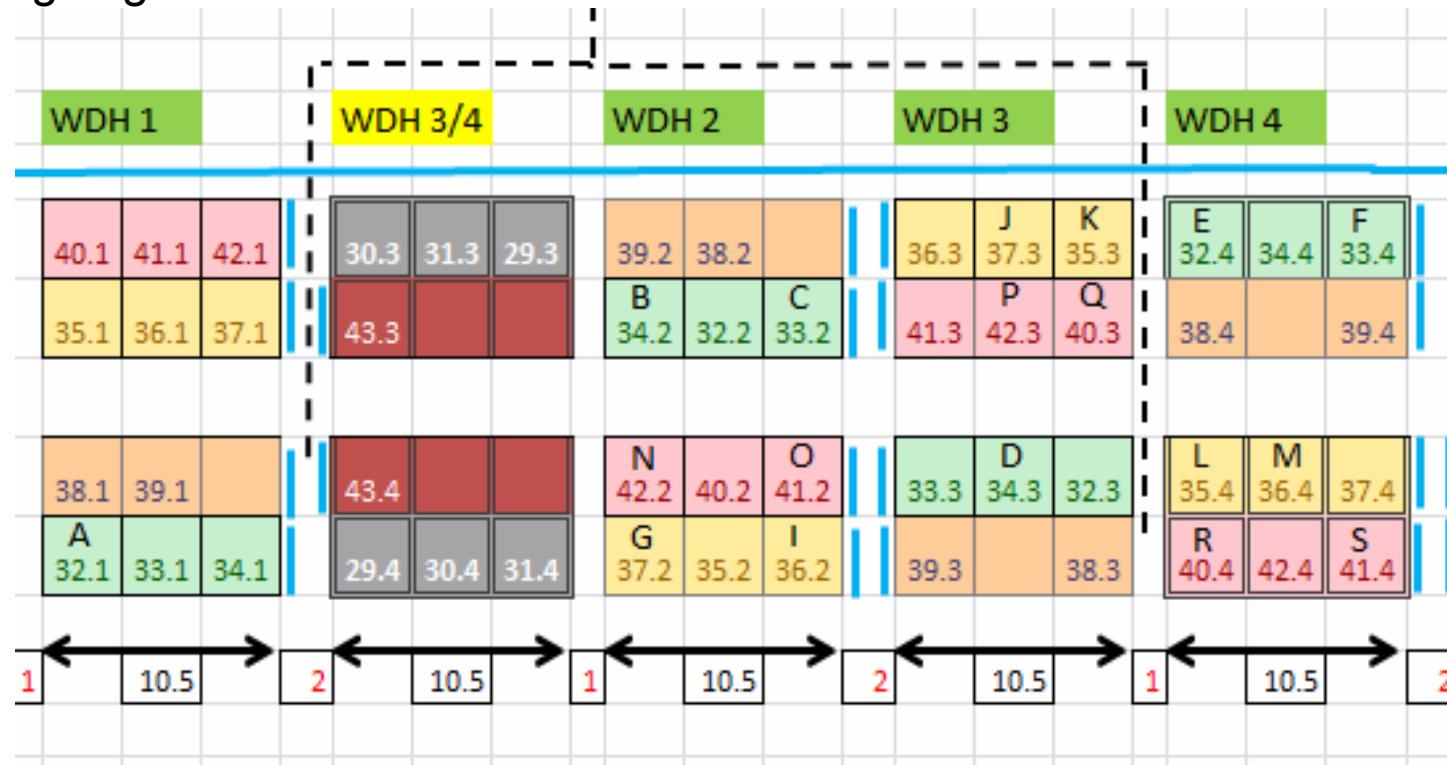
- Wie Faktor Jahr ins Modell
- Multivariate Analyse?
- Multiples Testen (wie bei mehreren Merkmalen / "Endpunkten")?

Versuchsplan 2014 (Ernte Winterweizen)

Prüfglieder 32, 33 und 34 (grün): 3 N-Stufen (0, 120 und 230 kg N/ha) bei ausreichender Wasserversorgung (Niederschlag plus Bewässerung nach Bedarf)

Prüfglieder 35, 36, und 37 (gelb): 3 N-Stufen (0, 120 und 230 kg N/ha) bei Wasserstress in der Wachstumsphase BBCH31-BBCH39

Prüfglieder 38-42 (orange und rot) nicht zur Verrechnung, da nur 1-jährige Tests. WDH ¾ ist ein anderer Versuch, der technisch bedingt zwischen Block 1 und Block 2 gelegt werden musste.

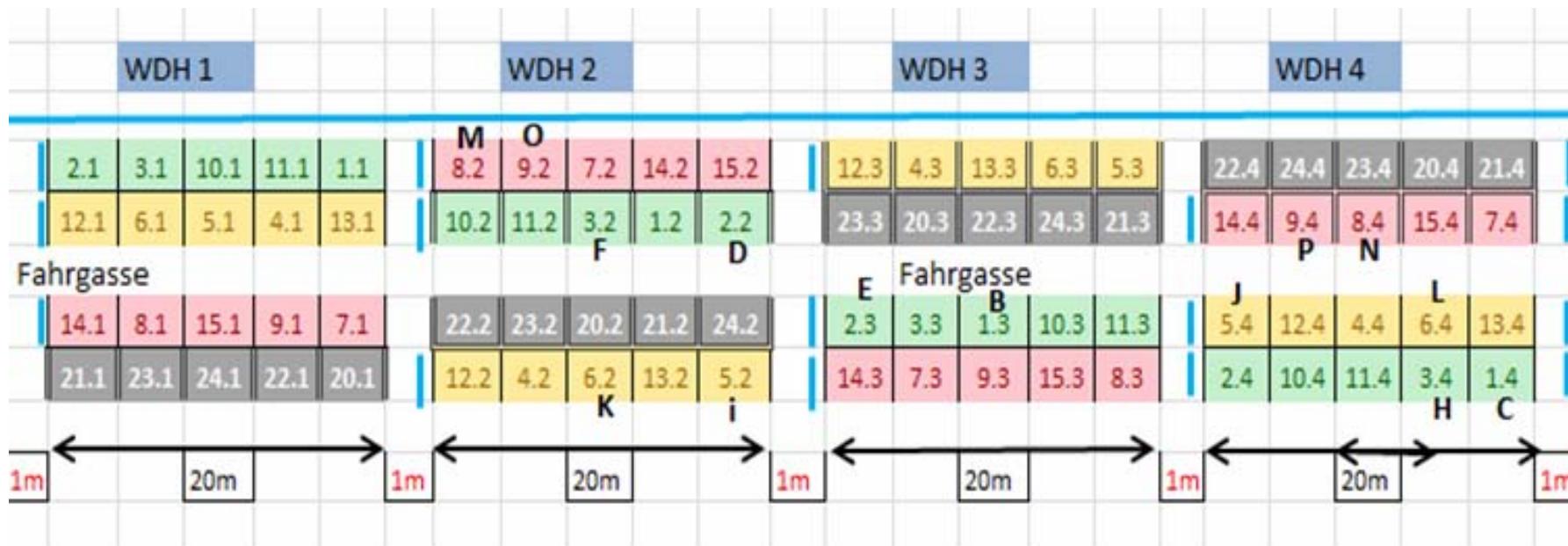


Versuchsplan 2015 (Ernte Winterweizen)

Prüfglieder 1, 2 und 3 (**grün**): 3 N-Stufen (0, 120 und 230 kg N/ha) bei ausreichender Wasserversorgung (Niederschlag plus Bewässerung nach Bedarf)

Prüfglieder 4, 5, und 6 (**gelb**): 3 N-Stufen (0, 120 und 230 kg N/ha) bei Wasserstress in der Wachstumsphase BBCH31-BBCH39

Prüfglieder 7-24 (grau und rot) nicht zur Verrechnung, da nur 1-jährige Tests



Faktoren

WATER = Wasserbehandlung

N = Stickstoffdüngung

BLOCK = Vollständiger Block

MAIN = Großteilstück

SUB = Kleinteilstück

YEAR = Jahr

Modell für ein Jahr

Behandlung:

$$N \times \text{WATER} = N + \text{WATER} + \text{N.WATER}$$

Design:

$$\text{BLOCK/MAIN/SUB} = \text{BLOCK} + \text{BLOCK.MAIN} + \underline{\text{BLOCK.MAIN.SUB}}$$



Restfehler
(automatisch angepasst)

vereinfacht:

$$\text{BLOCK/MAIN} = \text{BLOCK} + \text{BLOCK.MAIN}$$

Umsetzung in SAS

```
proc mixed data=trt_b;
where year=2014;
class block main N water;
model grain=N water N*water / ddfm=KR;
random block*main;
run;
```

⇒ Merkmal "grain"

Covariance Parameter Estimates

Cov Parm	Estimate
----------	----------

Block*main	0.2919
Residual	0.4232

Type 3 Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
N	2	12	159.24	<.0001
water	1	6	21.90	0.0034
N*water	2	12	0.64	0.5454

Modell für zwei Jahre

Behandlung:

$$N \times \text{WATER} = N + \text{WATER} + N \bullet \text{WATER}$$

Design:

$$\text{YEAR/BLOCK/MAIN} = \text{YEAR} + \text{YEAR} \bullet \text{BLOCK} + \text{YEAR} \bullet \text{MAIN} \bullet \text{BLOCK}$$

Interaktion:

$$\text{YEAR} \bullet (N \times \text{WATER}) = \text{YEAR} \bullet N + \text{YEAR} \bullet \text{WATER} + \text{YEAR} \bullet N \bullet \text{WATER}$$

Umsetzung in SAS

```
proc mixed;
  class block main N water year;
  model grain=N water N*water / ddfm=KR;
  random year year*block year*block*main
          year*N year*water year*N*year;
run;
```

Umsetzung in R / lmer

```
fit <- lmer(yield ~ N*water + (1|year) + (1|year:block) +
             (1|year:block:main) + (1|year:N) +
             (1|year:water) + (1|year:N:water)
```

Analyse grain

Covariance Parameter Estimates

Cov Parm	Estimate
Year	0
Block*Year	0.1082
Block*main*Year	0.1591
N*Year	0.1544
water*Year	0
N*water*Year	0.09113
Residual	0.7072

Analyse grain

Type 3 Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
N	2	2.87	47.40	0.0063
water	1	3.87	25.86	0.0077
N*water	2	2.46	2.48	0.2574

Multivariate Analyse

Zusätzliche Variablen:

TRAIT = Merkmal

SUB = Kleinteilstück

Merkmale untereinander:

TRAIT	Y	YEAR	BLOCK	MAIN	SUB	WATER	N
yield	52.5	2014	1	1	1	1	1
biomass	98.2	2014	1	1	1	1	1
Eta	13.2	2014	1	1	1	1	1
.
.

Multivariates Modell für ein Jahr

Behandlung:

$$\text{TRAIT} \bullet (\text{N} \times \text{WATER}) = \text{TRAIT} \bullet \text{N} + \text{TRAIT} \bullet \text{WATER} + \text{TRAIT} \bullet \text{N} \bullet \text{WATER}$$

Design:

$$\begin{aligned}\text{TRAIT} \bullet (\text{BLOCK/MAIN/SUB}) &= \text{TRAIT} \bullet \text{BLOCK} + \\ &\quad \text{TRAIT} \bullet \text{BLOCK} \bullet \text{MAIN} + \\ &\quad \text{TRAIT} \bullet \text{BLOCK} \bullet \text{MAIN} \bullet \text{SUB}\end{aligned}$$

Fehler der Merkmale auf selber Parzelle sind korreliert

$$\text{var} \begin{pmatrix} e_{yield} \\ e_{biomass} \\ e_{ETa} \\ \vdots \end{pmatrix} = \Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{12} & \sigma_{13} & \cdots \\ \sigma_{21} & \sigma_2^2 & \sigma_{23} & \cdots \\ \sigma_{31} & \sigma_{32} & \sigma_3^2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

SAS

```
repeated trait / subject=block*main*sub type = un;
```

R lmer:

```
(trait -1 | block:main:sub)
```

Umsetzung in SAS

```
proc mixed;
  class trait block main sub N water;
  model y =trait trait*block trait*N trait*water
            trait*N*water;
  random trait/sub=block*main type=UN;
  repeated trait/sub=block*main*sub type=UN;
run;
```

Umsetzung in R / lmer

```
fit <- lmer(y ~ trait*N*water + trait:block +
             (trait -1| block:main) +
             (trait -1| block:main:sub))
```

Covariance Parameter Estimates

Cov Parm	Subject	Estimate
UN(1,1)	Block*main	0.5165
UN(2,1)	Block*main	14.0995
UN(2,2)	Block*main	295.04
UN(3,1)	Block*main	0.3989
UN(3,2)	Block*main	10.0773
UN(3,3)	Block*main	0.2897
UN(1,1)	Block*main*sub	1.2959
UN(2,1)	Block*main*sub	8.7307
UN(2,2)	Block*main*sub	111.49
UN(3,1)	Block*main*sub	0.7121
UN(3,2)	Block*main*sub	4.7841
UN(3,3)	Block*main*sub	0.4232

Type 3 Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
trait	2	9	1104.67	<.0001
trait*Block	9	9	3.01	0.0581
trait*N	6	36	98.84	<.0001
trait*water	3	36	406.93	<.0001
trait*N*water	6	36	35.13	<.0001

Multiples Testen

Vergleichsbezogener Fehler 1. Art

- Für einen Vergleich wird H_0 fälschlicherweise verworfen (Fehler 1. Art).
- Dies ist ein vergleichsbezogener Fehler 1. Art.

Versuchsbezogener Fehler 1. Art

- Trifft dann zu, wenn unter allen $n(n-1)/2$ paarweisen Vergleichen mindestens ein vergleichsbezogener Fehler 1. Art auftritt.
- Ein versuchsbezogener Fehler 1. Art tritt nur dann *nicht* ein, wenn bei keinen der Vergleiche ein vergleichsbezogener Fehler 1. Art auftritt.

Multiples Testen

2 Optionen:

(1) Bonferroni für t Merkmale

=> Tukey Test pro Merkmal mit Signifikanzniveau α/t

(2) Multivariates Modell und Simulation

R: multcomp

SAS: GLIMMIX, ESTIMATE statement

Literaturhinweis

Bretz, F., Hothorn, T., Westfall, P. (2011): Multiple comparisons using R. CRC Press, Boca Raton.

Piepho, H.P., Möhring, J. (2011): On estimation of genotypic correlations and their standard errors by multivariate REML using the MIXED procedure of the SAS System. *Crop Science* **51**, 2449-2454.

Saville, D.J. (2015): Multiple comparison procedures - cutting the Gordian knot. *Agronomy Journal* **107**, 730–735

Fallstudie 2: Blockanlage mit Teilblöcken

Ben Schmehe (Dottenfelderhof, Bad Vilbel)

- Hafer Leistungsprüfung
- 60 Sorten
- 3 vollständige Blöcke
- Teilblöcke a 20 Sorten
- 12 Zeilen x 15 Spalten
- 4 Zeilen = 1 Block

Beobachtung:

"Mit einer reinen Varianzanalyse erhält man einen sehr weiten Fehlerbalken."

NekAzu FZD	180 SE 15-4001 Eho 23-3 23/79	179 Oliver Selgen 9-3 9/76	178 755 SWBetRob w FZD 40-3 40/106	177 441 Chalvo w FZD 24-3 24/71	176 519 TomSkrivo w FZD 51-3 51/108	175 Apollon Nordsaat 15-3 62/15	174 600 TirSkr w FZD 43-3 117/43	173 594 TirSkr w FZD 42-3 63/42	172 Canyon SU Nordsaat 17-3 89/17	171 803 TirSkr w FZD 45-3 65/45	170 IvoFlati FZD 4-3 4/84	169 746 FlicoAra g FZD 33-3 33/112	168 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-3 3/69	167 740 FlicoAra g FZD 35-3 35/15	166 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-3 59/83	NekAzu FZD
NekAzu FZD	151 Era-15 weiss w FZD 54-3 54/105	152 734 FlicolL2838 g FZD 36-3 36/73	153 Kamil Selgen 8-3 8/77	154 Kertag Selgen 7-3 7/103	155 737 FlicolL2838 g FZD 37-3 37/78	156 549 TirSkr w FZD 47-3 91/47	157 654 TirSkr w FZD 48-3 88/49	158 Husky SU Nordsaat 16-3 90/16	159 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-3 87/14	160 SE 13-3002 Eho 20-3 93/20	161 VRS Symphony SU Nordsaat 2-3 2/68	162 743 FlicoAra g FZD 34-3 34/111	163 Bison Nordsaat 1-3 56/81	164 AzulNek > 3,75 FZD 60-3 60/96	165 NekAzu FZD	
NekAzu FZD	150 694 Skrivo w2 FZD 39-3 39/80	149 SE 14-3003 Eho 21-3 21/101	148 Baron SZ Donau 10-3 10/108	147 722 FlaprBox g FZD 25-3 25/110	146 860 TirSkr w FZD 49-3 85/48	145 Scorpius SU Nordsaat 13-3 64/13	144 SE 306/12 Eho 19-3 61/19	143 Ivory SU Nordsaat 12-3 94/12	142 534 TomSkrivo w FZD 50-3 119/50	141 NekAzu FZD 5-3 5/85	140 673 FlaprSkr w FZD 32-3 3/297	139 Max Z-14 IG Saatzaucht 58-3 58/67	138 676 FlaprSkr w FZD 29-3 29/70	137 718 FlaprBox g2 FZD 26-3 26/88	136 NekAzu FZD	
NekAzu FZD	121 AzuNek FZD 6-3 6/72	122 537 TomSkrivo w FZD 55-3 55/107	123 480 SkrFlavinekara w FZD 52-3 52/75	124 712 ErbMon g FZD 53-3 53/74	125 588 TirSkr w FZD 46-3 92/46	126 648 TirSkr w FZD 44-3 118/44	127 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-3 88/18	128 615 TirSkr w FZD 41-3 116/41	129 Typhoon SU Nordsaat 11-3 120/11	130 680 FlaprSkr w FZD 27-3 27/799	131 667 FlaprSkr w FZD 28-3 28/866	132 687 FlaprSkr w FZD 31-3 31/113	133 884 FlaprSkr w FZD 30-3 30/114	134 Tim SZ Bauer 57-3 57/100	135 NekAzu FZD	
NekAzu FZD	120 Typhon SU Nordsaat 11-2 130/11	119 534 TomSkrivo w FZD 50-2 141/50	118 648 TirSkr w FZD 44-2 127/44	117 600 TirSkr w FZD 43-2 174/43	116 615 TirSkr w FZD 41-2 129/41	115 740 FlicoAra g FZD 35-2 35/167	114 684 FlaprSkr w FZD 30-2 30/134	113 687 FlaprSkr w FZD 31-2 31/133	112 746 FlicoAra g FZD 33-2 33/169	111 743 FlicoAra g FZD 34-2 34/162	110 722 FlaprBox g FZD 25-2 148/25	109 Baron SZ Donau 10-2 147/10	108 519 TomSkrivo w FZD 51-2 176/51	107 Era-15 gelb g FZD 40-2 122/55	106 755 SWBetRob w FZD 40-2 178/40	105 NekAzu FZD
NekAzu FZD	91 549 TirSkr w FZD 47-2 156/47	92 588 TirSkr w FZD 46-2 128/46	93 SE 13-3002 Eho 20-2 160/20	94 Ivory SU Nordsaat 12-2 142/12	95 680 TirSkr w FZD 48-2 80/165	96 AzuNek > 3,75 FZD 60-2 32/139	97 673 FlaprSkr w FZD 60-2 28/139	98 718 FlaprBox g2 FZD 26-2 26/136	99 680 FlaprSkr w FZD 26-2 27/131	100 Tim SZ Bauer 57-2 57/135	101 SE 14-3003 Eho 21-2 149/21	102 SE 14-3004 Eho 22-2 148/22	103 Kertag Selgen 7-2 154/7	104 480 SkrFlavinekara w FZD 38-2 124/38	105 Era-15 weiss w FZD 54-2 151/54	106 NekAzu FZD
NekAzu FZD	90 Husky SU Nordsaat 16-2 158/16	69 Canyon SU Nordsaat 17-2 172/17	88 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-2 128/18	87 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-2 159/14	86 654 TirSkr w FZD 49-2 157/49	85 NekAzu FZD 5-2 5/140	84 IvoFlati FZD 4-2 4/170	83 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-2 59/166	82 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-2 1/163	81 Bison Nordsaat 56-2 56/164	80 694 Skrivo w2 FZD 59-2 150/39	79 SE 15-4001 Eho 23-2 155/37	78 737 FlicolL2838 g FZD 37-2 180/23	77 Kamil Selgen 8-2 153/8	76 Oliver Selgen 9-2 173/9	75 NekAzu FZD
NekAzu FZD	61 SE 308/12	62 Apollon Nordsaat 15-2 173/42	63 584 TirSkr w FZD 42-2 175/15	64 Scorpius SU Nordsaat 13-2 144/13	65 603 TirSkr w FZD 45-2 171/45	66 667 FlaprSkr w FZD 28-2 28/132	67 Max Z-14 IG Saatzaucht 58-2 58/138	68 VRS Symphony SU Nordsaat 2-2 2/161	69 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-2 3/168	70 876 FlaprSkr w FZD 29-2 29/137	71 441 Chalvo w FZD 29-2 177/24	72 AzuNek FZD 6-2 121/76	73 734 FlicolL2838 g FZD 36-2 152/36	74 712 ErbMon g FZD 52-2 125/53	75 537 TomSkrivo w FZD 52-2 123/52	76 NekAzu FZD
NekAzu FZD	60 AzuNek > 3,75	69 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-1 83/166	58 Max Z-14 IG Saatzaucht 59-1 83/166	57 Bison Nordsaat 57-1 81/164	56 Era-15 gelb g FZD 55-1 122/107	55 Era-15 weiss w FZD 54-1 151/105	54 712 ErbMon g FZD 53-1 125/74	53 537 TomSkrivo w FZD 52-1 123/75	52 519 TomSkrivo w FZD 51-1 176/108	51 534 TomSkrivo w FZD 50-1 119/141	50 654 TirSkr w FZD 49-1 86/157	49 549 TirSkr w FZD 49-1 91/156	48 660 TirSkr w FZD 49-1 95/145	47 549 TirSkr w FZD 47-1 92/126	46 NekAzu FZD	
NekAzu FZD	31 687 FlaprSkr w FZD 31-1 113/133	32 673 FlaprSkr w FZD 32-1 97/139	33 746 FlicoAra g FZD 33-1 112/169	34 743 FlicoAra g FZD 34-1 111/162	35 740 FlicoAra g FZD 35-1 115/167	36 734 FlicolL2838 g FZD 36-1 152/73	37 737 FlicolL2838 g FZD 37-1 155/78	38 480 SkrFlavinekara w FZD 38-1 124/104	39 694 Skrivo w2 FZD 39-1 150/80	40 755 SWBetRob w FZD 40-1 178/108	41 615 TirSkr w FZD 41-1 116/129	42 594 TirSkr w FZD 42-1 117/174	43 648 TirSkr w FZD 44-1 118/127	44 603 TirSkr w FZD 45-1 65/171	45 603 TirSkr w FZD 45-1 117/127	46 NekAzu FZD
NekAzu FZD	30 684 FlaprSkr w FZD 30-1 114/134	29 676 FlaprSkr w FZD 29-1 70/137	28 687 FlaprSkr w FZD 28-1 66/32	27 718 FlaprBox g2 FZD 27-1 98/131	26 722 FlaprBox g FZD 26-1 148/110	25 441 Chalvo w FZD 25-1 177/71	24 SE 15-4001 Eho 23-1 180/79	23 SE 14-3004 Eho 22-1 148/102	22 SE 14-3004 Eho 21-1 149/101	21 SE 14-3003 Eho 21-1 149/101	20 SE 13-3002 Eho 20-1 93/160	19 SE 13-3002 Eho 19-1 61/143	18 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-1 88/128	17 Canyon SU Nordsaat 17-1 89/172	16 Husky SU Nordsaat 16-1 90/158	15 NekAzu FZD
NekAzu FZD	1 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-1 82/163	2 VRS Symphony SU Nordsaat 2-1 68/161	3 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-1 69/168	4 IvoFlati FZD 4-1 84/170	5 NekAzu FZD 5-1 121/72	6 Kertag Selgen 6-1 154/103	7 Kertag Selgen 7-1 153/77	8 Kamil Selgen 8-1 179/76	9 Oliver Selgen 9-1 147/109	10 Baron SU Nordsaat 10-1 120/130	11 Typhoon SU Nordsaat 11-1 94/142	12 Ivory SU Nordsaat 12-1 94/142	13 Scorpion SU Nordsaat 13-1 84/144	14 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-1 87/159	15 Apollon Nordsaat 15-1 62/175	16 NekAzu FZD

Feldplan

Faktoren

SORTE

BLOCK

TEILBLOCK

Modell mit Teilblock

SORTE + BLOCK/TEILBLOCK

Modell ohne Teilblock

SORTE + BLOCK

```
%include 'd:/hpp/veroeff/12/mult/mult.sas';

ods output diffs=diffs lsmeans=lsmeans;

proc mixed data=a;
class sorte block teilblock;
model Ertrag=sorte block / ddfm=KR;
random block*teilblock;
lsmeans sorte/pdiff;
%mult(trt=sorte);
run;
```

SED & LSD ohne Teilblock

Variable	Minimum	Mean	Maximum
SED	12.9169350	13.0716318	15.8882906
LSD	25.5859622	25.8923869	31.4716459

SED & LSD mit Teilblock

Variable	Minimum	Mean	Maximum
SED	11.3621173	12.9856717	14.7687104
LSD	22.5147940	25.7319753	29.2651855

$$\text{Var(Block} \bullet \text{Teilblock)} = 82.6 ; \text{Var(Residual)} = 193.7$$

Aber: war das die richtige Analyse?

NekAzu FZD	180 SE 15-4001 Eho 23-3 23/79	179 Oliver Selgen 9-3 9/76	178 FZD 40-3 40/106	177 FZD 24-3 24/71	176 FZD 51-3 51/108	175 Apollon Nordsaat 15-3 62/15	174 FZD 43-3 117/43	173 FZD 42-3 63/42	172 Canyon SU Nordsaat 17-3 89/17	171 FZD 45-3 65/45	170 IvoFlati FZD 4-3 4/84	169 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-3 33/112	168 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-3 3/69	167 740 FlicoAra g FZD 35-3 35/115	166 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-3 59/83	NekAzu FZD
NekAzu FZD	151 Era-15 weiss w FZD 54-3 54/105	152 734 FlicoL2838 g FZD 36-3 36/73	153 Kamil Selgen 8-3 8/77	154 Kertag Selgen 7-3 7/103	155 FZD 37-3 37/78	156 FZD 47-3 91/47	157 FZD 49-3 86/49	158 Husky SU Nordsaat 16-3 90/16	159 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-3 87/14	160 SE 13-3002 Eho 20-3 93/20	161 VRS Symphony SU Nordsaat 2-3 2/68	162 FZD 34-3 34/111	163 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-3 1/82	164 Bison Nordsaat 56-3 58/81	165 AzuNek > 3,75 FZD 60-3 60/96	NekAzu FZD
NekAzu FZD	160 894 Skrivo w2 FZD 39-3 39/80	149 SE 14-3003 Eho 21-3 21/101	148 Baron SZ Donau 10-3 22/102	147 722 FlaprBox g FZD 25-3 10/109	146 FZD 48-3 25/110	145 Scorpion SU Nordsaat 13-3 64/13	144 Ivory SU Nordsaat 19-3 61/19	143 SE 306/12 Eho 12-3 94/12	142 534 TomSkrivo w NekAzu FZD 50-3 5/85	141 NekAzu FZD 52-3 32/97	140 673 FlaprSkr w FZD 58-3 58/67	139 Max Z-14 IG Saatzaucht 32-3 29/70	138 676 FlaprSkr w FZD 26-3 26/98	137 718 FlaprBox g2 FZD	136 NekAzu FZD	
NekAzu FZD	121 AzuNek FZD 6-3 6/72	122 Era-15 gelb g FZD 55-3 55/107	123 537 TomSkrivo w 480 SkrFlavinekara w	124 FZD 52-3 52/75	125 712 ErbMon g FZD 48-3 38/104	126 FZD 44-3 53/74	127 FZD 44-3 92/46	128 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-3 118/44	129 615 TirSkr w FZD 41-3 116/41	130 Typhon SU Nordsaat 11-3 120/11	131 680 FlaprSkr w FZD 27-3 27/79	132 687 FlaprSkr w FZD 28-3 29/66	133 687 FlaprSkr w FZD 31-3 31/113	134 684 FlaprSkr w FZD 31-3 31/113	135 Tim SZ Bauer 57-3 57/100	NekAzu FZD
NekAzu FZD	120 Typhon SU Nordsaat 11-2 130/11	119 534 TomSkrivo w FZD 50-2 141/50	118 648 TirSkr w FZD 44-2 127/44	117 600 TirSkr w FZD 43-2 129/41	116 615 TirSkr w FZD 41-2 35/167	115 740 FlicoAra g FZD 35-2 30/134	114 684 FlaprSkr w FZD 30-2 30/134	113 687 FlaprSkr w FZD 31-2 31/133	112 746 FlicoAra g FZD 33-2 33/169	111 743 FlicoAra g FZD 34-2 34/162	110 722 FlaprBox g FZD 25-2 146/25	109 722 FlaprBox g FZD 25-2 147/10	108 519 TomSkrivo w NekAzu FZD 51-2 176/51	107 519 TomSkrivo w FZD 40-2 123/55	106 755 SWBetRob w FZD	NekAzu FZD
NekAzu FZD	91 549 TirSkr w FZD 47-2 156/47	92 588 TirSkr w FZD 46-2 126/48	93 SE 13-3002 Eho 20-2 160/20	94 Ivory SU Nordsaat 12-2 142/12	95 680 TirSkr w FZD 60-2 60/165	96 AzuNek > 3,75 FZD 60-2 60/165	97 673 FlaprSkr w FZD 32-2 32/139	98 718 FlaprBox g2 FZD 26-2 26/136	99 680 FlaprSkr w FZD 27-2 27/131	100 SE 14-3003 Tim SZ Bauer 57-2 57/135	101 SE 14-3004 Eho 21-2 149/21	102 SE 14-3004 Eho 22-2 148/22	103 480 SkrFlavinekara w FZD 7-2 154/7	104 Kertag SZ Bauer 124/38	105 Era-15 weiss w FZD 54-2 151/54	NekAzu FZD
NekAzu FZD	90 Husky SU Nordsaat 16-2 158/16	89 Canyon SU Nordsaat 17-2 172/17	88 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-2 128/18	87 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-2 159/14	86 654 TirSkr w FZD 49-2 157/49	85 NekAzu FZD 5-2 5/140	84 IvoFlati FZD 4-2 4/170	83 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-2 59/166	82 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-2 1/163	81 Bison Nordsaat 56-2 56/164	80 694 Skrivo w2 FZD 150/39	79 SE 15-4001 Eho 39-2 180/23	78 737 FlicoL2838 g FZD 37-2 155/37	77 Kamil Selgen 8-2 153/8	76 Oliver Selgen 9-2 179/9	NekAzu FZD
NekAzu FZD	61 SE 306/12 Eho 19-2 143/19	62 60 Apollon Nordsaat 15-2 175/15	63 594 TirSkr w FZD 42-2 173/42	64 Scorpion SU Nordsaat 13-2 144/13	65 603 TirSkr w FZD 45-2 171/45	66 667 FlaprSkr w FZD 28-2 28/132	67 Max Z-14 IG Saatzaucht 58-2 58/138	68 722 FlaprBox g FZD 2-2 2/161	69 VRS Poseidon SU Nordsaat 2-2 3/168	70 676 FlaprSkr w FZD 29-2 29/137	71 441 Chalvo w AzuNek FZD 24-2 177/24	72 734 FlicoL2838 g FZD 36-2 121/6	73 712 ErbMon g FZD 36-2 152/36	74 537 TomSkrivo w FZD 52-2 125/53	75 537 TomSkrivo w FZD 52-2 123/52	NekAzu FZD
NekAzu FZD	60 AzuNek > 3,75 FZD 60-1 96/165	69 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-1 83/166	68 Max Z-14 IG Saatzaucht 58-1 67/138	67 Bison Nordsaat 57-1 100/135	66 Era-15 gelb g FZD 55-1 81/164	65 Era-15 weiss w FZD 54-1 122/107	64 712 ErbMon g FZD 53-1 151/105	63 637 TomSkrivo w FZD 52-1 125/74	62 519 TomSkrivo w FZD 51-1 123/75	61 534 TomSkrivo w FZD 50-1 119/141	60 654 TirSkr w FZD 49-1 86/157	49 660 TirSkr w FZD 49-1 86/157	48 549 TirSkr w FZD 49-1 86/157	47 588 TirSkr w FZD 48-1 91/156	46 NekAzu FZD	NekAzu FZD
NekAzu FZD	31 687 FlaprSkr w FZD 31-1 113/133	32 673 FlaprSkr w FZD 32-1 97/139	33 746 FlicoAra g FZD 33-1 112/169	34 743 FlicoAra g FZD 34-1 111/162	35 740 FlicoAra g FZD 35-1 115/167	36 734 FlicoL2838 g FZD 36-1 152/73	37 737 FlicoL2838 g FZD 37-1 155/78	38 480 SkrFlavinekara w FZD 38-1 124/104	39 694 Skrivo w2 FZD 39-1 150/80	40 755 SWBetRob w FZD 40-1 178/106	41 615 TirSkr w FZD 41-1 116/129	42 594 TirSkr w FZD 42-1 63/173	43 600 TirSkr w FZD 44-1 117/174	44 646 TirSkr w FZD 45-1 118/127	45 603 TirSkr w FZD 46-1 65/171	NekAzu FZD
NekAzu FZD	30 884 FlaprSkr w FZD 30-1 114/134	29 676 FlaprSkr w FZD 29-1 70/137	28 667 FlaprSkr w FZD 28-1 66/132	27 680 FlaprSkr w FZD 27-1 99/131	26 718 FlaprBox g FZD 26-1 98/136	25 722 FlaprBox g FZD 25-1 146/110	24 441 Chalvo w SE 15-4001 Eho 23-1 180/79	23 SE 14-3004 Eho 22-1 148/102	22 149/101 149/101	21 SE 13-3002 Eho 21-1 93/160	20 SE 13-3002 Eho 20-1 61/143	19 149/101 149/101	18 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-1 88/128	17 Canyon SU Nordsaat 17-1 89/172	16 Husky SU Nordsaat 16-1 90/158	NekAzu FZD
NekAzu FZD	1 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-1 82/163	2 VRS Symphony SU Nordsaat 2-1 68/161	3 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-1 69/168	4 IvoFlati FZD 4-1 84/170	5 NekAzu FZD 5-1 85/140	6 Kertag Selgen 7-1 121/72	7 Kamil Selgen 8-1 154/103	8 Kamil Selgen 9-1 153/77	9 Oliver Selgen 9-1 179/76	10 IvoFlati FZD 10-1 147/109	11 Typhon SU Nordsaat 11-1 120/130	12 Ivy SU Nordsaat 12-1 94/142	13 Scorpion SU Nordsaat 13-1 84/144	14 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-1 87/159	15 Apollon Nordsaat 15-1 62/175	NekAzu FZD

Feldplan

Meine Fragen

- Was ist der Grund für die Bildung von Teilblöcken?
- Nach welchen Gesichtspunkten wurden diese räumlich im Feld angeordnet?
- Wie genau haben Sie randomisiert?

Antworten von Ben Schmehe

1. Wir wollen vermeiden, dass nach einer Randomisierung die gleiche Wiederholung zweimal in der gleichen Spalte auftaucht. Bei eventuellen Gradienten im Feld verteilen sich die Auswirkungen etwas gleichmäßiger auf alle Varianten.
2. Jeder Teilblock befindet sich jeweils einmal am linken Rand, in der Mitte und einmal am rechten Rand der Anlage.
3. Die erste Gesamtwiederholung ist alphabetisch nach Namen sortiert, bei den folgenden Wiederholungen wurde jedem Prüfglied eine Zufallszahl (Excel) zugeordnet, dann zuerst nach Zufallszahl und dann nach Teilblocknummer sortiert.

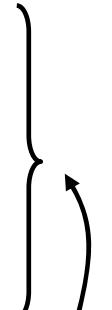
Randomisation erfolgte nach Grosszeilen und Grossspalten

NekAzu FZD	180 SE 15-4001 Eho 23-3 23/79	179 Oliver Selgen 9-3 9/76	178 FZD 40-3 40/106	177 FZD 24-3 24/71	176 FZD 51-3 51/108	175 Apollon Nordsaat 15-3 62/15	174 FZD 43-3 117/43	173 FZD 42-3 63/42	172 Canyon SU Nordsaat 17-3 89/17	171 FZD 45-3 65/45	170 IvoFlati FZD 4-3 4/84	169 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-3 33/112	168 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-3 3/69	167 FZD 35-3 35/115	166 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-3 59/83	NekAzu FZD
NekAzu FZD	151 Era-15 weiss w FZD 54-3 54/105	152 734 FlaprBox g2838 g FZD 36-3 36/73	153 Kamil Selgen 8-3 8/77	154 Kertag Selgen 7-3 7/103	155 FZD 37-3 37/78	156 FZD 47-3 91/47	157 FZD 49-3 86/49	158 Husky SU Nordsaat 16-3 90/16	159 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-3 87/14	160 SE 13-3002 Eho 20-3 93/20	161 VRS Symphony SU Nordsaat 2-3 2/68	162 743 FlaprBox g2838 g FZD 34-3 34/111	163 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-3 1/82	164 Bison Nordsaat 56-3 58/81	165 AzuNek > 3,75 FZD 60-3 60/96	NekAzu FZD
NekAzu FZD	160 894 Skrivo w2 FZD 39-3 39/80	149 SE 14-3003 Eho 21-3 21/101	148 Baron SZ Donau 10-3 22/102	147 722 FlaprBox g FZD 25-3 10/109	146 FZD 48-3 25/110	144 Scorpion SU Nordsaat 13-3 64/13	143 SE 306/12 Ivory SU Nordsaat 19-3 61/19	142 Ivory SU Nordsaat 12-3 94/12	141 534 TomSkrivo w NekAzu FZD 50-3 5/85	140 NekAzu FZD 52-3 32/97	139 673 FlaprSkr w FZD 58-3 5/86	138 Max Z-14 IG Saatzaucht 32-3 5/87	137 676 FlaprSkr w FZD 26-3 29/70	136 718 FlaprBox g2 FZD 26-3 26/98	NekAzu FZD	
NekAzu FZD	121 AzuNek FZD 6-3 6/72	122 Era-15 gelb g FZD 55-3 55/107	123 537 TomSkrivo w 480 SkrFlavinekara w FZD 52-3 52/75	124 712 ErbMon g FZD 38-3 38/104	125 FZD 53-3 53/74	126 FZD 46-3 92/46	127 FZD 44-3 118/44	128 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-3 89/18	129 FZD 41-3 116/41	130 Typhon SU Nordsaat 11-3 120/11	131 680 FlaprSkr w FZD 27-3 27/799	132 687 FlaprSkr w FZD 28-3 29/66	133 687 FlaprSkr w FZD 31-3 31/113	134 684 FlaprSkr w FZD 31-3 31/113	135 Tim SZ Bauer 57-3 57/100	NekAzu FZD
NekAzu FZD	120 Typhon SU Nordsaat 11-2 130/11	119 534 TomSkrivo w FZD 50-2 141/50	118 648 TirSkr w FZD 44-2 127/44	117 600 TirSkr w FZD 43-2 129/41	116 FZD 35-2 35/167	115 740 FlaprBox g FZD 41-2 30/134	114 684 FlaprSkr w FZD 30-2 30/134	113 687 FlaprSkr w FZD 31-2 31/133	112 746 FlaprBox g FZD 33-2 33/169	111 743 FlaprBox g FZD 34-2 34/162	110 722 FlaprBox g FZD 25-2 146/25	109 519 TomSkrivo w Baron SZ Donau 10-2 176/51	108 519 TomSkrivo w Baron SZ Donau 10-2 123/55	107 755 SWBetRob w Era-15 gelb g FZD 40-2 178/40	106 755 SWBetRob w Era-15 weiss w FZD	NekAzu FZD
NekAzu FZD	91 549 TirSkr w FZD 47-2 156/47	92 588 TirSkr w FZD 46-2 126/48	93 SE 13-3002 Eho 20-2 160/20	94 Ivory SU Nordsaat 12-2 142/12	95 680 TirSkr w FZD 60-2 60/165	96 AzuNek > 3,75 FZD 60-2 60/165	97 673 FlaprSkr w FZD 32-2 32/139	98 718 FlaprBox g2 FZD 26-2 26/136	99 680 FlaprSkr w FZD 27-2 27/131	100 SE 14-3003 Tim SZ Bauer 57-2 57/135	101 SE 14-3004 Eho 21-2 149/21	102 SE 14-3004 Eho 22-2 148/22	103 480 SkrFlavinekara w Kertag FZD 38-2 154/7	104 480 SkrFlavinekara w Kertag FZD 38-2 124/38	105 Era-15 weiss w FZD	NekAzu FZD
NekAzu FZD	90 Husky SU Nordsaat 16-2 158/16	89 Canyon SU Nordsaat 17-2 172/17	88 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-2 128/18	87 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-2 159/14	86 FZD 49-2 157/49	85 NekAzu FZD 5-2 5/140	84 IvoFlati FZD 4-2 4/170	83 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-2 59/166	82 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-2 1/163	81 Bison Nordsaat 56-2 56/164	80 694 Skrivo w2 FZD 29-2 150/39	79 SE 15-4001 Eho 39-2 180/23	78 737 FlaprBox g2838 g FZD 37-2 155/37	77 Kamil Selgen 8-2 153/8	76 Oliver Selgen 9-2 179/9	NekAzu FZD
NekAzu FZD	61 SE 306/12 Eho 19-2 143/19	62 60 Apollon Nordsaat 15-2 175/15	63 594 TirSkr w FZD 42-2 173/42	64 Scorpion SU Nordsaat 13-2 144/13	65 603 TirSkr w FZD 45-2 171/45	66 FZD 28-2 28/132	67 667 FlaprSkr w FZD 58-2 58/138	68 Max Z-14 IG Saatzaucht 2-2 2/161	69 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-2 3/168	70 676 FlaprSkr w FZD 29-2 29/137	71 441 Chalvo w AzuNek FZD 24-2 177/24	72 734 FlaprBox g2838 g FZD 36-2 121/6	73 712 ErbMon g FZD 36-2 152/36	74 537 TomSkrivo w Era-15 F2-F6 (1) FZD 52-2 125/53	75 537 TomSkrivo w Era-15 weiss w FZD	NekAzu FZD
NekAzu FZD	60 AzuNek > 3,75 FZD 60-1 96/165	69 Era-15 F2-F6 (1) FZD 59-1 83/166	68 Max Z-14 IG Saatzaucht 58-1 67/138	67 Bison Nordsaat 57-1 100/135	66 Era-15 gelb g FZD 55-1 81/164	65 Era-15 weiss w FZD 54-1 122/107	64 712 ErbMon g FZD 53-1 151/105	63 FZD 52-1 125/74	62 537 TomSkrivo w FZD 51-1 123/75	61 519 TomSkrivo w FZD 50-1 176/108	60 534 TomSkrivo w FZD 50-1 119/141	49 654 TirSkr w FZD 49-1 86/157	48 660 TirSkr w FZD 49-1 86/157	47 549 TirSkr w FZD 48-1 91/156	46 588 TirSkr w FZD 46-1 92/126	NekAzu FZD
NekAzu FZD	31 687 FlaprSkr w FZD 31-1 113/133	32 673 FlaprSkr w FZD 32-1 97/139	33 746 FlaprBox g FZD 33-1 112/169	34 743 FlaprBox g FZD 34-1 111/162	35 740 FlaprBox g FZD 35-1 115/167	36 734 FlaprBox g2838 g FZD 36-1 152/73	37 737 FlaprBox g2838 g FZD 37-1 155/78	38 480 SkrFlavinekara w FZD 38-1 124/104	39 694 Skrivo w2 FZD 39-1 150/80	40 755 SWBetRob w FZD 40-1 178/106	41 615 TirSkr w FZD 41-1 116/129	42 594 TirSkr w FZD 42-1 63/173	43 600 TirSkr w FZD 44-1 117/174	44 648 TirSkr w FZD 45-1 118/127	45 603 TirSkr w FZD 46-1 65/171	NekAzu FZD
NekAzu FZD	30 884 FlaprSkr w FZD 30-1 114/134	29 676 FlaprSkr w FZD 29-1 70/137	28 667 FlaprSkr w FZD 28-1 66/132	27 680 FlaprBox g FZD 27-1 98/131	26 718 FlaprBox g2 FZD 26-1 98/136	25 722 FlaprBox g FZD 25-1 146/110	24 441 Chalvo w FZD 24-1 177/71	23 SE 15-4001 Eho 23-1 180/79	22 SE 14-3004 Eho 22-1 148/102	21 SE 14-3004 Eho 21-1 149/101	20 SE 13-3002 Eho 20-1 61/143	19 SE 13-3002 Eho 19-1 89/128	18 Pinnacle PZ Oberlmpurg 18-1 61/143	17 Canyon SU Nordsaat 17-1 89/172	16 Husky SU Nordsaat 16-1 90/158	NekAzu FZD
NekAzu FZD	1 VRS Max NB IG Saatzaucht 1-1 82/163	2 VRS Symphony SU Nordsaat 2-1 68/161	3 VRS Poseidon SU Nordsaat 3-1 69/168	4 IvoFlati FZD 4-1 84/170	5 NekAzu FZD 5-1 85/140	6 AzuNek FZD 6-1 121/72	7 Kertag Selgen 7-1 154/103	8 Kamil Selgen 8-1 153/77	9 Oliver Selgen 9-1 179/76	10 Scorpion SU Nordsaat 10-1 147/109	11 Typhon SU Nordsaat 11-1 120/130	12 Ivory SU Nordsaat 12-1 94/142	13 Scorpion SU Nordsaat 13-1 64/144	14 Aragon Ua Check SU Nordsaat 14-1 87/159	15 Apollon Nordsaat 15-1 62/175	NekAzu FZD

Feldplan

Grossspalte

Grosszeile



Faktoren

SORTE

GROSSZEILE (=BLOCK) (vollständiger Block!)

GROSSSPALTE (ebenfalls vollständiger Block!)

Modell

SORTE + GROSSZEILE \times GROSSSPALTE =

SORTE + GROSSZEILE + GROSSSPALTE : GROSSZEILE•GROSSSPALTE

SED & LSD bei Analyse nach Randomisationsplan

Variable	Minimum	Mean	Maximum
SED	13.0355718	13.8957651	16.6411209
LSD	25.8559948	27.5621842	33.0075844

Var(Grosszeile•Grossspalte) = 0 ! : - (((

⇒ SED sehr heterogen wegen Gruppenbildung:

- klein bei Vergleichen innerhalb Gruppe
- gross bei Vergleichen zwischen Gruppen

Postblocking

Faktoren

SORTE

GROSSZEILE

ZEILE

GROSSSPALTE

SPALTE

Modell

SORTE + GROSSZEILE × GROSSSPALTE + ZEILE + SPALTE =

SED & LSD bei Analyse nach Randomisationsplan & Postblocking

The MEANS Procedure

Variable	Minimum	Mean	Maximum
SED	7.4911421	8.3826694	10.1631157
LSD	14.8863813	16.6545725	20.1898607

Var(Grosszeile•Grossspalte) = 0
Var(Zeile) = 149.7
Var(Spalte) = 10.3
Var(Residual) = 79.0

- ⇒ Hauptstreuungsursache sind die Zeilen!
- ⇒ Postblocking bringt Gewinn an Genauigkeit
- ⇒ SED weiterhin sehr heterogen wegen Gruppenbildung
- ⇒ Verbesserung Designs ⇒ Zeilen = (unvollständige) Blöcke

Besseres Design: Latinisierter auflösbarer Zeilen-Spalten Plan

CycDesigN TRlogfd

Date and time: Thu Aug 11 10:49:15 2016

Design properties

Resolvable

Two stage

Row-column design

Single factor

Design parameters

Number of treatments = 60

Number of rows = 4

Number of columns = 15

Number of replicates = 3

Latinized by columns (t-latinized columns=5)

Random number seed for design generation = 283

Average efficiency factors (Upper bounds) (Weights)

Row 0.927170 (0.928708) (0.250)

Column 0.676400 (0.679911) (0.067)

Row-Column 0.637822 (0.646185) (1.000)

Concurrenties

Concurrence	Row	Column
0	764	1500
1	765	270
2	228	0
3	13	0

Randomized design

column	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
row															
1	53	7	18	29	19	40	51	33	44	49	30	34	37	45	57
2	54	42	50	28	3	52	2	59	5	47	4	38	13	6	22
3	31	36	32	43	55	26	46	12	16	41	60	23	14	39	35
4	11	27	56	8	17	9	24	25	15	20	48	58	21	10	1
1	45	57	47	46	37	39	19	8	4	11	24	25	15	42	50
2	59	5	26	1	48	29	6	53	17	38	32	43	40	20	36
3	16	41	30	34	12	27	56	22	23	14	28	3	54	51	9
4	58	21	10	52	2	13	35	60	7	18	44	49	55	31	33
1	44	38	25	51	39	45	54	30	50	1	41	2	56	8	17
2	9	60	13	6	20	3	57	32	34	37	11	26	59	7	16
3	4	49	40	15	22	31	36	21	10	28	29	19	46	12	18
4	35	24	23	14	33	48	58	42	43	55	52	27	53	5	47

- Ähnliche Struktur wie gelaufener Versuch (Grosszeilen und -spalten)
- Bessere Zusammensetzung der Zeilen und Spalten
- Bessere Zusammensetzung der Teilblöcke = Grossspalten \times Grosszeilen

SED & LSD für Latinisierten auflösbar Zeilen-Spalten-Plan

Variable	Minimum	Mean	Maximum
SED	7.2971914	7.5444149	7.8405265
LSD	14.4829050	14.9735751	15.5612747

Varianzkomponenten aus Versuch Dottenfelderhof:

$$\begin{aligned}\text{Var}(\text{Grosszeile} \bullet \text{Grossspalte}) &= 0 \\ \text{Var}(\text{Zeile}) &= 149.7 \\ \text{Var}(\text{Spalte}) &= 10.3 \\ \text{Var}(\text{Residual}) &= 79.0\end{aligned}$$

- ⇒ SED noch kleiner
- ⇒ SED viel homogener

Nochmal zum Vergleich der gelaufene Versuch mit Postblocking

SED & LSD

Variable	Minimum	Mean	Maximum
SED	7.4130194	8.2787591	10.0409812
LSD	14.7468571	16.4690891	19.9747102

Varianzkomponenten aus Versuch Dottenfelderhof:

$$\begin{aligned}\text{Var}(\text{Grosszeile} \bullet \text{Grossspalte}) &= 0 \\ \text{Var}(\text{Zeile}) &= 149.7 \\ \text{Var}(\text{Spalte}) &= 10.3 \\ \text{Var}(\text{Residual}) &= 79.0\end{aligned}$$

§ Diesmal ohne Kenward-Roger Methode

... und ohne Postblocking

SED & LSD

Variable	Minimum	Mean	Maximum
SED	13.0355718	13.8957651	16.6411209
LSD	25.8559948	27.5621842	33.0075844

Var(Grosszeile•Grossspalte) = 0

Fazit

- (1) Analyse as randomize
 - (2) Zeilen sind Hauptstreuungsursache \Rightarrow Postblocking bei Analyse
 - (3) Optimierter Zeilen-Spalten-Plan ist doppelt so effizient wie gelaufener Versuch (ohne Postblocking)
- => t-Latinisierung

Literatur

Piepho, H.P., Michel, V., Williams, E.R. (2015): Beyond Latin squares: A brief tour of row-column designs. *Agronomy Journal* **107**, 2263-2270.

Piepho, H.P., Michel, V., Williams, E.R. (2016): Nonresolvable row-column designs with an even distribution of treatment replications. *Journal of Agricultural, Environmental and Biological Statistics* **21**, 227-242.

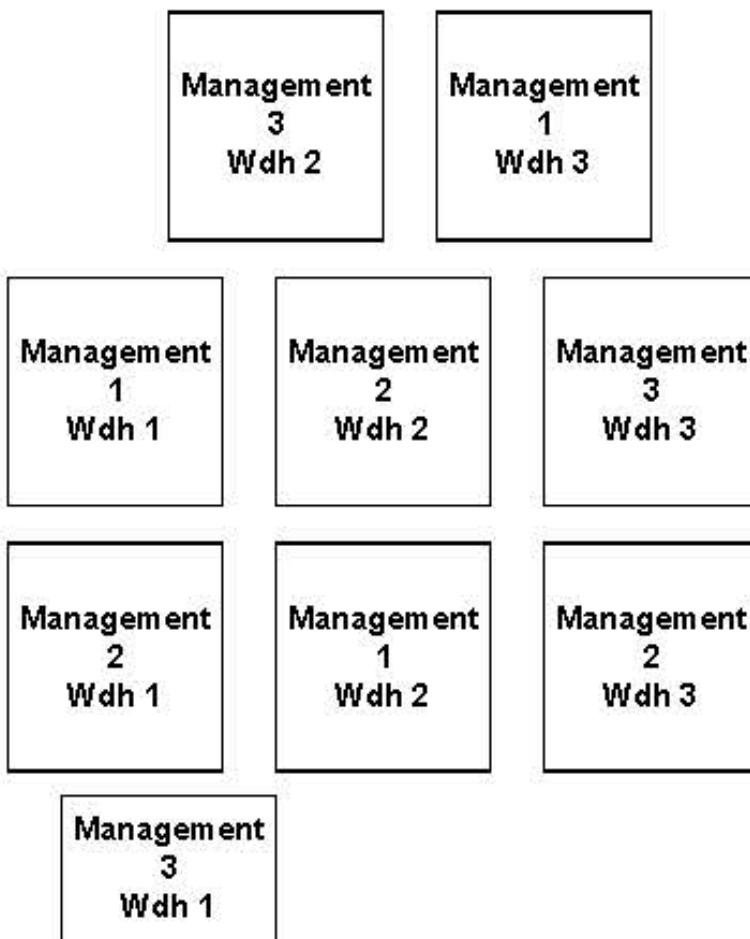
Fallstudie 3: Spaltanlage mit hierarchischer Randomisation innerhalb der Grosssteilstücke

Sabrina Nagler (Acker- und Pflanzenbau, Universität Kiel)

- Briwecs-Projekt
- 220 Weizengenotypen
- Hierarchische Randomisation:
Wiederholung/Management/Abreife/Wuchshöhe/Sorten
- Mehrortig
- Ziel: Analyse Sorte × Management Interaktion

Problemstellung

"Es liegt eine hierarische Randomisierung vor: in den Wiederholungen sind die Intensitäten (Management) randomisiert, in den Managements die Abreifegruppen, in den Abreifegruppen die Wuchshöhe und in der Wuchshöhe die Sorten."



Faktoren

- Wiederholungen (vollständige Blöcke)
- Management (3 Stufen)
- Abreifegruppe (früh, spät)
- Wuchshöhe
- Sorte

Randomisation

- Management in Wiederholungen
- Abreifegruppen in Management
- Wuchshöhe in Abreifegruppe
- Sorten in Wuchshöhe

⇒ Wiederholung / Management / Abreife / Höhe / Sorte

Zielstellung

- Gruppen sind nur für die Versuchsdurchführung und sollen nicht miteinander verglichen werden
- Die Frage ist, ob es Unterschiede zwischen den Genotypen gibt und ob es Interaktionen zwischen Genotyp und Management gibt

Modell

Behandlung:

$$\text{Sorte} \times \text{Management} = S + M + S \cdot M$$

Design:

Wiederholung / Management / Abreife / Höhe / Sorte

$$= W + W \cdot M + W \cdot M \cdot A + W \cdot M \cdot A \cdot H + W \cdot M \cdot A \cdot H \cdot S$$

(Ich war hier faul und habe Behandlungsfaktoren für Designmodell verwendet)

Umsetzung in SAS

```
proc mixed;  
  class S M W M A H;  
  model yield=S M S*M;  
  random W W*M W*M*A W*M*A*H;  
 run;
```

Umsetzung in R / lmer

```
fit <- lmer(yield ~ S*M + (1|W) + (1|W:M) + (1|W:M:A) +  
            (1|W:M:A:H))
```

Fallstudie 4: Blockanlage mit wiederholten Messungen (repeated measures)

Beate Stumpf (Institut für Pflanzenbau & Pflanzenzüchtung I,
Universität Giessen)

- Feldversuch Weizen
- 4 Wiederholungen (Blöcke)
- N-Düngung (5 Varianten, Kalkammonsalpeter)

N_0 : Kontrolle ohne N-Düngung

N_1 : 80 + 70 kg N/ha

N_2 : 40 + 35 kg N/ha

N_3 : 104 + 91 kg N/ha

N_4 : 80 + 40 + 30 kg N/ha

Die erste N-Gabe erfolgte während der Bestockung,
die zweite zum Schossen und die dritte zum Ährenschieben.

- 4 Zeiternten (systematische Anordnung)

DC75, DC77, DC85, DC92

Versuchsplan

"Die Randomisierung erfolgte nach

Schuster, W. H. und Lochow, J. (1992): Anlage und Auswertung von Feldversuchen. 3. Auflage. Hamburg: Agrimedia, S. 24.

Dort ist ein Beispiel eines Verteilungsplans für 5 Varianten und 4 Wiederholungen angegeben, der für den vorliegenden Versuch übernommen wurde."

a)

Zeile 1	1. Ernte				
	2. Ernte				
	3. Ernte				
	4. Ernte				
Zeile 2	1. Ernte				
	2. Ernte				
	3. Ernte				
	4. Ernte				
Zeile 3	1. Ernte				
	2. Ernte				
	3. Ernte				
	4. Ernte				
Zeile 4	1. Ernte				
	2. Ernte				
	3. Ernte				
	4. Ernte				

b)

c)

d)



Düngung N₀

Düngung N₁

Düngung N₂

Düngung N₃

Düngung N₄



Hier wurde die Hälfte
jeder Parzelle bereits
geerntet (also zwei
Unterparzellen)

Randomisation?

- N-Varianten verteilt nach dem Plan von Schuster-Lochow
 - ⇒ keine wirkliche Randomisation; "gerechtes" Design
 - ⇒ 3 Blocksysteme: Zeilen (1-4), Spalten (1-4), Blöcke (a-d)
- Erntetermine: unrandomisiert
 - ⇒ wiederholte Messungen (repeated measures)

Modell für einen Erntezeitpunkt

Faktoren

N

ZEILE
SPALTE
PARZELLE

Block-Modell

ZEILE \times SPALTE

$$= \text{ZEILE} + \text{SPALTE} + \underline{\text{ZEILE} \bullet \text{SPALTE}}$$

$$= \text{ZEILE} + \text{SPALTE} + \underline{\text{PARZELLE}}$$

(Achtung: Hier nur 2 der 3 Blockfaktoren berücksichtigt; es fehlt "Block a-d")

Gesamt-Modell

N + ZEILE + SPALTE : PARZELLE

(

Mit BLOCK:

N + ZEILE + SPALTE + BLOCK : PARZELLE

)

"Wiederholter" Faktor

ZEIT

Modell für einen Zeitpunkt

$$N + \text{ZEILE} + \text{SPALTE} : \underbrace{\text{PARZELLE}}_{\text{Parzellenfehler}}$$

Modell für mehrere Zeitpunkte

$$N \times \text{ZEIT} + (\text{ZEILE} + \text{SPALTE} : \text{PARZELLE}) \bullet \text{ZEIT}$$

⇒ alles mit ZEIT gekreuzt

Modell für mehrere Zeitpunkte

$$N \times \text{ZEIT} + (\text{ZEILE} + \text{SPALTE} : \underline{\text{PARZELLE}}) \bullet \text{ZEIT} =$$

$$N + \text{ZEIT} + \text{ZEIT} \bullet N + \text{ZEIT} \bullet \text{ZEILE} + \text{ZEIT} \bullet \text{SPALTE} : \underbrace{\text{ZEIT} \bullet \text{PARZELLE}}_{\text{Parzellenfehler}}$$

Serielle Korrelation

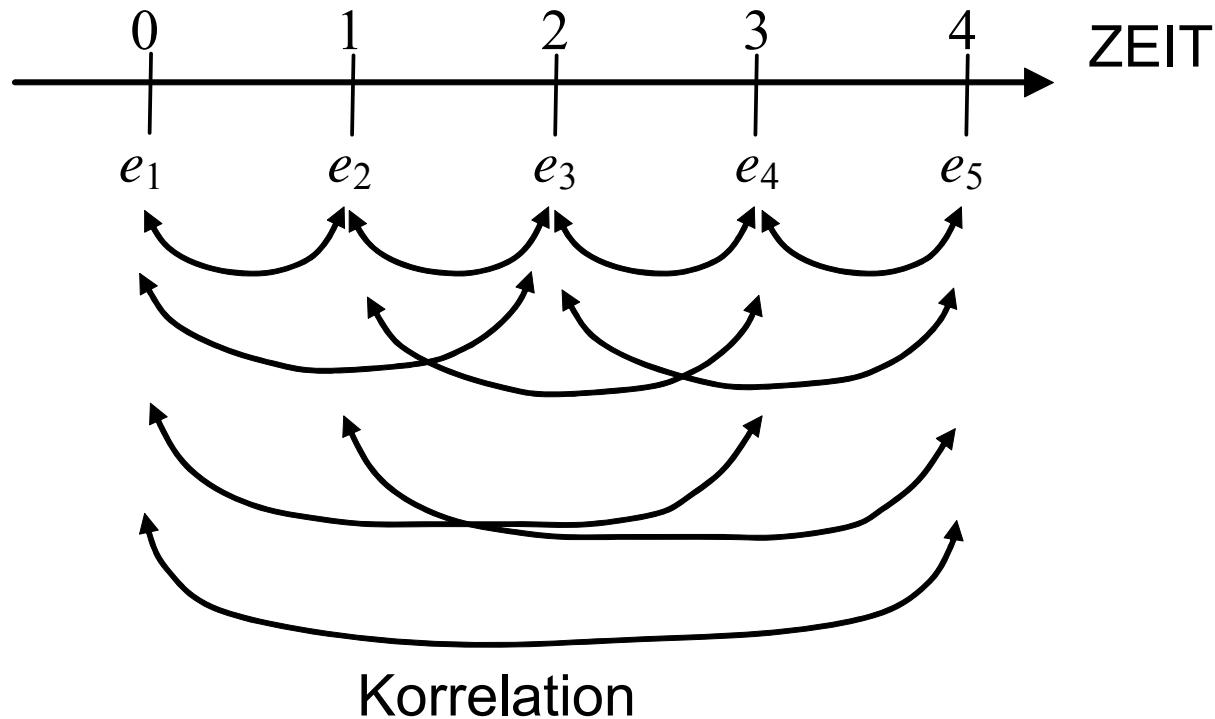


Abb.: Schematische Darstellung der Autokorrelation von Fehlern wiederholter Messungen auf derselben Parzelle.

Autoregressives AR(1) Modell

$$\text{cov}(e_j, e_{j'}) = \sigma^2 \rho^{|j-j'|} \quad (0 < \rho < 1)$$

wobei

ρ = Autokorrelation

(Zeitpunkte j und j')

$$\text{cov}(e_1, e_1) = \sigma^2 \rho^{|1-1|} = \sigma^2$$

$$\text{cov}(e_1, e_2) = \sigma^2 \rho^{|1-2|} = \sigma^2 \rho$$

$$\text{cov}(e_1, e_3) = \sigma^2 \rho^{|1-3|} = \sigma^2 \rho^2$$

$$\text{cov}(e_1, e_4) = \sigma^2 \rho^{|1-4|} = \sigma^2 \rho^3$$

etc.

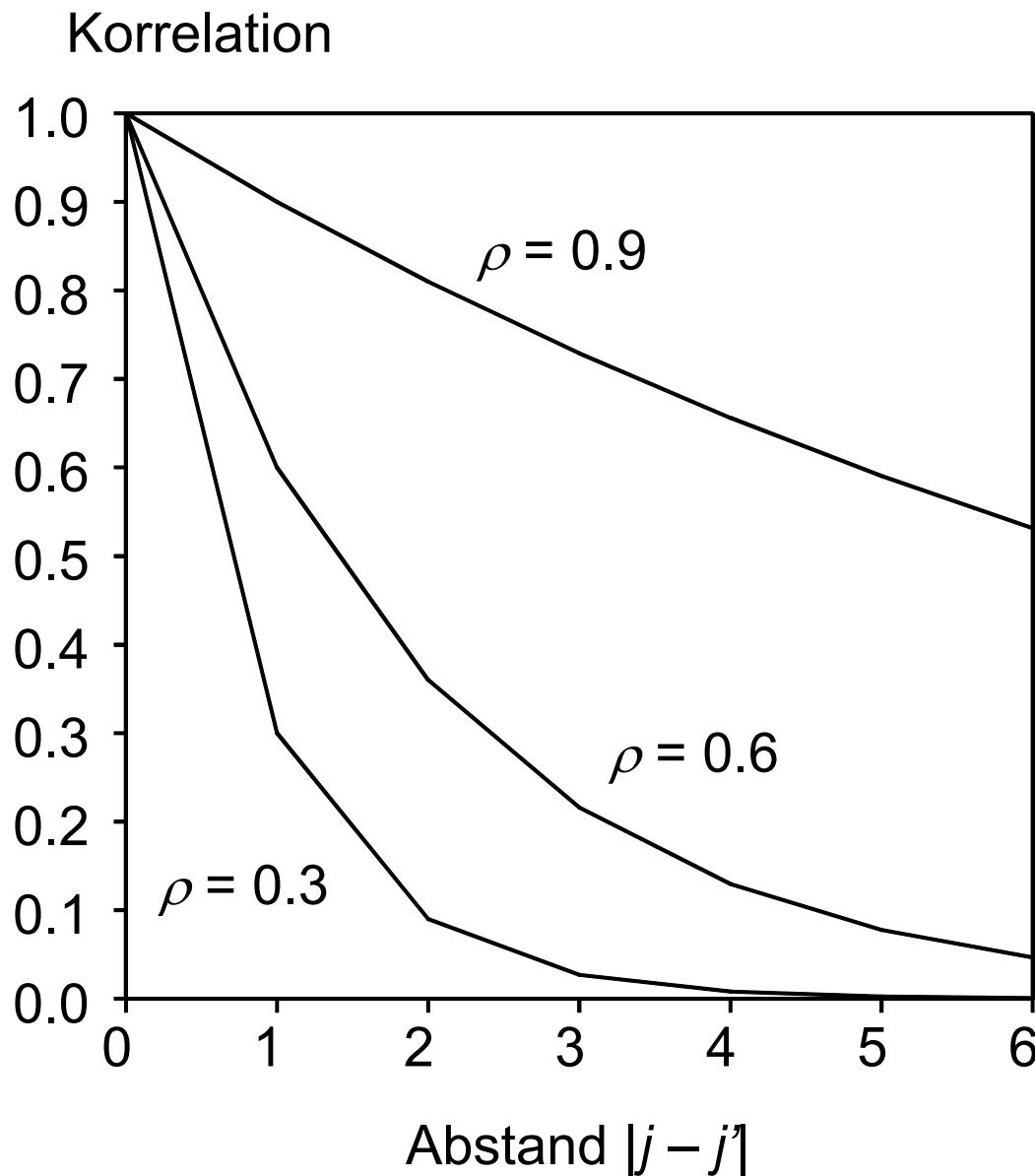


Abb.: Korrelation für AR(1) Modell in Abhängigkeit vom zeitlichen Abstand für verschiedene Werte der Autokorrelation ρ .

Unstrukturiertes Modell (UN)

$$\text{cov}(e_j, e_{j'}) = \sigma_j \sigma_{j'} \rho_{jj'} ,$$

wobei

σ_j^2 = Varianz zum Zeitpunkt j

$\rho_{jj'}$ = Korrelation der Zeitpunkte j und j'

⇒ Das flexibelste Modell, aber auch das teuerste

Compound symmetry (CS) Modell

$$\text{cov}(e_j, e_{j'}) = \sigma^2 \rho \quad (j \neq j') \quad \text{und}$$

$$\text{var}(e_j) = \sigma^2 .$$

Auch bekannt als:

- equal correlation model oder
 - split-plot in time model:
-
- Problem: Zeitpunkte können nicht randomisiert werden

Akaike Information Criterion (AIC)

$$AIC = -2 \log L_R + 2p ,$$

wobei

L_R = Restricted log likelihood

p = Zahl der Varianzparameter

Je kleiner AIC umso besser das Modell

"Subjects"

- Beobachtungen von derselben Parzelle sind korreliert
(Zeit nicht randomisiert)
- Beobachtungen von verschiedenen Parzellen sind unabhängig
(Randomisation der N-Varianten!)

⇒ Parzelle = "Subject"

Umsetzung in SAS

```
proc mixed;
  class n zeile spalte parzelle zeit;
  model yield=n zeit zeit*n zeit*zeile zeit*spalte;
  repeated zeit / subject=parzelle type=ar(1);
run;
```

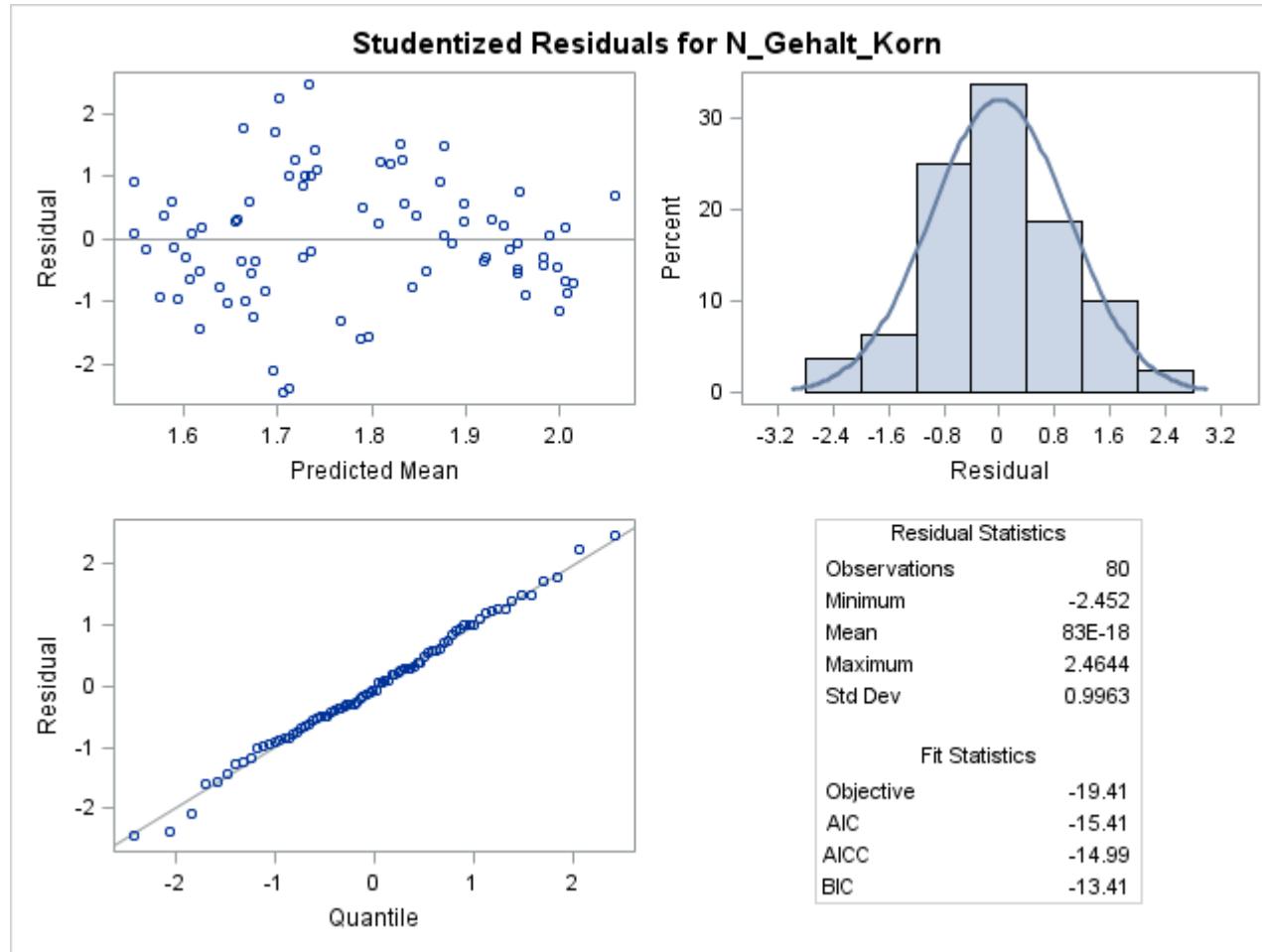
Umsetzung in R / gls

```
fit <- gls(yield ~ zeit * (zeile + spalte + n),
            corr = corAR1(form = ~ zeit | parzelle))
```

Vergleich verschiedener Varianz-Kovarianz Modelle

Modell für e_t	p	$-2 \times \log L_R$	AIC
Unabhängig (ID)	1	13.5	15.5
Compound symmetry (CS)	2	-17.6	-13.6
Autoregressiv AR(1)	2	-19.4	-15.4
Unstrukturiert (UN)	6	-29.6	-9.6

Achtung: Um verschiedene Varianz-Kovarianz Modelle vergleichen zu können, muss die Struktur für die festen Effekte identisch sein.



Residuenplot (studentisierte Residuen)

F-Tests

The Mixed Procedure

Type 3 Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
N	4	8.32	5.94	0.0149
zeit	3	23.8	4.32	0.0145
N*zeit	12	23.6	1.75	0.1193
Zeile*zeit	12	22.7	0.91	0.5496
spalte*zeit	16	21.6	1.61	0.1488

Umsetzung in SAS

```
proc glimmix data=a plots=studentpanel;
  class n zeile spalte parzelle zeit;
  model n_gehalt_korn=n zeit zeit*n zeit*zeile zeit*spalte
    / ddfm=KR;
  random zeit / subject=parzelle type=ar(1) residual;
  lsmeans zeit n/lines;
run;
```

Covariance Parameter Estimates

Cov	Parm	Subject	Estimate	Standard
				Error
AR(1)		Parzelle	0.8675	0.06439
Residual			0.01572	0.006616

Estimated R Matrix for Parzelle 7001_1

Row	Col1	Col2	Col3	Col4
1	0.01572	0.01364	0.01183	0.01026
2	0.01364	0.01572	0.01364	0.01183
3	0.01183	0.01364	0.01572	0.01364
4	0.01026	0.01183	0.01364	0.01572

The GLIMMIX Procedure

T Grouping for zeit Least Squares Means (Alpha=0.05)

LS-means with the same letter are not significantly different.

zeit	Estimate		
DC75	1.8060	A	
		A	
DC92	1.7809	B	A
		B	A
DC85	1.7798	B	A
		B	
DC77	1.7545	B	

The GLIMMIX Procedure

T Grouping for N Least Squares Means (Alpha=0.05)

LS-means with the same letter are not significantly different.

N	Estimate		
N3	1.9693	A	
		A	
N4	1.8812	B	A
		B	
N1	1.7540	B	C
		C	
N2	1.6599	C	
		C	
N0	1.6371		C

Zum Design

- Einen Zeilen-Spalten-Plan kann man ganz einfach mit entsprechender Software erzeugen
- Dann hat man einen wirklich randomisierten Plan
- Das ist besser, also Pläne aus einem Lehrbuch zu übernehmen, die nicht randomisiert sind

OPTEX in SAS

CycDesigN 6.0 (VSN International)

"Gerechtes" Design in OPTEX

```
proc optex data=Fertilizer coding=orth;
  class N;
  model N;
  blocks design=a;
  class zeile spalte block;
  model zeile spalte, block / prior=0,10;
  output out=NBD;
run;
```

N	Zeile				
	1	2	3	0	4
1	2	3	0	4	1
3	4	0	1	2	2
2	0	4	3	1	3
4	3	1	2	0	4

Block	Spalte				
	1	2	3	4	5
a	a	b	b	b	1
a	a	a	b	b	2
c	c	d	d	d	3
c	c	c	d	d	4

⇒ Das ist randomisiert!

Literatur

Piepho, H.P., Büchse, A., Richter, C. (2004): A mixed modelling approach to randomized experiments with repeated measures. *Journal of Agronomy and Crop Science* **190**, 230-247.

Piepho, H.P. (2015): Generating efficient designs for comparative experiments using the SAS procedure OPTEX. *Communications in Biometry and Crop Science* **10**, 96-114.

Piepho, H.P., Edmondson, R. (2016): A tutorial on polynomial regression for factorial experiments with quantitative treatment levels. *Journal of Agricultural Science* (Editorial, under review).

Fallstudie 5: Zeitlich und räumlich wiederholte Messungen

Matthias Westerschulte (Fachbereich Pflanzenernährung und Pflanzenbau,
Hochschule Osnabrück)

- Stoffdynamikversuch
- Unterfußgülleapplikation bei Mais
- Zweifaktorielle Blockanlage
- 4 Wiederholungen

Versuchsfrage:

Räumliche und zeitliche Nmin-Dynamik bei Gülle-Depotapplikation
(+/- Nitrifikationshemmstoff) im Vergleich zum Standardverfahren

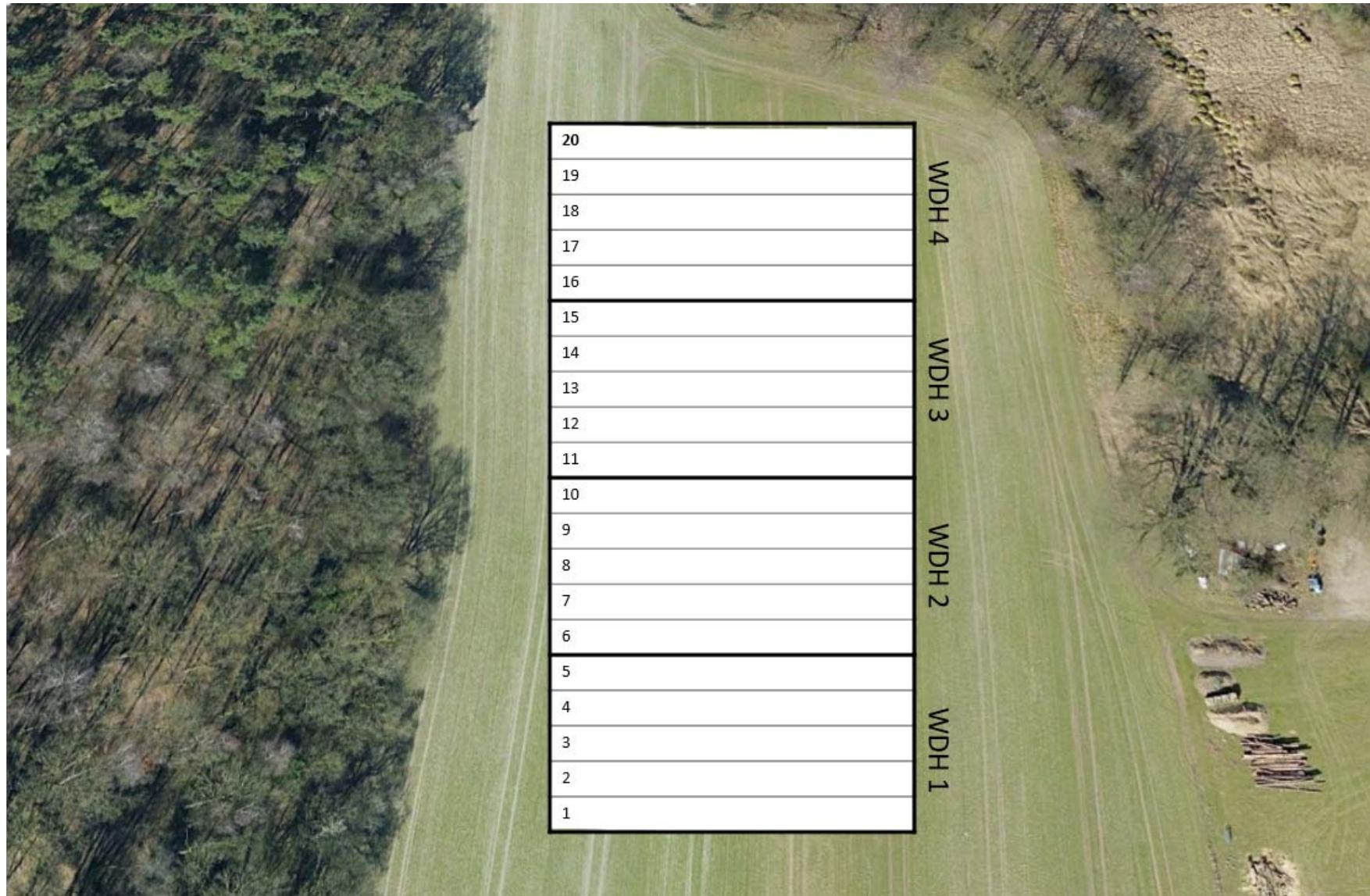
Zwei Behandlungsfaktoren

Faktor 1: Düngungsverfahren (Standard oder Depot)

Faktor 2: Nitrifikationshemmstoff (+NH oder -NH)

Nr.	Verfahren	mineralische Unterfußdüngung	Güllédüngung	Nitrifikationshemmstoff (NH)
1	Kontrolle	0	0	nein
2	Standard	23 N / 23 P	breit	nein
3	Depot	Gülle	Depot	nein
4	Standard + NH	23 N / 23 P	breit	ja
5	Depot + NH	Gülle	Depot	ja

" Bei Weglassen der ungedüngten Kontrolle wäre 2faktorielle Auswertung möglich"



Lageplan

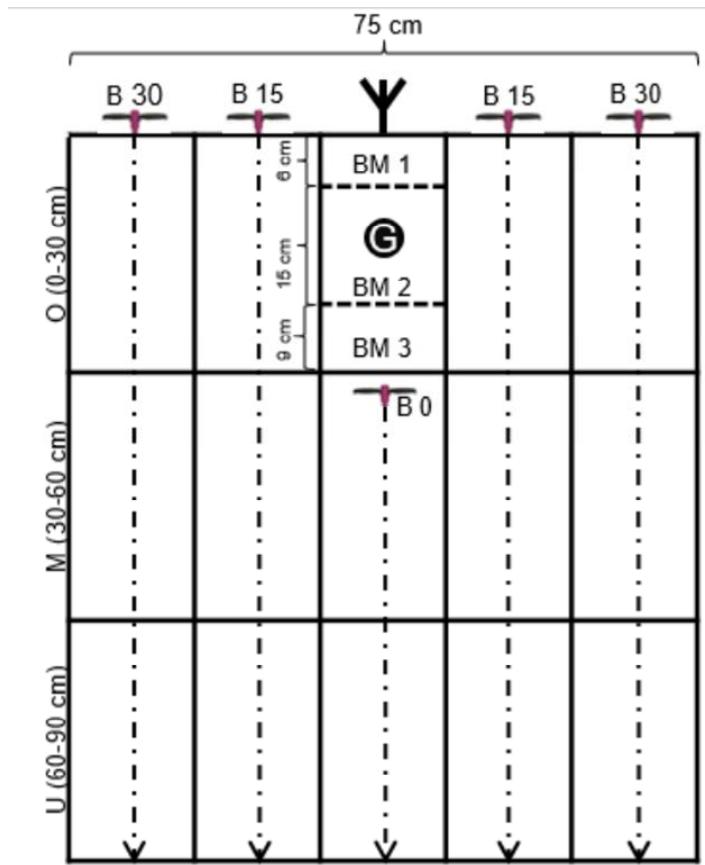
(c) M. Westerschulte

Beprobungstermine

- 1 Tag nach Gülleapplikation
- Nachauflauf
- 6-Blatt
- 10-Blatt
- Blüte
- (Nacherntebeprobung steht noch aus)

⇒ Wiederholte Messungen in der Zeit

Beprobungsschema



B = Bohrstockbeprobung
G = Gülleband
BM = Bodenmonolith

(c) M. Westerschulte

⇒ Wiederholte Messungen im Raum (2D)

Datenaufbereitung

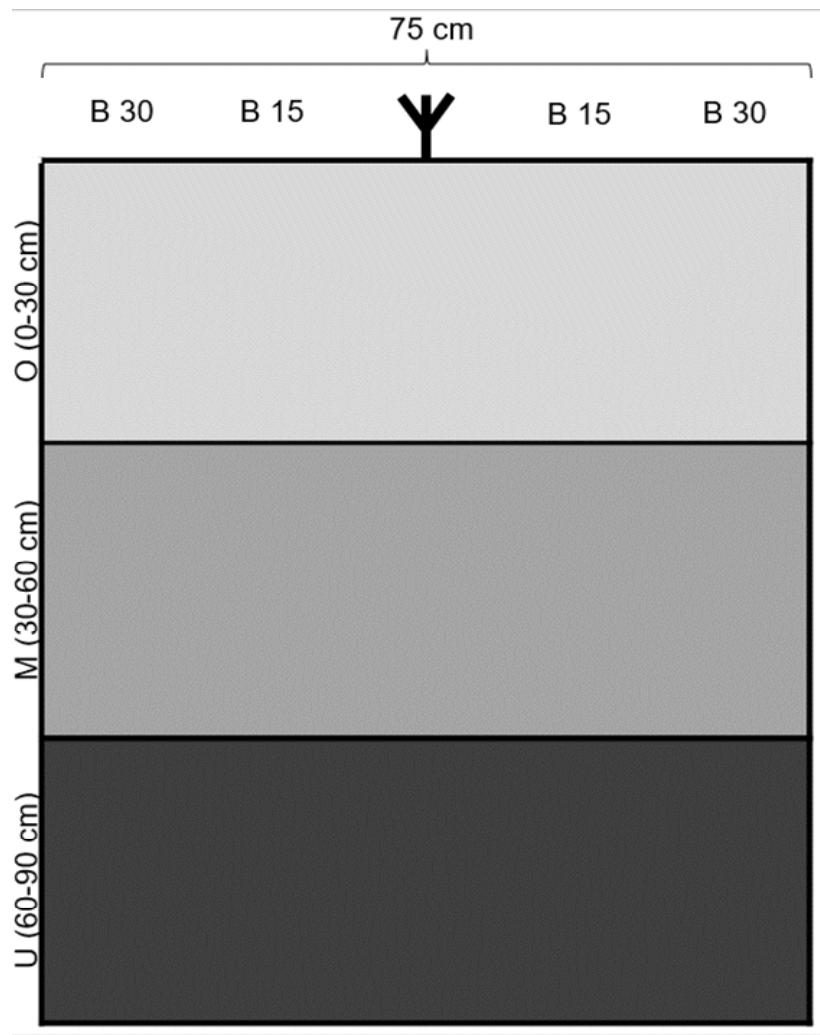
- Nitrat- und Ammoniumkonzentrationen zu Nmin aufsummiert
- Nmin-Konzentrationen in mg/kg in Tabellenblatt "Raster" angegeben
- Verrechnung der Konzentrationen auf kg Nmin pro ha

Grafische Aufbereitung der Ergebnisse

	Variante 1 = Kontrolle	Variante 2 = Standard	Variante 4 Standard + NH	Variante 3 = Depot	Variante 5 Depot + NH
Mittelwerte					
0-30 cm	9,5 10,9 5,9 10,9 9,5	27,5 31,7 56,7 31,7 27,5	22,0 30,6 45,4 60,5 30,6 22,0	11,0 13,2 28,4 32,8 19,2 11,0	10,3 17,3 28,0 126,0 17,3 10,3
6-21 cm	9,8	23,6	28,9	60,3	35,8
30-60 cm	3,9 4,3 4,3 4,3 3,9	4,4 6,0 8,4 6,0 4,4	4,3 4,8 7,3 4,8 4,3	3,3 5,5 17,4 5,5 3,3	3,3 3,9 6,0 3,9 3,3
60-90 cm	1,4 1,4 1,7 1,4 1,4	1,5 1,6 2,3 1,6 1,5	1,5 1,6 2,1 1,6 1,5	1,5 2,3 4,5 2,3 1,5	1,5 1,9 1,6 1,9 1,5
kg ha^{-1}	13 14 12 14 13	29 34 47 34 29	24 31 49 31 24	14 23 79 23 14	13 20 74 20 13
	66	172	159	153	140

(c) M. Westerschulte

Analyse nach Schichten



(c) M. Westerschulte

Modell für doppelt wiederholte Messungen in Zeit und Raum

Behandlungsfaktoren:

VERFAHREN (5 Stufen)

KB = Kontrolle versus behandelt

NH = Nitrifikationshemmer (+,-)

DV = Düngungsverfahren (Standard vs. Depot)

Nr.	Verfahren	mineralische Unterfußdüngung	Güllédüngung	Nitrifikations- hemmstoff (NH)	KB	NH	DV
1	Kontrolle	0	0	nein	K	-	K
2	Standard	23 N / 23 P	breit	nein	B	-	S
3	Depot	Gülle	Depot	nein	B	-	D
	Standard				B	+	S
4	+ NH	23 N / 23 P	breit	ja			
	Depot +				B	+	D
5	NH	Gülle	Depot	ja			

Blockfaktoren:

BLOCK = Block

Wiederholte Faktoren

SCHICHT (räumlich)

ZEIT (zeitlich)

Modell für eine Schicht und einen Zeitpunkt:

VERFAHREN + BLOCK + PARZELLE

Modell für alle Schichten und Zeitpunkte:

VERFAHREN \times SCHICHT \times ZEIT + (BLOCK + PARZELLE) \bullet SCHICHT \bullet ZEIT

Type III Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
block*schicht*termin	45	139.1	3.61	<.0001
verfahren	4	42.43	98.93	<.0001
schicht	2	54.92	1690.04	<.0001
verfahren*schicht	8	55.64	45.47	<.0001
termin	4	62.23	238.41	<.0001
verfahren*termin	16	61.88	2.32	0.0095
schicht*termin	8	107.3	648.69	<.0001
verfahren*schicht*termin	32	104.7	13.21	<.0001

SAS Anweisungen

```
proc mixed data=w2 plots=studentpanel;
class block parzelle verfahren schicht termin;
model y=block*schicht*termin verfahren|schicht|termin / ddfm=KR2;
repeated /subject=block*verfahren type=sp(pow) (schicht termin);
run;
```

```
proc glimmix data=w2 plots=studentpanel;
class block parzelle verfahren schicht termin;
model y=block*schicht*termin verfahren|schicht|termin / ddfm=KR2;
slice verfahren*schicht*termin / sliceby=schicht*termin lines;
random schicht*termin
      /subject=parzelle type=sp(pow) (schicht termin) residual;
run;
```

T Grouping for var*schicht*termin Least
 Squares Means Slice (Alpha=0.05)

LS-means with the same letter are not significantly different.

Slice	verfahren	Estimate	
schicht 3 termin 4	2	5.6322	A
schicht 3 termin 4			A
schicht 3 termin 4	3	5.2788	B A
schicht 3 termin 4			B A
schicht 3 termin 4	4	5.1740	B A
schicht 3 termin 4			B
schicht 3 termin 4	5	4.9517	B
schicht 3 termin 4			
schicht 3 termin 4	1	4.1938	C

⇒ usw. für die anderen Schicht×Zeit Kombinationen

Modellierung der Autokorrelation (räumlich und zeitlich)

Fehler einer Parzelle

Schicht	Zeitpunkt				
	1	2	3	4	5
0-30 cm	e_{11}	e_{12}	e_{13}	e_{14}	e_{15}
30-60 cm	e_{21}	e_{22}	e_{23}	e_{24}	e_{25}
60-90 cm	e_{31}	e_{32}	e_{33}	e_{34}	e_{35}

Autoregressives AR(1) Modell für Zeitpunkte

$$\text{cov}(e_j, e_{j'}) = \sigma^2 \rho_z^{|j-j'|} \quad (0 < \rho_z < 1)$$

wobei

ρ = Autokorrelation

(Zeitpunkte j und j')

$$\text{cov}(e_1, e_1) = \sigma^2 \rho_z^{|1-1|} = \sigma^2$$

$$\text{cov}(e_1, e_2) = \sigma^2 \rho_z^{|1-2|} = \sigma^2 \rho_z$$

$$\text{cov}(e_1, e_3) = \sigma^2 \rho_z^{|1-3|} = \sigma^2 \rho_z^2$$

$$\text{cov}(e_1, e_4) = \sigma^2 \rho_z^{|1-4|} = \sigma^2 \rho_z^3$$

etc.

Autoregressives AR(1) Modell für Schichten

$$\text{cov}(e_i, e_{i'}) = \sigma^2 \rho_s^{|i-i'|} \quad (0 < \rho_s < 1)$$

wobei

ρ = Autokorrelation

(Schichten i und i')

$$\text{cov}(e_1, e_1) = \sigma^2 \rho_s^{|1-1|} = \sigma^2$$

$$\text{cov}(e_1, e_2) = \sigma^2 \rho_s^{|1-2|} = \sigma^2 \rho_s$$

$$\text{cov}(e_1, e_3) = \sigma^2 \rho_s^{|1-3|} = \sigma^2 \rho_s^2$$

etc.

Klebe beides zusammen: AR(1) \otimes AR(1)

$$\text{cov}(e_{ij}, e_{i'j'}) = \sigma^2 \rho_s^{|i-i'|} \rho_z^{|j-j'|}$$

Oder in Matrix-Form (Kronecker-Produkt = direktes Produkt):

$$\text{var} \begin{pmatrix} e_{11} \\ e_{12} \\ \vdots \\ e_{IJ} \end{pmatrix} = \sigma^2 \Omega_s \otimes \Omega_z$$

Die zwei Korrelationsmatrizen

Zeitliche Korrelationen:

$$\Omega_Z = \text{corr} \begin{pmatrix} e_{1j} \\ e_{2j} \\ e_{3j} \\ e_{4j} \\ e_{5j} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \rho_Z & \rho_Z^2 & \rho_Z^3 & \rho_Z^4 \\ \rho_Z & 1 & \rho_Z & \rho_Z^2 & \rho_Z^3 \\ \rho_Z^2 & \rho_Z & 1 & \rho_Z & \rho_Z^2 \\ \rho_Z^3 & \rho_Z^2 & \rho_Z & 1 & \rho_Z \\ \rho_Z^4 & \rho_Z^3 & \rho_Z^2 & \rho_Z & 1 \end{pmatrix}$$

Räumliche Korrelationen:

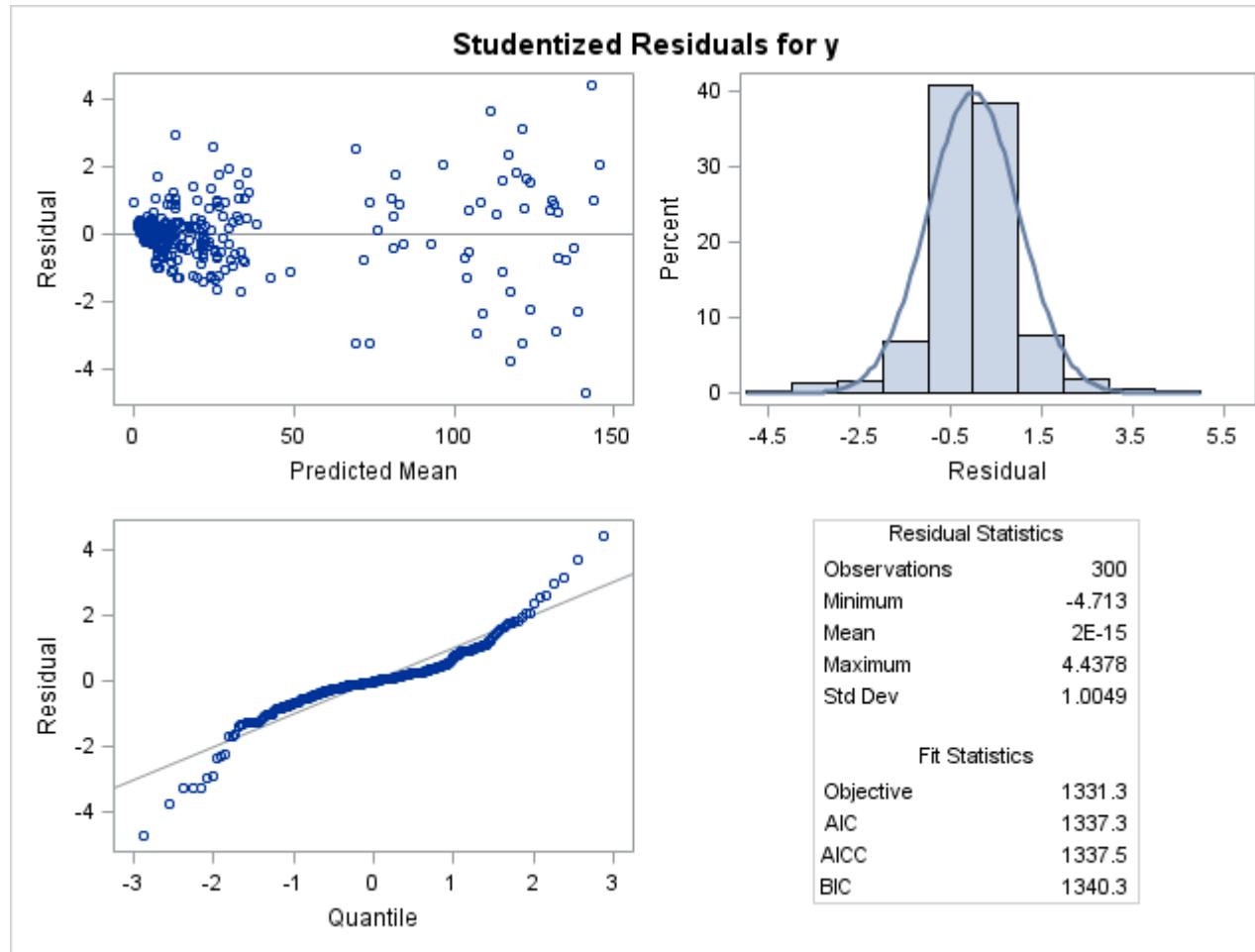
$$\Omega_S = \text{corr} \begin{pmatrix} e_{i1} \\ e_{i2} \\ e_{i3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \rho_S & \rho_S^2 \\ \rho_S & 1 & \rho_S \\ \rho_S^2 & \rho_S & 1 \end{pmatrix}$$

Verschiedene Varianz-Kovarianz-Strukturen im Vergleich

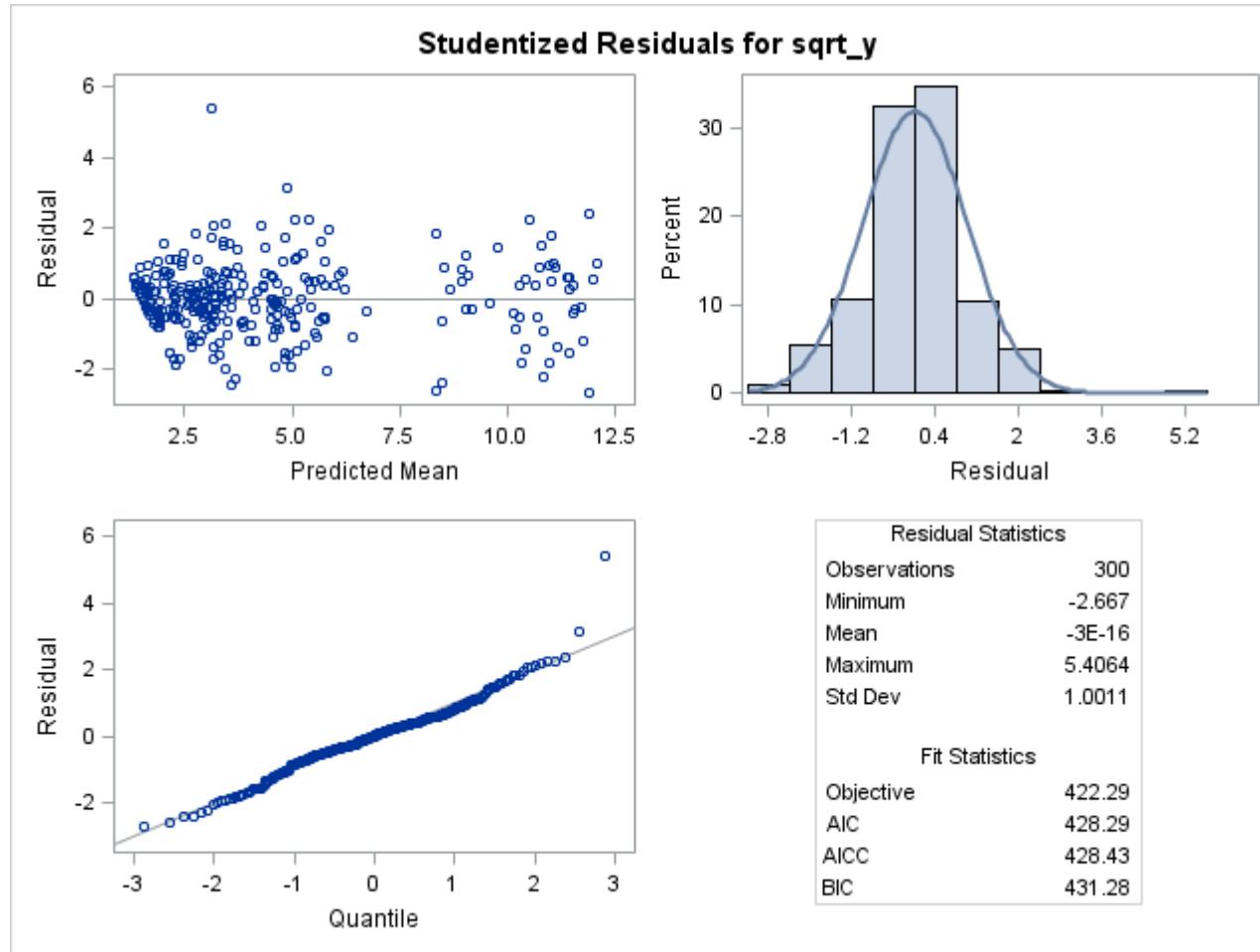
(kg N_{min} pro Bodenschicht)

Modell (räumlich \otimes zeitlich)	AIC
UN \otimes AR(1)	394.6
CS \otimes AR(1)	394.3
AR(1) \otimes AR(1)	393.8
ID \otimes ID	394.4

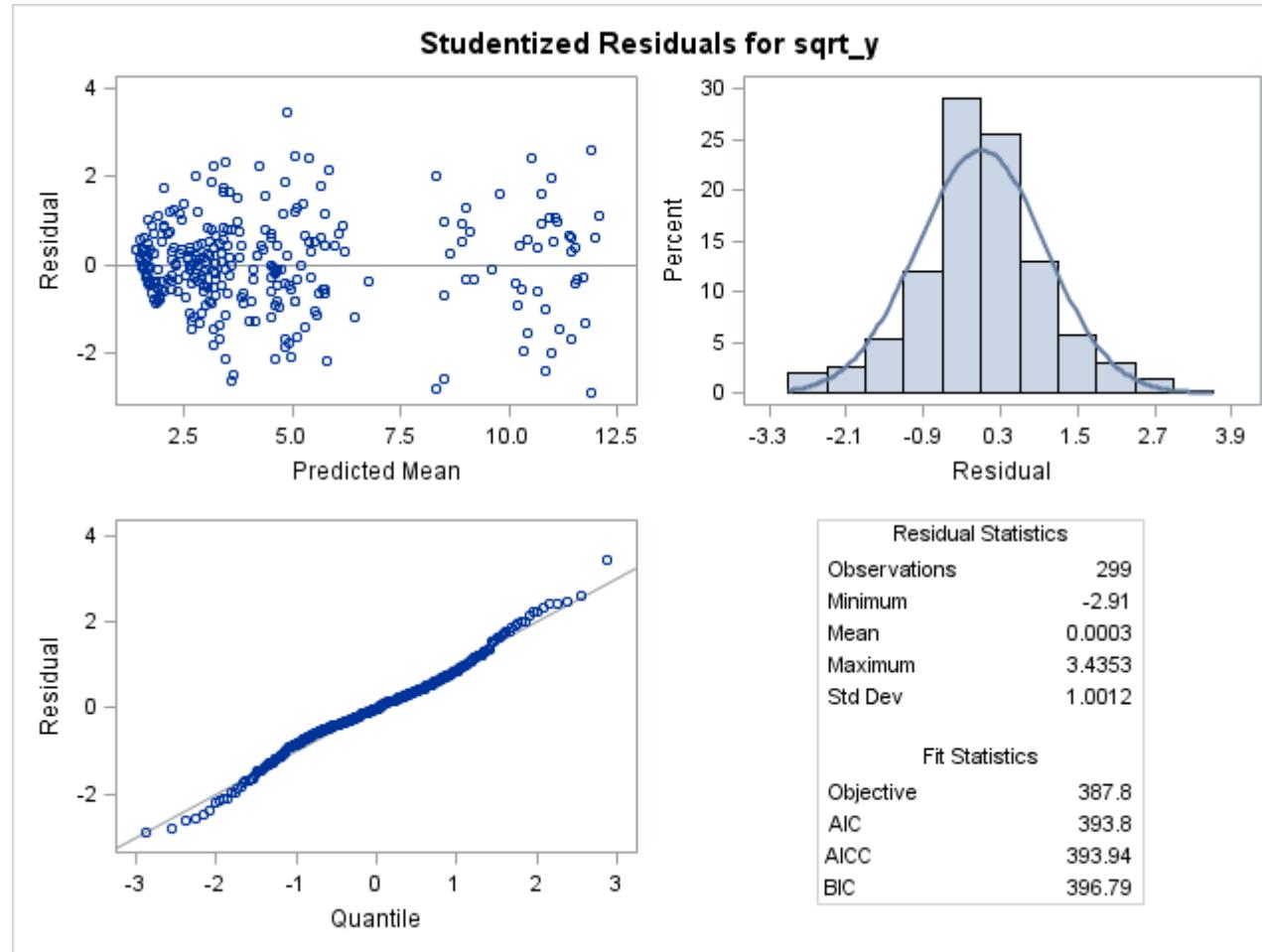
Varianzhomogenität und Normalverteilung?



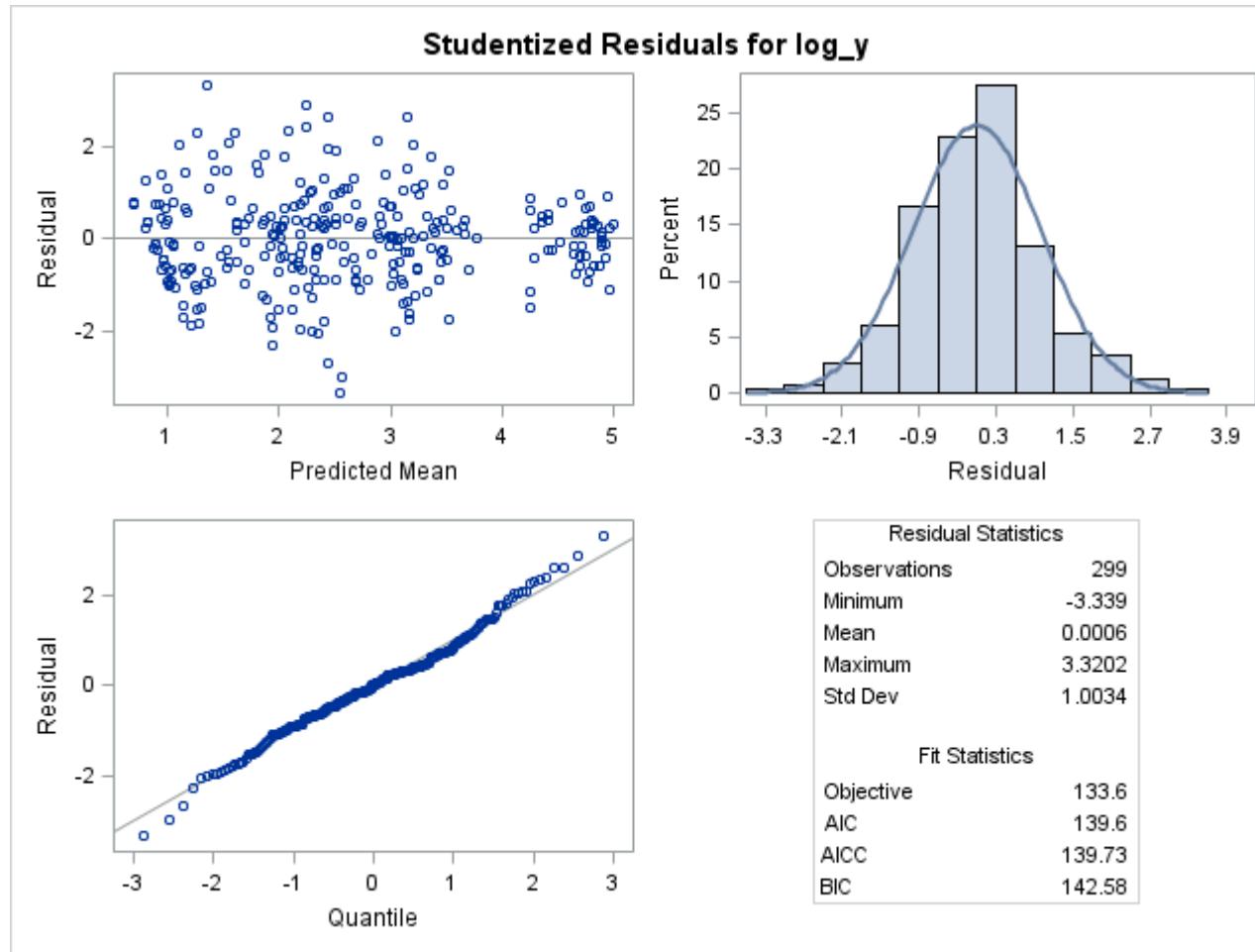
Datentransformation (\sqrt{y})



Datentransformation (\sqrt{y}) ohne einen Ausreißer



Datentransformation [log(y)] ohne einen Ausreißer



Faktorielle Analyse der 5 Verfahren

Behandlungsfaktoren:

VERFAHREN (5 Stufen)

KB = Kontrolle versus behandelt

NH = Nitrifikationshemmer (+,-)

DV = Düngungsverfahren (Standard vs. Depot)

Nr.	Verfahren	mineralische Unterfußdüngung	Güllédüngung	Nitrifikations- hemmstoff (NH)	KB	NH	DV
1	Kontrolle	0	0	nein	K	-	K
2	Standard	23 N / 23 P	breit	nein	B	-	S
3	Depot	Gülle	Depot	nein	B	-	D
	Standard				B	+	S
4	+ NH	23 N / 23 P	breit	ja			
	Depot				B	+	D
5	+ NH	Gülle	Depot	ja			

Lineare Kontraste

Nr.	Verfahren	Kontrolle vs. Rest	NH+ vs. NH-	Standard vs. Depot	Interaktion NH x DV	KB	NH	DV
1	Kontrolle	1	0	0	0	K	-	K
2	Standard	-1/4	-1/2	1/2	1	B	-	S
3	Depot	-1/4	-1/2	-1/2	-1	B	-	D
4	Standard + NH	-1/4	1/2	1/2	-1	B	+	S
5	Depot + NH	-1/4	1/2	-1/2	1	B	+	D

Exemplarisch Schicht = 1, Zeit = 1

verfahren Least Squares Means

verfahren	Estimate	Standard		t Value	Pr > t
		Error	DF		
1	3.7659	0.2963	12	12.71	<.0001
2	8.6979	0.2963	12	29.35	<.0001
3	8.8615	0.2963	12	29.91	<.0001
4	8.7002	0.2963	12	29.36	<.0001
5	9.9706	0.2963	12	33.65	<.0001

(kg N_{min} pro Bodenschicht)

Exemplarisch Schicht = 1, Zeit = 1

Estimates			
Label	Estimate	Standard Error	Pr > t
Kontrolle vs. Rest	-5.2917	0.3313	<.0001
NH+ vs. NH-	0.5557	0.2963	0.0853
Standard vs. Depot	-0.7170	0.2963	0.0323
Interaktion NH x DV	1.1068	0.5926	0.0864

(kg N_{min} pro Bodenschicht)

```
proc glimmix data=w2 plots=studentpanel;
where schicht=1 and termin=1;
class block verfahren;
model y=block verfahren / htype=1;
lsmeans verfahren / lines;
estimate 'Kontrolle vs. Rest' verfahren 4 -1 -1 -1 -1 / divisor=4;
estimate 'NH+ vs. NH-' verfahren 0 -1 -1 1 1 / divisor=2;
estimate 'Standard vs. Depot' verfahren 0 1 -1 1 -1 / divisor=2;
estimate 'Interaktion NH x DV' verfahren 0 1 -1 -1 1 ;
run;
```

The GLIMMIX Procedure

T Grouping for verfahren Least Squares Means (Alpha=0.05)

LS-means with the same letter are not significantly different.

verfahren	Estimate	
5	9.9706	A
3	8.8615	B
		B
4	8.7002	B
		B
2	8.6979	B
1	3.7659	C

Behandlungsmodell

$$KB / (NH \times DV) = KB + KB \bullet NH + KB \bullet DV + KB \bullet NH \bullet DV$$

Exemplarisch Schicht = 1, Zeit = 1

Type I Tests of Fixed Effects

Effect	Num DF	Den DF	F Value	Pr > F
block	3	12	1.62	0.2364
KB	1	12	255.12	<.0001
KB*NH	1	12	3.52	0.0853
KB*DV	1	12	5.85	0.0323
KB*NH*DV	1	12	3.49	0.0864

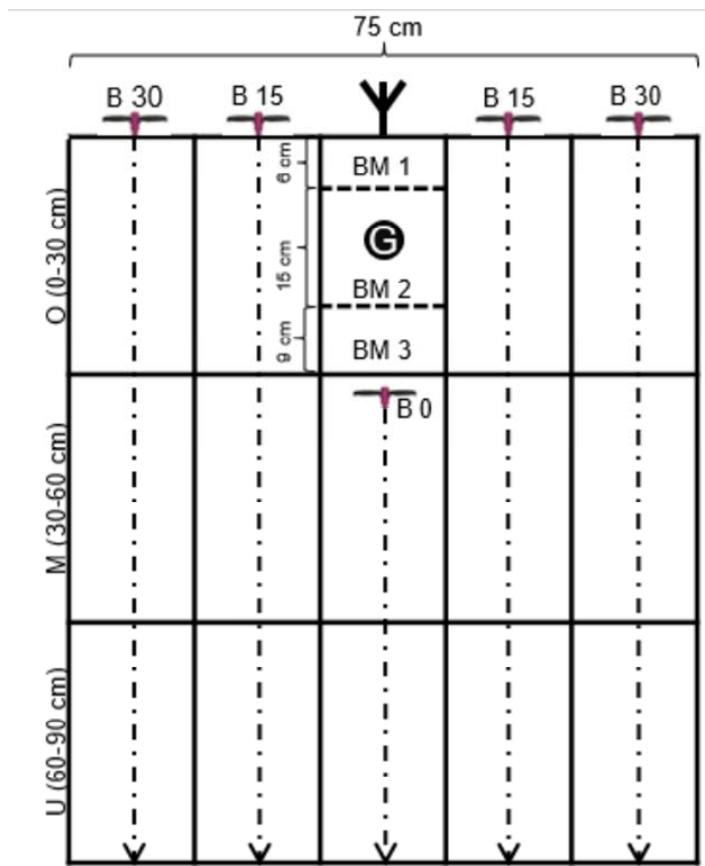
Type 1 Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
schicht	2	54.7	1684.62	<.0001
termin	4	62	237.62	<.0001
schicht*termin	8	107	648.86	<.0001
block*schicht*termin	45	139	3.61	<.0001
KB	1	42.2	393.62	<.0001
KB*NH	1	42.3	0.04	0.8424
KB*DV	1	42.3	2.88	0.0972
KB*NH*DV	1	42.3	0.46	0.4993
KB*schicht	2	54.6	172.73	<.0001
KB*NH*schicht	2	54.7	5.10	0.0093
KB*DV*schicht	2	54.7	3.00	0.0579
KB*NH*DV*schicht	2	54.7	0.96	0.3885

Type 1 Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
KB*termin	4	61.9	4.05	0.0055
KB*NH*termin	4	62.2	2.31	0.0679
KB*DV*termin	4	62.2	1.66	0.1703
KB*NH*DV*termin	4	62.2	1.24	0.3025
KB*schicht*termin	8	107	46.95	<.0001
KB*NH*schicht*termin	8	107	1.07	0.3916
KB*DV*schicht*termin	8	107	3.83	0.0005
KB*NH*DV*schic*termi	8	107	0.95	0.4797

Beprobungsschema



B = Bohrstockbeprobung
G = Gülleband
BM = Bodenmonolith

(c) M. Westerschulte

Modellierung "räumlich 2D \otimes zeitlich"

$$\text{var} \begin{pmatrix} e_{111} \\ e_{112} \\ \vdots \\ e_{IJK} \end{pmatrix} = \sigma^2 \Omega_S \otimes \Omega_H \otimes \Omega_Z$$

Ω_S = Korrelation zwischen den **Schichten**

Ω_H = Korrelation zwischen den **horizontalen Positionen**

Ω_Z = Korrelation zwischen den **Zeitpunkten**

- Daten in 3D nicht in voller Auflösung vorhanden
- Links und rechts gepoolt
- Müsste Modell anpassen, um Poolen abzubilden \Rightarrow kompliziert

Literatur

Piepho, H.P., Williams, E.R., Fleck, M. (2006): A note on the analysis of designed experiments with complex treatment structure. *HortScience* **41**, 446-452.

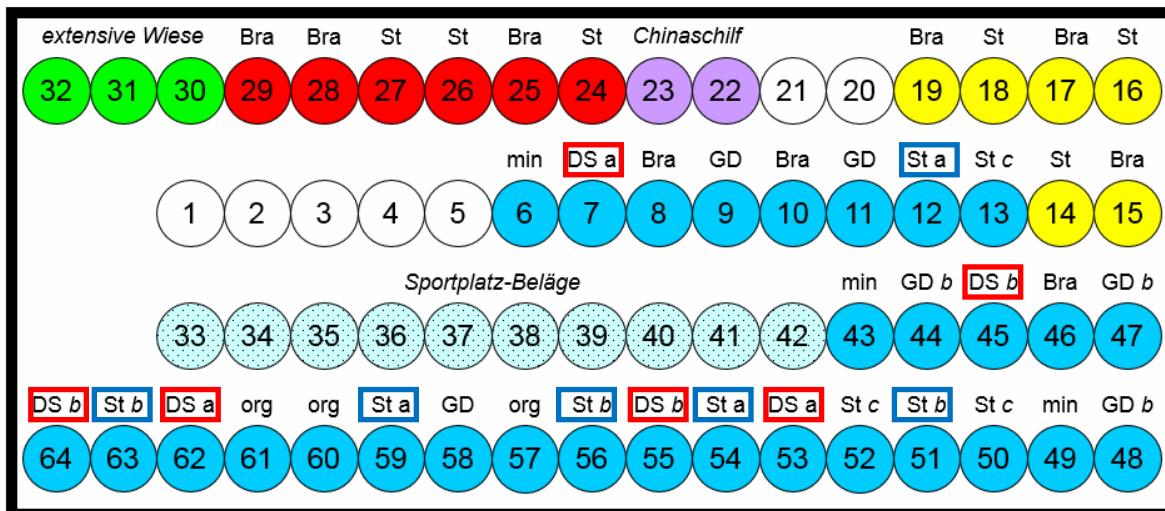
Fallstudie 7: Lysimeterversuch

Ernst Spiess (Agroscope, Institut für Nachhaltigkeitswissenschaften,
Zürich-Reckenholz)

- Fruchtfolge
- 7 Versuchsjahre
- 7 gliedrige Fruchtfolge: Silomais – Winterweizen 1 – Zuckerrüben – Winterweizen 2 – Eiweißerbsen – Wintergerste – Ansaatwiese
- 2 Bodenbearbeitungsverfahren. Pflug und Direktsaat
- Fruchtfolge gestaffelt gestartet (2 Fruchtfolgen) \Rightarrow 2 Kulturen pro Jahr
- 2 Verfahren * 2 Fruchtfolgen * 3 Wiederholungen \Rightarrow 12 Lysimeter pro Jahr
- Pflanzenertrag, Sickerwassermenge, Nitratmenge im Sickerwasser
- Parabraunerde aus "Liebefeld" wurde in Lysimeter verfüllt
- Vollständig randomisierte Anlage

Hypothese: Die Nitratauswaschung ist im Durchschnitt der Jahre bei Direktsaat niedriger als bei Pflug.

Lysimeteranlage Liebefeld



● Liebefeld, Parabraunerde
● Oensingen, Tonboden
● Gampelen, Sandboden

Gefäße für
Fruchtfolge-
Versuch

● extensive Wiese, Löss
● Chinaschilf, Parabraunerde
● Sportplatz-Beläge

St Standardverfahren

GD Gründüngung

Bra Brache

DS Direktsaat

org organische Düngung

min mineralische Düngung

a Fruchtfolge a

b Fruchtfolge b

c Fruchtfolge c



Abb: Lysimeteranlage und Lysimeterkeller

Fruchtfolge

SM Silomais
WW1 Winterweizen 1. Mal
ZR Zuckerrüben
WW2 Winterweizen 2. Mal
EE Eiweißerbsen
WG Wintergerste
KW1 Ansaatwiese 1. Jahr

Fruchtfolge	2002	2003	2004	2005	2006	2007	2008
> A	SM	WW1	ZR	WW2	EE	WG	KW1
> B	KW1	SM	WW1	ZR	WW2	EE	WG

Verfügbare Daten für Auswertung

Zielvariablen:

- SW = Sickerwassermenge
- NA = ausgewaschene Nitratmenge
- TSErtrag = Ertrag

Behandlungsfaktoren:

- **Verfahren** (Direktsaat vs. Pflug)
- **FFG** = Fruchfolgeglied (2 von 7 in jedem Jahr)

Wiederholter Faktor:

- **Jahr**

Beobachtungseinheit:

- Lysimeter (12 Stück)

Modell für ein Jahr

VERFAHREN × FFG : LYSIMETER

Modell über die Jahre (fester Faktor)

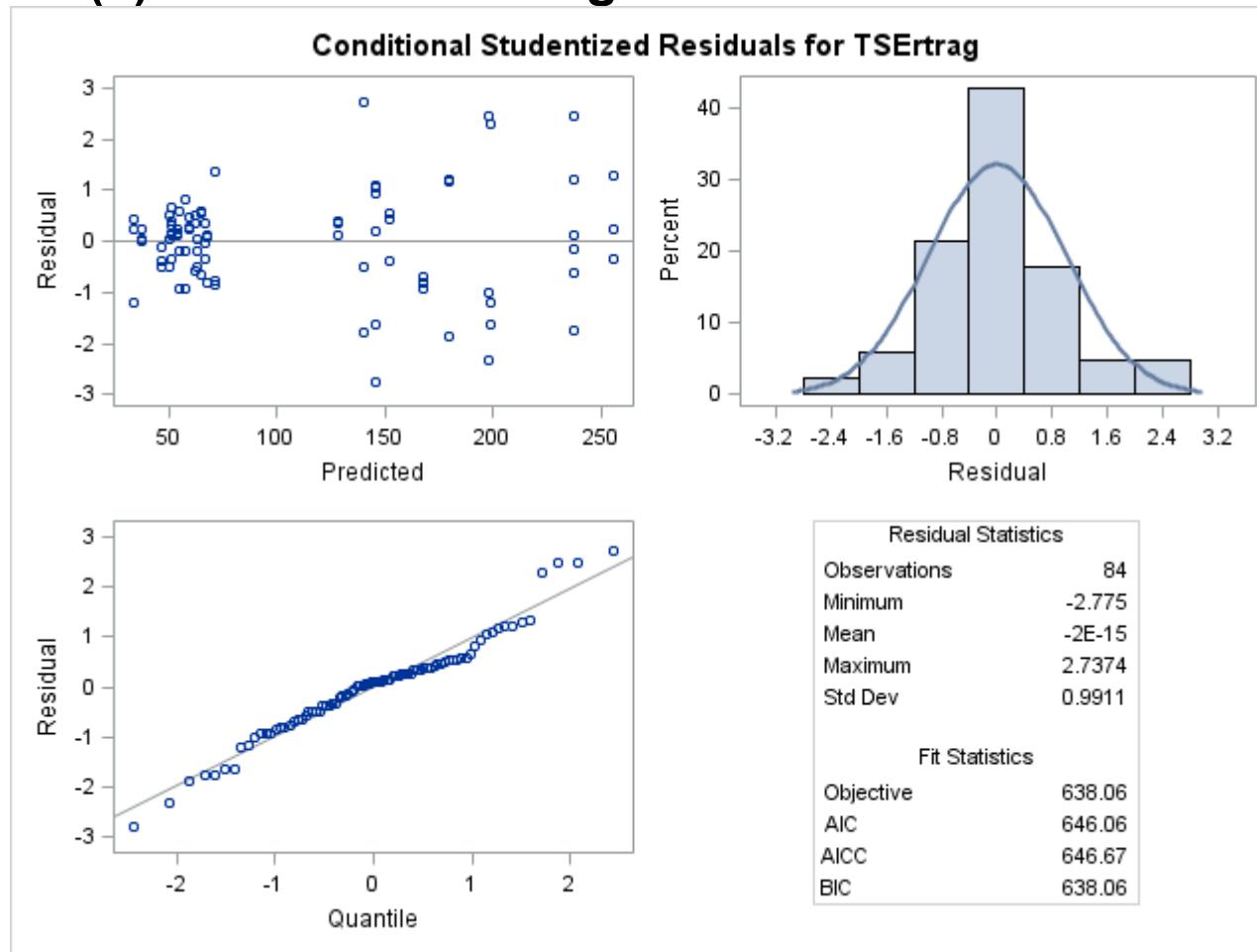
VERFAHREN × FFG × JAHR : LYSIMETER•JAHR

Umsetzung in SAS

```
proc mixed;
  class verfahren FFG lysimeter jahr;
  model yield=verfahren|FFG|jahr / ddfm=KR;
  repeated FFG / subject=lysimeter type=arh(1);
run;
```

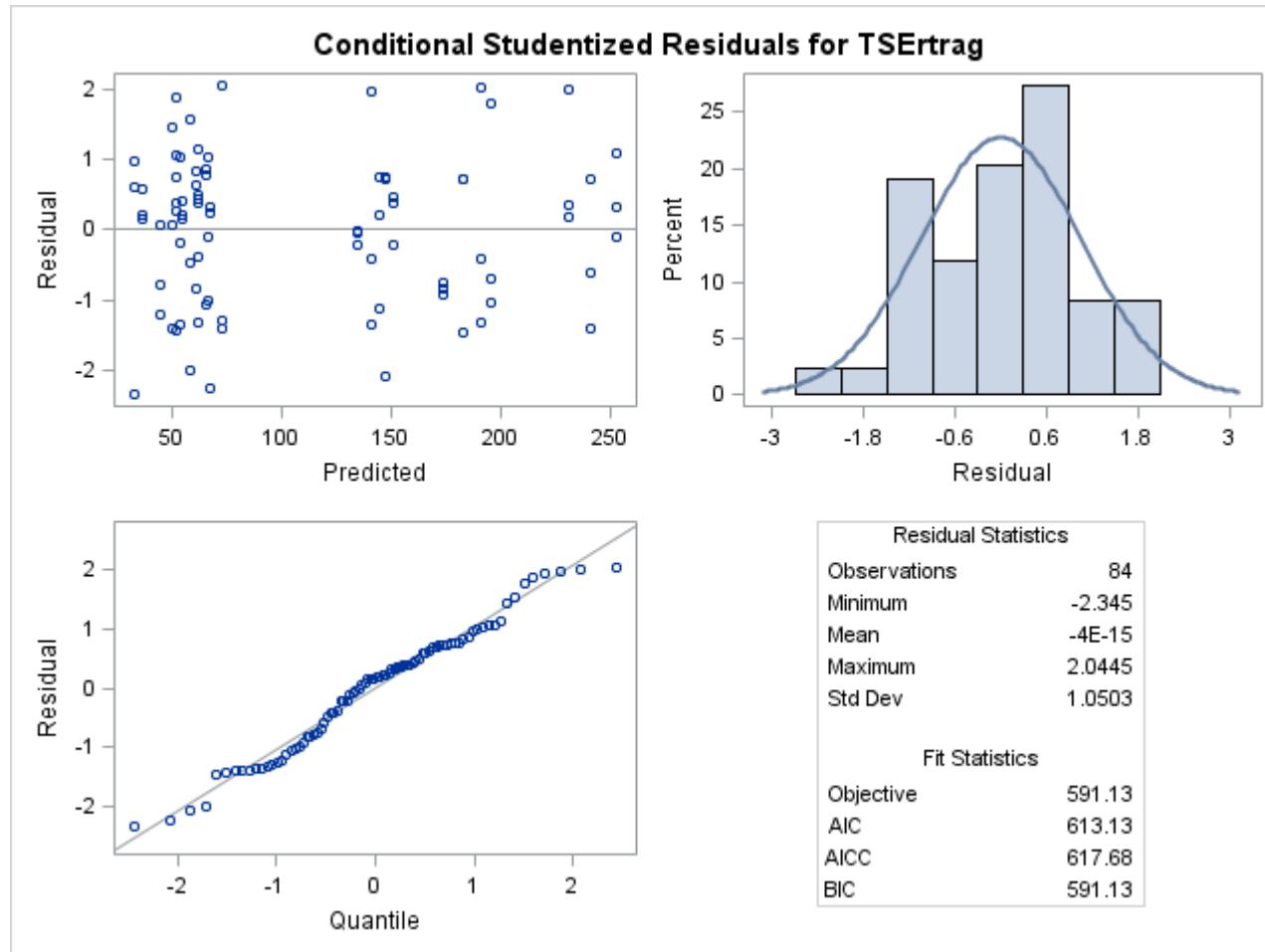
AR(1) Modell - TS Ertrag

AIC = 646



ARH(1) Modell - TS Ertrag

AIC = 613



Modell über die Jahre (zufälliger Faktor)

VERFAHREN \times FFG : JAHR +
VERFAHREN•JAHR +
FFG•JAHR +
VERFAHREN•FFG•JAHR +
+: LYSIMETER•JAHR

Covariance Parameter Estimates

Cov Parm	Subject	Estimate
Intercept	Jahr	143.95
Verfahren	Jahr	8.11E-17
FFG	Jahr	216.41
Verfahren*FFG	Jahr	8.0907
Var(1) SM	Lysimeter	745.36
Var(2) WW1	Lysimeter	48.4822
Var(3) ZR	Lysimeter	708.90
Var(4) WW2	Lysimeter	37.0166
Var(5) EE	Lysimeter	88.8628
Var(6) WG	Lysimeter	149.09
Var(7) KW1	Lysimeter	664.91
ARH(1)	Lysimeter	0.5500

TS Ertrag

Type 3 Tests of Fixed Effects

Effect	Num	Den	F Value	Pr > F
	DF	DF		
Verfahren	1	12.5	7.58	0.0170
FFG	6	1	18.00	0.1785
Verfahren*FFG	6	6.56	3.69	0.0607

Least Squares Means

Effect	Verfahren	Estimate	Standard
			Error
Verfahren	DS	101.81	7.2504
Verfahren	Pf	117.64	7.2504

Differences of Least Squares Means

Effect	Verf.	_Verf.	Estimate	Error	Standard	DF	Pr > t
Verfahren	DS	Pf	-15.8361	5.7527	12.5		0.0170

Diskussionspunkte, die immer wieder auftauchen, sind:

- Wann nimmt man das Jahr als zufälligen Effekt an, wann als fix?
- Ich habe diverse Codes in der Literatur und im Internet gesehen, bei denen der Lysimeter (Subject) als zufälliger Effekt behandelt wurde: z.B. RANDOM subject(treatment).

Ich [...] bin froh, dass Sie das nicht verwendet haben, weil ich befürchte, dass die Kosten höher als der Nutzen sind. Warum wird das so häufig vorgeschlagen?

- Was können wir verbessern im Versuchsdesign? Wäre es z.B. gescheiter, ohne echte Wiederholungen zu fahren und dafür die Fruchfolge siebenmal gestaffelt anzubauen (jede Kultur kommt in jedem Jahr vor)? Das bräuchte 14 Lysimeter und wäre machbar.

Das verwendete Design (schematisch)

Lysimeter	Verfahren	Fruchfolgeglied (FFG)						
		Jahr 1	Jahr 2	Jahr 3	Jahr 4	Jahr 5	Jahr 6	Jahr 7
1	DS	1	2	3	4	5	6	7
2	DS	1	2	3	4	5	6	7
3	DS	1	2	3	4	5	6	7
4	DS	7	1	2	3	4	5	6
5	DS	7	1	2	3	4	5	6
6	DS	7	1	2	3	4	5	6
7	Pf	1	2	3	4	5	6	7
8	Pf	1	2	3	4	5	6	7
9	Pf	1	2	3	4	5	6	7
10	Pf	7	1	2	3	4	5	6
11	Pf	7	1	2	3	4	5	6
12	Pf	7	1	2	3	4	5	6

Alternatives Design

Lysimeter	Verfahren	Fruchfolgeglied (FFG)						
		Jahr 1	Jahr 2	Jahr 3	Jahr 4	Jahr 5	Jahr 6	Jahr 7
1	DS	1	2	3	4	5	6	7
2	DS	7	1	2	3	4	5	6
3	DS	6	7	1	2	3	4	5
4	DS	5	6	7	1	2	3	4
5	DS	4	5	6	7	1	2	3
6	DS	3	4	5	6	7	1	2
7	Pf	7	1	2	3	4	5	6
8	Pf	6	7	1	2	3	4	5
9	Pf	5	6	7	1	2	3	4
10	Pf	4	5	6	7	1	2	3
11	Pf	3	4	5	6	7	1	2
12	Pf	2	3	4	5	6	7	1

Nachteil: Einzeljahr nicht auswertbar, da unwiederholt

Vorteil: Sehe jedes FFG in 6 statt 2 Jahren \Rightarrow bis zu $6/2 = 3$ mal so genau!

Warum ist das so?

- Sehe 6 statt 2 FFG × Jahr Interaktionen je FFG, über die gemittelt wird
- Das ist der Hauptfehlerterm

Extremes hypothetisches Beispiel (Dummy-Analyse)

- Alle Varianzen sehr klein
- Varianz für Verfahren × FFG × Jahr = 10^3

Vergleich	Standardfehler einer Differenz	
	Verwendetes Design	Neues Design
Verfahren bei selbem FFG	31.6	18.3
Verfahren im Mittel über FFG	12.0	6.9

$(31.6/18.3)^2 \approx 3$! \Rightarrow neues Design 3 mal so genau
 $(12.0/6.9)^2 \approx 3$!

Noch eine weitere Frage

Wie weit müssen wir bei mehrjährigen Versuchen mit einer unterschiedlichen zeitlichen Entwicklung der Verfahren rechnen, also mit unterschiedlichen Trends?

Modellierung zeitlicher Trends

Zwei Variablen:

T = kontinuierliche Zeitvariable (quantitativ)

JAHR = kategoriale Zeitvariable /(qualitativ)

Feste Effekte: T, T•VERFAHREN ⇒ Regression!

Zufällige Effekte: JAHR, JAHR•VERFAHREN, etc. ⇒ Streuung um Regression

Literatur

Piepho, H.P., Ogutu, J.O. (2002): A simple mixed model for trend analysis in wildlife populations. *Journal of Agricultural, Biological and Environmental Statistics* **7**, 350-360.

Piepho, H.P., Laidig, F., Drobek, T., Meyer, U. (2014): Dissecting genetic and non-genetic sources of long-term yield trend in German official variety trials. *Theoretical and Applied Genetics* **127**, 1009-1018 (Erratum: 127: 1679).

Fallstudie 8: Fruchtfolgeversuch

Thomas Appel (TH Bingen)

- 3 Felder nebeneinander
- 3-gliedrige Fruchtfolge
- In jedem Feld ein anderes Fruchtfolgeglied
- In jedem ein Versuch
- 2 x 2 Behandlungen
- Behandlungsfaktoren: Grundbodenbearbeitung (Pflug, Grubber)
Gründüngung = Zwischenfrucht (mit, ohne)
- Eingeschränkte Randomisation, so dass Gründüngung im mittleren Streifen

FFG=1

FFG=2

FFG=3

Feld 3		Feld 2		Feld 1	
Vorgewende		Vorgewende		Vorgewende	
D PoZ	E GoZ	D GoZ	E PoZ	D PoZ	E GoZ
C PmZ	F GmZ	C GmZ	F PmZ	C PmZ	F GmZ
Vorgewende		Vorgewende		Vorgewende	
B GmZ	G PmZ	B PmZ	G GmZ	B GmZ	G PmZ
A GoZ	H PoZ	A PoZ	H GoZ	A GoZ	H PoZ

oZ

mZ

mZ

oZ

Abbildung 5: Versuchsfeld aufgeteilt in drei Blöcke (Feld 1 bis 3) und in einzelne Parzellen (A bis H), GmZ=Grubber Variante mit Zwischenfrucht, GoZ=Grubber Variante ohne Zwischenfrucht, PoZ=Pflug Variante ohne Zwischenfrucht, PmZ=Pflug Variante mit Zwischenfrucht

Randomisation äußerst eingeschränkt

Randomisation sieht aus wie bei einer **Streifenanlage**, aber

- Gleiche Anordnung der Prüfglieder in jedem Feld
- Faktor Gründüngung kann nicht randomisiert werden

Man könnte argumentieren:

- Bei 2 x 2 Behandlungen hat man eh nur 4 mögliche Randomisationen

Aber in jedem Fall:

- Nur eine Wiederholung je Fruchfolgeglied (FFG) und Jahr
- 3 getrennte Versuche für die drei FFG

Modell für ein Feld & ein Jahr

Faktoren

Gründüngung

Bodenbearbeitung

Block

Zeile

Spalte

Parzelle

Gründüngung \times Bodenbearbeitung + Block

: Block•Zeile + Block•Spalte + Block•Parzelle

Modell für alle drei Feld & ein Jahr

Faktoren

Gründüngung

Bodenbearbeitung

FFG

Feld

Block

Zeile

Spalte

Parzelle

Gründüngung \times Bodenbearbeitung \times FFG + Feld + Feld•Block

: Feld•Block•Zeile +
Feld•Block•Spalte +
Feld•Block•Parzelle

Problem

- Einzeljahr nicht auswertbar, da nur eine Wiederholung je Feld
- FFG vermischt mit Feld!

Modell über Felder und Jahre (Jahre fest)

- Alles mit **Jahr** kreuzen (siehe Fallstudie 7, alternatives Design)
- Jeweils aber nur mit einem \Rightarrow Vermengung!

Gründung \times Bodenbearbeitung \times FFG \times Jahr + Feld•Jahr + Feld•Block•Jahr

: Feld•Block•Zeile•Jahr +
Feld•Block•Spalte•Jahr +
Feld•Block•Parzelle•Jahr

- Weiterhin Vermengung FFG•Jahr und Feld•Jahr
- Analyse nicht möglich mit Faktor Jahr fest
- Aber Analyse möglich mit Faktor Jahr zufällig

Jahr zufällig

Gründüngung \times Bodenbearbeitung \times FFG

: Jahr +

(Gründüngung \times Bodenbearbeitung \times FFG)•Jahr +

Feld•Jahr +

Feld•Block•Jahr +

Feld•Block•Zeile•Jahr +

Feld•Block•Spalte•Jahr +

Feld•Block•Parzelle•Jahr



Viele dieser Interaktionen mit zufälligen Designeffekten vermengt
(z.B. FFG•Jahr mit Feld•Jahr)

\Rightarrow rauslassen aus Modell \Rightarrow werden von Fehlertermen "aufgenommen"

ANOVA-Tabelle Streifenanlage (1 Jahr, 1 Feld)

Ursache	Freiheitsgrade	FG hier
Blöcke	$(r - 1)$	1
Gründüngung	$(a - 1)$	1
Fehler (Gründungung)	$(a - 1)(r - 1)$	1
Bodenbearbeitung	$(b - 1)$	1
Fehler (Bodenbearbeitung)	$(b - 1)(r - 1)$	1
Gründ. \times Bodenbearb.	$(a - 1)(b - 1)$	1
Fehler (Gründ. \times Bodenbearb.)	$(a - 1)(b - 1)(r - 1)$	1

a = Zahl Stufen Gründüngung

b = Zahl Stufen Bodenbearbeitung

r = Zahl Blöcke

Kritische t-Werte für $\alpha=5\%$ (zweiseitig)

Freiheitsgrade	t
1	12.71
2	4.30
3	3.18
4	2.78
5	2.57
6	2.45
7	2.36
8	2.31
9	2.26
10	2.23
15	2.13
20	2.09
30	2.04
100	1.98
∞	1.96