Análisis de Covarianza



Control de la Variabilidad

DCA

- Material experimental homogéneo
- ✓ Control de condiciones ambientales
- ✓ Homogenización de labores complementarias
- ✓ Evitar errores de registro

DBA o Cuadro Latino

- Material experimental homogéneo por grupos
- ✓ Control de condiciones ambientales por sesión
- Homogenización de labores por grupos
- ✓ Evitar errores de registro

¿Es posible eliminar la variabilidad aportada por una variable numérica?



Análisis de Covarianza Se reconocen diferentes categorías

ANALISIS DE COVARIANZA

Método de descomposición de la variabilidad que permite eliminar el efecto que una variable numérica secundaria ejerza sobre la variable respuesta, haciendo comparables los tratamientos

ANÁLISIS DE REGRESIÓN

ANÁLISIS DE VARIANZA

Puede usarse como covariable cualquier característica disímil de las unidades experimentales que pueda influir en la respuesta, siempre que dicha característica no sea causada por los tratamientos

Características previas a la aplicación de los tratamientos

- ✓ Peso inicial
- ✓ Edad en semanas
- ✓ Número de partos
- ✓ Producción inicial
- ✓ Motilidad inicial (espermatozoides)

¿Número de Plantas/parcela?

Sólo si el diferente número de plantas por parcela no es consecuencia de los tratamientos

EJEMPLO

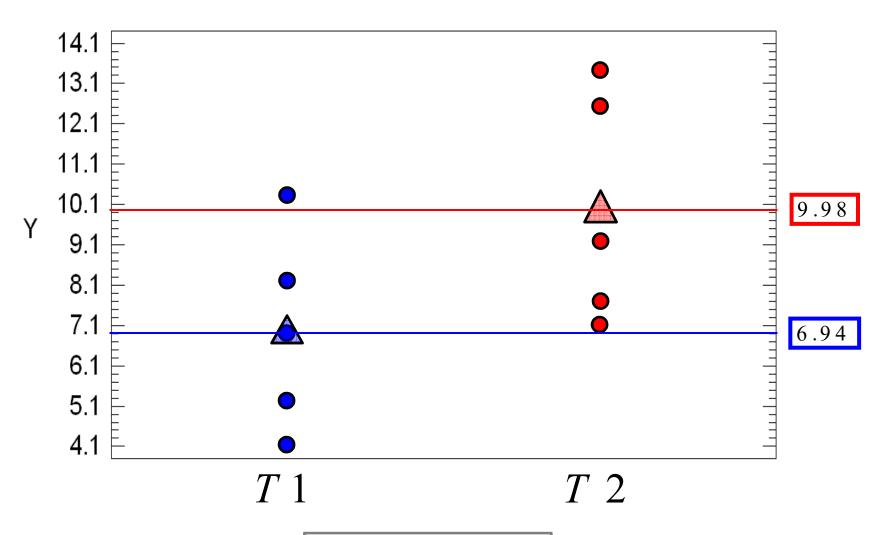
DCA con 2 tratamientos (*T1* y *T2*), 5 repeticiones y una covariable.

Tratamientos	Respuesta	Covariable
T1	4.1	4.3
T1	5.2	7.4
T1	6.9	6.5
T1	8.2	9.5
T1	10.3	9.4
T2	7.1	15.2
T2	9.2	16.8
T2	7.7	17.5
T2	12.5	19.2
T2	13.4	21.3

```
R
                                                       R Console
  library (qdata)
   data=read.xls("covarianza.xlsx")
   # ANOVA sin ajustar por la covariable
  modelo1=lm(y~tto, data)
   anova (modelo1)
     Response: y
               Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
                1 23.104 23.104 3.2935 0.1071
     tto
     Residuals 8 56.120 7.015
   # Medias por tratamiento
   library(lsmeans)
   lsmeans (modelo1, "tto", contr = "pairwise")
      tto ismean SE df lower.CL upper.CL
            6.94 1.184483 8 4.208577 9.671423
      Т1
            9.98/1.184483 8 7.248577 12.711423
     $contrasts
      contrast estimate SE df t.ratio p.value
      T1 - T2  -3.04  1.675112  8  -1.815  (0.1071)
```

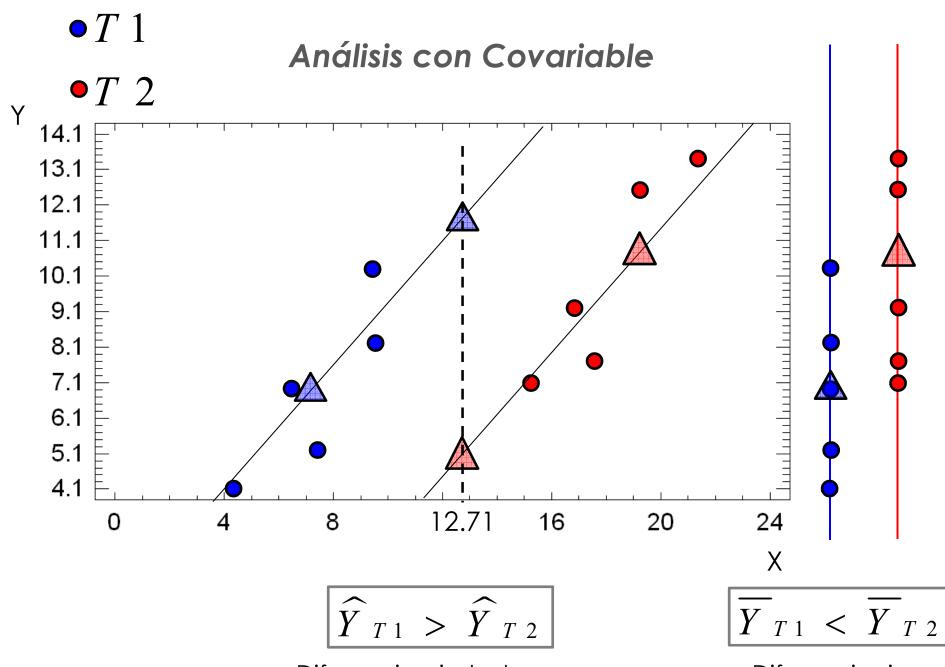
Análisis sin Covariable

• T 2



$$|\overline{Y}_{T1}| < \overline{Y}_{T2}|$$

P = 0.1071



Diferencia ajustada por la covariable

Diferencia sin ajustar

MODELO PARA UN DCA CON COVARIABLE LINEAL

$$Y_{ij} = \mu + \tau_i + \beta (X_{ij} - \overline{X}_{..}) + \varepsilon_{ij}, \quad i = 1, 2, ..., k; \quad j = 1, 2, ..., r$$

 Y_{ii} : Respuesta de j-ésima repetición del i-ésimo tratamiento

 μ : Media general de la población que incluye todos los tratamientos

 τ_i : Efecto del *i*-ésimo tratamiento

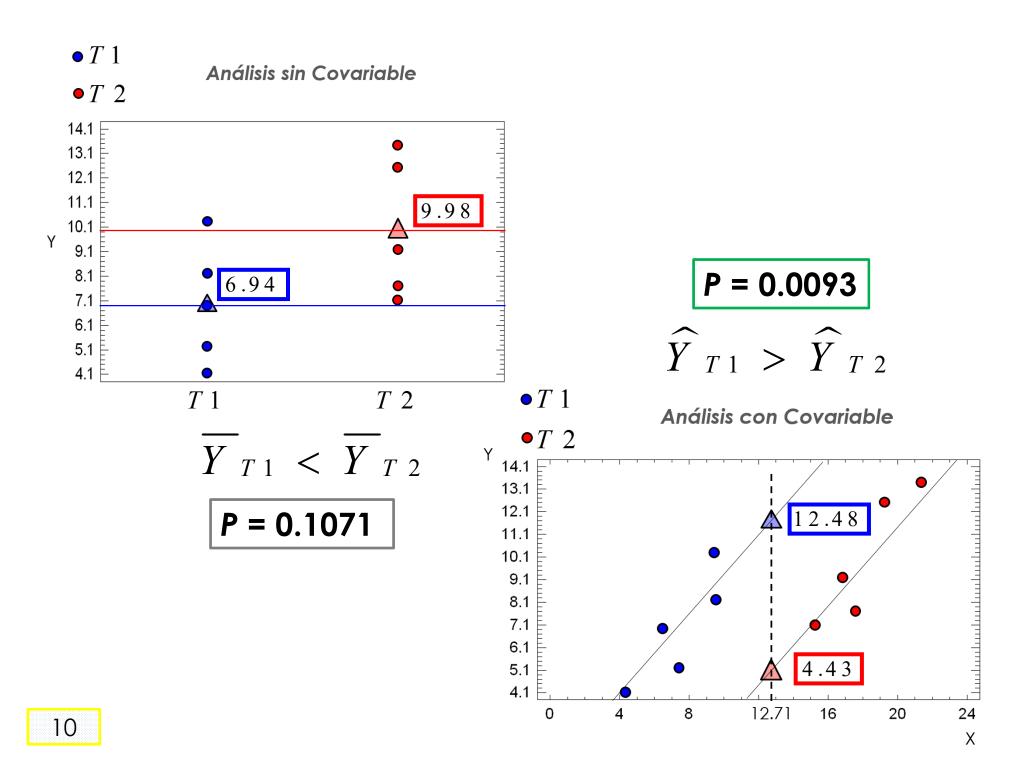
eta: Coeficiente de regresión común para todos los tratamientos

 $X_{\it ij}$: Covariable para la $\it j$ -ésima repetición del i-ésimo tratamiento

 \overline{X} ..: Media general de la covariable

 \mathcal{E}_{ii} : Error asociado a la j-ésima repetición de i-ésimo tratamiento

```
R
                                                       R Console
> # ANOVA, ajustando por la covariable
  modelo2=lm(y~x+tto, data=data)
                                            Covariable
  anova (modelo2)
                                            significativa
    Response: y
             Df Sum Sq Mean Sq F value
                                         Pr(>F)
              1 47.249 47.249 29.011 0.001024
   X
    tto 1 20.574 20.574 12.632 0.009291
                                                **
   Residuals 7 11.401 1.629
                                               Efecto significativo
                                                de tratamientos
  lsmeans(modelo2, "tto", contr = "pairwise")
            Ismean SE df lower.CL upper.CL
     tto
        12.485867 1.202458 7 9.642507 15.329228
     T1
     T2
         4.434133 1.202458 7 1.590772 7.277493
    $contrasts
     contrast estimate SE df t.ratio p.value
     T1 - T2 8.051734 2.265423 7 3.554 (0.0093)
```



Si la covariable no es significativa, se analiza el modelo sin covariable, es decir, el modelo1



Referencias Bibliográficas

Milliken, G. A. and Johnson, D. Analysis of Messy Data. Volume III: Analysis of Covariance. Chapman & Hall, Boca Ratón, USA, 2002. 605 p.

Correa Londoño, Guillermo. El Análisis de Covarianza como Mecanismo de Control de Factores de Confusión. Revista Facultad Nacional de Agronomía. Vol. 66, n.º 1 (2013); p. 6981-6985. ISSN: 0304–2847.

http://www.revistas.unal.edu.co/index.php/refame/article/view/39539/41478