

# Modelos de Regresión y Series de Tiempo (MRST)

## 2024 - 02

### Clase 5 – MRLS

### Verificación de supuestos

**Docente:** Natalia Jaramillo Quiceno

Escuela de Ingenierías

[natalia.jaramilloq@upb.edu.co](mailto:natalia.jaramilloq@upb.edu.co)



# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos (adecuación del modelo)

Las principales premisas que se han hecho hasta ahora al estudiar el análisis de regresión son las siguientes:

- La relación entre la respuesta  $y$  y la variable regresora es lineal, al menos en una forma aproximada.
- El término de error  $\epsilon$  tiene media cero
- El término de error  $\epsilon$  tiene varianza  $\sigma^2$  constante
- Los errores no están correlacionados
- Los errores tienen una distribución normal – **Se requiere de esta premisa para probar hipótesis y para estimar intervalos.**

Comprobación de la  
adecuación del modelo

≡

Verificación de  
supuestos

**Normalidad y varianza  
constante de los errores  
( $\epsilon$  o  $e$ )**

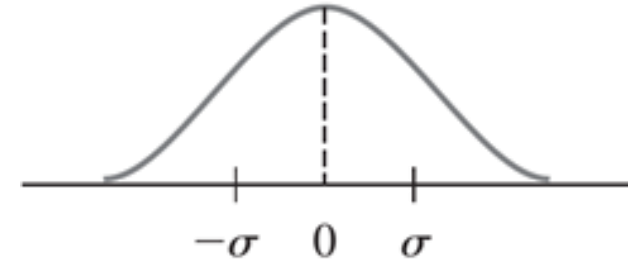
# Regresión lineal simple

## Supuestos del modelo de RLS

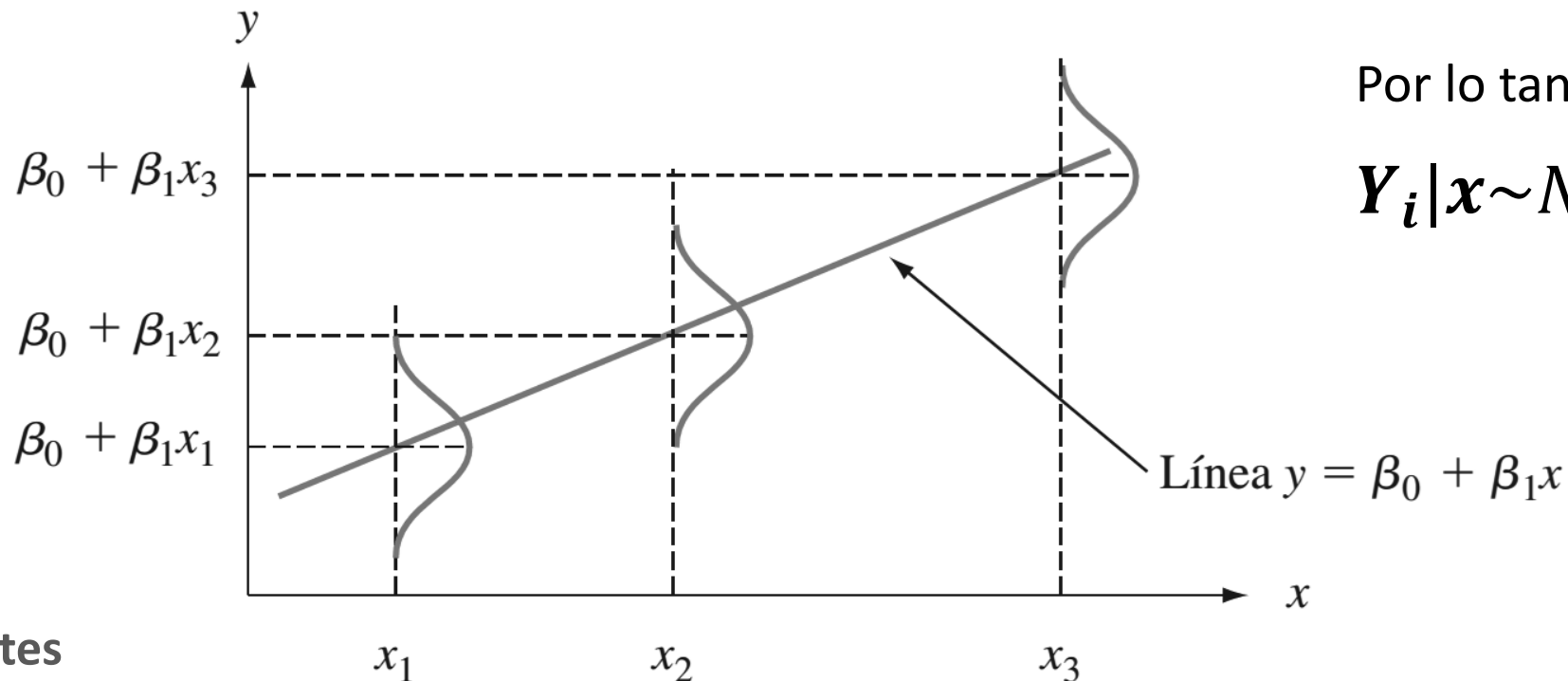


$\epsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$ , independiente e idénticamente distribuidos\*

\* $Corr(\epsilon_i, \epsilon_j) = 0$  y  $Cov(\epsilon_i, \epsilon_j) = 0$  para  $i \neq j$



Según el modelo de RLS,  $Y_i$  es una función de los  $\epsilon_i$ , por lo tanto, también es una v.a. cuya media y varianza están dadas por:



Por lo tanto,

$$Y_i | x \sim N(\beta_0 + \beta_1 x, \sigma^2)$$

# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos (adecuación del modelo)



Los métodos para evaluar el cumplimiento de estas premisas se basan principalmente en el estudio de los **residuales** del modelo.

Recordemos que los residuales de un modelo de regresión son,

$$e_i = y_i - \hat{y}_i, i = 1, 2, \dots, n$$

En general, los estadísticos de resumen  $t$ ,  $F$  o  $R^2$  son **propiedades “globales”** del modelo, y como tal no aseguran la adecuación del mismo.

# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos – Normalidad de los $\varepsilon$

Prueba de hipótesis:

$H_0$ : Los errores se distribuyen normal

$H_a$ : Los errores no se distribuyen normal



Existen dos mecanismos para verificar el supuesto de distribución normal:

**a – A través del gráfico “Q-Q” o de probabilidad normal:**

Con una inspección visual se identifica si los datos se ajustan a una recta:

**b – Mediante test**

Pruebas analíticas disponibles:

- Shapiro-Wilks
- Anderson Darling
- Kolmogorov-Smirnov
- Cramér-con Mises

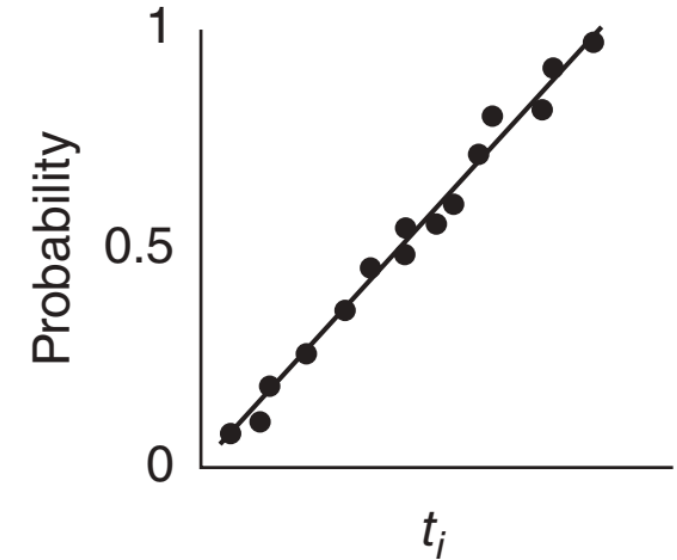
### Criterio de decisión

Rechazar  $H_0$  si:

$$\text{Valor } p < \alpha$$



CASO IDEAL

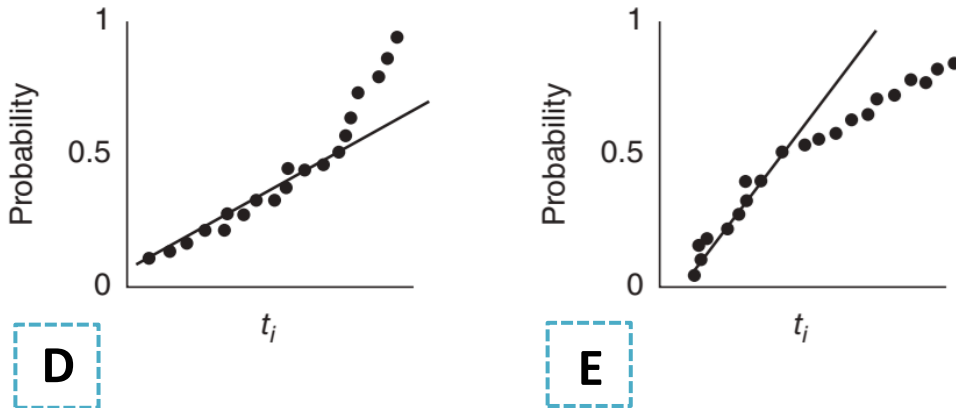
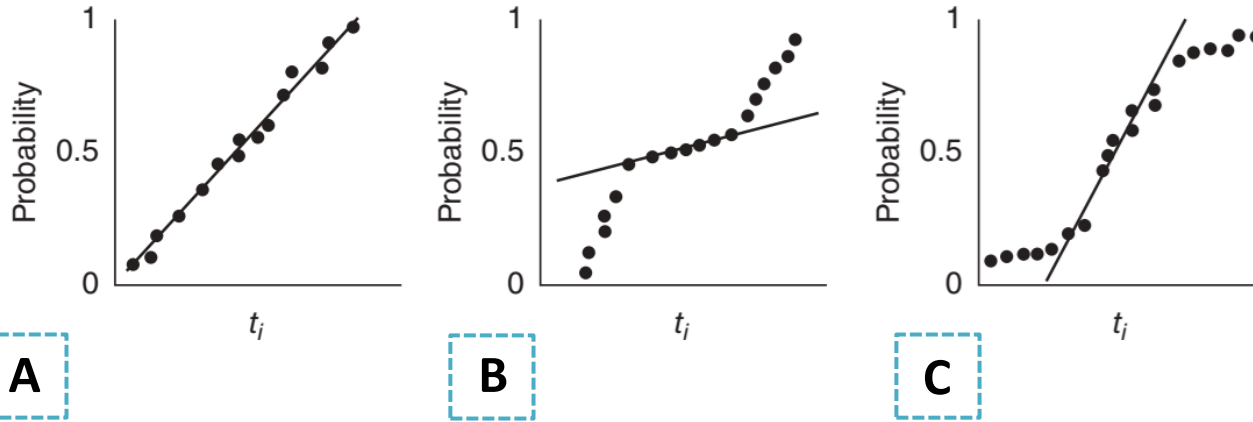


# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos – Normalidad de los $\varepsilon$



Posibles resultados del gráfico de probabilidad normal



**A** - Caso ideal, se cumple el supuesto

**No se cumple el supuesto en:**

**B** - Colas de distribución demasiado gruesas para considerarse como normal.

**C** – Colas de distribución más delgadas que la normal.

**D y E** – Asimetría positiva y negativa.

# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos – Normalidad de los $\varepsilon$



Para la verificación aproximada de la **normalidad** se puede construir:

- Histograma de frecuencias de los residuales

También se pueden **estandarizar los errores** como  $d_i = e_i / \sqrt{\hat{\sigma}^2}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .

- Si los errores siguen una distribución normal, entonces aproximadamente 95% de los residuales estandarizados deberán estar incluidos en el intervalo  $(-2, +2)$ .
- Los residuales que se aparten de este intervalo pueden indicar la presencia de un punto atípico.

# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos – Varianza constante de los $\varepsilon$



Prueba de hipótesis :

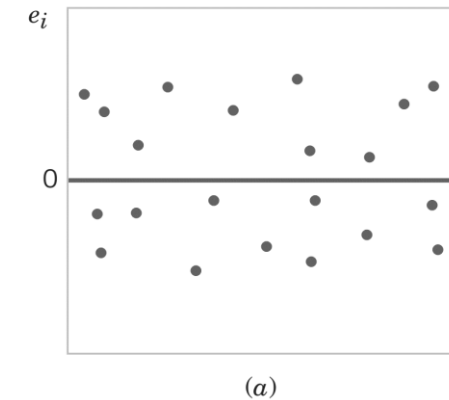
$H_0$ : Los errores tiene varianza constante

$H_a$ : Los errores NO tienen varianza constante

Principal mecanismo para verificar el supuesto de varianza constante...



### CASO IDEAL



a - A través de alguno de los siguientes gráficos:

- Residuales en función de  $x_i$ .
- Residuales en función de  $\hat{y}_i$ .

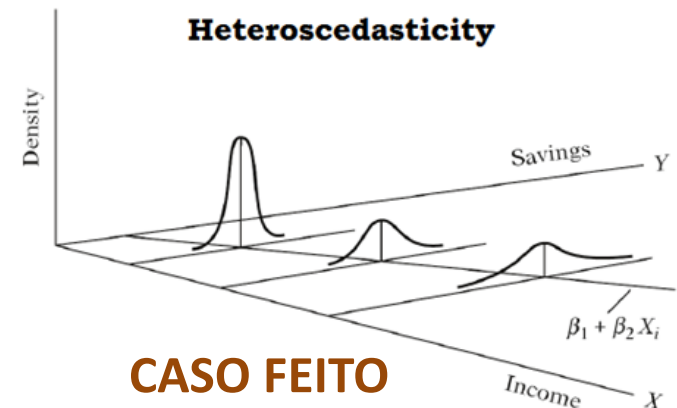
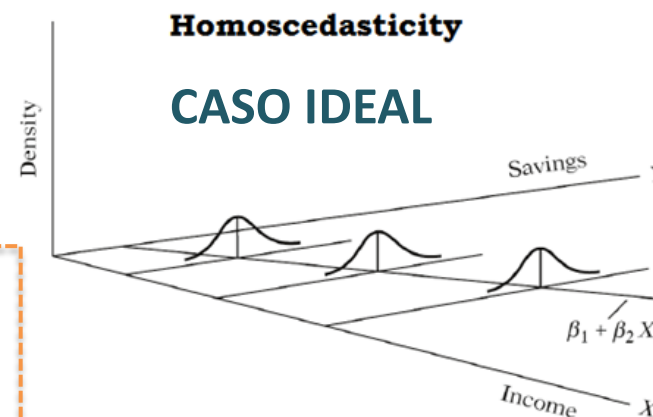
b – Mediante test

- Breusch-Pagan

**Criterio de decisión**

Rechazar  $H_0$  si:

$$\text{Valor } p < \alpha$$



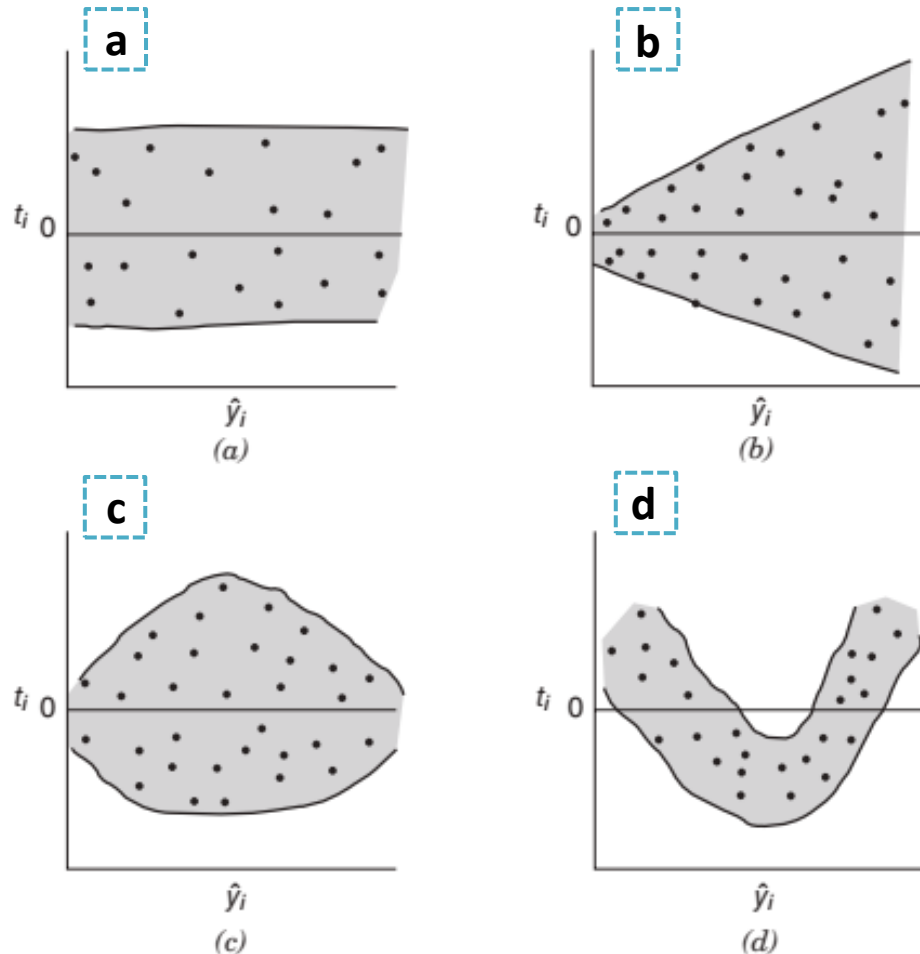


# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos – Varianza constante de los $\varepsilon$



Se valida utilizando gráficos de residuales vs. predichos o residuales vs. cada variable regresora. Los patrones más comunes son:



**a** - Caso ideal, se cumple el supuesto

**No se cumple el supuesto en :**

**b, c, y d** – La varianza de los  $e_i$  parece ser función de los valores de  $y$ .

# Regresión lineal simple

## Validación de supuestos en R – Pruebas numéricas



### NORMALIDAD

Shapiro-Wilk normality test

```
data: data$residual  
W = 0.98843, p-value = 0.985
```



**Valor p** de la prueba  
Comparar con  $\alpha$

### VARIANZA CONSTANTE

Breusch Pagan Test for Heteroskedasticity

-----  
Ho: the variance is constant  
Ha: the variance is not constant

Data

-----  
Response : gan  
Variables: fitted values of gan

Test Summary

-----  
DF = 1  
Chi2 = 0.1836735  
Prob > Chi2 = 0.6682351



**Valor p** de la prueba  
Comparar con  $\alpha$



**MUCHAS GRACIAS**

Natalia Jaramillo Quiceno

e-mail: [natalia.jaramilloq@upb.edu.co](mailto:natalia.jaramilloq@upb.edu.co)