

# Conceptos Clave: ANOVA Completo

Validación de Supuestos, Post-hoc y Alternativas

Q2003B Diseño de Experimentos — Sesión 3 — Febrero 2026

## 1 De ANOVA básico a ANOVA completo

En la Sesión 2 aprendimos que ANOVA nos dice si hay diferencia significativa entre grupos. Sin embargo, tiene dos limitaciones importantes:

1. No nos dice **cuáles** grupos difieren entre sí.
2. Asume que los datos cumplen ciertos **supuestos**. Si no los cumplen, los resultados pueden no ser confiables.

En esta sesión resolvemos ambos problemas.

## 2 Los supuestos de ANOVA

ANOVA es una prueba **paramétrica**: funciona bajo ciertas condiciones. Antes de confiar en sus resultados, debemos verificar que esas condiciones se cumplan.

### 2.1 Supuesto 1: Normalidad

**Definición:** Los datos de *cada grupo* deben seguir una distribución aproximadamente normal (forma de campana).

**Analogía:** Es como calibrar un instrumento de medición antes de usarlo. Si el instrumento está descalibrado (datos no normales), las mediciones pueden ser engañosas.

**Prueba:** Shapiro-Wilk (se aplica a cada grupo por separado).

#### Shapiro-Wilk

- **Hipótesis nula ( $H_0$ ):** Los datos siguen una distribución normal.
- **Hipótesis alternativa ( $H_1$ ):** Los datos NO siguen una distribución normal.
- **Estadístico:** W (entre 0 y 1). Valores cercanos a 1 indican normalidad.
- **Decisión:**
  - Si  $p \geq 0.05$ : no rechazamos  $H_0$ . Los datos son compatibles con normalidad.
  - Si  $p < 0.05$ : rechazamos  $H_0$ . Hay evidencia de que los datos no son normales.
- **Importante:** Se aplica a *cada grupo* por separado. Si al menos un grupo falla, el supuesto global no se cumple.

### 2.2 Supuesto 2: Homocedasticidad

**Definición:** Las varianzas de todos los grupos deben ser aproximadamente iguales. Es decir, la dispersión de los datos debe ser similar en cada grupo.

**Analogía:** Si un grupo tiene datos muy concentrados (varianza pequeña) y otro tiene datos muy dispersos (varianza grande), compararlos directamente sería injusto; es como comparar una báscula de precisión con una de baño.

**Prueba:** Levene.

## Prueba de Levene

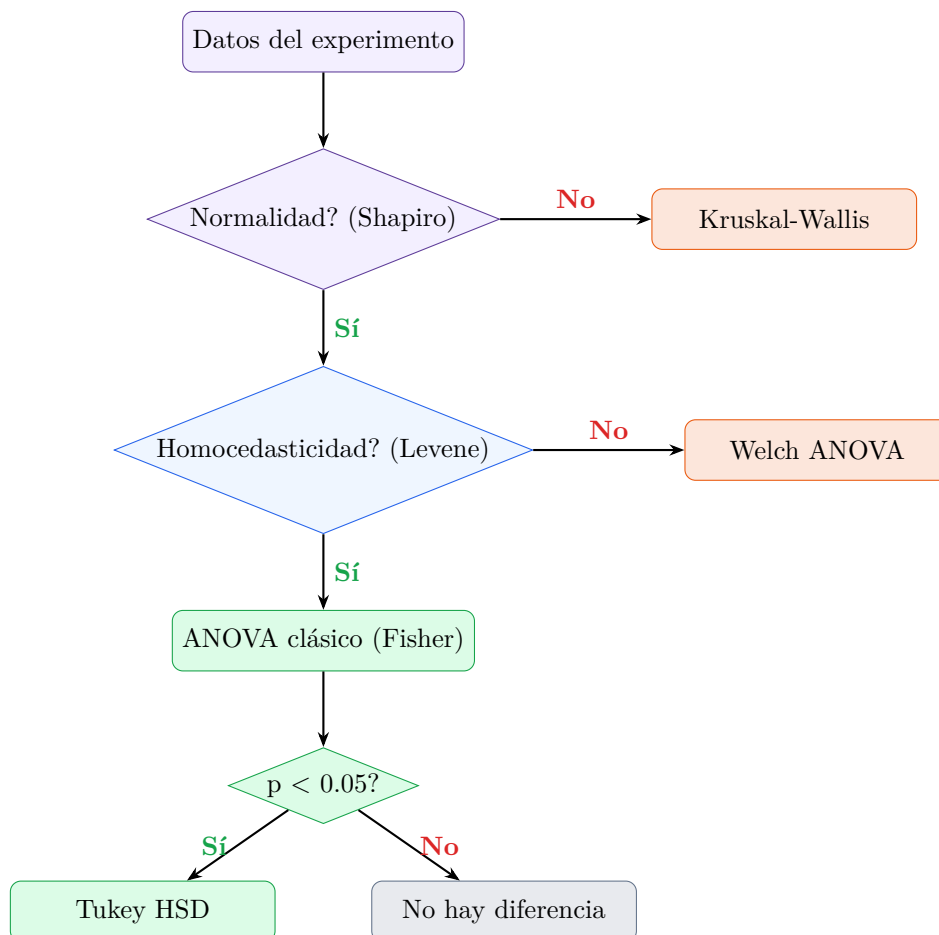
- **Hipótesis nula ( $H_0$ ):** Las varianzas de los grupos son iguales.
- **Hipótesis alternativa ( $H_1$ ):** Al menos un grupo tiene varianza diferente.
- **Decisión:**
  - Si  $p \geq 0.05$ : varianzas iguales. Se puede usar ANOVA clásico.
  - Si  $p < 0.05$ : varianzas desiguales. Considerar Welch ANOVA.

## 2.3 Supuesto 3: Independencia

Las observaciones deben ser independientes entre sí. Esto no se prueba con un test estadístico; depende de cómo se diseñó el experimento. Si cada medición se tomó de manera independiente (diferentes muestras, diferentes días, sin influencia cruzada), el supuesto se cumple.

## 3 Algoritmo de decisión

Cuando tenemos los resultados de Shapiro-Wilk y Levene, seguimos este flujo para decidir qué prueba usar:



## 4 Prueba post-hoc: Tukey HSD

**Problema:** ANOVA dice “hay diferencia entre al menos un par de grupos”, pero no dice cuáles.  
**Solución:** Tukey HSD (Honestly Significant Difference) compara *todos los pares posibles* de grupos y determina cuáles diferencias son estadísticamente significativas.

## Por qué no hacer múltiples pruebas t?

Si tenemos 3 grupos (A, B, C), habría que hacer 3 comparaciones: A vs B, A vs C, B vs C. Si usamos  $\alpha = 0.05$  en cada una, la probabilidad de cometer al menos un error Tipo I (falso positivo) crece:

$$P(\text{al menos un error}) = 1 - (1 - 0.05)^3 = 1 - 0.857 = 0.143 \approx 14.3\%$$

Eso es casi el triple del 5% que queríamos. Tukey HSD **controla el error global** para que se mantenga en 5%.

## Cómo leer la tabla de Tukey

Grupo 1	Grupo 2	Diferencia	$p_{adj}$	Interpretación
Control	Orgánico	+1.650	0.0001	Significativo ( $p < 0.05$ )
Control	Químico	+1.900	0.0000	Significativo ( $p < 0.05$ )
Orgánico	Químico	+0.250	0.5234	No significativo ( $p \geq 0.05$ )

- **Diferencia:** Cuánto difieren las medias de los dos grupos.
- $p_{adj}$ : Valor p *ajustado* para comparaciones múltiples. Si  $p_{adj} < 0.05$ , la diferencia es significativa.
- En este ejemplo: ambos fertilizantes (Orgánico y Químico) son significativamente mejores que el Control, pero entre ellos *no hay diferencia significativa*.

## 5 Alternativa no paramétrica: Kruskal-Wallis

**Cuándo usarla:** Cuando el supuesto de normalidad falla (Shapiro-Wilk da  $p < 0.05$  en al menos un grupo).

**Qué hace:** Compara las *medianas* (en lugar de las medias) usando rangos. No asume ninguna distribución particular.

**Estadístico:** H (en lugar de F).

**Post-hoc:** Si Kruskal-Wallis da significativo, se usa la prueba de Dunn (en lugar de Tukey).

## 6 Resumen: tabla de referencia rápida

Prueba	$H_0$	Cuándo usar	Interpretación
Shapiro-Wilk	Datos son normales	Antes de ANOVA, por grupo	$p \geq 0.05$ : normal
Levene	Varianzas iguales	Antes de ANOVA, todos los grupos	$p \geq 0.05$ : varianzas iguales
ANOVA (Fisher)	Medias iguales	Normalidad OK, varianzas OK	$p < 0.05$ : al menos un grupo difiere
Kruskal-Wallis	Distribuciones iguales	Normalidad falla	$p < 0.05$ : al menos un grupo difiere
Tukey HSD	Par de medias iguales	Después de ANOVA significativo	$p_{adj} < 0.05$ : ese par difiere

## 7 Glosario

### ANOVA

Análisis de varianza. Compara medias de 3 o más grupos.

**Valor p**

Probabilidad de observar datos tan extremos como los obtenidos si  $H_0$  fuera cierta. Si  $p < \alpha$ , rechazamos  $H_0$ .

**Error Tipo I**

Rechazar  $H_0$  cuando en realidad es verdadera (falso positivo).

**Normalidad**

Los datos siguen una distribución en forma de campana.

**Homocedasticidad**

Las varianzas de los grupos son iguales.

**Paramétrico**

Prueba que asume una distribución específica (normal). Ej: ANOVA, t-test.

**No paramétrico**

Prueba que no asume distribución. Ej: Kruskal-Wallis, Mann-Whitney.

**Post-hoc**

“Después del hecho”. Prueba que se aplica después de encontrar significancia en ANOVA.