Semana 4

i

Comparar k grupos

Valentín Vergara Hidd

Con las herramientas que hemos visto hasta ahora, podemos entender la /lógica/ detrás de las pruebas de hipótesis, de amplio uso en estadística descriptiva. Seguiremos en ese contexto, estudiando algunas pruebas estadñisticas que se utilizan en distintos casos. Para ello, en este documento extenderemos la comparación a k grupos. Se vuelv e necesario además, presentar otra distribución de probabilidad: F.

1. El problema

Muchas veces no basta sólo con comparar dos grupos, como en el caso de la prueba t para muestras independientes. Existen situaciones en las que es pertinente comparar un número finito de grupos, pero mayor que dos. Retomando un ejemplo del video anterior, imaginen que buscamos comparar el ingreso por hogar para cada una de las quince regiones del país. En ese caso, si quisiésemos obtener información sobre comparaciones entre pares de regiones, tendríamos que encontrar todos los posibles pares que se pueden formar utilizando las quince regiones. Esto es una tarea bastante trivial, simplemente utilizamos $\binom{15}{2}=105$. Se puede ver, que tratar de entender la información recogida en 105 pruebas de hipótesis puede ser algo bastante tedioso y poco práctico.

Otra alternativa sería formular el problema en términos más generales y que a la vez nos permitan responder a la pregunta: ¿es el ingreso de los hogares igual en las quince regiones del país? Obviamente, sabemos que esto no es cierto, al mirar los resultados presentados en el video anterior. Sin embargo, es un buen ejemplo para ilustrar que basta con una sola región con ingresos distintos al resto, para responder la pregunta. Antes de continuar desarrollando los cuatro pasos de la prueba de hipótesis, es pertinente revisar una herramienta que utilizaremos más adelante: la distribución *F*.

2. Distribución *F*

Consideren dos poblaciones con distribución normal y con varianzas iguales ($\sigma_1^2 = \sigma_2^2$). La razón de sus varianzas muestrales $F = \frac{s_1^2}{s_2^2}$ es a su vez una variable con distribución F, que recibe su nombre por quien la investó/descubrió y se define para una variable aleatoria X con parámetros d_1 y d_2 como (Triola, 2018):

$$f(x;d_1,d_2) = \frac{1}{B\left(\frac{d_1}{2},\frac{d_2}{2}\right)} \left(\frac{d_1}{d_2}\right)^{\frac{d_1}{2}} x^{\frac{d_1}{2}-1} \left(1 + \frac{d_1}{d_2}x\right)^{-\frac{d_1+d_2}{2}}$$
(1)

donde B es la función Beta, relacionada con la función Γ , que a su vez tiene bastante parecido conceptual a la función factorial.

Siendo más explícito en la forma en que se logra e3sta distribución. Si tomamos dos poblaciones con igual varianza y con distribución normal; para luego tomar un número elevado de muestras $n \to \infty$, la razón entre las varianzas muestrales sigue una distribución F.

¿Cómo se ve esta distribución? En seguida la vamos a graficar, pero antes hay algunas cosas que podemos presuponer de ella. Puesto que se construye como la razón entre dos varianzas, sabemos que su dominio corresponde a números igual o meyor que cero. Utilizando la ecuación 1:

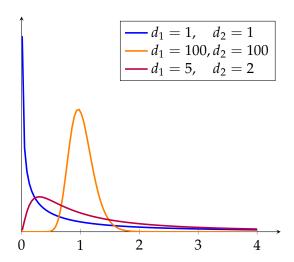


Figura 1: Algunos ejemplos de distribución F, utilizando distintos parámetros

Entonces, podemos ver cómo distintos valores de los parámetros de la distribución afectan la manera en que ésta se ve, pero la interpretación sigue siendo la misma. Además, ahora podemos volver a otro aspecto que había quedado pendiente en un documento anterior: uno de los pasos al comparar dos medias utilizando una distribución t busca establecer si las varianzas de ambos grupos son iguales. La forma en que se ejecuta esta comparación es simplemente calculando F con las varianzas de ambas muestras; y contrastando el resultado con la función de probabilidad dada por la ecuación 1 normalizada. Al igual que en casos anteriores, no es necesario hacer este largo cálculo, dado que hay valores que se repiten y que por tanto, son fáciles de encontrar en cualquier libro de estadística en forma de una tabla de valores de F.

Para usar la Tabla, las columas representan los grados de libertad de la primera muestra (de donde se obtiene s_1^2) y las filas son los grados de libertad de la segunda muestra. En ambos casos, los grados de libertad se obtienen con gl = n - 1. Además, la primera muestra (cuya varianza va en el numerador), siempre es la que tiene el mayor valor de varianza.

3. Pasos de la prueba de hipótesis

Los pasos de la prueba de hipótesis no varían respecto a lo que ya hemos revisado. Sin embargo, la forma en que se fijan algunos valores o se formulan hipótesis presenta algunas diferencias, por lo que es bueno revisarlas en detalle.

A modo de ejemplo, utilizaremos un caso propuesto en Triola (2018):

Ejemplo 1: Exposición al plomo

En minería, se suele utilizar una instalación especializada para extraer los metales a partir de las rocas. En el proceso se producen varios contaminantes, siendo uno de ellos el plomo. Los datos que se presentarán a continuación provienen de un estudio que midió los niveles de plomo en la sangre de niños residentes de una localidad a 7 km de una de las instalaciones mencionadas. Se midió el CI de los participantes del estudio utilizando la escala de inteligencia de Wechsler y se separó a los niños entre aquellos con niveles bajos, medios y altos de plomo en la sangre.

- Bajo nivel de plomo: {85,90,107,85,100,97,101,64,111,100,76,136,100,90,135,104,149,99,107,99,113,104,101,111,118,99,122,87,118,113,128,121,111,104,51,100,113,82,146,107,83,108,93,114,113,94,106,92,79,129,114,99,110,90,85,94,127,101,99,113,80,115,85,112}
- Nivel medio de plomo: {78,97,107,80,90,83,101,121,108,100,110,111,97,51,94,80}
- Alto nivel de plomo: {93,100,97,79,97,71,111,99,85,99,97,111,104,93,90,107}

Como se puede ver, el tamaño de los tres grupos no es igual. La pregunta de investigación que estos datos sugieren tiene que ver con la homogeneidad de los tres grupos. Es decir, ¿existe evidencia que respalde que los tres grupos provienen de la misma población? Si esto fuese cierto, las medias de los tres grupos deberían ser estadísticamente equivalentes. Aunque suene un poco extraño, para verificar si las medias de los grupos son iguales, utilizaremos una prueba de /análisis de varianza/, que nos va a permitir utilizar la distribución *F* para estudiar este indicador en cada grupo.

Para facilitar el proceso, a continuación se presenta el resumen de los datos, por grupo.

	Nivel Bajo	Nivel Medio	Nivel Alto
n	78	22	21
\overline{x}	102.7	94.1	94.2
s_x	16.8	15.5	11.4
Distribución	Aprox. normal	Aprox. normal	Aprox. normal

Tabla 1: Resultados descriptivos por grupo

3.1. Hipótesis nula y alternativa

Nos interesa saber si existen diferencias en el CI de niños que presentan niveles **Al**tos, **M**edios y **B**ajos de plomo. Por tanto, estableceremos como hipótesis nula un escenario en el que los tres grupos tienen, en promedio, el mismo CI.

$$H_0: \mu_A = \mu_M = \mu_B$$

 $H_1: \mu_i \neq \mu_i, i, j \in \{A, M, B\}, i \neq j$

Para la hipótesis alternativa, basta con que uno de los grupos sea diferente.

3.2. Establecer α y definir los valores críticos de F.

Como usualmente lo hemos presentado, pensemos en un valor $\alpha=0.05$. Con respecto a los valores críticos, anteriormente establecimos que los grados de libertad corresponden al tamaño de dos muestras que se comparan. Sin embargo, en esta prueba hay tres muestras involucradas. Para poder obtener estos valores, se utilizan como grados de libertad k-1 para el numerador; y n-k para el denominador. Consideren n como la suma de los tamaños de cada muestra y k como la cantidad de muestras. Por tanto, $gl=\frac{2}{118}$ y se ubica en la **columan marcada como 2** y en la **fila marcada como 60**¹. El resultado es aproximadamente 4.0012, lo que genera la siguiente distribución

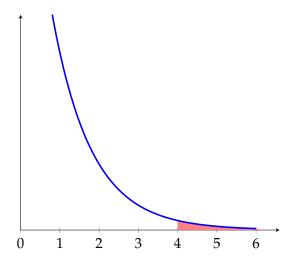


Figura 2: Distribución *F* para el ejemplo 1

Nuevamente, el área marcada en color rojo representa todos aquellos valores de la prueba estadística (paso 3 de la prueba de hipótesis) para los que no se acepta H_0 .

3.3. Cálculo de la prueba estadística

La prueba que utilizaremos es simplemente un estimador para un valor crítico en la distribución F. La llamaremos F* y su valor corresponde al cociente entre dos cantidades: la variación **entre** grupos y la variación **dentro** de ellos. Si ambos números son parecidos, significa que no existen muchas diferencias entre *pertenecer* a un grupo u otro. Esto también implica que el valor de F* se acerca a 1, por lo que aceptaríamos H_0 . La situación requerida para que F* tome valores grandes, es que el numerador supere considerablemente al denominador. Dicho de otra forma, que la variación **entre grupos** sea mucho mayor a la variación **dentro** de ellos. Esto es lo que esperamos, si efectivamente existen diferencias entre ellos.

¿Cómo obtenemos una cantidad que refleje estas variaciones? Tal como calculamos una varianza, utilizando el cuadrado de la diferencia entre la media y un valor particular. La diferencia es que para esto utilizaremos \bar{x}_j para representar la media aritmética del grupo j, así como también \bar{x} para representar la media aritmética de todos los datos. Utilizando estas cantidades, podemos calcular la **suma de cuadrados totales** (Sum of Squares, en los resultados de SPSS):

$$SS_{total} = \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2$$
 (2)

¹Se utiliza la fila 60, porque desde 60 hasta el siguiente valor (120), todas las filas tienen en mismo valor.

Otra cantidad que se puede calcular, es la **suma de cuadrados del modelo**. La expresión para calcularlo es:

$$SS_M = \sum_{j=1}^k \left[n_j (\overline{x}_j - \overline{x})^2 \right], (3)$$

donde k es el número de grupos que se están comparando; n_j es el número de elementos en el grupo j; y \overline{x}_j el promedio para el mismo grupo.

En términos conceptuales, SS_{total} es la variación total en los datos, en tanto que SS_M es la variación **entre** grupos. Por tanto, la variación **dentro** de los grupos se obtiene con:

$$SS_E = SS_{total} - SS_M \tag{4}$$

Todas estas cantidades corresponden a **sumatorias** de desviaciones respecto a la media, por lo que no se debe perder de vista que usualemnte al trabajar con una varianza, esta sumatoria se debe ajustar por la cantidad de casos. Para la prueba estadística que desarrollamos en este ejemplo, dicho ajuste se hace en función a los grados de libertad. De esta forma, a partir de la expresión 3 se obtiene la **media de las variaciones** (mean square en SPSS) del modelo:

$$MS_M = \frac{SS_M}{k - 1} \tag{5}$$

Utilizando la misma lógica, se puede obtener la media de las variaciones dentro de grupos.

$$MS_E = \frac{SS_E}{n - k} \tag{6}$$

Recién ahora podemos calcular F*. Afortunadamente, el cálculo de muy sencillo:

$$F* = \frac{MS_M}{MS_E} \tag{7}$$

Generalmente, en SPSS y otros software estadísticos, se presenta toda la información de los grados de libertad, así como aquella contenida en las ecuaciones 2, 3, 4, 5, 6 y 7 en una tabla con el resumen del análisis de varianza. Les mostraré un ejemplo en el video que acompaña este documento.

Con toda la información presentada en esta subsección, seguiremos desarrollando el ejemplo:

$$SS_{total} = \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2 = 31336,777$$
(8)

$$SS_M = \sum_{j=1}^k \left[n_j (\overline{x}_j - \overline{x})^2 \right] = 2022,73$$
 (9)

$$SS_E = SS_{total} - SS_M = 31336,777 - 2022,73 = 29314,047$$
 (10)

$$MS_M = \frac{SS_M}{k-1} = \frac{2022,73}{2} = 1011,385 \tag{11}$$

$$MS_E = \frac{SS_E}{n-k} = \frac{29314,047}{118} = 248,424 \tag{12}$$

$$F* = \frac{MS_M}{MS_E} = \frac{1011,385}{248,424} = 4,071 \tag{13}$$

3.4. Decisión

Como se puede ver en la subsección previa, apenas pasamos el límite del área roja en la Figura $\ref{eq:como}$. Sin embargo, esta pequeña diferencia hace que de igual forma no aceptemos H_0 y consideremos como verdaera la hipótesis alternativa. Es decir, sabemos que **al menos uno de los grupos tiene una media diferente a la del resto**.

4. ¿Dónde están las diferencias?

Previamente establecimos que al menos una de las medias es diferente al resto. Además, sabemos que si queremos examinar en detalle estas diferencias, tendríamos que mirar $\binom{k}{2}$ pares de grupos. En este caso, no son muchos, sólo 3 combinaciones. Sin embargo, rápidamente se puede volver un ejercicio tedioso tener que hacer todas estas comparaciones. En SPSS, existen maneras de visualizar estos resultados, por lo que sólo utilizaremos software para hacer estas comparaciones post-hoc.

Referencias

Triola, Mario. 2018. Elementary statistics. United States: Pearson.