

Improcedencias al usar la estadística en las investigaciones sociales

Use unfounded when using the statistic in the social investigations

Dr. C. Frank Michel Enrique Hevia. Profesor titular. Facultad de Matemática y Computación (MATCOM). Universidad de La Habana

Correo electrónico: frank.enrique@matcom.uh.cu

MSc. Marlys Peña Alvarez. Facultad de Educación en Ciencias Técnicas. Universidad Pedagógica Enrique José Varona

Correo electrónico: marlyspa@ucpejv.edu.cu

Recibido: junio 2019

Aceptado: julio 2019

RESUMEN

La aplicación de la estadística en las investigaciones sociales debe verse mediante la metodología cuantitativa dentro del enfoque dialéctico materialista pues, desde este, se logra vivenciar la investigación en función de explicar y comprender la realidad. En consecuencia, es factible percibir la finalidad de la estadística en las investigaciones sociales empíricas. Pues, por su naturaleza creadora y transformadora, los profesionales deben investigar fenómenos en sus contextos de actuación que requieren el empleo de la estadística como herramienta eficaz para adentrarse en el conocimiento de la naturaleza de estos fenómenos y la dinámica de la investigación científica, así como para obtener y simplificar la información, y comunicar y explicar los resultados de las indagaciones empíricas que se realizan. La estadística, para que pueda cumplir su función adecuadamente, debe utilizarse en conjunción con la teoría y con los métodos de investigación. El trabajo que se presenta es bastante desmitificador acerca de las improcedencias de la estadística en las investigaciones sociales. Recoge algunos de los problemas que la estadística no puede resolver en estos tipos de investigaciones y algunos de los abusos más frecuentes que se deslizan en la práctica investigativa al utilizar métodos y procedimientos estadísticos.

Palabras clave: modelo matemático, estadística aplicada, análisis cuantitativo de datos, fenómeno social.

ABSTRACT

The application of the statistic in the social and educational investigation should it turns by means of the quantitative methodology inside the dialectical materialistic focus because, from this, to live the investigation is achieved in function of to explain and to understand the reality. In consequence, it is feasible to perceive the purpose of the statistic in the social empiric investigations. Because, for their creative nature and transformer, the professionals should investigate phenomena in their performance contexts that require the employment of the statistic as effective tool to go into in the knowledge of the nature of these phenomena and the dynamics of the scientific investigation, as well as to obtain and to simplify the information, and to communicate and to explain the results of the empiric inquiries that are carried out. The statistic, so that it can complete their paper appropriately, it should be used in conjunction with the theory and with the investigation methods. The paper that shows up it deprives of mythical attributes about the unfounded of the statistic in the social investigations. It picks up some of the problems that the statistic cannot solve in these types of investigations and some of the most frequent abuses that slip in the investigative practice when using methods and statistical procedures.

Keywords: mathematical model, applied statistic, quantitative analysis of data, social phenomena.

Introducción

El modelo matemático es uno de los tipos de modelos científicos empleados para estudiar comportamientos de fenómenos complejos (como es el caso de los fenómenos sociales) ante situaciones difíciles de su percepción directa o inmediata en la realidad. Para ello, se debe emplear algún tipo de formalizaciones matemáticas que reflejen las características esenciales de cada uno de los factores que intervienen e interactúan en el fenómeno que se investiga. Además, las relaciones matemáticas formales entre los objetos del modelo empleado, deben responder, de alguna manera, a las relaciones reales existentes entre los factores que intervienen en el fenómeno.

Durante la etapa de formalización del modelo matemático se debe precisar que el conjunto de valores está provisto de una estructura que pasa a ser un modelo por medio del cual es posible el estudio de cada factor que interviene en el fenómeno que se investiga. Es decir, se definen en el conjunto una o más relaciones entre los valores de cada factor de forma tal que reflejen las relaciones existentes entre la forma de manifestación del factor que se mide. Este modelo determina qué procesamiento estadístico puede realizarse en cada factor, así como cuál es la construcción de algoritmos o adaptaciones necesarias para su tratamiento matemático por las tecnologías informáticas.

El empleo de cualquier modelo matemático (en específico, el estadístico) en el estudio del comportamiento de fenómenos sociales (fenómenos o hechos de la realidad en desarrollo, cambiantes y multifactoriales) resulta más complicado que en las propias ciencias naturales y exactas, debido a sus propiedades intrínsecas y a las peculiaridades del contexto de actuación de los profesionales de las ciencias sociales, donde está la presencia de la conducta humana. Además, existen muchas influencias que actúan juntas y en contraposición en la sociedad, en general, y singularmente en la vida de cada sujeto, lo cual resulta demasiado complejo como para pretender explicarlas por medio de modelos estadísticos.

En consecuencia, no todos los fenómenos sociales pueden adecuarse a su modelación estadística, como no todos estos modelos pueden ajustarse a un fenómeno de este tipo que se investiga. Es decir, no todos los hechos en la sociedad son analizables experimentalmente, ni todas las hipótesis válidas pueden confrontarse con la realidad representada; sin embargo, la omisión de modelos estadísticos en diversos momentos de las investigaciones sociales empíricas sería fatal, pues la Estadística aplicada es de particular importancia en estas últimas, ya que debido a la variabilidad de la conducta humana, el estudio de sujetos aislados contribuye poco a la búsqueda de consistencias generales. Por tanto, el investigador debe trabajar con mucha cautela a la hora de elegir el instrumental estadístico de entre varios que pudieran parecer adaptarse igual de bien a un propósito para su ulterior aplicación.

La labor, tácitamente cautelosa, a la hora de elegir el instrumental estadístico para utilizarlo en el análisis cuantitativo de los datos empíricos en investigaciones sociales ha provocado, con mucha frecuencia, el uso impropio de la estadística y prácticas estadísticas no solo corruptas e incompetentes, sino también antiéticas.

El objetivo del presente trabajo es poner de manifiesto ciertos problemas básicos aún no resueltos en el uso de la estadística en las investigaciones sociales empíricas. La

discusión de estos problemas está inmersa en una lista de impropiedades sobre la terminología estadística y las ideas equivocadas que merecen ser sometidas a la atención, tanto de los matemáticos como de los no matemáticos, al usar la estadística en este tipo de investigaciones. Tal lista puede servir como una forma rápida de alertar a los investigadores de algunos de los errores en los que no deben caer cuando hagan el análisis cuantitativo de los datos empíricos.

Desarrollo

En no pocas ocasiones se manifiestan expresiones consistentes en decir o que resultan ser contrarias a lo que se espera al aplicar el instrumental estadístico en el análisis cuantitativo de los datos empíricos. “Esto ha estimulado, por la propia naturaleza de la materia que nos ocupa, el uso inadecuado o abuso de la estadística en investigaciones sociales y educativas” Etxeberria y Tejedor, (2005, p.25). Por ejemplo, supongamos un profesor de la asignatura Matemática que desea comparar los efectos provocados, en el proceso de enseñanza-aprendizaje, por dos alternativas didácticas diferentes. Para ello, tras consultar y concientizar a sus estudiantes de su propósito, decide realizar dos ensayos (uno en enero y otro en marzo) útiles para generar ideas que pudieran ser probadas en lo ulterior con diseños más sistemáticos.

Tabla 1. Porcentajes de éxito que ha obtenido el profesor de la asignatura en los dos ensayos

	Enero	Marzo
Alternativa didáctica A	40%	80%
Alternativa didáctica B	30%	70%

Al observar los datos, parece obvio que la alternativa didáctica A es mejor que la B, es decir, que la alternativa A ha tenido más éxito en el proceso de enseñanza-aprendizaje que la B. Veamos ahora el error que se esconde detrás de esta tabla, en la que intencionalmente se ha omitido el dato de la cantidad de estudiantes (la frecuencia absoluta) a los que se le han aplicado las alternativas didácticas en cada uno de los meses mencionados.

Supongamos que en enero el referido profesor ha aplicado tanto la alternativa A como la B a 150 estudiantes suyos; asimismo, procedió en el mes de marzo. En la siguiente tabla aparece el cálculo de la cantidad de estudiantes que han tenido éxito con cada alternativa didáctica, evidentemente en correspondencia con los porcentajes que se muestran en la Tabla 1.

Tabla 2. Cantidad de estudiantes que han cambiado positivamente en los dos ensayos

	Enero	Marzo	Exceso de estudiantes que cambiaron de enero a marzo	Total de estudiantes que cambiaron (con reposición)
Alternativa didáctica A	60	120	60	180

Alternativa didáctica B	45	105	60	150
-------------------------	----	-----	----	-----

Se puede comprobar que tanto la alternativa didáctica A como la B han provocado efectos positivos en los 150 estudiantes en los cuales fueron aplicadas (obsérvese en la Tabla 2 la columna relativa al exceso de estudiantes que cambiaron de enero a marzo). También, atendiendo al total de estudiantes que cambiaron (última columna de la Tabla 2), se puede demostrar mediante la prueba binomial para una muestra que las diferencias entre las frecuencias observadas en las dos alternativas didácticas no son estadísticamente significativas.

En correspondencia con lo anterior, se podrían seguir presentando más riesgos, errores y usos impropios de la estadística en el análisis cuantitativo de los datos en investigaciones sociales empíricas; sin embargo, se considera, antes de presentar una lista de impropiedades, hacer una mirada a la importancia de la estadística como instrumental en el proceso general de la investigación científica empírica en la obtención de la información, simplificación de los datos y comunicación de los resultados.

Importancia de la estadística en las investigaciones sociales

Como es sabido, una de las fases del proceso de este tipo de investigación científica es el *análisis de datos*. Este trabajo se centra en la metodología cuantitativa, en la cual la estadística es una herramienta de análisis de datos que ha desempeñado una función preponderante, por no decir exclusiva. Se distingue así, entre la Estadística teórica, matemática o pura, y la Estadística aplicada a la investigación y al análisis de la realidad.

Desde el punto de vista aplicativo, la estadística es considerada como una disciplina científica, auxiliar de la metodología de la investigación; que, por su vertiginoso proceso evolutivo y las posibilidades que esta brinda para el estudio de la información en las distintas ramas de la ciencia, permite la obtención y el análisis de datos de las indagaciones empíricas realizadas en el estudio de fenómenos de la realidad.

Aunque no es erróneo afirmar que es posible la realización de una investigación científica sin la aplicación de la estadística, es indiscutible que su utilización permite obtener resultados más seguros y fundamentados científicamente en presencia de muchas situaciones de incertidumbre.

Como ya se ha planteado, la estadística, como herramienta ineludible de la metodología cuantitativa, tiene una función fundamental en las investigaciones sociales empíricas. Como, por ejemplo, en el análisis de datos que se obtienen en la exploración, la descripción y la explicación de la realidad para caracterizar o diagnosticar el comportamiento actual de alguno de los factores que intervienen en un fenómeno social, y en las valoraciones de la aplicación del resultado científico propuesto. También en la elaboración de algunos de los instrumentos de medición (cuestionario de encuesta, guía de observación, test), a utilizar en los ejemplos anteriores aquí mencionados, para probar su validez y fiabilidad; y en el riguroso tratamiento estadístico de las opiniones de los participantes en los métodos de pronóstico de base subjetiva, para obtener un consenso y estabilidad colectiva (consulta a especialistas, criterios de expertos, entre otros).

Según Bisquerra (2016), en el análisis cuantitativo de los datos se pueden distinguir tres etapas fundamentales:

- “Una fase de análisis exploratorio inicial de los datos, que consiste en la depuración de la matriz de datos y en análisis descriptivos de los mismos.
- Una segunda fase de análisis bivariable y de estudios inferenciales univariados.
- Una tercera fase basada en análisis multivariable”.
- Bisquerra, (2016, p.252)

Actualmente, el análisis cuantitativo de los datos se realiza con la ayuda de las computadoras personales (PC), mediante paquetes estadísticos profesionales. Existen varios paquetes de este tipo: Statgraphics, Statistica, PSPPIre, SPSS Statistics, entre otros. Los paquetes mencionados incorporan innovaciones permanentemente, por lo que se recomienda hacer uso de las instrucciones que se brindan en la versión 24.0 del SPSS Statistics, uno de los más reconocidos y usados en las investigaciones sociales y, por ende, educativas.

En congruencia, el uso impropio de herramientas estadísticas, por muy sofisticadas que parezcan, la selección sesgada o inapropiada de los sujetos para conseguir significación estadística, el contraste de hipótesis laxo y los errores conscientes o no en el análisis cuantitativo de datos, ocultan la verdad en los informes de resultados o, peor aún, conducen a una pérdida de tiempo y esfuerzo mal empleados.

Lista de impropiedades en el uso de la estadística en las investigaciones empíricas

1. *Declarar como dos constantes: Determinación de la población y la muestra, selección de una única muestra*

Para transformar algunos de los factores que intervienen e interactúan en un fenómeno social, con el fin de explicar la naturaleza de este, se hace necesario estudiar el conjunto de los elementos donde se manifiesta el fenómeno en cuestión (la población).

Evidentemente, la determinación clara de la población permite concretar el alcance de la investigación empírica que se esté realizando. Para ello, lo primero a considerar consiste en delimitar con precisión las **características de contenido** (¿quiénes son las unidades de estudio?), **de lugar** (¿dónde está ubicada?) y **de tiempo** (¿en qué momento?) **de la población**. Pues el tamaño poblacional puede variar en cuanto a ¿en quiénes se está manifestando el factor que interviene en el fenómeno (el presente)? y ¿en quiénes se manifiesta el factor (el presente y el futuro)? Recapacitemos en que el presente o lo actual es observable, pero el futuro o lo venidero, aunque no se puede observar, no significa que se niegue su existencia.

Se entiende por **población** al conjunto de los posibles resultados elementales asociados a cada realización de condiciones y acciones determinadas, en las cuales se percibe el fenómeno. Es decir, es el conjunto de los elementos que tienen, al menos, un factor medible en común, observable por los que realizan la investigación.

Es importante conocer que, desde el punto de vista matemático, en un mismo experimento se pueden definir distintas poblaciones (espacios muestrales discretos); pues un conjunto infinito de posibilidades está compuesto por infinitos conjuntos: finitos o infinitos

numerables. Se entiende entonces por **población disponible** (u **objetivo**) a “La totalidad de los elementos en discusión y acerca de los cuales se desea información” Mood y Graybill,(1978, p.162).

Los elementos de la población en las investigaciones sociales y educativas empíricas casi siempre son sujetos, en los cuales se manifiestan los factores que intervienen e interactúan en el fenómeno que se investiga. Es por ello que la **unidad de estudio** la constituye cada sujeto de la población, es decir, cada elemento de esta última.

Aunque en las investigaciones empíricas las poblaciones en estudio son finitas, en no pocos casos la población disponible está formada por una cantidad bastante considerable de sujetos, por lo que se hace casi imposible en la práctica obtener la información de todos los sujetos por razones o motivos puntuales, tales como:

- Exceso de tiempo para obtener toda la información. La recopilación de datos en una cantidad menor de sujetos ocupa menos tiempo al investigador.
- Gastos económicos. Como consecuencia del motivo anterior, se ahorran recursos, tanto materiales como humanos.
- Dificultades prácticas de localización o accesibilidad a todos los sujetos, pues estos pueden no estar concentrados en un mismo lugar, o contrariamente, los sujetos pueden estar bien dispersos en varios lugares.

Se recurre, entonces, al empleo de muestras. Se entiende por **muestra** a: “Un subconjunto accesible y limitado de la población, sobre el cual se realizan las mediciones o el experimento, con la idea de obtener conclusiones generalizables a toda la población” Pavlovna, (2016, p.104).

Los resultados obtenidos de indagaciones empíricas realizadas en una muestra pueden servir para inferir, de manera inductiva, el comportamiento de cada factor y probar hipótesis en la población disponible, con mayor o menor certeza. Para que la inferencia inductiva sea lo más adecuada posible, se deben utilizar muestreos aleatorios o probabilísticos, que permitan verificar una afirmación relativa a una población disponible a partir de ciertos resultados obtenidos con determinada medida de la incertidumbre.

Es importante insistir que el uso del concepto de muestra en las investigaciones sociales empíricas no es una obligación, sino una necesidad del investigador por la presencia de alguna de las razones declaradas anteriormente sobre la casi imposibilidad, en la práctica, de obtener la información de todos los sujetos de la población disponible. Como no es tampoco una camisa de fuerza el trabajo con una sola muestra para el estudio de dicha población, pues de esta última se pueden seleccionar varias muestras distintas, como sus subconjuntos, mediante técnicas de muestreo para diferentes propósitos o indagaciones empíricas que se realizan en las investigaciones sociales.

2. *Quedarse por debajo en la descripción y la caracterización del comportamiento de los datos en atención a los requisitos de la escala de medición en que se registran los indicadores*

En el **análisis exploratorio inicial**, también llamado EDA (exploratory data analysis), tiene especial importancia el análisis descriptivo univariable por medio de distribuciones empíricas de frecuencias, representaciones gráficas univariables, medidas de tendencia central, de variabilidad o dispersión, de posición relativa y de forma (asimetría y curtosis), como comprobación de supuestos paramétricos (esta comprobación es una necesidad

para determinar si, en lo ulterior, es procedente emplear métodos paramétricos o si son preferibles los de libre distribución, pues cada método estadístico para el análisis cuantitativo de datos requiere del cumplimiento de unas condiciones y el no cumplimiento de estas condiciones puede provocar pérdida de información valiosa que pudiera afectar los resultados de la investigación), posteriormente al registro de la información obtenida.

Una vez finalizada la obtención de la información mediante instrumentos de medición que responden a métodos de investigación del nivel empírico utilizados, es necesario el registro de dicha información de manera organizada mediante una *matriz de datos*; esta es un fichero en forma de tabla que contiene los valores de cada sujeto en cada factor medido. Habitualmente, se introducen los factores en columnas y los sujetos en filas.

Para construir dicha matriz, se introducen los valores directamente por medio del teclado, pero hay que tener en cuenta que, por ejemplo, si se quiere analizar un cuestionario de encuesta que tiene 15 preguntas, cada pregunta funciona en una matriz de datos como una *variable*; asimismo, esto sucede en cualquier paquete estadístico profesional que se use para introducir los datos.

Por ello, en el análisis exploratorio inicial un primer paso debe ser la depuración de la matriz de datos, pues la consistencia y el valor del posterior análisis cuantitativo de los datos se basan en un fichero con valores reales que, de ser posible, no tenga errores.

La sugerencia de los autores de este trabajo para depurar la matriz de datos consiste básicamente en:

- Especificar aspectos de cada factor a introducir, como su nombre, los posibles valores o las categorías que solo pueden obtenerse al ser medido, si presenta o no valores perdidos (aquellos casos en que no se dispone de información de algún sujeto del fichero para una o varias variables determinadas) y la escala de medición.
- La cantidad de sujetos en cada factor para verificar que es correcta y no se ha olvidado o duplicado a ninguno.
- Calcular el valor mínimo y el valor máximo (en caso que lo admita) para verificar que no existen valores extremos que sobrepasen o no alcancen el rango lógico del factor.
- Tanto el diagrama de tallos y hojas (stem-and-leaf plot) como el de cajas (box-plot), también pueden resultar útiles para detectar errores en la matriz de datos, analizar visualmente conjuntos de datos para varios grupos de casos o para distintos factores en escala ordinal y observar la distribución de los valores con más detalle (valores extremos, cuartiles, rangos de datos perdidos, variabilidad inesperada de los datos).

En el **análisis bivariable** es importante saber que, en no pocos fenómenos sociales que se investigan, intervienen más de un factor, por lo que se necesita determinar la existencia de alguna relación entre ellos. Desde el punto de vista estadístico, este tipo de relación puede determinarse mediante las medidas de asociación (o correlación) y sus correspondientes pruebas de significación, en atención a las escalas de medición en que se registran los factores. Las más usuales son: el coeficiente de contingencia, el V de Cramer y el de punto biserial para factores a lo sumo en escala nominal, así como el coeficiente de rangos de Spearman, el múltiple de Spearman y el de concordancia de

rangos de Kendall para factores a lo sumo en escala ordinal. Es importante insistir en que “el medir el grado de asociación entre dos series de puntuaciones obtenidas mediante medidas de correlación es más general que probar la no existencia de algún grado de asociación en alguna población mediante pruebas estadísticas que determinan la significación de la asociación observada”. Siegel y Castellan,(1995, p.260)

3. En el análisis de los datos empíricos solo se utilizan herramientas univariantes y a lo sumo bivariantes

Como en las investigaciones sociales empíricas, en los fenómenos que se investigan intervienen múltiples factores simultáneamente, se justifica la presencia del **análisis multivariable** desde el principio de causación múltiple (esta está dada en que los fenómenos complejos, como los sociales y educativos, obedecen a múltiples causas que interactúan en él y no a una sola). Hasta los años setenta, el análisis cuantitativo de los datos se hacía prácticamente a mano o con la ayuda de una calculadora. Esto no impulsaba la aplicación de herramientas del análisis multivariable, por su engorrosa complejidad de cálculo.

Con la llegada de las PC en los ochenta, se pueden usar herramientas estadísticas del análisis multivariable, las cuales son aplicables en investigaciones como: Reducción de la dimensionalidad, análisis de las asociaciones entre más de dos variables, construcción de modelos y pruebas de hipótesis (muchas de las herramientas del análisis multivariable tienen un carácter esencialmente descriptivo, pero con otras pueden ponerse a prueba hipótesis sobre modelos complejos en poblaciones multivariantes). Curiosamente, lo anterior coincide con el progresivo énfasis en la metodología cualitativa, en que se considera que la aplicación de la estadística está ausente o su presencia es muy elemental. Algunas herramientas de análisis multivariable de dependencia son: la Regresión logística, Análisis Multivariable de la Varianza (MANOVA), Análisis multivariable de Covarianza (MANCOVA), Análisis de correlación canónica, entre otras; asimismo, de interdependencia están: el Análisis de componentes principales, Escalamiento multidimensional, Modelos logarítmico-lineales, Análisis de correspondencias, entre otras.

4. Se utilizan las pruebas de significación estadística como calidad metodológica

Las pruebas de significación estadística solo son una propuesta de generalización por inducción de la muestra a la población disponible, íntimamente ligadas a procesos aleatorios (tras previa selección probabilística de los sujetos); por tanto, ellas no son un algoritmo para decidir la valía o no de algún hallazgo. Un resultado estadísticamente significativo no es necesariamente un resultado científicamente significativo.

“Cuando los resultados detectados en una investigación no son producto del azar en la muestra y, por tanto, cabe hacer la inferencia inductiva a la población disponible, o sea, cuando hay significación estadística, no se ha satisfecho una condición necesaria, ni una condición suficiente de que tales resultados tengan significación sustantiva (o educativa, psicológica, social, entre otras)”. Fernández y Fernández, (2009, p.41)

La significación estadística, por sí sola, no implica otra clase de significación, incluso la falta de significación estadística no asegura que no puede haber otra significación. Decidir cuándo un efecto es sustantivo no es cuestión sencilla. Por paradójico que pudiera parecer, la primera consideración sería que tuviese significación estadística, que no fuese producto del azar y, en consecuencia, no caiga dentro de márgenes de error. Pero hay

otras consideraciones que se deben tener muy en cuenta y que abarcan la idea de sustantividad de un efecto.

5. *Se hacen generalizaciones ilimitadas al utilizar las pruebas de significación estadística*

Pese a que las unidades muestrales o unidades primarias de análisis se hayan configurado tras muestreo probabilístico, el uso de pruebas de significación estadística solo permite una generalización parcial limitada a las unidades de estudio. Un modelo de generalización, como nos recuerda el viejo error de *fallacia compositionis*, comprende muchos más elementos que las meras unidades de estudio sobre las que se calcula la significación estadística; habría que considerar otros elementos intervinientes: contextos, escenarios, observaciones, momentos y tratamientos, a la búsqueda de la no menos confusa validez ecológica.

Además, violar el supuesto de muestreo probabilístico, asumiendo poder de generalización, cuando las muestras no se han obtenido mediante selección ni asignaciones aleatorias, podría invalidar totalmente cualquier estudio. “Peor aún sería una gran equivocación usar las pruebas de significación estadística para generalizar por medio de la inferencia inductiva a una población que conceptualmente englobaría a la población disponible” Fernández y Fernández,(2009, p.56).

6. *Se utilizan las pruebas de significación estadística para determinar la potencia del contraste de la hipótesis*

En los **estudios inferenciales univariantes**, para determinar la significación estadística en la caracterización o diagnóstico del comportamiento actual de cada factor que interviene en un fenómeno y se manifiesta en un grupo de sujetos seleccionados al azar, se pueden emplear las pruebas de una muestra simple: prueba binomial, ji cuadrado de bondad de ajuste, Kolmogórov-Smírnov de una muestra, las pruebas de rachas y del momento del cambio. Así mismo, para la constatación del perfeccionamiento de los factores de un fenómeno al aplicar el resultado científico propuesto y desarrollarlo en un grupo de sujetos seleccionados al azar, se pueden utilizar, como pruebas de significación estadística, las llamadas dócimas de una muestra medida dos veces y obtenida por medio de pares replicados: prueba del cambio de McNemar, de los signos, de rangos asignados de Wilcoxon y la prueba de Walsh.

Evidentemente, en el usual contraste de hipótesis, el rechazo de la hipótesis nula (H_0) solo denota el error tipo I que se comete si tal hipótesis fuese falsa en la población disponible a la que se trata de generalizar. En consecuencia, en las pruebas estadísticas anteriores se suele considerar poco la potencia estadística (concepto introducido por primera vez por Neyman y Pearson en 1928 como complemento del error tipo II), dado que no emiten juicios algunos sobre la seguridad que se tiene de que la hipótesis alternativa (H_1), siendo verdadera en la población, se acepte como verdadera a partir de la muestra seleccionada.

7. *Se emplean pruebas de significación estadística en diseños cuasi-experimentales o pre-experimentales que trabajan con una población o con muestras no seleccionadas probabilísticamente*

Al contrastar la hipótesis en diseños experimentales (cuasi-experimentos, pre-experimentos), se deberían responder tres preguntas básicas: ¿Se puede afirmar que hay diferencia? ¿Es grande la diferencia? ¿Es importante la diferencia? Las pruebas de

significación estadística permiten responder tan solo a la primera en caso de que la muestra sea probabilística. Sin embargo el **tamaño del efecto** Cárdenas y Arancibia (2014), permite dar cuenta de la segunda y la tercera al trabajar con una población o con muestras seleccionadas o no de manera probabilística.

Las peculiaridades de los objetivos de las investigaciones sociales empíricas han favorecido que, hoy en día, se plantee la necesidad de ir más allá de la significación estadística obtenida con las pruebas. Esta búsqueda de la utilización de otras alternativas está directamente motivada por la significación práctica que el área de las ciencias sociales demanda con insistencia, en que la significación estadística usual no da respuestas satisfactorias a las preguntas relacionadas con la magnitud de los efectos detectados.

En aquellos diseños experimentales en los cuales las pruebas de significación estadística han sido omitidas, resulta importante, al menos, exigir el cálculo y la especificación del tamaño del efecto como estrategia de análisis post-hoc. Aunque este último ha sido cuestionado, dado que no permite planear apropiadamente el diseño experimental ni corregir los errores de este, el acompañar las pruebas estadísticas con la medición de la magnitud del efecto alcanzado permite, al menos, comprender adecuadamente los resultados de los análisis cuantitativos.

El **cálculo del tamaño del efecto** (Fernández y Fernández, 2009, p.107), es un análisis complementario de las pruebas de significación estadística que contribuye a subsanar las limitaciones de estas. Como medida descriptiva comparte muchas ventajas del contraste de hipótesis mediante pruebas de significación estadística y evita, a su vez, muchos de sus inconvenientes. El “efecto” se refiere al resultado de un tratamiento experimental. El cálculo del tamaño del efecto también resulta importante en algunos casos en que las pruebas estadísticas no muestran resultados significativos. Por ejemplo, la posible falta de significación podría deberse al tamaño muestral en un diseño experimental que considere pocos sujetos.

Conclusiones

Reconociendo el carácter cambiante y multifactorial de los fenómenos sociales, el trabajo presentado señala críticas plenamente positivas, pues los problemas y las impropiedades se presentan para que detengamos nuestra atención en ellos para buscar soluciones, obtener mayor rigor y mejor uso de la estadística, al hacer el análisis cuantitativo de los datos empíricos en nuestro quehacer científico como investigadores.

En el trabajo se han omitido varios usos inauditos de la propia estadística en la investigación científica, con el fin de insistir en temas que se consideran son más frecuentes y menos matematizados en las investigaciones sociales, pues varias de las impropiedades incluidas obstaculizan notablemente el progreso, la difusión y la generalización de no pocas de estas investigaciones. Se espera que la lista de impropiedades estimule a los investigadores para que se centren en la resolución de estos temas y otros que son de gran importancia para la Estadística aplicada.

Bibliografía

- American Statistical Association (ASA). (1999). Revised draft of ASA guidelines-V. Ethical guidelines for statistical practice. Recuperado de <http://www.amstat.org/profession/index.cfm?fuseaction=ethicalstatistics>.
- Balcells, I. y Junyent J. (1994). La investigación social. Introducción a los métodos y a las técnicas. Barcelona, España: PPU.
- Bisquerra, R. (1987). Introducción a la estadística aplicada a la investigación educativa. Un enfoque informático con los paquetes BMDP y SPSS. Barcelona, España: PPU.
- Bisquerra, R. (coord.). (2016). Metodología de la investigación educativa. 5a edición. Madrid, España: Arcos/Libros-La Muralla.
- Briones, G. (1982). Métodos y técnicas de investigación para las ciencias sociales. México: Trillas.
- Campbell, S. K. (1981). Equívocos y falacias en la interpretación de estadísticas. México: Limusa.
- Cárdenas, M. y Arancibia, H. (Mayo-Agosto, 2014). Potencia estadística y cálculo del tamaño del efecto en G*Power: Complementos a las pruebas de significación estadística y su aplicación en Psicología. Revista Salud & Sociedad, 2(5), 210-224.
- Cerezal, J. y Fiallo, J. (2004). ¿Cómo investigar en Pedagogía? La Habana, Cuba: Pueblo y Educación.
- Corbeta, P. (2003). Metodología y técnicas de investigación social. Madrid, España: McGraw-Hill Internacional.
- Cruz, M., Escalona, M. y Téllez, L. (Abril-Junio, 2014). Calidad y cantidad en las investigaciones educacionales. Algunas reflexiones sobre su integración. Revista Didasc@lia: Didáctica y Educación, 2(V), 203-222.
- Egaña, E. (2010). La Estadística. Herramienta fundamental en la investigación pedagógica. Segunda edición corregida y aumentada. La Habana, Cuba: Pueblo y Educación.
- Etxeberria, J. y Tejedor, F. J. (2005). Análisis descriptivo de datos en educación. Madrid, España: La Muralla, S.A.
- Fernández, A. y Fernández, I. M. (2009). Crítica y alternativas a la significación estadística en el contraste de hipótesis. Madrid, España: La Muralla, S.A.
- Hernández, R., Fernández, C. y Baptista, P. (2014). Metodología de la investigación (Sexta edición). México: McGraw-Hill.
- Huff, D. (1954). How to lie with statistics. New York, USA: W. W. Norton.
- Kirk, R. E. (2001). Promoting good statistical practices: Some suggestions. Revista Educational and Psychological Measurement, 61(2), 213-218.
- López, A. y Diez, T. (Mayo-Agosto, 2017). Aproximación de la estadística a las ciencias sociales: una mirada crítica. Revista Cubana de Educación Superior, (2), 148-156.
- Mayntz, R., Holm, K. y Hübner, P. (1985). Introducción a los métodos de la sociología empírica. Madrid, España: Alianza Editorial.

- Mood, A. M. y Graybill, F. A. (1978). Introducción a la teoría de la estadística (cuarta edición). Madrid, España: Aguilar s.a. de ediciones.
- Pavlovna, N. (2016). Métodos matemáticos aplicados a los estudios de la información. La Habana, Cuba: Félix Varela.
- Philips, J. L. (1992). How to think about Statistics. New York, USA: Freeman and Co.
- Rao, C. R. (1994). Estadística y verdad. Barcelona, España: PPU.
- Siegel, S. y Castellan, N. J. (1995 reimp. 2015). Estadística no paramétrica aplicada a las ciencias de la conducta (4ta edición). México: Trillas.
- Tanur, J. M. (1997). La Estadística: una guía de lo desconocido. Madrid, España: Alianza Editorial.
- Tejedor, F. J. y Etxeberria, J. (2006). Análisis inferencial de datos en educación. Madrid, España: La Muralla, S.A.