

# $d' - d'$

Authored by  
**memjavad**

December 1, 2025

## RECOMMENDED CITATION

memjavad (2025).  $d' - d'$ . Spanish Psychological Databases. Retrieved from <https://spanish.arabpsychology.com/?p=6608>

## d' (d-prima)

**Primary Disciplinary Field(s):** Psicología Experimental, Neurociencia Cognitiva, Estadística Aplicada, [Teoría de Detección de Señales \(TDS\)](#)

### 1. Definición Central y Contexto Teórico

El concepto de **d'**, o **d-prima**, constituye la medida fundamental de la **sensibilidad perceptiva** o la **discriminabilidad** dentro del marco de la Teoría de Detección de Señales (TDS). Esta métrica fue desarrollada para abordar las deficiencias de las medidas tradicionales de desempeño, como el simple porcentaje de aciertos, que confunden la verdadera capacidad sensorial del observador con sus sesgos de respuesta o criterios de decisión. La d-prima es, por naturaleza, una medida **libre de sesgo**, lo que significa que aísla la habilidad inherente del sistema perceptivo para distinguir entre la presencia de un estímulo (señal) y su ausencia (ruido). En esencia, cuantifica la distancia, en unidades de desviación estándar, entre las distribuciones de probabilidad interna generadas por el ruido puro y por la señal más el ruido, proporcionando un índice puro de la capacidad de detección.

Para entender la relevancia de **d'**, es crucial situarla dentro del contexto de la TDS, un modelo matemático que postula que la toma de decisiones perceptivas ocurre bajo condiciones de incertidumbre. Cuando un estímulo se presenta, genera una respuesta interna (o variable de decisión) que se asume sigue una distribución normal. La presentación de solo ruido genera una distribución de respuestas internas, mientras que la presentación de la señal más ruido genera otra distribución distinta, típicamente desplazada hacia valores mayores en el continuo de la variable de decisión. La **d-prima** mide precisamente este desplazamiento. Un valor alto de **d'** indica una gran separación entre estas dos distribuciones, lo que se traduce en una alta sensibilidad y una excelente capacidad para distinguir la señal. Por el contrario, una **d'** cercana a cero sugiere que las distribuciones se superponen casi por completo, indicando que el observador no puede diferenciar la señal del ruido de manera efectiva, y su rendimiento no es mejor que el azar.

La introducción de **d'** revolucionó la psicofísica y la neurociencia cognitiva al proporcionar una herramienta robusta para la medición objetiva del rendimiento sensorial. Antes de la TDS, era común que los investigadores interpretaran una alta tasa de falsas alarmas como baja sensibilidad, cuando en realidad podría ser simplemente el resultado de un criterio de respuesta muy laxo (es decir, el observador está dispuesto a decir "Sí" con poca evidencia). La d-prima permite descomponer el rendimiento observado en dos componentes ortogonales: la **sensibilidad (d')** y el **criterio de respuesta (c o  $\beta$ )**. Esta separación es fundamental, ya que permite a los investigadores manipular experimentalmente factores que afectan la capacidad sensorial (como la intensidad del estímulo, el estado neuronal, o la calidad de la información) sin que los resultados

se contaminen por cambios en la motivación, las expectativas o las consecuencias de la respuesta del participante.

## 2. Fundamentos Matemáticos y Derivación

Matemáticamente,  $d'$  se define como la diferencia entre las medias de las distribuciones de respuesta interna para la señal más ruido ( $\mu_{\{S+N\}}$ ) y para el ruido solo ( $\mu_N$ ), normalizada por la desviación estándar ( $\sigma$ ). Asumiendo que ambas distribuciones son gaussianas y que tienen varianzas iguales ( $\sigma_S = \sigma_N = \sigma$ ), la fórmula simplificada de  $d'$  es:  $d' = (\mu_{\{S+N\}} - \mu_N) / \sigma$ . Sin embargo, en la práctica experimental,  $d'$  se calcula a partir de las tasas de acierto (Hits, H) y de falsas alarmas (False Alarms, FA), que son los resultados observables y discretos de la conducta del participante. La transformación de estas proporciones a la métrica  $d'$  se logra utilizando la función inversa de la distribución normal estándar.

El proceso de cálculo implica transformar las tasas observadas en puntuaciones Z. La tasa de aciertos es la proporción del área bajo la curva de la distribución de Señal+Ruido que cae a la derecha del criterio de respuesta. La tasa de falsas alarmas es, análogamente, la proporción del área bajo la curva de la distribución de Ruido que cae a la derecha de ese mismo criterio. Por lo tanto, el cálculo de  $d'$  se realiza mediante la diferencia entre la puntuación Z de la tasa de aciertos y la puntuación Z de la tasa de falsas alarmas. Específicamente,  $d' = Z(H) - Z(FA)$ . Es crucial notar que las tasas de H y FA no pueden ser exactamente 0 o 1, ya que la función Z para estos valores es infinita. Para manejar estos casos límite, donde el rendimiento es perfecto o nulo, se suelen aplicar correcciones estadísticas, como sumar 0.5 a los conteos de aciertos y falsas alarmas, y 1 a los totales de ensayos de señal y ruido, respectivamente, asegurando así que las puntuaciones Z sean computables y estables.

La derivación de  $d'$  se basa en la suposición fundamental de que el observador establece un criterio de decisión interno. Si el valor de la variable de decisión interna excede este criterio, el observador responde "Sí, hay señal"; de lo contrario, responde "No, no hay señal". La diferencia  $Z(H) - Z(FA)$  refleja la distancia estandarizada entre las dos medias de distribución. Un aspecto crucial de esta formulación estándar es la asunción de **equivariancia de la varianza** (varianzas iguales para las distribuciones de ruido y señal+ruido). Si esta suposición se viola, lo que ocurre frecuentemente en estudios de memoria o en ciertos contextos de discriminación sensorial fina, se requieren modelos más complejos de TDS que calculan  $d'$  utilizando varianzas desiguales. Estos modelos alternativos, aunque más precisos en ciertos contextos, mantienen el principio subyacente de medir la separación de las distribuciones internas.

## 3. Relación con los Parámetros de la Teoría de Detección de Señales (TDS)

La TDS es un marco inherentemente biparamétrico, donde  $d'$  y el criterio de respuesta (denotado

como  $d'$  o  $d''$ ) son los dos parámetros esenciales que describen de manera exhaustiva el rendimiento perceptivo. Mientras que  $d'$  cuantifica la capacidad sensorial de discriminación, el criterio  $d''$  cuantifica la tendencia del observador a responder "Sí" o "No", reflejando su estrategia de toma de decisiones, independientemente de su sensibilidad. La independencia conceptual y matemática de  $d'$  y  $d''$  es el pilar de la TDS.

El **criterio  $d''$**  se calcula generalmente como el promedio negativo de las puntuaciones Z:  $d'' = -0.5 Z$ . Un valor de  $d''$  igual a cero indica un criterio neutral u óptimo, que ocurre cuando el observador establece su umbral exactamente en el punto de intersección de las dos distribuciones, buscando equilibrar las tasas de aciertos y falsas alarmas. Un valor positivo de  $d''$  (p. ej.,  $d'' > 0$ ) indica un **criterio conservador**, donde el observador requiere una gran cantidad de evidencia interna para responder "Sí" (lo que resulta en menos falsas alarmas, pero también en menos aciertos). Por el contrario, un valor negativo de  $d''$  (p. ej.,  $d'' < 0$ ) indica un **criterio liberal**, donde el observador está dispuesto a responder "Sí" con poca evidencia interna (lo que resulta en más aciertos, pero también en un aumento de las falsas alarmas). La capacidad de aislar  $d'$  de  $d''$  permite a los investigadores determinar si una intervención afecta la capacidad sensorial o simplemente la estrategia de respuesta del sujeto.

La representación gráfica de  $d'$  se realiza a través de la **Curva de Características Operativas del Receptor (ROC)**. Esta curva mapea la tasa de aciertos ( $P(H)$ ) contra la tasa de falsas alarmas ( $P(FA)$ ) a medida que el criterio de respuesta ( $d''$ ) varía. Todos los pares de tasas ( $H$ ,  $FA$ ) que resultan en el mismo valor de  $d'$  residen en la misma curva ROC. La distancia de la curva ROC respecto a la diagonal principal (que representa el azar, donde  $d'=0$ ) es una representación visual de la magnitud de  $d'$ . Un aumento en  $d'$  se manifiesta como un desplazamiento de toda la curva ROC hacia la esquina superior izquierda del gráfico. El análisis de la curva ROC no solo visualiza  $d'$ , sino que también permite verificar la validez de los supuestos de la TDS; si la curva ROC es simétrica, se valida el supuesto de varianzas iguales.

#### 4. Interpretación y Escalas de Medición

La interpretación de  $d'$  es cuantitativa y directa: cuanto mayor sea el valor numérico, mejor es la discriminación sensorial entre la señal y el ruido. Dado que  $d'$  se expresa en unidades de desviación estándar (unidades Z), su magnitud tiene implicaciones estadísticas y probabilísticas claras. Un valor de  $d' = 1.0$  significa que la media de la distribución de Señal+Ruido está desplazada una desviación estándar completa con respecto a la media de la distribución de Ruido. Este nivel se considera típicamente un rendimiento moderado y discernible. Un observador con  $d' = 0$  no puede distinguir la señal del ruido; su rendimiento es estadísticamente indistinguible del azar.

En la práctica de la investigación, los valores de  $d'$  en experimentos psicofísicos humanos

raramente superan 4 o 5, ya que este rango implicaría una separación casi perfecta de las distribuciones internas y tasas de error extremadamente bajas (cercasas a cero). Los investigadores utilizan puntos de referencia para categorizar la magnitud de  $d'$ . Por ejemplo, una  $d'$  de 2.0 es generalmente considerada una buena discriminación, y si el criterio es neutral ( $c=0$ ), esto corresponde a una tasa de aciertos de aproximadamente 92% y una tasa de falsas alarmas de 8%. Una  $d'$  de 4.0 representa una discriminación excelente. Es fundamental destacar que  $d'$  opera como una **medida de intervalo**, permitiendo comparaciones significativas de la magnitud de la sensibilidad entre diferentes condiciones experimentales, diferentes grupos de participantes o incluso diferentes modalidades sensoriales.

La escala de  $d'$  facilita la comparación estandarizada entre tareas sensoriales y cognitivas heterogéneas, siempre que los supuestos de la TDS se mantengan razonablemente. Por ejemplo, si un sujeto exhibe una  $d'$  de 1.2 en una tarea de detección de olores y una  $d'$  de 3.0 en una tarea de identificación de colores, se puede concluir objetivamente que su sensibilidad discriminativa es significativamente superior en el dominio visual. Esta capacidad de estandarizar la medición de la sensibilidad a través de diversos dominios es una de las mayores fortalezas metodológicas del concepto. No obstante, al interpretar y comparar valores, siempre es crucial considerar el contexto experimental; una  $d'$  "aceptable" en una tarea de detección de estímulos enmascarados puede ser mucho menor que una  $d'$  considerada "aceptable" en una tarea de discriminación simple de alto contraste.

## 5. Aplicaciones en Investigación y Clínica

El parámetro  $d'$  se ha establecido como una herramienta indispensable en una amplia gama de disciplinas científicas. En la **Psicofísica**, su uso principal es mapear umbrales sensoriales, determinando cómo la manipulación de variables físicas del estímulo (p. ej., frecuencia, intensidad) afecta la capacidad de detección. En la **Neurociencia Cognitiva**,  $d'$  es crucial para evaluar el rendimiento en tareas complejas como la memoria de reconocimiento, la atención selectiva y el control ejecutivo. Al estudiar la memoria, por ejemplo,  $d'$  mide la capacidad intrínseca del individuo para distinguir ítems presentados previamente ("antiguos") de ítems nuevos, separando esta capacidad del sesgo de respuesta que podría llevar al sujeto a reportar "antiguo" más a menudo.

En el ámbito de la **Psicología Clínica y la Psiquiatría**,  $d'$  se aplica rigurosamente para caracterizar y cuantificar déficits cognitivos asociados a diversas patologías. Numerosos estudios han utilizado  $d'$  para medir la capacidad de detección de señales sociales y emocionales en pacientes con trastornos del espectro autista o esquizofrenia, o para evaluar la discriminación auditiva en poblaciones con trastornos del lenguaje. El uso de  $d'$  en estos contextos asegura que cualquier diferencia observada en el rendimiento entre un grupo clínico y un grupo control se deba realmente a una diferencia en la capacidad discriminativa (sensibilidad) y no a diferencias en la

cautela, la impulsividad o la motivación (criterio de respuesta). Esta distinción es fundamental para el diagnóstico preciso y para la evaluación objetiva de la eficacia de las intervenciones terapéuticas.

Además de las ciencias cognitivas,  $d'$  tiene importantes aplicaciones en campos aplicados. En **Medicina Diagnóstica**, el marco de la TDS se utiliza para evaluar la precisión y la eficiencia de las pruebas médicas (p. ej., mamografías o pruebas de detección de enfermedades infecciosas). Aquí, la  $d'$  mide la capacidad inherente de la prueba para distinguir entre pacientes enfermos (señal) y sanos (ruido), mientras que el criterio  $c$  refleja el punto de corte (umbral) elegido para clasificar los resultados. En **Ergonomía e Ingeniería Humana**,  $d'$  es esencial para el diseño de sistemas de alerta y vigilancia, cuantificando la capacidad de los operadores humanos (p. ej., controladores aéreos, inspectores de calidad) para detectar eventos críticos o fallos bajo diversas condiciones de carga de trabajo o ruido ambiental, optimizando así la interacción hombre-máquina.

## 6. Ventajas, Limitaciones y Críticas

La principal **ventaja** metodológica de  $d'$  reside en su estatus como una medida de sensibilidad **libre de sesgo**. Al separar el rendimiento observado en componentes de sensibilidad y criterio,  $d'$  proporciona una métrica pura y robusta que permite a los investigadores hacer afirmaciones causales más precisas sobre las capacidades cognitivas o sensoriales de un sistema, sin la interferencia de variables de respuesta idiosincrásicas. Además, su sólida base matemática en la teoría de la probabilidad permite una inferencia estadística poderosa y la estandarización de los resultados, lo que facilita la replicación y la comparación entre estudios. La TDS, y por extensión  $d'$ , ofrece un marco teórico unificado para explicar tanto los aciertos como los diversos tipos de errores (omisiones y falsas alarmas).

No obstante,  $d'$  está sujeto a ciertas **limitaciones y críticas** inherentes a los supuestos de la TDS. La crítica más significativa se centra en la asunción de que las distribuciones internas de ruido y señal+ruido son **gaussianas** y, con frecuencia, que poseen **varianzas iguales**. Si las distribuciones reales de la variable de decisión se desvían sustancialmente de la normalidad o si las varianzas son desiguales, el cálculo estándar de  $d' = Z(H) - Z(FA)$  puede llevar a estimaciones sesgadas de la verdadera sensibilidad. Aunque existen extensiones del modelo de TDS que permiten varianzas desiguales, su aplicación es más compleja y requiere un análisis más detallado de la curva ROC, lo que no siempre se realiza en estudios exploratorios.

Una limitación práctica adicional concierne la necesidad de un número suficiente de ensayos experimentales para obtener estimaciones estables y fiables de las tasas de acierto y falsas alarmas. Si el número de ensayos es bajo, o si el rendimiento es excepcionalmente alto o bajo (tasas de  $H$  cercanas a 1 o  $FA$  cercanas a 0), la estimación de  $d'$  puede ser inherentemente

inestable o depender excesivamente de las correcciones de punto final, lo que introduce un pequeño sesgo artificial. A pesar de estas limitaciones,  $d'$  se mantiene como la métrica de referencia para la medición de la sensibilidad sensorial y cognitiva debido a su poder conceptual y su capacidad única para disociar la capacidad discriminativa de la estrategia de respuesta.

## 7. Resumen de Características Clave

**Medida de Sensibilidad:**  $d'$  cuantifica la capacidad inherente de un observador o sistema para distinguir una señal de un ruido de fondo, independientemente de la estrategia de respuesta.

**Independencia del Sesgo:** Es una métrica robusta y libre del criterio de respuesta ( $c$ ), lo que permite el aislamiento de la capacidad sensorial pura bajo estudio.

**Unidades de Desviación Estándar:** Se expresa como la distancia estandarizada (en unidades  $Z$ ) entre las medias de las distribuciones de señal+ruido y ruido.

**Base Teórica:** Deriva directamente de la [Teoría de Detección de Señales \(TDS\)](#), asumiendo distribuciones internas gaussianas.

**Cálculo Práctico:** Se calcula mediante la diferencia entre las puntuaciones  $Z$  de la tasa de aciertos ( $H$ ) y la tasa de falsas alarmas ( $FA$ ):  $d' = Z(H) - Z(FA)$ .

## 8. Lecturas Adicionales

[Teoría de Detección de Señales \(Wikipedia\)](#)

[Signal Detection Theory \(Scholarpedia\)](#)

[Macmillan, N. A., & Creelman, C. D. \(2005\). Detection theory: A user's guide. Psychology Press.](#)