



IBM SPSS Categories

Predicción de resultados e identificación de relaciones en los datos categóricos

Funciones destacadas

- Visualice y explore datos numéricos y categóricos complejos, así como datos de grandes dimensiones.
 - Entienda la información de grandes tablas bidireccionales y de múltiples factores.
 - Use mapas perceptuales y diagramas de dispersión biespaciales y trispaciales para ver las relaciones entre sus datos.
-

Libere todo el potencial de sus datos mediante el análisis predictivo, la formación estadística, la asignación perceptual, el escalamiento de preferencias y las técnicas de reducción de dimensiones, incluyendo el escalamiento óptimo de sus variables. IBM SPSS Categories le proporciona todas las herramientas que necesita para obtener una visión clara de datos numéricos y categóricos complejos, así como de datos de grandes dimensiones.

Por ejemplo, utilice IBM SPSS Categories para comprender las características con las que los consumidores relacionan a su producto o marca, o para determinar la percepción que tiene el cliente de sus productos, en comparación con los productos que ofrece su empresa o la competencia.

Con IBM SPSS Categories puede realizar procedimientos de regresión cuando las variables de resultados y del predictor sean numéricas, ordinales o nominales, así como interpretar visualmente los datos para ver cuántas filas y columnas están relacionadas en grandes tablas de puntuaciones, recuentos, valoraciones, clasificaciones o similitudes. Esto le da la posibilidad de:

- Comprender y trabajar con datos ordinales y nominales mediante procedimientos similares a la regresión convencional, componentes principales y análisis de correlación canónica.
- Tratar con residuos anormales en datos numéricos o relaciones no lineales entre las variables de predictor y la variable de resultados. Utilizar las opciones de regresión contraída, lazo, red elástica, selección de variable y selección de modelo para datos tanto numéricos como categóricos.
- Usar diagramas de dispersión biespaciales y trispaciales para representar la relación entre objetos (casos), categorías y (conjuntos) variables en los análisis de correlación.
- Representar similitudes entre uno o dos conjuntos de objetos como distancias en mapas perceptuales.



Convertir sus variables cualitativas en cuantitativas

Los avanzados procedimientos de IBM SPSS Categories le permiten realizar operaciones estadísticas adicionales en los datos categóricos.

Analizar e interpretar fácilmente y con mayor detalle datos multivariados

- Las funciones incorporadas en SPSS Categories le permiten analizar e interpretar fácilmente y con mayor detalle sus datos multivariados y sus relaciones:
- Procedimientos de regresión categórica, que le permiten pronosticar los valores de una variable de resultados nominal, ordinal o numérica a partir de una combinación de variables de predictor categórico numéricas y desordenadas.
- Las técnicas de escalamiento óptimo cuantifican las variables para maximizar el R múltiple.
- Las técnicas de reducción de dimensiones le permiten aclarar las relaciones entre sus datos mediante mapas perceptuales y diagramas de dispersión biespaciales.
- Los gráficos de resumen muestran variables o categorías similares, ofreciéndole una visión de las relaciones entre más de dos variables.

Utilice los procedimientos de escalamiento óptimo de IBM SPSS Categories para asignar unidades de medida y puntos cero a sus datos categóricos. Esto abre un nuevo conjunto de funciones estadísticas al permitirle realizar análisis de variables de niveles de medición mixtos en combinaciones de variables nominales, ordinales y numéricas, por ejemplo.

La capacidad de IBM SPSS Categories de realizar regresión múltiple con escalamiento óptimo le permite aplicar la regresión cuando se cuenta con mezclas de predictores numéricos, ordinales y nominales y variables de resultados. La última versión de IBM SPSS Categories incluye procedimientos vanguardistas de regularización y selección de modelos. Puede realizar análisis de correspondencia y de correspondencia múltiple para evaluar numéricamente las relaciones entre dos o más variables nominales de sus datos. También puede utilizar el análisis de correspondencia para analizar cualquier tabla con entradas no negativas.

Y gracias a su procedimiento de análisis de componentes principales, puede reducir sus datos a importantes componentes. Los diagramas de dispersión biespaciales y triespaciales de objetos, categorías y variables muestran sus relaciones. Estas opciones también están disponibles para los datos numéricos. El escalamiento óptimo le ofrece una matriz de correlaciones basada en las cuantificaciones de sus variables ordinales y nominales. O bien, puede dividir las variables en conjuntos y después analizar la relación entre los conjuntos utilizando el análisis de correlación canónica no lineal.

Visualización gráfica de las relaciones subyacentes

Sean cuales sean los tipos de categorías que estudie: segmentos de mercado, diagnóstico médico, subculturas, partidos políticos o especies biológicas, los procedimientos de escalamiento óptimo le libran de las restricciones asociadas con las tablas bidireccionales, llevando las relaciones entre variables a un marco de referencia más amplio. Puede ver un mapa de todos los datos, no sólo un informe estadístico.

Las técnicas de reducción de dimensiones le permiten ir más allá de las tablas grandes y difíciles de manejar. En su lugar, puede clarificar las relaciones de sus datos mediante mapas perceptuales y diagramas de dispersión biespaciales.

- Los mapas perceptuales son gráficos de resumen de alta resolución que muestran gráficamente variables o categorías similares cercanas entre sí. Ofrecen una visión única de las relaciones entre más de dos variables categóricas.
- Los diagramas de dispersión biespaciales y triespaciales le permiten visualizar las relaciones entre casos, variables y categorías. Por ejemplo, puede definir las relaciones entre productos, clientes y características demográficas.

Al utilizar el procedimiento de escalamiento preferente, puede visualizar mejor las relaciones entre objetos. El innovador algoritmo de desplegamiento en el que se basa este procedimiento le permite realizar análisis no métrico de los datos ordinales y obtener resultados significativos. El procedimiento de escalamiento de proximidades le permite analizar las similitudes entre objetos e incorporar características para los objetos en el mismo análisis.

Uso de IBM SPSS Categories

Los siguientes procedimientos le permiten dar mayor relevancia a sus análisis de datos:

- La regresión categórica (CATREG) le permite pronosticar los valores de una variable de resultados nominal, ordinal o numérica a partir de una combinación de variables de predictor categóricas y desordenadas. Puede utilizar la regresión con escalamiento óptimo para describir, por ejemplo, la forma en que puede pronosticarse la satisfacción con un puesto de trabajo a partir de la categoría laboral, la región geográfica y la cantidad de viajes de negocios.
- Las técnicas de escalamiento óptimo cuantifican las variables de forma que la R múltiple se ve maximizada. El escalamiento óptimo puede aplicarse a variables numéricas cuando los residuos son anormales o cuando las variables del predictor no están relacionadas linealmente con la variable de resultados. Hay tres métodos de regularización nuevos: la regresión contraída, el lazo y la red elástica, que mejoran la precisión de las predicciones al estabilizar las estimaciones de parámetros. La selección automática de variables permite analizar conjuntos de datos de gran volumen, con más variables que objetos. Y al utilizar el nivel de escalamiento numérico, puede realizar la regularización de la regresión mediante el lazo o la red elástica también para los datos numéricos. También puede utilizar CATREG para aplicar modelos aditivos generalizados (GAM), tanto a sus datos numéricos como a los categóricos.
- El análisis de correspondencia (CORRESPONDENCE) le permite analizar tablas bidireccionales que contengan algunas medidas de correspondencia entre filas y columnas, así como mostrar filas y columnas como puntos en un mapa. Un tipo muy común de tabla de correspondencia es una tabla de contingencia en la que las casillas contienen recuentos de frecuencia con dos variables nominales. IBM SPSS Categories muestra relaciones entre las categorías de estas variables nominales en una presentación visual.
- Los análisis de correspondencia múltiple (MULTIPLE CORRESPONDENCE) difieren del análisis de correspondencia en que permiten utilizar más de dos variables en su análisis. Con este procedimiento todas las variables se analizan a nivel nominal (categorías desordenadas). Por ejemplo, puede utilizar análisis de correspondencia múltiple para explorar las relaciones entre programa de televisión favorito, grupo de edad y sexo. Al examinar un mapa de pequeñas dimensiones creado con SPSS Categories, puede ver qué grupos se dejan atraer por cada programa, mientras ve qué programas son más similares.
- Análisis de componentes principales categóricos (CATPCA), que utiliza el escalamiento óptimo para generalizar el procedimiento de análisis de componentes principales para que pueda admitir variables de distintos niveles de medición. Es similar a los análisis de correspondencia múltiple, salvo en que es capaz de especificar un nivel de análisis de variable en variable. Por ejemplo, puede visualizar las relaciones entre distintas marcas de automóviles y sus características como precio, peso, consumo eficiente, etc. Además, puede describir los automóviles según su clase (compacto, familiar, descapotable, SUV, etc.) y CATPCA utilizar estas clasificaciones para agrupar los puntos para los automóviles. Al asignar un gran peso a la variable de clasificación, los automóviles se agruparán estrechamente en torno al punto de clase. IBM SPSS Categories muestra relaciones complejas entre objetos, grupos y variables en un mapa de pequeñas dimensiones que facilita la comprensión de dichas relaciones.
- Análisis de correlación canónica no lineal (OVERALS), que utiliza el escalamiento óptimo para generalizar el procedimiento de análisis de correlación canónica para que pueda admitir variables de distintos niveles de medición. Este tipo de análisis le permite comparar múltiples conjuntos de variables entre sí en el mismo gráfico, tras eliminar la correlación en conjuntos. Por ejemplo, puede analizar características de productos, como sopas, en un estudio sobre sabores. Los jueces representan las variables de cada conjunto, mientras que las sopas son los casos. OVERALS hace una media de las evaluaciones de los jueces tras eliminar las correlaciones y combina las distintas características para mostrar las relaciones entre las sopas. Además, cada juez puede haber usado un conjunto distinto de criterios para juzgar las sopas. En este ejemplo, cada juez forma un conjunto y OVERALS realiza una media de los criterios tras eliminar las correlaciones y combina las puntuaciones para los distintos jueces. El procedimiento OVERALS también se puede usar para generalizar múltiples regresiones cuando tiene múltiples variables de resultados que deben pronosticarse conjuntamente a partir de un conjunto de variables de predictor.

- Escalamiento multidimensional (PROXSCAL), que realiza el escalamiento multidimensional de una o más matrices con similitudes o disimilaridades (proximidades). También puede calcular distancias entre casos de datos multivariados como entrada para el procedimiento PROXSCAL. PROXSCAL muestra proximidades como distancias en un orden de asignación para que gane una comprensión espacial de cómo se relacionan los objetos. En el caso de múltiples matrices de proximidad, PROXSCAL analiza los puntos en común y crea gráficos de las diferencias entre ellos. Por ejemplo, puede utilizar PROXSCAL para mostrar las similitudes entre los diferentes sabores de cola que prefieren los consumidores de distintos grupos de edad. Puede que los más jóvenes otorguen más importancia a las diferencias entre los sabores tradicionales y nuevos, mientras los adultos se la otorguen a que sea o no baja en calorías.
- Escalamiento de preferencias (PREFSCAL) examina visualmente las relaciones entre dos conjuntos de objetos, por ejemplo, consumidores y productos. El escalamiento de preferencias realiza un desplegamiento multidimensional para buscar un mapa que represente las relaciones entre estos dos conjuntos de objetos como distancias entre dos conjuntos de puntos. Por ejemplo, si un grupo de conductores puntuara 26 modelos de automóviles con diez atributos en una escala del uno al seis, podría encontrar un mapa con conglomerados que mostraran qué modelos son similares y a qué personas les gustan más estos modelos. Este mapa es un compromiso basado en los diez atributos diferentes, y un diagrama de los diez atributos distintos muestra cómo ponderan de forma distinta las

IBM SPSS Categories está disponible para su instalación como software de sólo cliente pero, para conseguir mayor rendimiento y capacidad de ampliación, también existe una versión para servidor.

Nuestra gama de software estadístico está disponible en tres ediciones: IBM SPSS Statistics Standard, IBM SPSS Statistics Professional e IBM SPSS Statistics Premium. Al agrupar funciones esenciales, estas ediciones proporcionan una manera eficaz de asegurar que todo su equipo o departamento cuente con las funciones que necesitan para realizar los análisis que contribuyen al éxito de su organización.

Mayor valor gracias a la colaboración

Para compartir y reutilizar activos de forma eficaz, protegerlos de forma que cumplan los requisitos normativos internos y externos y publicar los resultados de manera que un número mayor de usuarios empresariales pueda verlos e interactuar con ellos, amplíe el software IBM SPSS Statistics con IBM SPSS Collaboration and Deployment Service. Puede encontrar más información sobre estas valiosas funciones en: ibm.com/spss/cds

Funciones

Estadísticas

Catreg

- Análisis de componentes principales categóricos mediante un escalamiento óptimo
 - Especifique el nivel de escalamiento óptimo en el que desea analizar cada variable. Seleccione entre: líneaSp ordinal (monotónicas), líneaSp nominal (no monotónicas), ordinal, nominal, múltiple nominal o numérica
 - Discretice variables continuas o convierta variables de cadena en valores enteros numéricos multiplicando, clasificando o agrupando valores en un número preseleccionado de categorías de acuerdo con una distribución opcional (normal o uniforme) o agrupando valores de un intervalo preseleccionado en categorías. Las opciones de clasificación y agrupación también pueden utilizarse para recodificar datos categóricos
 - Especifique cómo desea tratar los datos perdidos. Impute los datos perdidos con el modo variable o una categoría extra o utilice la exclusión por lista.
 - Especifique los objetos que deben tratarse como suplementarios.
 - Especifique el método utilizado para calcular la solución inicial.
 - Controle el número de iteraciones.
 - Especifique el criterio de convergencia.
 - Cree un gráfico de los resultados, ya sean:
 - Gráficos de transformación (cuantificaciones de categorías óptimas frente a indicadores de categorías)
 - Gráficos de los residuos
 - Añada variables transformadas, valores pronosticados y residuos al archivo de datos de trabajo.

- Imprima los resultados, incluyendo:
 - Gráficos de múltiples R, R2 y R2 ajustado
 - Coeficientes de regresión estandarizados, errores estándar, correlación de orden cero, correlación de partes, correlación parcial, medida de la importancia relativa de Pratt para los predictores transformados, tolerancia antes y después de la transformación y estadísticos F
 - Tabla de estadísticos descriptivos, incluyendo frecuencias marginales, tipo de transformación, número de valores perdidos y modo
 - Historial de iteraciones
 - Tablas para parámetros de ajuste y modelo: tabla ANOVA con distintos grados de libertad de acuerdo con el nivel de escalamiento óptimo, tabla de resumen de modelo con R2 ajustada para escalamiento óptimo, valores t y niveles de significación; una tabla distinta con la correlación de partes, parcial y orden cero; y la importancia y tolerancia antes y después de la transformación.
 - Correlaciones de los predictores transformados y autovalores de la matriz de correlación
 - Correlaciones de los predictores originales y autovalores de la matriz de correlación
 - Cuantificaciones de categoría
 - Escriba datos discretizados y transformados en un archivo de datos externo.
- Hay tres métodos de regularización nuevos: regresión contraída, lazo, red elástica
 - Mejore la precisión de las predicciones gracias a la estabilización de las estimaciones de parámetros.
 - Analice grandes volúmenes de datos (más variables que objetos).
 - Obtenga una selección automática de variables desde el conjunto de predictores.
 - Escriba coeficientes y modelos regularizados en un nuevo conjunto de datos para un uso posterior.
- Selección de dos nuevos modelos y evaluación de la precisión predictiva: el muestreo autodocimante. 632 y validación cruzada (CV)
 - Encuentre el modelo óptimo para la predicción con el muestreo autodocimante .632(+) y las opciones de CV.
 - Obtenga estimaciones no paramétricas de los errores estándar de los coeficientes con el muestreo autodocimante.
- Inicios múltiples sistemáticos.
 - Descubra la solución global óptima cuando hay implicadas transformaciones monotónicas.
 - Escriba signos de coeficientes de regresión en un nuevo conjunto de datos para volver a utilizarlo.

Correspondencia

- Análisis de correspondencia
 - Introduzca datos como un archivo de casos o directamente como entrada de tabla.
 - Especifique el número de dimensiones de la solución.
 - Seleccione una de las dos medidas de instancia: Distancias chi-cuadrado para un análisis de correspondencia o distancias euclídeas para los tipos de análisis de diagramas de dispersión biespaciales.
 - Seleccione uno de los cinco tipos de estandarización: Eliminar medias de filas, eliminar medias de columnas, eliminar medias de fila y columna, ecualizar totales de filas o ecualizar totales de columnas.
 - Cinco tipos de normalización: Simétrica, principal, principal de fila, principal de columna y personalizada.
 - Imprima los resultados, incluyendo:
- Tabla de correspondencia
 - Tabla de resumen: valores singulares, inercia, proporción de inercia de la que dan cuenta las dimensiones, proporción acumulativa de inercia de la que dan cuenta las dimensiones, estadísticos de confianza para el número máximo de dimensiones, perfiles de fila y perfiles de columna.
 - Visión general de los puntos de fila y columna: masa, puntuaciones, inercia, contribución de los puntos a la inercia de las dimensiones y contribución de las dimensiones a la inercia de los puntos.
 - Estadísticos de confianza de fila y columna: desviaciones estándar y correlaciones para puntos de fila y columna activa.

Correspondencia múltiple

- Análisis de correspondencia múltiple (sustituye a HOMALS, que se incluyó en versiones anteriores a SPSS Categories 13.0)
 - Especifique ponderaciones de variables.
 - Discretice variables continuas o convierta variables de cadena en valores enteros numéricos multiplicando, clasificando o agrupando valores en un número preseleccionado de categorías de acuerdo con una distribución opcional (normal o uniforme) o agrupando valores de un intervalo preseleccionado en categorías. Las opciones de clasificación y agrupación también pueden utilizarse para recodificar datos categóricos.
 - Especifique cómo desea tratar los datos perdidos. Excluya únicamente las casillas de la matriz de datos que no tengan un valor válido, impute los datos perdidos con el modo variable o una categoría extra o utilice la exclusión por lista.
 - Especifique objetos y variables para que se traten como suplementarios (los resultados completos se incluyen para las categorías que se producen sólo para los objetos suplementarios).
 - Especifique el número de dimensiones de la solución.

- Especifique un archivo que contenga las coordenadas de una configuración y variables de ajuste en esta configuración fija.
- Seleccione una de las cinco opciones de normalización: principal por variable (optimiza asociaciones entre variables), principal por objeto (optimiza las distancias entre objetos), simétrica (optimiza relaciones entre objetos y variables), independiente o personalizada (valor especificado por el usuario que permite cualquier valor entre la normalización de la principal por variable y por objeto).
- Controle el número de iteraciones.
- Especifique un criterio de convergencia
- Imprima los resultados, incluyendo:
 - Resumen del modelo
 - Estadísticos e historial de iteraciones
 - Estadísticos descriptivos (frecuencias, valores perdidos y modo)
 - Medidas de discriminación por variable y dimensión
 - Cuantificaciones de categoría (coordenadas del centroide) masa, inercia de las categorías, contribución de las categorías a la inercia de las dimensiones y contribución de las dimensiones a la inercia de las categorías
 - Correlaciones de las variables transformadas y autovalores de la matriz de correlación para cada dimensión
 - Correlaciones de las variables originales y autovalores de la matriz de correlación
 - Puntuaciones de objeto
 - Contribuciones de objeto: masa, inercia, contribución de los objetos a la inercia de las dimensiones y contribución de las dimensiones a la inercia de los objetos.
- Cree un gráfico de los resultados, ya sean:
 - Gráficos de categorías: puntos de categorías, transformaciones (cuantificaciones de categoría óptima frente a indicadores de categorías), residuos para variables seleccionadas y un diagrama conjunto para una selección de variables.
 - Puntuaciones de objeto
 - Medidas de discriminación
 - Diagramas de dispersión biespaciales y centroides de variables seleccionadas
- Añada variables transformadas y puntuaciones de objetos al archivo de datos de trabajo.
- Escriba datos discretizados y transformados y puntuaciones de objetos en un archivo de datos externo.

Catpca

- Análisis de componentes principales categóricos mediante un escalamiento óptimo
 - Especifique el nivel de escalamiento óptimo en el que desea analizar cada variable. Seleccione entre: líneaSp ordinal (monotónicas), líneaSp nominal (no monotónicas), ordinal, nominal, múltiple nominal o numérica.
 - Especifique ponderaciones de variables.
 - Discretice variables continuas o convierta variables de cadena en valores enteros numéricos multiplicando, clasificando o agrupando valores en un número preseleccionado de categorías de acuerdo con una distribución opcional (normal o uniforme) o agrupando valores de un intervalo preseleccionado en categorías. Las opciones de clasificación y agrupación también pueden utilizarse para recodificar datos categóricos.
 - Especifique cómo desea tratar los datos perdidos. Excluya únicamente las casillas de la matriz de datos que no tengan un valor válido, impute los datos perdidos con el modo variable o una categoría extra o utilice la exclusión por lista.
 - Imprima los resultados, incluyendo:
 - Resumen del modelo
 - Estadísticos e historial de iteraciones
 - Estadísticos descriptivos (frecuencias, valores perdidos y modo)
 - Varianza de la que dan cuenta las variables y dimensiones
 - Cargas de componentes
 - Cuantificaciones de categoría y coordenadas de categoría (coordenadas de vector o centroide) para cada dimensión.
 - Correlaciones de las variables transformadas y autovalores de la matriz de correlación
 - Correlaciones de las variables originales y autovalores de la matriz de correlación
 - Puntuaciones de objetos (componente)
 - Cree un gráfico de los resultados, ya sean:
 - Gráficos de categorías: puntos de categorías, transformaciones (cuantificaciones de categoría óptima frente a indicadores de categorías), residuos para variables seleccionadas y un diagrama conjunto para una selección de variables.
 - Gráfico de las puntuaciones de objeto (componente)
 - Gráfico de cargas de componentes

Proxscal

- Análisis de escalamiento multidimensional
 - Lea una o más matrices cuadradas de proximidades, ya sean simétricas o asimétricas.
 - Lea ponderaciones, configuraciones iniciales, coordenadas fijas y variables independientes.
 - Trate las proximidades como ordinales (no métricas) o numéricas (métricas); las transformaciones ordinales pueden tratar las observaciones como discretas o continuas.
 - Especifique escalamiento multidimensional con tres modelos de diferencias individuales, así como el modelo de identidad.
 - Especifique coordenadas fijas o variables independientes para restringir la configuración. Además, especifique las transformaciones (numéricas, nominales, ordinales y líneaSp) para variables independientes.

Prefscal

- Examine visualmente las relaciones entre variables en dos conjuntos de objetos con el fin de encontrar una escala cuantitativa.
 - Lea una o más matrices rectangulares de proximidades.
 - Lea ponderaciones, configuraciones iniciales y coordenadas fijas.
 - También puede transformar proximidades con funciones lineales, ordinales, ordinales suavizadas o líneaSp.
 - Especifique el despliegamiento multidimensional con modelos de identidad, euclídea ponderada o euclídea generalizada.
 - Especifique coordenadas de fila y columna fijas para restringir la configuración.

Requisitos del sistema

Los requisitos dependen de la plataforma. Si desea más información, consulte: ibm.com/spss/requirements

Acerca de IBM Business Analytics

El software IBM Business Analytics proporciona conocimientos útiles que necesitan los responsables de la toma de decisiones para lograr un mejor rendimiento del negocio. IBM ofrece un portafolio completo y unificado de Business Intelligence, análisis predictivo y avanzado, gestión de estrategia y rendimiento financiero, gobierno, riesgo y cumplimiento normativo y aplicaciones de análisis.

Con el software de IBM, las empresas pueden detectar tendencias, patrones y anomalías, comparar escenarios hipotéticos, predecir amenazas y oportunidades potenciales, identificar y gestionar los principales riesgos de negocio, así como planificar, presupuestar y pronosticar recursos. Con estas profundas capacidades de análisis, nuestros clientes de todo el mundo pueden conocer mejor, anticiparse y lograr resultados de negocio.

Para más información

Para obtener más información o contactar a un representante, visite: ibm.com/software/es/analytics/spss/

Solicite una llamada

Para solicitar una llamada o hacer una pregunta, vaya a: ibm.com/business-analytics/contactus

Un representante de IBM responderá su pregunta antes de dos días laborables.



IBM España, S.A
Tel.: +34-91-397-6611
Santa Hortensia, 26-28
28002 Madrid
Spain

La página de presentación de IBM puede encontrarse en **ibm.com/es**

IBM, logotipo de IBM, ibm.com y SPSS son marcas registradas de International Business Machines Corp., registradas en numerosas jurisdicciones de todo el mundo. Otros nombres de productos y servicios pueden ser marcas registradas de IBM o de otras empresas. Encontrará una lista actualizada de las marcas registradas de IBM en la Web en "Información de copyright y marcas registradas" en ibm.com/legal/copytrade.shtml

Microsoft, Windows, Windows NT y el logotipo de Windows son marcas registradas de Microsoft Corporation en los Estados Unidos, otros países o ambos.

El contenido de este documento (incluidas las referencias de monedas O precios con exclusión de los impuestos aplicables) es vigente en la fecha inicial de publicación y está sujeto a cambios por parte de IBM sin previo aviso. No todas las ofertas están disponibles en todos los países en los que IBM opera.

LA INFORMACIÓN DE ESTE DOCUMENTO SE PROPORCIONA "TAL CUAL" SIN GARANTÍA O CONDICIÓN DE NINGÚN TIPO, NI EXPLÍCITA NO IMPLÍCITA, INCLUYENDO LAS GARANTÍAS O CONDICIONES IMPLÍCITAS DE COMERCIALIZACIÓN O ADECUACIÓN A UN PROPÓSITO DETERMINADO. Los productos de IBM se garantizan de acuerdo con los términos y condiciones de los acuerdos bajo los que se proporcionan.

© Copyright IBM Corporation 2012



Por Favor Recicle