

Índice

- 1 Introducción
- 2 Medidas de calidad en los datos
- **3** Orígenes de problemas en datos
- 4 Proceso de limpieza de datos
- **5** Beneficios de la calidad de datos

Introducción - Clases de datos

1 Categóricos - Cualitativos

Son todos aquellos que contestan a la pregunta '¿Cuál?' - '¿Cuáles?'.

En este grupo se encuentran los datos que indican color, sentimiento, experiencias, datos de entrevistas, etc.

2 Numéricos - Cuantitativos

Datos que se refieren a un número.

Ingresos anuales, edad o peso de una persona. Calificación en un examen.

Introducción - Clases de datos - Categóricos

1 Nominal

Descripción de una categoría. Podemos utilizar un **adjetivo** para definir la categoría. Los valores nominales NO tienen un orden.

Un ejemplo podría ser la nacionalidad de una persona. 'español', 'inglés', 'alemán', etc.

Ordinal

Valores que tienen un orden en sí. Por ejemplo: Riesgo 'alto', 'medio', 'bajo'.

3 Binario

Un caso especial y muy utilizado ya que representa valores 'sí' — 'no' o 'verdadero' — 'falso'.

Introducción - Clases de datos - Numérico

1 Discretos

Datos numéricos enteros que solo se pueden expresar con una cifra. Por ejemplo, el número de votos que ha tenido un país en Eurovisión. Puede tener 100 ó 101 puntos, pero no 100,23 puntos.

2 Continuos

Datos numéricos que pueden recibir cualquier valor. Por ejemplo, la altura o el peso de una persona.

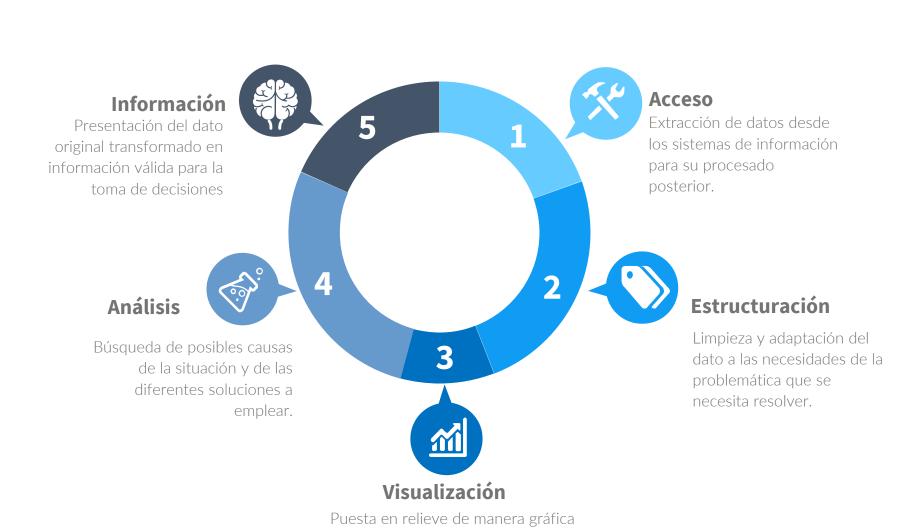
- a Intervalo Variables numéricas cuyos valores representan magnitudes y la distancia entre números en su escala es igual
- D Razón Como el anterior, pero cuentan con un cero absoluto. Por ejemplo, nº de desviaciones de la media.

				Clasificación Nombre	Nacionalidad		
1 º	PUNTOS 161		Max Verstappen RED BULL (268)	ú∟тімо gp 1°	victorias 5	POLES 7	MEJOR PUESTO 1º (x 5)
2 º	113	23	Charles Leclerc FERRARI (212)	ÚLТІМО GP 3 °	VICTORIAS	POLES	MEJOR PUESTO 2º
30	107	2	Sergio Pérez RED BULL (268)	ÚLТІМО GР 8 °	VICTORIAS	POLES	2º (x 3)
4 º	101	20	GBR Lando Norris MCLAREN (154)	ú∟тімо gp 2°	victorias	POLES	MEJOR PUESTO 10
5 º	93		Carlos Sainz FERRARI (212)	úlтімо gp 5°	victorias 1	POLES	MEJOR PUESTO 10
6 º	53		Oscar Piastri MCLAREN (154)	ÚLТІМО GP 4 °	VICTORIAS	POLES	MEJOR PUESTO 4º (x 3)
7 º	PUNTOS 44		GBR George Russell MERCEDES AMG F1 (79)	ÚLТІМО GP 7 0	VICTORIAS	POLES	MEJOR PUESTO 5º
000	PUNTOS		GBR	ÚLTIMO GP	VICTORIAS	POLES	ME IOR PUESTO

				Clasificación Nombre	Nacionalidad		
10	PUNTOS 161		Max Verstappen RED BULL (268)	ÚLТІМО GP 1 0	victorias 5	POLES 7	MEJOR PUESTO 10 (x 5)
2 º	113	23	Charles Leclerc FERRARI (212)	3°	O	POLES	MEJOR PUESTO 2º
30	107	2	Sergio Pérez RED BULL (268)	ÚLТІМО GP 8 °	VICTORIAS	POLES	2º (x 3)
4 º	101	20	GBR Lando Norris MCLAREN (154)	ÚLТІМО GР 2°	victorias 1	POLES	MEJOR PUESTO 10
5 º	PUNTOS 93		Carlos Sainz FERRARI (212)	ú∟тімо gp 5°	victorias 1	POLES	MEJOR PUESTO 1º
6 º	puntos 53		Oscar Piastri MCLAREN (154)	ÚLТІМО GP 4 0	VICTORIAS	POLES	4° (x 3)
7º	PUNTOS 44	10	GBR George Russell MERCEDES AMG F1 (79)	ÚLТІМО GP 7°	VICTORIAS	POLES	MEJOR PUESTO 5 °
00	PUNTOS		GBR	ÚLTIMO GP	VICTORIAS	POLES	ME IOR PUESTO

Introducción - Proceso toma decisiones

Convertimos datos en información para la toma de decisiones



de la evolución del dato y sus relaciones con otros elementos.



Medidas de calidad de datos

Precisión

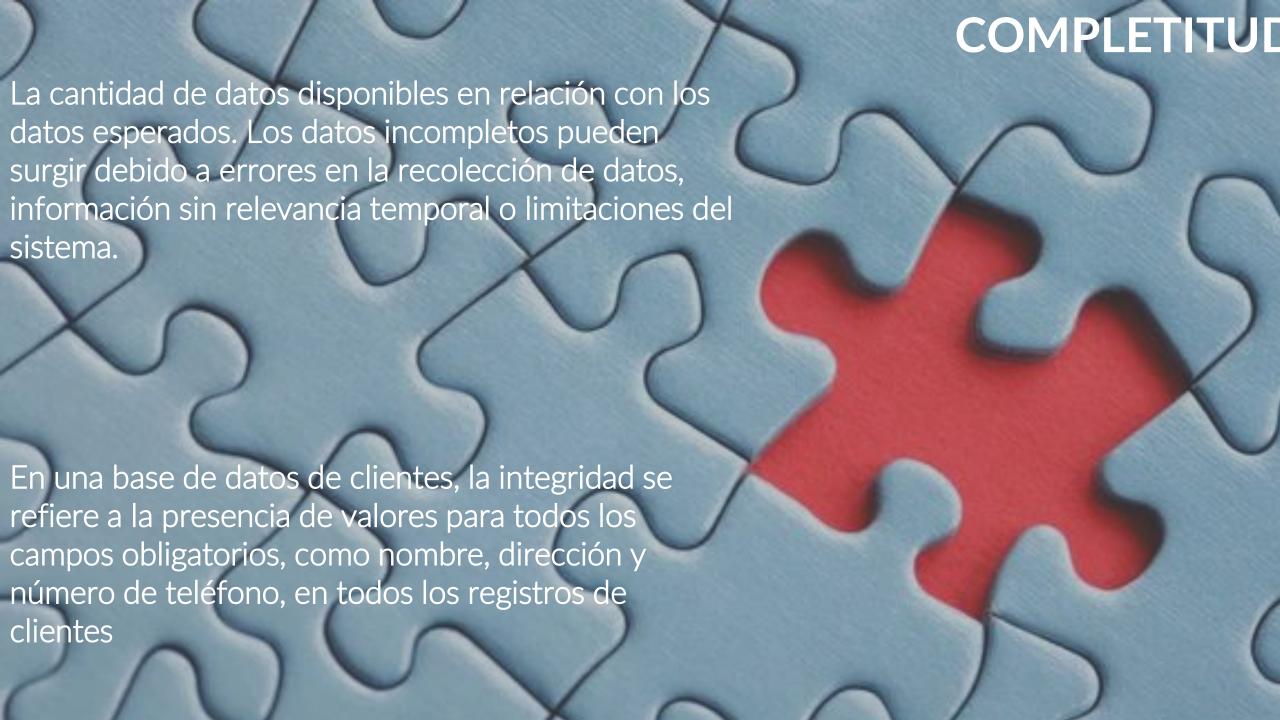
Completitud

Consistencia

Actualidad

Unicidad





CONSISTENCIA

La uniformidad y coherencia de los datos a través de diferentes fuentes.

La inconsistencia puede producirse por variaciones, convenciones de nombre o definiciones de datos en conflicto.

En una base de datos de inventario, la consistencia se refiere a la uniformidad de las unidades de medida utilizadas.



ACTUALIDAD



UNICIDAD





Errores en la introducción de datos

Despistes en la entrada manual de datos conducen a errores como faltas de ortografía, de tipografía o valores incorrectos. El error humano, la falta de formación o mecanismos de validación inadecuados contribuyen a este tipo de errores



Datos incompletos o falta de datos

Los datos pueden estar incompletos por varias razones. La falta de un proceso adecuado de recolección, omisiones en la entrada de datos o limitaciones del sistema son algunos de ellos.



Transformación y manipulación

Transformaciones de datos, como las agregaciones, cálculo o conversión de datos pueden introducir errores si no se implementan de manera correcta. Funciones incorrectas, asunciones erróneas o errores en el proceso de manipulación de datos son causas frecuentes de este tipo de errores.



Integración

Al combinar datos de múltiples fuentes, las inconsistencias pueden surgir como consecuencia de diferentes formatos o estructuras de datos.



Almacenamiento y transferencia

Sistemas de almacenamiento poco confiables llevan a pérdidas o corrupción de datos o accesos no autorizados. Eventos como fallos en los sistemas o el hardware pueden resultar en pérdida de datos.



Gobernanza y documentación

Inadecuadas prácticas de gobernanza, junto con la falta de estándares o definiciones de datos, la falta de documentación puede producir graves problemas de datos.



Cambios y actualizaciones

Conforme el tiempo pasa, los datos evolucionan, hay cambios en las reglas de negocio y los sistemas se actualizan. Todo ello impacta sobre la calidad de datos.



Datos externos

Al combinar datos de múltiples fuentes, las inconsistencias pueden surgir como consecuencia de diferentes formatos o estructuras de datos.

- Encabezados de columnas son valores, no nombres de variables.
- Múltiples variables almacenadas en una sola columna.
- Variables almacenadas tanto en filas como en columnas.
- Una observación aparece almacenada en más de una tabla.

Encabezados de columnas son valores, no nombres de variables.

				_	≠ male						
country	year	m014	m1524	m2534	m3544	m4554	m5564	m65	mu	f0 4	•
AD	2000	0	0	1	0	0	0	0	_		
AE	2000	2	4	4	6	5	12	10	-	3	female
AF	2000	52	228	183	149	129	94	80	_	93	Jerriale
AG	2000	0	0	0	0	0	0	1	_	1	
AL	2000	2	19	21	14	24	19	16	_	3	
AM	2000	2	152	130	131	63	26	21	-	1	
AN	2000	0	0	1	2	0	0	0	_	0	
AO	2000	186	999	1003	912	482	312	194	_	247	
AR	2000	97	278	594	402	419	368	330	_	121	
AS	2000	-	_	_	100	1	1	-	_	_	

Table 9: Original TB dataset. Corresponding to each 'm' column for males, there is also an 'f' column for females, f1524, f2534 and so on. These are not shown to conserve space. Note the mixture of 0s and missing values (—). This is due to the data collection process and the distinction is important for this dataset.

Múltiples variables almacenadas en una sola columna.

042023051019001000001001SRAQUEL	PINEDA	GARCIA	F00000000	N
042023051019001000001001TNOEMI	AGUIRRE	QUINTANA	F00000000	S
042023051019001000001002SANTON	BILBAO	RUIZ	M00000000	N
042023051019001000001002TIÑAKI	ARRIETA	PEREZ	M00000000	S
042023051019001000001003SEDUARDO	REDONDO	SAEZ DE BURUAGA	M00000000	N
042023051019001000001003TIGONE	MARTINEZ DE LUNA	UNANUE	F00000000	S
042023051019001000001004SMIKEL GOTZON	ALUTIZ	PEREZ	M00000000	N
042023051019001000001004TMARIA JOSE	ELICES	PEREZ	F00000000	S
042023051019001000001005TRICARDO	GONZALEZ DE HEREDIA	LOPEZ DE VICUÑA	M00000000	S
042023051019001000001006TJUDITH	RUIZ DE AZUA	GONZALEZ DE MENDIBIL	F00000000	N
042023051019001000001007TGORKA	PRADAS	RUBIO	M00000000	N
042023051019001000001008TADELI	FERNANDEZ	FERNANDEZ	F00000000	N
042023051019001000001009TMARTA	RUIZ DE ARCAUTE	CORREO	F00000000	N
042023051019001000001010TOSCAR	CADAVID	LOPEZ DE LUZURIAGA	M00000000	N
042023051019001000001011TMERTXE	RUIZ DE ARGANDOÑA	VILLAR	F00000000	N
042023051019001000002001SDANIEL SEBASTIAO	M ' DONBAXE	MALONGUI	M00000000	N
042023051019001000002001TALBERTO	LASARTE	BOVEDA "TITO"	M00000000	S
042023051019001000002002SLUIS	ALDAY	ALZOLA	M00000000	N
042023051019001000002002TELISABET	ZUBIZARRETA	ARRUABARRENA	F00000000	S
042023051019001000002003SAINHOA	ALTUNA	GARCIA DE SALAZAR	F00000000	N
042023051019001000002003TALEJANDRO	CRESPO	ANTOLIN	M00000000	N
042023051019001000002004TITSASO	MUSITU	DOMINGUEZ	F00000000	N
042023051019001000002005TAITOR	SAN MARTIN	ALANGUA	M00000000	N
042023051019001000002006TIZASKUN	ARRATIBEL	MURGUIONDO	F00000000	N
042023051019001000002007TRAUL	MUSITU	IRIGOYEN	M00000000	N
042023051019001000002008TALMIKE	URIBARRI	ARAMENDI	F00000000	N
042023051019001000002009TJESUS MARIA	DELGADO	GARCIA	M00000000	N
042023051019001000002010TAYALA	ALONSO	PEREZ DE VILLARREAL	F00000000	N
042023051019001000002011TRAMON	URTURI	PEREZ DE ARRILUCEA	M00000000	N
0.40.00.0001.01.0001.000.000.01.03 T.B. T3MDBO	207.72	CIRCII	W0000000	**

Variables almacenadas tanto en filas como en columnas.

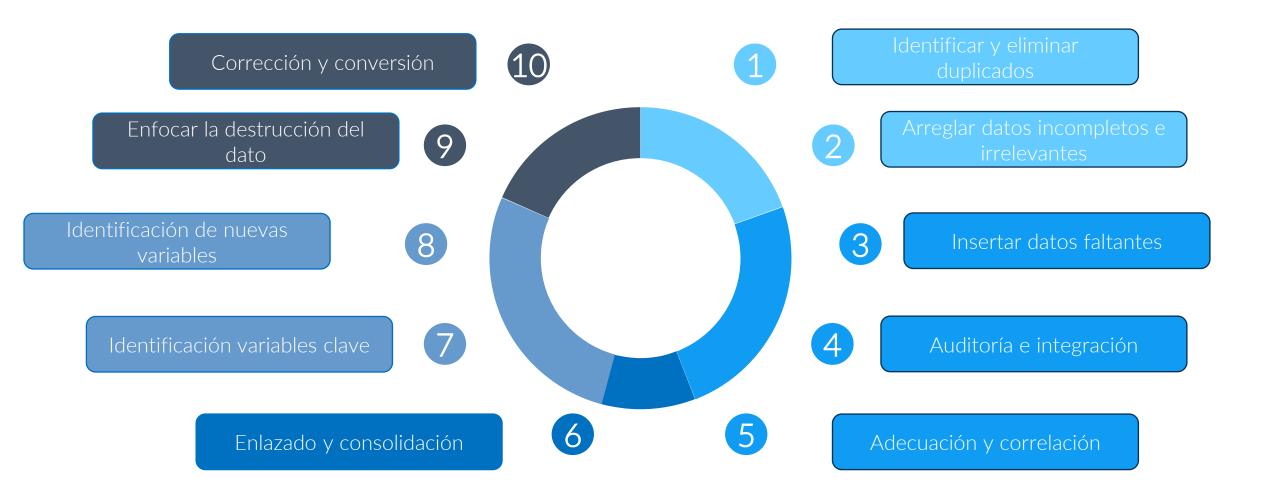
			sex			age		
country	year	colum	cases	countr	year	sex	age	cases
AD	2000	m(14	0	A	2000	m	0-14	0
AD	2000	m1524	0	AD	2000	m	15-24	0
AD	2000	m2534	1	AD	2000	m	25-34	1
AD	2000	m3544	0	\mathbf{AD}	2000	\mathbf{m}	35-44	0
AD	2000	m4554	0	AD	2000	m	45-54	0
AD	2000	n 5564	0	AD	2000	m	55-64	0
AD	2000	m65	0	$\mathbf{A}\mathbf{D}$	2000	m	65 +	0
AE	2000	m014	2	\mathbf{AE}	2000	m	0-14	2
AE	2000	m1524	4	\mathbf{AE}	2000	m	15-24	4
AE	2000	m2534	4	\mathbf{AE}	2000	m	25-34	4
AE	2000	m3544	6	\mathbf{AE}	2000	m	35-44	6
AE	2000	m4554	5	\mathbf{AE}	2000	m	45-54	5
\mathbf{AE}	2000	m5564	12	\mathbf{AE}	2000	m	55-64	12
AE	2000	m65	10	\mathbf{AE}	2000	m	65 +	10
AE	2000	f0 4	3	\mathbf{AE}	2000	f	0-14	3
	(a) Mal	ton data			(h) (Tido d	ata	83

Una observación aparece almacenada en más de una tabla.

	- 9	F	Rank each	week		
id	artist	track	time	id	date	rank
1	2 Pac	Baby Don't Cry	4:22	1	2000-02-26	87
2	$_{ m 2Ge+her}$	The Hardest Part Of	3:15	1	2000-03-04	82
3	3 Doors Down	Kryptonite	3:53	1	2000-03-11	72
-4	3 Doors Down	Loser	4:24	1	2000-03-18	77
5	504 Boyz	Wobble Wobble	3:35	1	2000-03-25	87
6	98^0	Give Me Just One Nig	3:24	1	2000-04-01	94
7	A*Teens	Dancing Queen	3:44	1	2000-04-08	99
8	Aaliyah	I Don't Wanna	4:15	2	2000-09-02	91
9	Aaliyah	Try Again	4:03	2	2000-09-09	87
10	Adams, Yolanda	Open My Heart	5:30	2	2000-09-16	92
11	Adkins, Trace	More	3:05	3	2000-04-08	81
12	Aguilera, Christina	Come On Over Baby	3:38	3	2000-04-15	70
13	Aguilera, Christina	I Turn To You	4:00	3	2000-04-22	68
14	Aguilera, Christina	What A Girl Wants	3:18	3	2000-04-29	67
15	Alice Deejay	Better Off Alone	6:50	3	2000-05-06	66

able 13: Normalised billboard dataset split up into song dataset (left) and rank dataset (right). First 5 rows of each dataset shown; genre omitted from song dataset, week omitted from rank dataset.

Proceso de limpieza de datos



Técnicas de limpieza de datos

1 Eliminación de duplicados

Identificación y eliminación de filas duplicadas en función de los atributos seleccionados.

El proceso de limpieza de datos implica fusionar o eliminar dichos duplicados para garantizar informes de ventas precisos

2 Imputación de datos

Cuando faltan datos de alguna de las variables, hay que decidir si se elimina el registro completo o se pueden crear datos basados en otros regis2tros.

El proceso de limpieza de datos implica fusionar o eliminar dichos duplicados para garantizar informes de ventas precisos

Técnicas de limpieza de datos

3 Corrección de datos incorrectos

Utilizar reglas de validación de datos, controles de coherencia y revisión manual si es necesario.

El objetivo principal detrás de la validación de datos es comprobar que están destinados al uso previsto.

4 Manejo de datos atípicos

Identificando valores atípicos mediante métodos estadísticos como la puntuación Z o el IQR, luego decida si limitarlos, transformarlos o eliminarlos.

Técnicas de limpieza de datos

5 Validación de coherencia de datos

Utilizar reglas de validación de dato para comprobar las relaciones y la coherencia entre atributos.

En una BBDD de inventario, validar que el valor total del stock coincida con la suma de los valores de los artículos individuales.

6 Transformaciones de datos

Codificar datos categóricos o crear términos de interacción basados en necesidades analíticas.

En un sistema de recomendación, se aplica codificación one-hot a las categorías de productos para convertirlas a un formato adecuado para algoritmos de aprendizaje automático.



Samsung: Data Entry Error Cost \$105 Billion

In 2018, a Samsung Securities employee in South Korea made a "fat-finger" error mistaking won (South Korea's currency) for shares, paying out 1,000 Samsung Securities shares to workers instead of 1,000 won per share in dividends.

That single human error cost the technology company \$300 million in the end! (For a short period of time, the company had issued a mind-blowing \$105 billion worth of shares, but that was fixed within 37 minutes, according to IEEE.) Ultimately, Samsung Securities paid dividends worth 1,000 times the value of each share to 2,018 of its employees.

Similar fat-finger problems can afflict any organization without protocols in place to protect itself. In the case of Samsung Securities, if an assurance process sent the data to another employee or automatically checked the range, they could've avoided the error. Had proper processes been in place before the employee paid out the shares, a prompt would have shown the error. The situation could have been averted and the loss avoided with some fairly simple data processes.

WSJ PRO VENTURE CAPITAI

Home News ▼ Data ▼ Sectors ▼ Newsletters

Uber Shortchanged New York City Drivers by Millions of Dollars

The ride-hailing company says it is refunding the money after miscalculating its commissions

By Greg Bensinger

Updated May 23, 2017 2:36 pm ET | WSJ PRO

J 33



Originally published March 30, 2017)

said it mistakenly undernaid New York City drivers for the past 21/2 years, an error that will likely cost it tens of millions of dollars. It is the second time in three months the ride-hailing company has acknowledged it deprived workers of their proper earnings.

Uber Technologies Inc. on Tuesday

Under the terms of its November 2014 nationwide driver

agreement. Ther was meant to take its commission, generally 25% from U.S. drivers based on fares after any taxes and fees were deducted. Uber said that, instead, in New York City it calculated a higher cut using the full fare before accounting for sales tax and a local injury-compensation fund fee.

Hor told The Wall Street Journal it would refund the money plus interes

TOP NEWS & ALERTS

Pete Sonsini, Early Investor in Databricks, Gets Closer to Launching New VC Firm









	CRM	REDES SOCIALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	45354867	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn		jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del Mestre Ripoll n° 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	687081900	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembre-00	2000/12/09		2000/09/12

Errores fonéticos/ortográficos

	CRM	REDES SOCIALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	45354867	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn		jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del Mestre Ripoll nº 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	687081900	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembre-00	2000/12/09		2000/09/12

Errores fonéticos/ortográficos

	CRM	REDES SOCIALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	45354867	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn		jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del Mestre Ripoll nº 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	687081900	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembre-00	2000/12/09		2000/09/12

Mezclar letras y números

Errores fonéticos/ortográficos

	CRM	REDES SOCIALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	45354867	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn		jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del Mestre Ripoll nº 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	687081900	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembre-00	2000/12/09		2000/09/12

Mezclar letras y números

Caracteres no imprimibles

Errores fonéticos/ortográficos

	CRM	REDES SOC	IALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045	-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	4535486	57	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S)	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn			jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del M Ripoll nº	estre 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	6870819	00	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembr	e-00	2000/12/09		2000/09/12

Mezclar letras y números

Caracteres no imprimibles

Errores fonéticos/ortográficos

Valor equivocado

	CRM	REDES SOCIALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	45354867	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn		jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del Mestre Ripoll nº 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	687081900	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembre-00	2000/12/09		2000/09/12

Mezclar letras y números

Valor nulo

Errores fonéticos/ortográficos

Valor equivocado

	CRM	REDES SOCIALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	45354867	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn		jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del Mestre Ripoll nº 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	687081900	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembre-00	2000/12/09		2000/09/12

Mezclar letras y números

Caracteres no imprimibles

Dupplica*

37

Caracteres no imprimibles

Valor nulo

Valor inexistente

Valor equivocado

	CRM	REDES SOCIALES	HISTORIA CLÍNICA	CENSO	BBDD PROPIA
Identificación	CC 123-045-9	CC 123-045-9abc	1234-0897		CC1230459
ID	12453598	45354867	19098736	19900047-X	654897
Nombre	Juan Juse	JUAN S	Juan Sanchez	Juan Sanchez Toro	Sanchez Toro J.
Correo	jjst@gmail.comn		jjst81@gmail.com	Jjst81@gmal.com	jjsti81.com
Dirección	Pza. Mestre Ripoll 8	Plaza del Mestre Ripoll n° 8	P. M. Ripoll	Plaza del Mestre Ripoll 8, 50	8, Pz. Mestre Ripoll
Teléfono	687-081-900	687081900	P. M. Ripoll	+ 34687-081-900	XXX-XXX-XXX
Fecha Nacimiento	09/12/2000	9-Diciembre-00	2000/12/09		2000/09/12

Mezclar letras y números

Dupplica*



Dupplica*



Beneficios de la calidad de datos





Mejora en la eficiencia de los datos

La calidad de datos garantiza que los conjuntos de datos sean precisos y completos antes del análisis.

Esto genera datos sin errores que se necesitan para futuras investigaciones o entrenamiento del modelo de aprendizaje automático, en última instancia, ahorrando tiempo y recursos.

No solo ahorra tiempo y recursos, sino que incluso puede ayudar a evitar errores causados por datos incorrectos. Al identificar las imprecisiones desde el principio, las empresas pueden evitar que los errores empeoren y realizar cambios cruciales antes de que sea demasiado tarde.

Beneficios de la calidad de datos



Revela nuevos conocimientos

Ayuda a las empresas a descubrir patrones y relaciones ocultos en sus datos que pueden haber pasado desapercibidos anteriormente. Esto puede brindarles una comprensión más completa de sus operaciones y los factores que impulsan su éxito.

Con este conocimiento, las empresas pueden tomar mejores decisiones para generar crecimiento y rentabilidad.

Beneficios de la calidad de datos



Precisión mejorada

Los datos limpios conducen a conocimientos precisos. La limpieza de datos establece una base sólida para un análisis y una toma de decisiones precisos al eliminar errores y estandarizar formatos.

Los datos correctamente limpios agilizan el proceso de análisis, minimizando el tiempo dedicado a la detección y corrección de errores durante las etapas analíticas.