Curso de Matemáticas para Data Science:

*Estadística Descriptiva

Francisco Camacho

@el_pachocamacho

[C1] Estadística descriptiva vs. inferencial

Introducción

Estadísticas de un jugador

- → **Descriptiva:** resumir historial deportivo.
- → Inferencial: predecir desempeño futuro del jugador.



Estadísticos descriptivos

Estadísticas

Estadísticas de Jugador

	Resumen Defensivo	Ofensivo	Distribució	n Detalla	do								
	General Local Visitante Mínimo jgdos Todos los jugado												
J	ugador	Jgdos	Mins	Goles	Asist	Amar	Roja	ТрР	AP%	Aéreos	JdelP	Rating	
1	Barcelona, 33, MP(CD),DL	25(2)	2303	23	8	4	-	5.6	85.4	0.3	17	8.54	
2	Robert Lewandowski Bayern, 32, DL	24(1)	2103	35	6	3	-	4.4	76.8	1.7	9	8.05	
3	Harry Kane Tottenham, 27, MP(C),DL	28	2457	19	13	1	-	3.9	69.5	2.4	11	7.82	
4	Gerard Moreno Villarreal, 28, MP(CD),DL	24	2068	19	5	3	-	3.3	68.7	2.1	11	7.78	

¿Puedes mentir con estadística?

- → Dependerá de la definición de quién es el mejor jugador de fútbol.
- → No hay una definición objetiva.
- → Los diferentes estadísticos descriptivos dan nociones diferentes sobre los mismos datos.

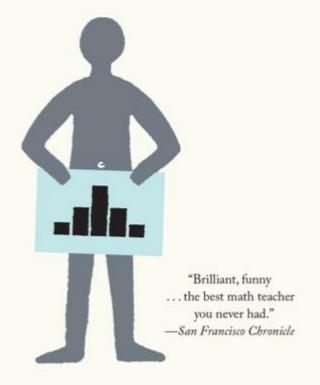
Con frecuencia construimos un caso estadístico con datos imperfectos, como resultado hay numerosas razones por las cuales individuos intelectuales respetables pueden no estar de acuerdo sobre los resultados estadísticos.

El gran problema de la estadística descriptiva (Naked Statistics, Charles Wheelan).

NEW YORK TIMES BESTSELLER

naked statistics

STRIPPING THE DREAD FROM THE DATA



charles wheelan

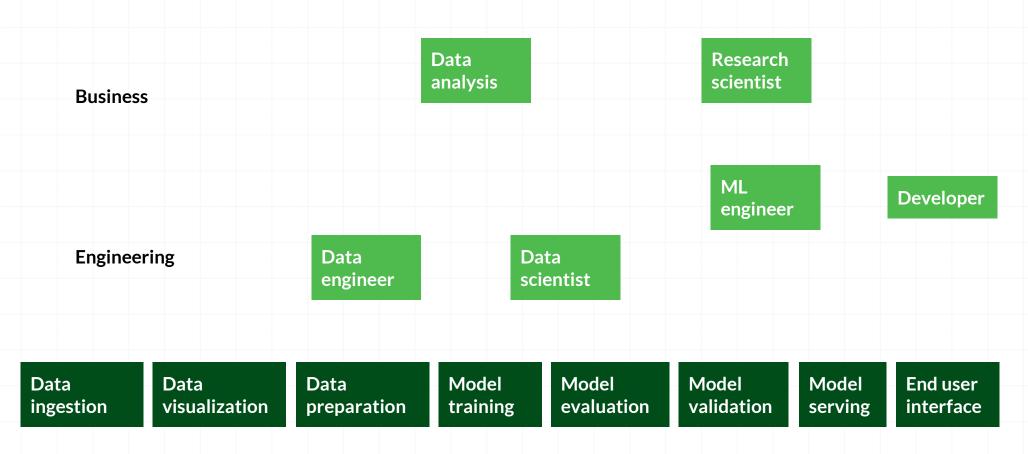
AUTHOR OF NAKED ECONOMICS

¿Porque aprender estadística?

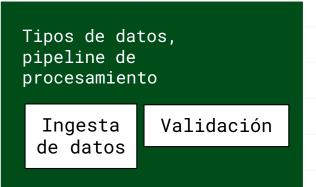
- → Resumir grandes cantidades de información.
- → Tomar mejores decisiones (¿o peores?).
- → Responder preguntas con relevancia social.
- → Reconocer patrones en los datos.
- → Descubrir a quienes usan estas herramientas con fines nefastos.

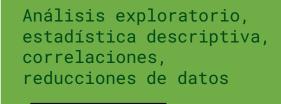
[C2] Flujo de trabajo en Data Science

Introducción



Pasos y roles en el flujo de trabajo de Data Science (Design Patterns in Machine Learning).





Preparación

Entrenamiento modelo

Probabilidad e inferencia

Evaluación modelo

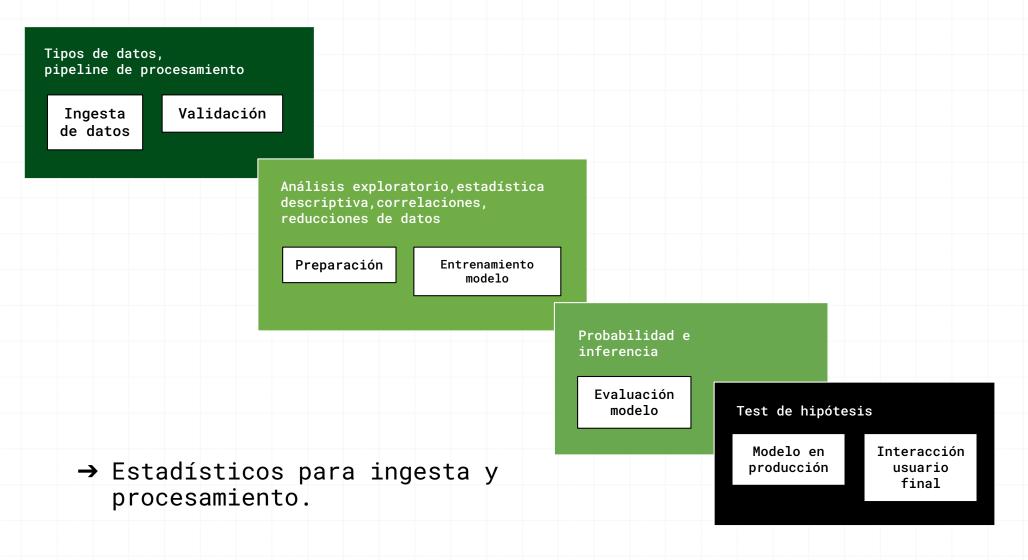
Test de hipótesis

Modelo en producción

Interacción usuario final

[C3] Plan del curso

Introducción



→ Estadísticos para analítica y exploración.

[C4] Tipos de datos

Tipos de datos

Categóricos (género, categoría de película, método de pago)

- → ordinal
- → nominal

Numéricos

(edad, altura, temperatura)

- → discretos
- → continuos

```
# Ejercicio de identificación
  # de tipos de datos en python
3
   import pandas as pd
5
   df = pd.read_csv("dataset_sample.csv")
   df.describe()
8
9
```



Deepnote

[C5] Medidas de tendencia central

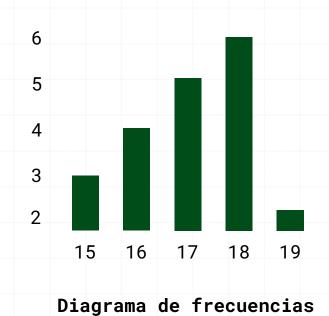
¿Tendencia central?

- → Media (promedio)
- → Mediana (dato central)
- → Moda (dato que más se repite)

Diagrama de frecuencias



Edad	Frecuencia
15	3
16	4
17	5
18	6
19	2



¿Cuándo usar cuál?

- → La media es susceptible a valores atípicos.
- → La moda no aplica para datos numéricos continuos.

[C6] Metáfora de Bill Gates en un bar

[C7] Medidas de tendencia central en Python

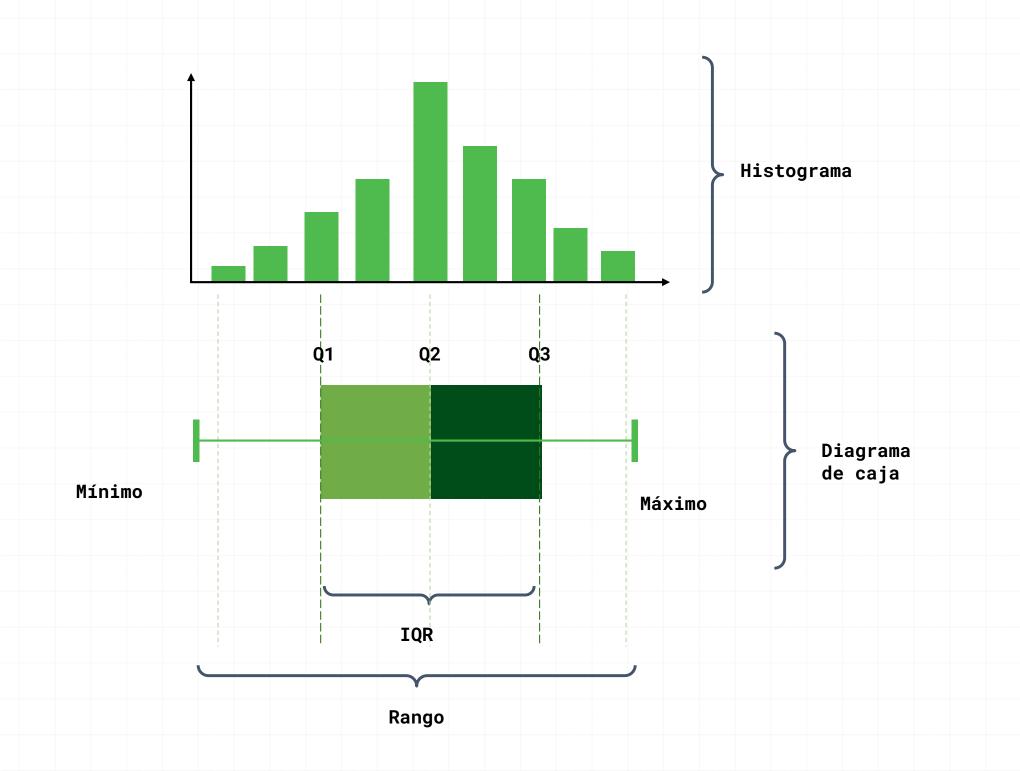


Deepnote

[C8] Medidas de dispersión

Dispersión en una distribución

- → Rango
- → Rango intercuartil
- → Desviación estándar



[C9] Desviación estándar

[C10] Medidas de dispersión en Python



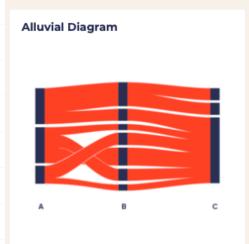
Deepnote

[C11] Exploración visual de los datos

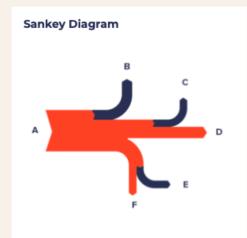
Una imagen vale más que mil palabras.

Pero una buena imagen...

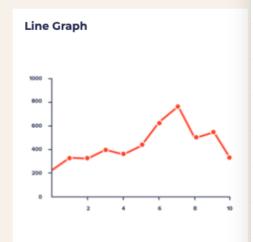
hire us!

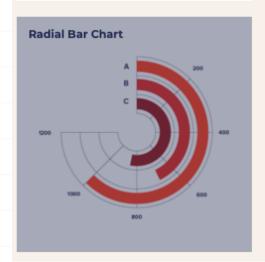


ALL

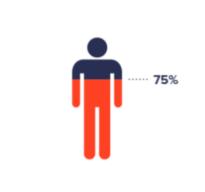












Pictorial fraction chart





Deepnote

[C12] Diagramas de dispersión en el análisis de datos

[C13] Pipelines de procesamiento de datos numéricos

Escalamiento lineal

¿Por qué usarlos?

→ Modelos de machine learning eficientes en el rango [-1, 1].

¿Hay diferentes tipos?

→ max-min, Clipping, Z-score, Winsorizing, etc.

¿Cuándo usarlos?

→ Data simétrica o uniformemente distribuida.

[C14] Transformación no lineal

Transformación no lineal

¿Por qué usarlos?

→ Datos fuertemente sesgados, no simétricos.

¿Hay diferentes tipos?

→ Logaritmos, sigmoides, polinomiales, etc.

¿Cuándo usarlos?

→ ¡Antes de escalamientos lineales!

Procesamiento de datos numéricos en Python

[C15]

```
1 # escalamiento con scikit
2
   from sklearn import datasets, linear_model
3
4
5 X, Y = datasets.load_diabetes(..)
   raw = X[:, None, 2]
7 max_r, min_r = max(raw), min(raw)
8
   scaled = (2*raw - max_r - min_r)/(max_r - min_r)
```

```
def train():
       linear_model.LinearRegression().fit(raw, Y)
3
   def train_scaled():
       linear_model.LinearRegression().fit(scaled, Y)
5
6
   raw_time = timeit.timeit(train, number=1000)
   scaled_time = timeit.timeit(train_scaled, number=1000)
```



Deepnote

[C16] Pipelines de procesamiento de datos categóricos

Mapeos numéricos

Dummy

- → Representación compacta.
- → Mejor para inputs linealmente independientes.

One-hot

→ Permite describir categorías no incluidas inicialmente

[C17]

Procesamiento de datos categóricos en python

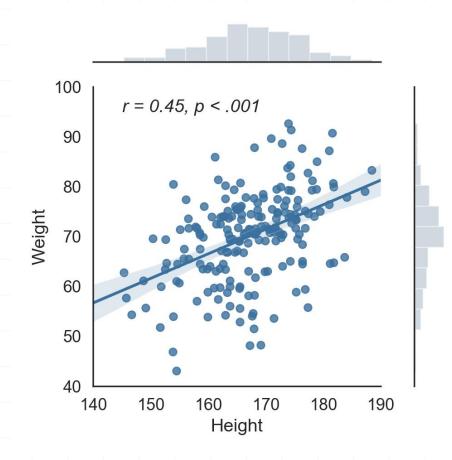
¿Tratar variables numéricas como categóricas?



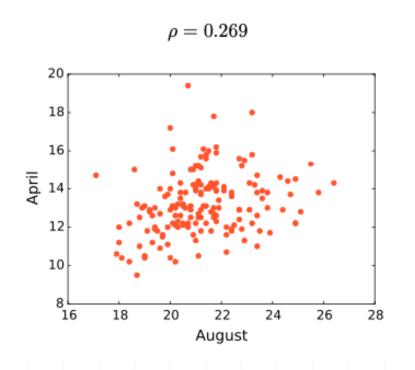
Deepnote

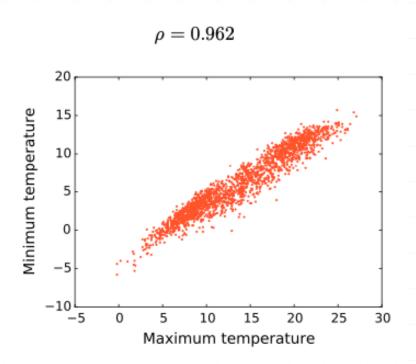
[C18] Correlaciones

Scatterplot o gráfico de dispersión



Covarianza y coeficiente de correlación





[C19] Matriz de covarianza

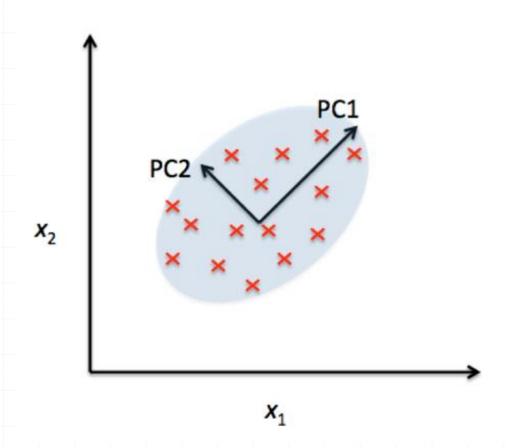


Deepnote

[C21] PCA: Análisis de componentes principales

Proyecto de aplicación

Reducción de dimensionalidad



[C22] Reducción de dimensionalidad con PCA

Proyecto de aplicación