

Manejo de Archivos

### **Pandas: Lectura de Archivos**

- Pandas es una librería orientada a la manipulación de estructuras de datos, ingesta de datos en múltiples formatos.
- La convención sugiere importar pandas de la siguiente manera:

import pandas as pd

• Existen dos estructuras de datos básicas de pandas: DataFrame y Series

## **Pandas II: DataFrame**

- La representación de una matriz de datos, ordenados por filas y columnas.
- Presenta una serie de métodos que operan a nivel de matriz.
- Cada fila y columna se considera una serie

Altura: Columna

Índice	Altura	Peso
1	1.67	67
2	1.78	80
3	1.54	56

1: Características Asociadas al registro

# **Pandas III: Series**

- Una serie se compone de valores e índices
- Una serie también presentará métodos disponibles gracias a Pandas.

índice	Altura
0	1.67
1	1.78
2	1.54

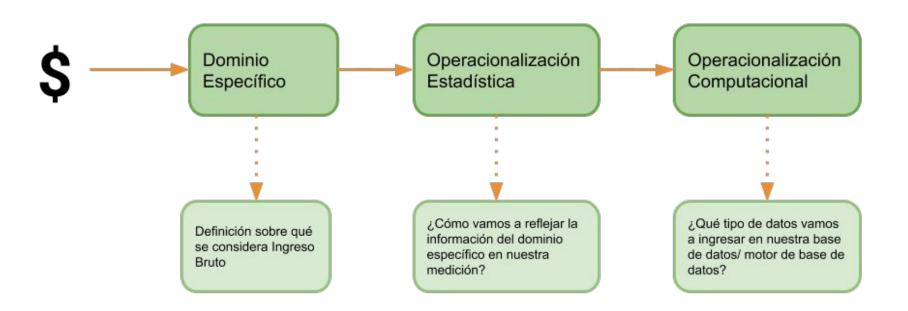
**Estadística Univariada** 

# Conceptualización y Operacionalización

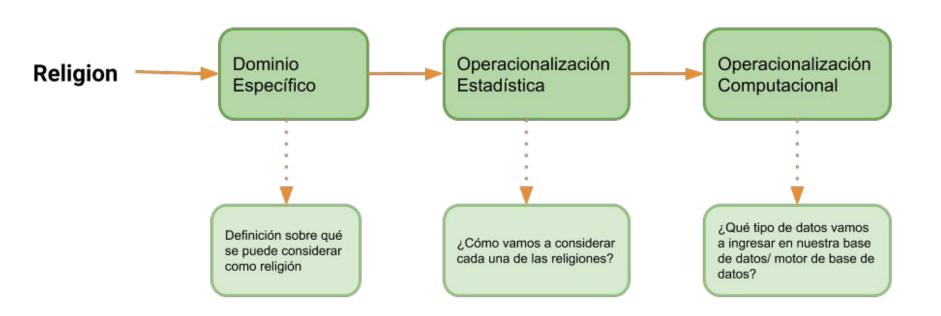
Existen tres dimensiones a considerar en los datos:

- Estructura específica de los datos ingresados.
- Desde el conocimiento específico de la industria.
- Desde la estadística.

# Ejemplo de Operacionalización I



# Ejemplo de Operacionalización II



# Conceptualización y Operacionalización

Desde la estadística existen dos grandes tipos de variables:

- Variables Cualitativas
- Variables
   Cuantitativas

## **Momentos Estadísticos**

Cuatro dimensiones a tomar en cuenta en el análisis descriptivo de los datos:

- Medidas de Tendencia Central
- Medidas de Dispersión
- Medidas de Sesgo
- Medidas de Kurtosis

## Medida de Tendencia Central: Media

• **Objetivo**: Generar una cifra que represente de mejor manera la muestra que estudiamos.

$$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i$$

### Medida de Tendencia Central: Media

```
ar{x} = rac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i
```

```
# Python nativo
sum(altura) / len(altura)
Resultado: 1.71
# Pandas
df['altura'].mean()
Resultado: 1.71
# Numpy
import numpy as np
np.mean(df['altura'])
Resultado: 1.71
```

#### Medida de Tendencia Central: Moda

 Objetivo: Identificar cuál es el valor observado con una mayor frecuencia en la muestra.

La implementación de la media en Python Nativo es más compleja. Haremos uso de scipy:

```
import scipy.stats as stats
stats.mode(altura)
ModeResult(mode=array[1.58]), count=array([3]]))
```

#### Medida de Tendencia Central: Mediana

Objetivo: Identificar el punto equidistante en una variable.

La implementación es fácil utilizando Numpy:

np.median(df['altura'])

# Medida de Dispersión: Varianza

 Objetivo: reportar qué tan dispersos están las observaciones respecto al punto de origen. La implementación en Python nativo es un poco más compleja.

Afortunadamente, tanto Pandas como Numpy presentan implementaciones más fáciles.

$$\sigma_2 = \frac{\sum_{i=1}^{N} \left(x_i - \bar{x}\right)^2}{N - 1}$$

```
# pandas
df['altura'].var()
# numpy
np.var(df['altura'])
```

# Medida de Dispersión: Desviación Estándar

- La desviación estándar está fuertemente asociada con la varianza.
- Para obtenerla, es necesario obtener la raíz cuadrada de ésta última.

Desv.Est = 
$$\sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{N}(x_i - \bar{x})^2}{N-1}}$$

```
# pandas
df['altura'].std()
# numpy
np.std(df['altura'])
```

Control de Flujo en Pandas

## A nivel de serie

#### df['Altura']

índice	Altura		
0		1.64	
1		1.23	
2		1.87	
3		1.90	
4		2.01	
5		1.45	
6		1.67	
7		1.93	
8		1.72	
9		1.64	
10		1.67	

El iterador entrega el elemento, no su posición

```
for i in df['Altura']:
    print(i, type(i))

# 1.64, float
# ...
```

Podemos aplicar funciones a nivel de serie

#### A nivel de DataFrame: iteritems

Dirección del recorrido df.iteritems()

índice	Altura	Peso	Nombre
0	1.64	68	Javiera
1	1.23	43	José
2	1.87	90	Tomás
3	1.90	95	María
4	2.01	100	José
5	1.45	50	Magdalena
6	1.67	67	Trinidad
7	1.93	102	Gonzalo
8	1.72	76	David
9	1.64	68	Javier
10	1.67	70	Alicia

#### Inspección de colname

```
for colname, serie in df.iteritems():
    print(colname)

# Altura
# Peso
# Nombre
```

#### Inspección de serie

```
for colname, serie in df.iteritems():
    print(serie.dtype)

# float
# int
# str
```

#### A nivel de DataFrame: iterrows

í	ndice	•	Altura	Peso	Nombre
	0		1.64	68	Javiera
	1		1.23	43	José
	2		1.87	90	Tomás
	3		1.90	95	María
	4		2.01	100	José
	5		1.45	50	Magdalena
	6		1.67	67	Trinidad
	7		1.93	102	Gonzalo
	8		1.72	76	David
	9		1.64	68	Javier
	10		1.67	70	Alicia

#### Inspección de rowname

```
for rowname, serie in df.iteritems():
    print(rowname)

# 0
# 1 ...
# 10
```

#### Inspección de serie

```
for colname, serie in df.iteritems():
    print(serie)

# Altura: 1.64
# Peso: 68
# Nombre: Javiera
# Name: 0, dtype: object
```

## A nivel de DataFrame: subset booleano

índice	Altura	Peso	Nombre
0	1.64	68	Javiera
1	1.23	43	José
2	1.87	90	Tomás
3	1.90	95	María
4	2.01	100	José
5	1.45	50	Magdalena
6	1.67	67	Trinidad
7	1.93	102	Gonzalo
8	1.72	76	David
9	1.64	68	Javier
10	1.67	70	Alicia

#### Selección en base a atributos

df[df['Peso'] < 70]

índice	Altura	Peso	Nombre
0	1.64	68	Javiera
1	1.23	43	José
5	1.45	50	Magdalena
6	1.67	67	Trinidad
9	1.64	68	Javier

#### A nivel de DataFrame: iterrows condicionales

índice	Altura	Peso	Nombre
0	1.64	68	Javiera
1	1.23	43	José
2	1.87	90	Tomás
3	1.90	95	María
4	2.01	100	José
5	1.45	50	Magdalena
6	1.67	67	Trinidad
7	1.93	102	Gonzalo
8	1.72	76	David
9	1.64	68	Javier
10	1.67	70	Alicia

#### Selección en base a atributos

```
mean_male = 0
for index, rowserie in df.iterrows():
    if rowserie['Sexo'] == 'Hombre':
        mean_male += rowserie['Peso']

print(mean_male / 6)
```

#### A nivel de DataFrame: iterrows condicionales

índice	Altura	Peso	Nombre
0	1.64	68	Javiera
5	1.45	50	Magdalena
6	1.67	67	Trinidad
10	1.67	70	Alicia

#### Selección en base a atributos

```
mean_female_below_height = 0
for index, serie in df.iterrows():
    if (serie['Sexo'] == 'Mujer') and (serie['Altura'] < df['Altura'].mean()):
        mean_female_below_height += serie['Peso']
print(mean_female_below_height / 6)</pre>
```

# {desafío} Academia de talentos digitales

www.desafiolatam.com