







Inicio





- Conocer los principales modos de trabajo con Jupyter Notebook.
- Utilizar las estructuras de datos de pd.Series y pd.DataFrame.
- Analizar datos de forma univariada con pandas.
- Utilizar control flujos para obtener medidas estadísticas.







Desarrollo





/* Manejo de Archivos */

{desafío} latam_

Pandas: Lectura de Archivos

Puedo importar múltiples formatos de archivos utilizando Pandas

- 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

| A 1 | 170.00 | | 0 | 17.7 | |
|-----------|--------|-----|-----|-------|----|
| Λ | 111 | ro. | () | um | no |
| /~\ | LЦ | Ia. | | IUIII | Ha |

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

1: Características Asociadas al registro



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

Pandas III: Series

Dr

| índice | Altura |
|--------|--------|
| 0 | 1.67 |
| 1 | 1.78 |
| 2 | 1.54 |



/* Estadística Univariada */



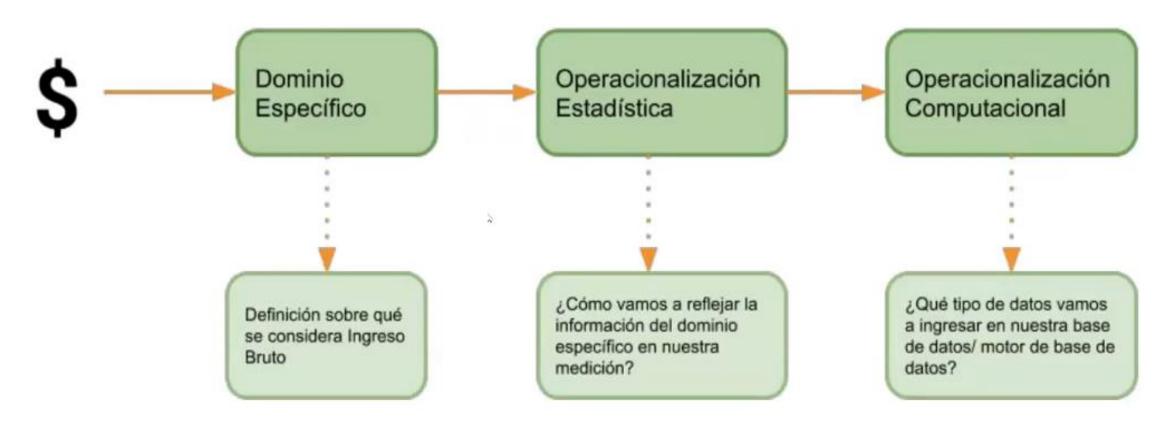
Conceptualización y Operacionalización

Existen tres dimensiones a considerar en los datos:

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

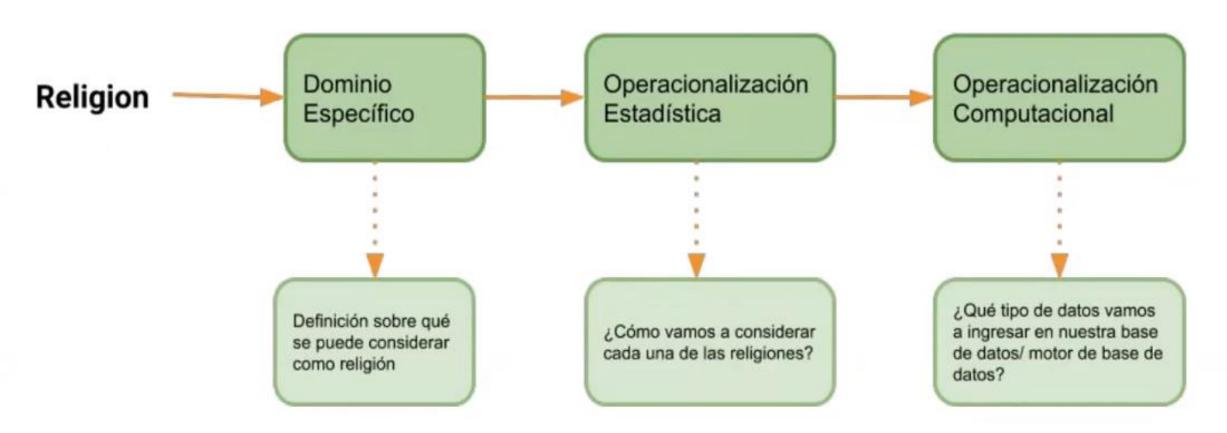


Ejemplo de Operacionalización I





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.

1

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 */



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 | |

A nivel de serie

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

```
for i in df['Altura'].index:
    print(i)

# 0
# ...
```

```
for i in df['Altura'] * 2:
     print(i)
# 3.28
# ...
```



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
```



Dirección del recorrido df.iterrows()

A nivel de DataFrame: iterrows

| 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 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 | Sexo | Altura | Peso | Nombre |
|--------|------|--------|------|-----------|
| 0 | F | 1.64 | 68 | Javiera |
| 1 | М | 1.53 | 43 | José |
| 2 | М | 1.87 | 90 | Tomás |
| 3 | F | 1.67 | 95 | María |
| 4 | М | 2.01 | 100 | José |
| 5 | F | 1.45 | 50 | Magdalena |
| 6 | F | 1.67 | 67 | Trinidad |
| 7 | М | 1.93 | 102 | Gonzalo |
| 8 | М | 1.72 | 76 | David |
| 9 | М | 1.64 | 68 | Javier |

```
mean_male = 0
for index, row in df.iterrows():
    if row['Sexo'] == 'M':
        mean_male == row['Peso']
print(mean_male/6)
```





Cierre





¿Qué fue lo que más te gustó de esta sesión?

¿Qué te resultó más amigable de comprender?

¿A qué dificultades te enfrentaste?

¿Qué crees que debas mejorar para la siguiente sesión?

Si existieron dificultades ¿cómo las solucionaste?





talentos digitales

www.desafiolatam.com







