# Pandas: cómo acceder a columnas o filas de un DataFrame, seleccionar subconjuntos

#### Mathieu Kessler

Departamento de Matemática Aplicada y Estadística Universidad Politécnica de Cartagena

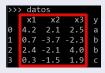
@kessler\_mathieu



# Las operaciones más frecuentes implican trabajar con subconjuntos

#### Esos subconjuntos de un DataFrame pueden ser de diferentes tipos:

• Extraigo un conjunto de columnas relevantes, descartando otras.



• Me quedo con un subconjunto de filas que cumplen un determinado criterio



Una combinación de las dos opciones anteriores



#### Extraer columnas

## Para extraer un conjunto de columnas relevantes

La manera más sencilla es indicar entre llaves una etiqueta o una lista de las etiquetas de columnas que deseo extraer

#### Extraer columnas

#### Para extraer un conjunto de columnas relevantes

La manera más sencilla es indicar entre llaves una etiqueta o una lista de las etiquetas de columnas que deseo extraer

• Para seleccionar solamente una columna:

### Para extraer un conjunto de columnas relevantes

La manera más sencilla es indicar entre llaves una etiqueta o una lista de las etiquetas de columnas que deseo extraer

• Para seleccionar solamente una columna:

```
>>> datos['x2']
0 2.1
1 -3.7
2 -2.1
3 -1.5
Name: x2, dtype: float64
```

• Para seleccionar varias columnas

## Para extraer un conjunto de columnas relevantes

La manera más sencilla es indicar entre llaves una etiqueta o una lista de las etiquetas de columnas que deseo extraer

• Para seleccionar solamente una columna:

```
>>> datos['x2']
0 2.1
1 -3.7
2 -2.1
3 -1.5
Name: x2, dtype: float64
```

## NOTA: el resultado es un Series

• Para seleccionar varias columnas

#### Extraer columnas

## Para extraer un conjunto de columnas relevantes

La manera más sencilla es indicar entre llaves una etiqueta o una lista de las etiquetas de columnas que deseo extraer

• Para seleccionar solamente una columna:

```
>>> datos['x2']
0 2.1
1 -3.7
2 -2.1
3 -1.5
Name: x2, dtype: float64
```

#### NOTA: el resultado es un Series

• Para seleccionar varias columnas

#### NOTA: el resultado es un DataFrame

## Extraer filas basándose en un criterio

## Para seleccionar filas basándose en un criterio lógico

La manera más sencilla es indicar entre llaves un objeto de tipo vector (lista, array numpy, Series) booleano (True o False)

## Extraer filas basándose en un criterio

## Para seleccionar filas basándose en un criterio lógico

La manera más sencilla es indicar entre llaves un objeto de tipo vector (lista, array numpy, Series) booleano (True o False)

• Por ejemplo:

>>> datos[[False, True, True, False]]

## Extraer filas basándose en un criterio

## Para seleccionar filas basándose en un criterio lógico

La manera más sencilla es indicar entre llaves un objeto de tipo vector (lista, array numpy, Series) booleano (True o False)

• Por ejemplo:

Podemos proporcionar un Series calculado

#### Para seleccionar filas basándose en un criterio lógico

La manera más sencilla es indicar entre llaves un objeto de tipo vector (lista, array numpy, Series) booleano (True o False)

• Por ejemplo:

Podemos proporcionar un Series calculado

NOTA: se preservan las etiquetas (index) de las filas

# La manera más general de seleccionar filas y/o columnas

#### Los dos métodos más flexibles y generales para seleccionar filas y/o columnas

- El método loc permite seleccionar filas y/o columnas a través de las etiquetas (index o nombres de columnas) o usando vectores booleanos
- El método iloc permite seleccionar filas y/o columnas a través de sus posiciones (filas o columnas) o usando vectores booleanos

Se aplica con llaves, separamos la especificación de filas y columnas por una coma. df.loc[especificacion\_filas, especificacion\_columnas]

Se aplica con llaves, separamos la especificación de filas y columnas por una coma. df.loc[especificacion\_filas, especificacion\_columnas]

- x1 x2 x3 y 0 4.2 2.1 2.5 a
- 1 0.7 -3.7 -2.3 b
- 2 -2.4 -2.1 4.0 b
- 3 0.3 -1.5 1.9 c

Se aplica con llaves, separamos la especificación de filas y columnas por una coma. df.loc[especificacion\_filas, especificacion\_columnas]

#### Recordad el DataFrame datos:

 Si no hay especificación para filas, usamos ":" para indicar que las seleccionamos todas:

• Podemos usar un vector booleano, tanto para filas como para columnas.

>>> datos.loc[:, [True, True, True, False]]

x1 x2 x3

0 4.2 2.1 2.5 1 0.7 -3.7 -2.3

2 -2.4 -2.1 4.0

2 -2.4 -2.1 4.0

3 0.3 -1.5 1.9

• Podemos usar un vector booleano, tanto para filas como para columnas.

• O combinar vectores booleanos con especificación de etiquetas

Se aplica con llaves, separamos la especificación de filas y columnas por una coma. Utilizamos sus posiciones para seleccionar filas o columnas. No admite vectores booleanos.

Se aplica con llaves, separamos la especificación de filas y columnas por una coma. Utilizamos sus posiciones para seleccionar filas o columnas. No admite vectores booleanos.

	x1	x2	xЗ	У
0	4.2	2.1	2.5	а
1	0.7	-3.7	-2.3	b
2	-2.4	-2.1	4.0	b
3	0.3	-1.5	1.9	С

Se aplica con llaves, separamos la especificación de filas y columnas por una coma. Utilizamos sus posiciones para seleccionar filas o columnas. No admite vectores booleanos.

- 3 0.3 -1.5 1.9 c
  - >>> datos.iloc[:, [0, 1, 2]]

Se aplica con llaves, separamos la especificación de filas y columnas por una coma. Utilizamos sus posiciones para seleccionar filas o columnas. No admite vectores booleanos.

El método 1oc trabaja con etiquetas, por lo que es necesario ser cautos si el index de nuestro DataFrame son los enteros. Considerad el DataFrame datos\_2:

x1 x2 x3 y 3 0.3 -1.5 1.9 c 2 -2.4 -2.1 4.0 b 1 0.7 -3.7 -2.3 b 0 4.2 2.1 2.5 a

El método 1oc trabaja con etiquetas, por lo que es necesario ser cautos si el index de nuestro DataFrame son los enteros. Considerad el DataFrame datos\_2:

```
x1 x2 x3 y
3 0.3 -1.5 1.9 c
2 -2.4 -2.1 4.0 b
1 0.7 -3.7 -2.3 b
0 4.2 2.1 2.5 a
```

 datos\_2.loc[0, :] no nos devuelve la primera fila (posición 0) sino la cuarta, que es la que tiene etiqueta "0".

```
>>> datos_2.loc[0,:]
x1     4.2
x2     2.1
x3     2.5
y     a
Name: 0, dtype: object
```

El método 1oc trabaja con etiquetas, por lo que es necesario ser cautos si el index de nuestro DataFrame son los enteros. Considerad el DataFrame datos\_2:

```
x1 x2 x3 y
3 0.3 -1.5 1.9 c
2 -2.4 -2.1 4.0 b
1 0.7 -3.7 -2.3 b
0 4.2 2.1 2.5 a
```

 datos\_2.loc[0, :] no nos devuelve la primera fila (posición 0) sino la cuarta, que es la que tiene etiqueta "0".

• datos\_2.iloc[0,:] sí nos devuelve la primera fila:

```
>>> datos_2.iloc[0,:]
x1     0.3
x2     -1.5
x3     1.9
y     c
Name: 3, dtype: object
```

Al igual que para listas, es posible especificar cortes (slices) en DataFrames o Series, usando ":". El corte incluye las columnas o filas comprendidas entre los dos extremos de la especificación.

Al igual que para listas, es posible especificar cortes (slices) en DataFrames o Series, usando ":". El corte incluye las columnas o filas comprendidas entre los dos extremos de la especificación.

Considerad el DataFrame datos donde hemos añadido un índice:

```
x1 x2 x3 y
a1 4.2 2.1 2.5 a
a2 0.7 -3.7 -2.3 b
a3 -2.4 -2.1 4.0 b
a4 0.3 -1.5 1.9 c
```

Al igual que para listas, es posible especificar cortes (slices) en DataFrames o Series, usando ":". El corte incluye las columnas o filas comprendidas entre los dos extremos de la especificación.

Considerad el DataFrame datos donde hemos añadido un índice:

```
x1 x2 x3 y
a1 4.2 2.1 2.5 a
a2 0.7 -3.7 -2.3 b
a3 -2.4 -2.1 4.0 b
a4 0.3 -1.5 1.9 c
```

• Para loc, usamos especificación por etiquetas:

Al igual que para listas, es posible especificar cortes (slices) en DataFrames o Series, usando ":". El corte incluye las columnas o filas comprendidas entre los dos extremos de la especificación.

Considerad el DataFrame datos donde hemos añadido un índice:

• Para loc, usamos especificación por etiquetas:

• Para iloc, usamos posiciones

Al igual que para listas, es posible especificar cortes (slices) en DataFrames o Series, usando ":". El corte incluye las columnas o filas comprendidas entre los dos extremos de la especificación.

Considerad el DataFrame datos donde hemos añadido un índice:

```
x1 x2 x3 y
a1 4.2 2.1 2.5 a
a2 0.7 -3.7 -2.3 b
a3 -2.4 -2.1 4.0 b
a4 0.3 -1.5 1.9 c
```

• Para loc, usamos especificación por etiquetas:

Para iloc, usamos posiciones

Para loc los dos extremos están incluidos, para iloc no está incluido el extremo de la derecha.

Usando loc o iloc es posible cambiar los valores en un subconjunto del DataFrame.

Usando loc o iloc es posible cambiar los valores en un subconjunto del DataFrame.

#### Considerad el DataFrame datos:

Usando loc o iloc es posible cambiar los valores en un subconjunto del DataFrame.

#### Considerad el DataFrame datos:

```
x1 x2 x3 y
0 4.2 2.1 2.5 a
1 0.7 -3.7 -2.3 b
2 -2.4 -2.1 4.0 b
3 0.3 -1.5 1.9 c
```

#### Podemos fijar el subconjunto a un único valor:

También podemos asignar a un subconjunto un objeto de tipo vector (lista, numpy array, Series o DataFrame) de dimensiones compatibles con el subconjunto.

```
x1 x2 x3 y
0 4.2 2.1 2.5 a
1 0.7 -3.7 -2.3 b
2 -2.4 -2.1 4.0 b
3 0.3 -1.5 1.9 c
```

También podemos asignar a un subconjunto un objeto de tipo vector (lista, numpy array, Series o DataFrame) de dimensiones compatibles con el subconjunto.

#### Si usamos un Series o DataFrame, los índices deben coincidir

```
x1 x2 x3 y
0 4.2 2.1 2.5 a
1 0.7 -3.7 -2.3 b
2 -2.4 -2.1 4.0 b
3 0.3 -1.5 1.9 c
```

#### Si usamos un Series o DataFrame, los índices deben coincidir

```
x1 x2 x3 y

0 4.2 2.1 2.5 a

1 0.7 -3.7 -2.3 b

2 -2.4 -2.1 4.0 b

3 0.3 -1.5 1.9 c

>>> datos.loc[['a2', 'a4'], 'y'] = pd.Series(['YES', 'NO'])

>>> datos

x1 x2 x3 y

a1 4.2 2.1 2.5 a

a2 0.7 -3.7 -2.3 NaN

a3 -2.4 -2.1 4.0 b

a4 0.3 -1.5 1.9 NaN
```

#### Si usamos un Series o DataFrame, los índices deben coincidir

#### Recordad el DataFrame datos:

```
x1 x2 x3 y
0 4.2 2.1 2.5 a
1 0.7 -3.7 -2.3 b
2 -2.4 -2.1 4.0 b
3 0.3 -1.5 1.9 c
>>> datos.loc[['a2', 'a4'], 'y'] = pd.Series(['YES', 'NO'])
>>> datos
    x1 x2 x3 y
a1 4.2 2.1 2.5 a
a2 0.7 -3.7 -2.3 NaN
a3 -2.4 -2.1 4.0 b
a4 0.3 -1.5 1.9 NaN
```

El Series de la derecha tiene los índices por defecto (0, 1) que no están en el DataFrame de la derecha

## Si usamos un Series o DataFrame, los índices deben coincidir

#### Recordad el DataFrame datos:

El Series de la derecha tiene los índices por defecto (0, 1) que no están en el DataFrame de la derecha

A veces se usa indexación en cadena en lugar de usar loc: Recordad el DataFrame datos:

A veces se usa indexación en cadena en lugar de usar loc: Recordad el DataFrame datos:

```
x1 x2 x3 y
a1 4.2 2.1 2.5 a
a2 0.7 -3.7 -2.3 b
a3 -2.4 -2.1 4.0 b
a4 0.3 -1.5 1.9 c
>>> datos[~(datos['y'] == 'b')]['y']
a1 a
a4 c
Name: y, dtype: object
```

A veces se usa indexación en cadena en lugar de usar loc: Recordad el DataFrame datos:

```
a1 4.2 2.1 2.5 a
a2 0.7 -3.7 -2.3 b
a3 -2.4 -2.1 4.0 b
a4 0.3 -1.5 1.9 c
>>> datos[~(datos['y'] == 'b')]['y']
a1
      а
a4
      C
Name: y, dtype: object
devuelve el mismo objeto que
>>> datos.loc[~(datos['y'] == 'b'), 'y']
a1
      а
a4 c
Name: y, dtype: object
```

A veces se usa indexación en cadena en lugar de usar loc: Recordad el DataFrame datos:

```
a1 4.2 2.1 2.5 a
a2 0.7 -3.7 -2.3 b
a3 -2.4 -2.1 4.0 b
a4 0.3 -1.5 1.9 c
>>> datos[~(datos['y'] == 'b')]['y']
a1
a4
Name: v, dtvpe: object
devuelve el mismo objeto que
>>> datos.loc[~(datos['y'] == 'b'), 'y']
a1
a4 c
Name: y, dtype: object
```

## AVISO

Sin embargo, NO se debe usar la primera forma para asignarle un valor datos [(atos[y'] == b')] [y'] = b'] Es de mucho preferible usar loc para ello datos.loc[(atos[y'] == b'), y'] = b'