

# Abstracción de datos

Ricardo Pérez López

IES Doñana, curso 2025/2026

Generado el 2026/02/23 a las 15:47:00

## Índice

<b>1. Introducción</b>	<b>2</b>
1.1. Introducción . . . . .	2
<b>2. Especificaciones</b>	<b>7</b>
2.1. Sintaxis . . . . .	7
2.2. Operaciones . . . . .	8
<b>3. Implementaciones</b>	<b>14</b>
3.1. Implementaciones . . . . .	14
<b>4. Niveles y barreras de abstracción</b>	<b>17</b>
4.1. Niveles de abstracción . . . . .	17
4.2. Barreras de abstracción . . . . .	17
4.3. Propiedades de los datos . . . . .	19
<b>5. Las funciones como datos</b>	<b>20</b>
5.1. Clausuras . . . . .	20
5.2. Representación funcional . . . . .	30
5.3. Estado interno . . . . .	30
5.4. Paso de mensajes . . . . .	32
5.5. Especificación de datos abstractos con estado interno . . . . .	34
<b>6. Abstracción de datos y modularidad</b>	<b>36</b>
6.1. El tipo abstracto como módulo . . . . .	36

## 1. Introducción

### 1.1. Introducción

Hemos visto que una buena modularidad se apoya en tres conceptos:

- **Abstracción:** los usuarios de un módulo necesitan saber qué hace pero no cómo lo hace.
- **Ocultación de información:** los módulos deben ocultar sus decisiones de diseño a sus usuarios.
- **Independencia funcional:** los módulos deben dedicarse a alcanzar un único objetivo, con una alta cohesión entre sus elementos y un bajo acoplamiento con el resto de los módulos.

Vamos a estudiar con más detalle el primero de ellos: la **abstracción**.

Hasta ahora hemos estudiado la abstracción como un proceso mental que ayuda a estudiar, manipular y diseñar sistemas complejos *destacando* los detalles relevantes e *ignorando* momentáneamente los demás que ahora mismo no tienen importancia o no son necesarios.

Asimismo, hemos visto que la **abstracción se define por niveles**, es decir, que cuando estudiamos un sistema a un determinado nivel:

- **Se destacan los detalles relevantes en ese nivel** (nos centramos en lo que es importante en ese nivel).
- **Se ignoran los detalles irrelevantes en ese nivel.** Si descendemos de nivel de abstracción, es probable que algunos de esos detalles pasen a ser relevantes.

Los programas son sistemas complejos, así que resulta importante que el lenguaje de programación nos permita estudiar y diseñar programas mediante sucesivos niveles de abstracción.

La abstracción es un **proceso** pero también llamamos así al **producto** que se obtiene como resultado de aplicar dicho proceso. Es algo que creamos y que puede formar parte de un programa.

Hasta ahora, las únicas abstracciones que hemos utilizado y creado son las **funciones** (también llamadas **abstracciones funcionales**) y los módulos (las **abstracciones modulares**).

Una función es una abstracción porque, para usarla, el usuario sólo necesita conocer la **especificación** de la abstracción (el *qué hace*) y en ese momento puede ignorar el resto de los detalles de **implementación** que se encuentran en el cuerpo de la función (el *cómo lo hace*).

Por eso decimos que las **funciones definen, al menos, dos niveles de abstracción**.

En otras palabras: al diseñar una función estamos creando una abstracción que separa la forma en la que se utiliza la función de la forma en como está implementada esa función.

Las **abstracciones funcionales** son un mecanismo que funciona llevando a cabo estos pasos, en este orden:

1. **Se compone una instrucción compleja** combinando otras instrucciones más simples.
2. **Se le da un nombre** a todo el conjunto.
3. A partir de ese momento, **se puede usar esa nueva instrucción compleja sin necesidad de conocer cómo está hecha por dentro**, es decir, sin necesidad de conocer cuáles son esas instrucciones más simples que la forman (su *implementación*), que son detalles que quedan ocultos al usuario.

Esa nueva instrucción compleja, a ojos del programador que la usa, resulta prácticamente indistinguible de cualquier otra instrucción predefinida del lenguaje.

Una vez que la función se ha diseñado y se está utilizando, se puede sustituir por cualquier otra que tenga el mismo comportamiento observable.

Por otra parte, las **abstracciones modulares** son una generalización de las abstracciones funcionales en el sentido en que se basan en combinar elementos dentro de una cápsula, pero esta vez:

- Los elementos pueden ser de muy diversa naturaleza, no sólo instrucciones:
  - Variables.
  - Funciones.
  - Tipos.
  - Etcétera.
- El creador del módulo puede elegir qué elementos exporta la cápsula y cuáles oculta.

Es decir: el módulo realiza una composición estructural o arquitectónica por agrupación y encapsulación de elementos, incluyendo otras abstracciones.

Si comparamos:

- Una **función** es una *composición computacional en el tiempo* (qué se ejecuta y cuándo).
- Un **módulo** es una *composición conceptual en el espacio* (cómo se organiza el sistema).

Luego, a todo ese conjunto encapsulado se le da un nombre para poder hacer referencia a él.

Si el módulo exporta justo lo que se necesita saber para usar el módulo (el *qué*) y oculta lo que no es necesario saber (el *cómo*), entonces decimos que ese módulo representa una **abstracción**, y se puede usar como tal.

Además de combinar instrucciones, también podemos **combinar datos**.

Los **datos compuestos o estructurados** son un mecanismo que nos permite crear un **dato complejo** combinando otros datos más simples, formando una única unidad conceptual.

Pero, por desgracia, estos datos compuestos **no ocultan sus detalles de implementación al usuario**, sino que éste tiene que conocer cómo está construido.

Es decir: los datos compuestos, así sin más, no son abstracciones.

Por ejemplo, podemos representar un número racional  $\frac{a}{b}$  mediante una pareja de números enteros  $a$  y  $b$  (su numerador y su denominador).

Si almacenamos los dos números por separado, no estaremos creando una sola unidad conceptual (no estaremos componiendo un nuevo dato a partir de otros datos más simples).

Eso no resulta conveniente. A nosotros, como programadores, nos interesa que el numerador y el denominador de un número racional estén juntos formando una sola cosa, un nuevo valor: un número racional.

Además, si representamos un racional como dos números enteros separados, no podríamos escribir una función que multiplique dos racionales  $\frac{n_1}{d_1}$  y  $\frac{n_2}{d_2}$  ya que dicha función tendría que devolver dos valores (el numerador y el denominador del resultado), cosa que no se puede:

```
def mult_rac(n1, d1, n2, d2):
    return ???
```

Así que podríamos representar esa pareja de números usando un único valor, mediante una lista como  $[a, b]$ , o una tupla  $(a, b)$ , o incluso un diccionario como  $\{'numer': a, 'denom': b\}$ .

Esto está mejor, pero ahora estaríamos obligando al usuario de nuestros números racionales a tener que saber cómo representamos los racionales a partir de otros tipos más primitivos, lo que nos impedirá cambiar luego esa representación sin afectar al resto del programa.

Es decir: **les estamos obligando a conocer detalles de implementación** de nuestros números racionales.

Por ejemplo, si representamos un racional  $\frac{n}{d}$  con una tupla  $(n, d)$ , la función que multiplica dos racionales podría ser:

```
def mult_rac(r1, r2):
    return (r1[0] * r2[0], r1[1] * r2[1])
```

Es decir, que la función tendría que saber que el racional se representa internamente con una tupla, y que el numerador es el primer elemento y que el denominador es el segundo elemento.

De esta forma, tanto dentro como fuera de la función, el programa tiene que conocer la representación interna de un racional.

Esto es una violación del principio de ocultación de información, ya que la representación de un número racional es una decisión de diseño que puede cambiar en el futuro y, cuando ocurra, afectará a todos los usuarios del racional.

De hecho, si definiéramos la función usando anotaciones de tipos, quedaría de la siguiente forma:

```
def mult_rac(r1: tuple[int, int], r2: tuple[int, int]) -> tuple[int, int]:
    return (r1[0] * r2[0], r1[1] * r2[1])
```

lo que resalta aún más el hecho de que los racionales se representan mediante tuplas de enteros, que es un detalle de implementación.

En Python podemos definir **sinónimos de tipos** (o **alias de tipos**), que son otros nombres para tipos ya existentes.

Con ello, **no estaríamos creando un nuevo tipo**, sino más bien un nuevo nombre para otro tipo ya conocido.

Para ello, en Python 3.12 se introdujo la palabra clave `type`, que asocia el nuevo nombre del tipo con el tipo sobre el que se define, como si fuera una sentencia de definición.

Por ejemplo, así definimos el tipo `Rac` como el tipo *tupla de dos enteros*:

```
type Rac = tuple[int, int]
```

Con este nuevo sinónimo de tipo, podemos definir la función `mult_rac` de la siguiente forma:

```
def mult_rac(r1: Rac, r2: Rac) -> Rac:  
    return (r1[0] * r2[0], r1[1] * r2[1])
```

Pero eso no impide el hecho de que `mult_rac` tiene que saber que un racional es una tupla de dos enteros.

Nos interesa que nuestro programa sea capaz de expresar el concepto de «número racional» y que pueda manipular números racionales como valores con existencia propia y definida, no simplemente como parejas de números enteros, independientemente de su representación interna.

Para todo esto, es importante que las partes del programa que utilicen los números racionales no necesiten conocer los detalles internos de cómo está representado internamente un número racional.

Es decir: que los números racionales se pueden representar internamente como una lista de dos números, o como una tupla, o como un diccionario, o de cualquier otro modo, pero ese detalle interno debe quedar oculto para los usuarios de los números racionales.

La **técnica** general de aislar las partes de un programa que se ocupan de **cómo se representan** los datos de las partes que se ocupan de **cómo se usan** los datos es una poderosa **metodología de diseño** llamada **abstracción de datos**.

La **abstracción de datos** es una **técnica de descomposición de programas en módulos**, pero también llamamos así al **producto** que se obtiene como resultado de aplicar dicha técnica.

Diseñar programas usando la técnica de la abstracción de datos da como resultado la creación y utilización de **tipos abstractos de datos** (o **TAD**), a los que también se les denomina **abstracciones de datos**.

Por tanto, las abstracciones de datos son construcciones que acaban formando parte del programa, de la misma manera que ocurre con las abstracciones funcionales o las abstracciones modulares en general.

El objetivo es poder crear tipos de datos que se puedan usar de la misma forma que los tipos predefinidos del lenguaje, es decir, sin necesidad de saber cómo están hechos por dentro.

Por ejemplo, `set` es un tipo primitivo en Python que actúa como un tipo abstracto de datos:

- Se nos proporcionan **operaciones primitivas** para crear conjuntos y manipular conjuntos (unión, intersección, etc.) y también un modo de visualizar sus valores.
- Pero no sabemos, ni necesitamos saber, cómo se representan internamente los conjuntos en la memoria del ordenador. Ese es un detalle interno del intérprete.

Igualmente, al crear nuevos tipos abstractos pretendemos crear tipos que sean prácticamente indistinguibles de un tipo primitivo de Python.

En general, el programador que usa un tipo abstracto puede no saber (e incluso se le impide saber) cómo se representan los valores de ese tipo.

Esa **barrera de abstracción** que se crea entre cómo se usa y cómo se representa el tipo abstracto es muy útil porque permite cambiar la representación interna sin afectar a las demás partes del programa que utilizan dicho tipo abstracto.

Aquí se combina la abstracción con la ocultación de información:

- El tipo es abstracto porque se puede usar sin tener que saber cómo está hecho por dentro, por lo que se ignoran detalles innecesarios (control de la complejidad).
- Se ocultan decisiones de diseño que pueden cambiar en el futuro, lo que aísla de esos cambios a los usuarios del tipo (control de cambios).

La abstracción de datos se parece a la abstracción funcional:

- Cuando creamos una **abstracción funcional**, se ocultan los detalles de cómo se implementa una función, y esa función particular se puede sustituir luego por cualquier otra función que tenga el mismo comportamiento general sin que los usuarios de la función se vean afectados.

En otras palabras, podemos hacer una abstracción que separe la forma en que se *utiliza* la función de los detalles de cómo se *implementa* la función.

- Igualmente, la **abstracción de datos** separa el uso de un dato compuesto de los detalles de cómo está construido ese dato compuesto, que quedan ocultos para los usuarios de la abstracción de datos.

Para usar una abstracción de datos no necesitamos conocer sus detalles internos de implementación.

Elementos del lenguaje	InSTRUCCIONES	DATOS
Primitivas	Sentencias simples (las expresiones simples son datos)	Literales y datos simples (enteros, reales, booleanos...)
Mecanismos de combinación	Expresiones compuestas (con operaciones) y sentencias compuestas (estructuras de control)	Datos compuestos (listas, tuplas...)
Mecanismos de abstracción	Abstracciones funcionales (funciones)	Abstracciones de datos (tipos abstractos)

El concepto de **abstracción de datos** (o **tipo abstracto de datos**) fue introducido formalmente por primera vez por Barbara Liskov y Stephen Zilles en 1974 (aunque los trabajos posteriores de John Guttag sobre *especificaciones algebraicas* son muy importantes) y dice que:

**Tipo abstracto de datos:**

Un **tipo abstracto de datos** (o **abstracción de datos**) es un conjunto de valores y de operaciones que se definen mediante una **especificación** que es independiente de cualquier representación.

Para ello, los tipos abstractos de datos se definen nombrando, no sus valores, sino sus **operaciones** y las **propiedades** que cumplen éstas.

Esto es así porque **los valores de un tipo abstracto se definen también como operaciones**.

El programador de un tipo abstracto debe crear, por tanto, dos partes bien diferenciadas:

1. **La especificación del tipo:** única parte que debe conocer el usuario del mismo y que consiste en:

- El **nombre** del tipo.
  - La especificación de las **operaciones** permitidas. Esta especificación tendrá:
    - Una parte **sintáctica**: la **signatura** de cada operación.
    - Otra parte **semántica**, que define las **propiedades** que deben cumplir dichas operaciones y que se pueden expresar mediante **ecuaciones** o directamente en lenguaje natural.
2. La **implementación del tipo**: conocida sólo por el programador del mismo y que consiste en 1) la **representación del tipo** por medio de otros tipos y 2) la **implementación de las operaciones**.
- «Son las especificaciones, y no los programas, los que realmente describen una abstracción; los programas simplemente la implementan.»
- Barbara Liskov

## 2. Especificaciones

### 2.1. Sintaxis

La especificación de un TAD usando expresiones formales (lógicas y matemáticas) se denomina **especificación algebraica**.

Su sintaxis es la siguiente:

```

espec <tipo>
  [parámetros
    <parámetro>+]
  operaciones
    <operación> : <signatura>+
  [var
    <decl_var> (; <decl_var>)*]
  ecuaciones
    <ecuación>+
  
```

Donde:

```

<decl_var> ::= <variable> : <tipo>
<ecuación> ::= <izquierda> ≡ <derecha>
  
```

Las **operaciones** son abstracciones funcionales.

Las **ecuaciones** son las **propiedades** que deben cumplir las operaciones.

## 2.2. Operaciones

Las operaciones que forman parte de la especificación de un tipo abstracto  $T$  pueden clasificarse en estas categorías:

- **Constructoras:** operaciones que devuelven un valor de tipo  $T$ .

A su vez, las constructoras se dividen en:

- **Generadoras:** son aquellas operaciones constructoras que tienen la propiedad de que sólo con ellas es suficiente para generar cualquier valor del tipo, y excluyendo cualquiera de ellas hay valores que no pueden ser generados.
- **Modificadoras:** son las operaciones constructoras que no forman parte del conjunto de las generadoras.
- **Selectoras:** operaciones que toman como argumento uno o más valores de tipo  $T$  y que NO devuelven un valor de tipo  $T$ .

### Ejemplo

```

espec lista
parámetros
    elemento
operaciones
    [] : → lista
    [_] : elemento → lista
    _++_ : lista × lista → lista
    _:_ : elemento × lista → lista
    len : lista → ℕ
var
    x : elemento; l, l1, l2, l3 : lista
ecuaciones
    x : l ≡ [x] ++ l
    [x] ≡ x : []
    l ++ [] ≡ l
    [] ++ l ≡ l
    (x : l1) ++ l2 ≡ x : (l1 ++ l2)
    (l1 ++ l2) ++ l3 ≡ l1 ++ (l2 ++ l3)
    len([]) ≡ 0
    len([x]) ≡ 1
    len(x : l) ≡ 1 + len(l)
    len(l1 ++ l2) ≡ len(l1) + len(l2)

```

Este es un ejemplo de especificación de las **listas** como tipo abstracto.

La ecuación  $t_1 \equiv t_2$  significa que el valor construido mediante  $t_1$  es *el mismo* que el construido mediante  $t_2$ .

Los *parámetros* son variables que representan cualquier tipo.

Este estilo de especificación se denomina **especificación algebraica**.

Su principal virtud es que permite definir un nuevo tipo de forma *totalmente independiente* de cualquier posible representación.

### Ejercicio

1. ¿A qué categoría pertenecen cada una de esas operaciones?

Según esta especificación, cualquier lista se puede construir usando únicamente las operaciones `[]` y `_:_`, que son, por tanto, las operaciones *generadoras* del TAD.

Por ejemplo, la lista que escribiríamos en Python como `[1, 2, 3]` se construiría `1:(2:(3:[ ]))`, combinando ambas operaciones, de forma que la sintaxis de Python sería sencillamente un *azúcar sintáctico* para representar listas de una forma más cómoda.

Lo interesante de estas operaciones es que no se simplifican más, es decir, que `[]` coincide con su forma normal y que `x:_l` también coincide con su forma normal para cualquier valor de `x` y `l`.

Por otra parte, las listas definidas según esta especificación no resultan muy útiles, ya que podemos crear listas de elementos pero no disponemos de ninguna operación que nos permita luego acceder a esos elementos.

Al definir y usar abstracciones de datos, seguiremos el enfoque propio de la **programación funcional**, donde:

- **No existe mutabilidad** ni estado interno ni cambios de estado.
- En lugar de cambiar el estado de un dato compuesto, se crea un nuevo dato con los cambios aplicados.

Por ejemplo: la operación `«:_»` (que añade un elemento al principio de una lista) realmente no modifica dicha lista sino que crea una nueva lista con el elemento situado al principio, y la devuelve.

Esto lo podemos expresar en la especificación de la lista con la siguiente ecuación (siendo `x` un elemento y `l` una lista):

$$x : l \equiv [x] ++ l$$

Se puede observar que no se modifica la lista `l` para añadir el elemento `x` al principio, sino que se crea una lista nueva por concatenación de otras dos.

¿Crees que hay ecuaciones que sobran? ¿Se podría crear una especificación equivalente pero más corta, de forma que tenga menos ecuaciones pero que se comporte exactamente igual que la anterior?

En realidad, en la especificación anterior hay ecuaciones que no son estrictamente necesarias ya que se pueden deducir a partir de otras que sí lo son:

- Las ecuaciones que son necesarias representan **axiomas** de nuestro sistema.
- Las ecuaciones que se pueden deducir de otras representan **teoremas** de nuestro sistema.

Bastaría con tener una especificación algebraica basada en axiomas y que dependan únicamente de operaciones generadoras.

```
espec lista
parámetros
    elemento
operaciones
    [] : → lista
```

```

 $\_:\_ : \text{elemento} \times \text{lista} \rightarrow \text{lista}$ 
 $[\_] : \text{elemento} \rightarrow \text{lista}$ 
 $\_++\_ : \text{lista} \times \text{lista} \rightarrow \text{lista}$ 
 $\text{len} : \text{lista} \rightarrow \mathbb{N}$ 

var
   $x : \text{elemento}; l, l_1, l_2 : \text{lista}$ 
ecuaciones
   $[x] \equiv x : []$ 
   $[] ++ l \equiv l$ 
   $(x : l_1) ++ l_2 \equiv x : (l_1 ++ l_2)$ 
   $\text{len}([]) \equiv 0$ 
   $\text{len}(x : l) \equiv 1 + \text{len}(l)$ 

```

En el ejemplo de las listas, las **operaciones generadoras** son `[]` y  `$\_:\_$` .

El resto de las operaciones se definen a partir de ellas.

Las ecuaciones que aparecen ahora en esta especificación son los **axiomas** de la misma, y las que hemos quitado son **teoremas** que se pueden deducir (es decir, *demostrar*) a partir de otras ecuaciones.

Al final, todos los teoremas se deben poder deducir de los axiomas, directa o indirectamente.

Por ejemplo, supongamos que queremos demostrar que se cumple la siguiente ecuación (que apareció antes en la primera especificación de *lista*):

$$l ++ [] \equiv l$$

siendo  $l$  una lista cualquiera.

Para ello, tenemos que recordar que una lista, según nuestra especificación, sólo puede tener dos formas posibles:

- Una lista vacía:

`[]`

- Un elemento seguido de otra lista:

`x : l1`

Cualquier lista se puede construir combinando sólo estas dos operaciones.

Por ejemplo, la lista `[1, 2, 3]` es `1:(2:(3:[ ]))`.

Se puede demostrar por inducción sobre  $l$ , a partir de los axiomas de la especificación de *lista*:

a. Caso  $l = []$  (caso base):

$l ++ []$	# por definición de $l$
$\equiv [] ++ []$	# por el primer axioma de <code>++</code>
$\equiv []$	# por definición de $l$
$\equiv l$	

- b. Caso  $I = x : I_1$  (caso inductivo): Suponemos que la propiedad se cumple para  $I_1$ , que es más «pequeña» que  $I$  (hipótesis inductiva), es decir, que  $I_1 \text{ ++ } [] \equiv I_1$ . En tal caso, tenemos:

$I \text{ ++ } []$	# por definición de $I$
$\equiv (x : I_1) \text{ ++ } []$	# por el segundo axioma de $\text{++}$
$\equiv x : (I_1 \text{ ++ } [])$	# por hipótesis inductiva
$\equiv x : I_1$	# por definición de $I$
$\equiv I$	

Como hemos demostrado que  $I \text{ ++ } [] \equiv I$  para cualquiera de las dos formas posibles que puede tener  $I$ , hemos logrado demostrar la propiedad para cualquier valor de  $I$ .

Por tanto, como hemos podido demostrarla a partir de otras propiedades que ya sabíamos que son ciertas, podemos afirmar que esa propiedad es un **teorema**, y lo podemos sacar de la lista de ecuaciones que definen nuestro tipo abstracto.

Las **pilas** como tipo abstracto se podrían especificar así:

```

espec pila
parámetros
    elemento
operaciones
    pvacia : → pila
    apilar : pila × elemento → pila
    parcial cima : pila → elemento
    parcial desapilar : pila → pila
    vacia? : pila → ℂ
var
    p : pila; x : elemento
ecuaciones
    cima(apilar(p, x)) ≡ x
    desapilar(apilar(p, x)) ≡ p
    vacia?(pvacia) ≡ V
    vacia?(apilar(p, x)) ≡ F
    cima(pvacia) ≡ error
    desapilar(pvacia) ≡ error
  
```

En esta especificación aparecen **operaciones parciales**, que son aquellas que no se pueden aplicar a todos los valores posibles.

Por ejemplo, no se puede (no tiene sentido) calcular la cima de una pila vacía o desapilar una pila vacía. En ambos casos obtenemos un error (marcado en las ecuaciones con la etiqueta **error**).

Por tanto, ambas operaciones son *parciales*, porque no se pueden aplicar sobre cualquier tipo de pila (sólo se puede aplicar sobre las pilas *no vacías*).

Una operación es *parcial* cuando su **dominio** no coincide con su **conjunto origen**.

Por ejemplo **cima** es una operación parcial porque su conjunto origen es *pila*, pero su dominio no contiene a todas las pilas, ya que no está definida para el valor **pvacia** (que también es una pila).

Por tanto, el dominio de `cima` es  $pila \setminus \{pvacia\}$ .

Las operaciones que no son parciales se denominan **operaciones totales**.

En teoría, cualquier operación parcial se podría convertir en total si cambiáramos su conjunto origen para hacer que coincida exactamente con su dominio.

De esta forma, podríamos hacer que `cima` sea total si la definimos con la siguiente firma:

`cima : pila \setminus \{pvacia\} → elemento`

El problema es que eso no resulta práctico porque normalmente los lenguajes de programación no permiten definir operaciones de esta manera.

Un programa que hiciera uso de las pilas, una vez implementado el tipo abstracto de datos, podría ser:

```

p = pvacia()      # crea una pila vacía
p = apilar(p, 4)  # apila el valor 4 en la pila p
p = apilar(p, 8)  # apila el valor 8 en la pila p
print(vacia(p))   # imprime False
print(cima(p))    # imprime 8
p = desapilar(p)  # desapila el valor 8 de la pila p
print(cima(p))    # imprime 4
p = desapilar(p)  # desapila el valor 4 de la pila p
print(vacia(p))   # imprime True
print(cima(p))    # error

```

El programa usa la pila a través de las operaciones sin necesidad de conocer su representación interna (su implementación).

Es decir: no necesitamos saber cómo está hecha la pila por dentro, ni cómo están programadas las funciones `pvacia`, `apilar`, `cima` y `desapilar`.

Nos basta con saber las propiedades que deben cumplir esas funciones, y eso viene definido en la especificación.

Sabiendo ahora lo que son las operaciones parciales, podemos definir una especificación del tipo `lista` que nos permita acceder a sus elementos.

Para ello, definiremos dos operaciones más llamadas `primero` y `resto` que nos devuelvan el primer elemento y el resto de la lista, respectivamente.

`primero` es selectora y `resto` es modificadora.

Pero esas dos operaciones sólo funcionan si la lista no está vacía, así que son operaciones *parciales*.

```

espec lista
parámetros
    elemento
operaciones
    [] : → lista
    _ : elemento × lista → lista
    [_] : elemento → lista
    _++_ : lista × lista → lista
    parcial primero : lista → elemento

```

```

parcial resto : lista → lista
len : lista → ℕ
var
  x : elemento; l, l1, l2 : lista
ecuaciones
  [x] ≡ x : []
  [] ++ l ≡ l
  (x : l1) ++ l2 ≡ x : (l1 ++ l2)
  primero([]) ≡ error
  primero(x : l) ≡ x
  resto([]) ≡ error
  resto(x : l) ≡ l
  len([]) ≡ 0
  len(x : l) ≡ 1 + len(l)

```

Los **números racionales** se podrían especificar así:

```

espec rac
operaciones
  parcial racional : ℤ × ℤ → rac
  numer : rac → ℤ
  denom : rac → ℤ
  suma : rac × rac → rac
  mult : rac × rac → rac
  iguales? : rac × rac → ℂ
  imprimir : rac → ∅
var
  r : rac; n, d, n1, n2, d1, d2 : ℤ
ecuaciones
  numer(racional(n, d)) ≡ n
  denom(racional(n, d)) ≡ d
  suma(racional(n1, d1), rational(n2, d2)) ≡ rational(n1 · d2 + n2 · d1, d1 · d2)
  mult(rational(n1, d1), rational(n2, d2)) ≡ rational(n1 · n2, d1 · d2)
  iguales?(rational(n1, d1), rational(n2, d2)) ≡ n1 · d2 = n2 · d1
  imprimir(r) { imprime el racional r }
  rational(n, 0) ≡ error

```

La operación **imprimir** es un caso especial, ya que **no es una operación pura**, sino que su finalidad es la de provocar el **efecto lateral** de imprimir por la salida un número racional de forma «bonita».

Por eso no devuelve ningún valor, cosa que se refleja en su signatura usando  $\emptyset$  como tipo de retorno de la operación:

**imprimir** : rac →  $\emptyset$

Y el efecto que produce se indica entre llaves en el apartado de ecuaciones:

**imprimir(r)** { imprime el racional r }

Introducir **operaciones impuras** amplía la funcionalidad de nuestro tipo abstracto, pero hay que tener cuidado porque se pierde la transparencia referencial y, con ello, nuestra capacidad para razonar matemáticamente sobre las especificaciones.

Según la especificación anterior, podemos suponer que disponemos de un constructor y dos selectores a través de las siguientes funciones:

- `racional(n, d)`: devuelve el número racional con numerador  $n$  y denominador  $d$ .
- `numer(x)`: devuelve el numerador del número racional  $x$ .
- `denom(x)`: devuelve el denominador del número racional  $x$ .

Todas las demás operaciones se podrían definir como funciones a partir de éstas tres **operaciones básicas**, que son las únicas que necesitan conocer cómo están representados los racionales internamente.

Estamos usando una estrategia poderosa para diseñar programas: el **pensamiento optimista**, ya que todavía no hemos dicho cómo se representa un número racional, o cómo se deben implementar las funciones `numer`, `denom` y `racional`.

Nos basta con saber qué hacen y *suponer* que ya las tenemos.

Así, podemos definir las funciones `suma`, `mult`, `imprimir` e `iguales?` a partir de `racional`, `numer` y `denom` (*las operaciones básicas*) sin necesidad de saber cómo están implementadas esas tres funciones ni cómo se representa internamente un número racional.

Esos detalles de implementación quedan ocultos debajo de `racional`, `numer` y `denom`, y son innecesarios para definir las demás funciones `suma`, `mult`, `imprimir` e `iguales?`, ya que bastaría con saber qué hacen las funciones `racional`, `numer` y `denom` y no *cómo* lo hacen.

De hecho, ni siquiera hace falta tener implementadas ya las funciones `racional`, `numer` y `denom` para poder definir las demás. Basta con *suponer* que las tenemos (*pensamiento optimista*).

## 3. Implementaciones

### 3.1. Implementaciones

Una posible implementación en Python de las operaciones `suma`, `mult`, `imprimir` e `iguales?` a partir de `racional`, `numer` y `denom` podría ser la siguiente:

```
def suma(x, y):
    nx, dx = numer(x), denom(x)
    ny, dy = numer(y), denom(y)
    return racional(nx * dy + ny * dx, dx * dy)

def mult(x, y):
    return racional(numer(x) * numer(y), denom(x) * denom(y))

def iguales(x, y):
    return numer(x) * denom(y) == numer(y) * denom(x)

def imprimir(x):
    print(numer(x), '/', denom(x), sep='')
```

Esta implementación es correcta porque se ha obtenido a partir de la especificación de los racionales, y en cuanto se tengan implementadas las funciones `racional`, `numer` y `denom`, funcionará perfectamente.

Ahora tenemos las operaciones sobre números racionales implementadas sobre las funciones selectoras `numer` y `denom` y la función constructora `racional`, pero aún no hemos implementado estas tres funciones.

Lo que necesitamos es alguna forma de unir un numerador y un denominador en un único valor compuesto (una pareja de números).

Podemos usar cualquier representación que nos permita combinar ambos valores (numerador y denominador) en una sola unidad y que también nos permita manipular cada valor por separado cuando sea necesario.

Por ejemplo, podemos usar una lista de dos números enteros para representar un racional mediante su numerador y su denominador:

```
def racional(n, d):
    """Un racional es una lista que contiene el numerador y el denominador."""
    return [n, d]

def numer(x):
    """El numerador es el primer elemento de la lista."""
    return x[0]

def denom(x):
    """El denominador es el segundo elemento de la lista."""
    return x[1]
```

Junto con las operaciones aritméticas que definimos anteriormente, podemos manipular números racionales con las funciones que hemos definido y sin tener que conocer su representación interna:

```
>>> medio = racional(1, 2)
>>> imprimir(medio)
1/2
>>> tercio = racional(1, 3)
>>> imprimir(mult(medio, tercio))
1/6
>>> imprimir(suma(tercio, tercio))
6/9
```

En el ejemplo anterior, vemos que nuestra implementación de números racionales no simplifica las fracciones resultantes.

Podemos corregir ese defecto simplemente cambiando la implementación de `racional`.

Usando el máximo común divisor podemos reducir el numerador y el denominador para obtener el número racional simplificado:

```
from math import gcd

def racional(n, d):
    g = gcd(n, d)
    return [n // g, d // g]
```

Con esta implementación revisada de `racional` nos aseguramos de que los racionales se expresan de la forma más simplificada posible:

```
>>> imprimir(suma(tercio, tercio))
2/3
```

Lo interesante es que este cambio sólo ha afectado al constructor `racional`, y las demás operaciones no se han visto afectadas por ese cambio.

Esto es así porque el resto de las operaciones no conocen ni necesitan conocer la representación interna de un número racional (es decir, la implementación del constructor `racional`). Sólo necesitan conocer la **especificación** de `racional`, la cual no ha cambiado.

Otra posible implementación sería simplificar el racional no cuando se construya, sino cuando se acceda a alguna de sus partes:

```
def racional(n, d):
    return [n, d]

def numer(x):
    return x[0] // gcd(x[0], x[1])

def denominador(x):
    return x[1] // gcd(x[0], x[1])
```

La diferencia entre esta implementación y la anterior está en cuándo se calcula el máximo común divisor.

- Si los programas que normalmente usan los números racionales acceden muchas veces a sus numeradores y denominadores, será preferible calcular el m.c.d. en el constructor.
- En caso contrario, puede que sea mejor esperar a acceder al numerador o al denominador para calcular el m.c.d.
- En cualquier caso, cuando se cambia una representación por otra, las demás funciones (`suma`, `mult`, etc.) no necesitan ser modificadas.

Hacer que la representación dependa sólo de unas cuantas funciones nos ayuda a diseñar programas, así como a modificarlos, porque nos permite cambiar la implementación con facilidad cuando sea necesario.

Por ejemplo: si estamos diseñando un módulo de números racionales y aún no hemos decidido si calcular el m.c.d. en el constructor o en los selectores, la metodología de la abstracción de datos nos permite retrasar esa decisión y al mismo tiempo seguir programando el resto del programa.

Además, si hoy decidimos calcular el m.c.d. en el constructor pero el día de mañana cambiamos de opinión, podemos calcularlo en los selectores sin que el resto del programa se vea afectado. Sólo habría que cambiar la implementación del tipo abstracto.

Por supuesto, estamos dejando a un lado otras posibles implementaciones que no usan listas, como por ejemplo:

- Usar tuplas de dos enteros: `(3, 4)`.
- Usar diccionarios con dos elementos: `{'num': 3, 'den': 4}`.
- Incluso usar una cadena con un separador: `"3/4"`.

Todas tienen sus ventajas y sus inconvenientes, y todas deberían poder ser intercambiables en cualquier momento sin que los usuarios del tipo abstracto se vean afectados.

## 4. Niveles y barreras de abstracción

### 4.1. Niveles de abstracción

Hemos definido todas las operaciones de `rac` en términos de un constructor (`racional`) y dos selectores (`numer` y `denom`).

En general, la idea que hay detrás de la **abstracción de datos** es la de:

1. Definir un **nuevo tipo de datos** (abstracto).
2. Identificar las **operaciones básicas**, es decir, el conjunto mínimo de operaciones que necesitan conocer la representación interna del tipo abstracto.
3. Expresar **a partir de ellas** todas las demás operaciones que manipulen los valores de ese tipo.
4. **Obligar a usar sólo esas operaciones** para manipular los datos, impidiendo el acceso directo a su representación interna.

De esta forma, es mucho más fácil cambiar luego la representación interna de los datos abstractos o la implementación de las operaciones básicas sin tener que cambiar el resto del programa.

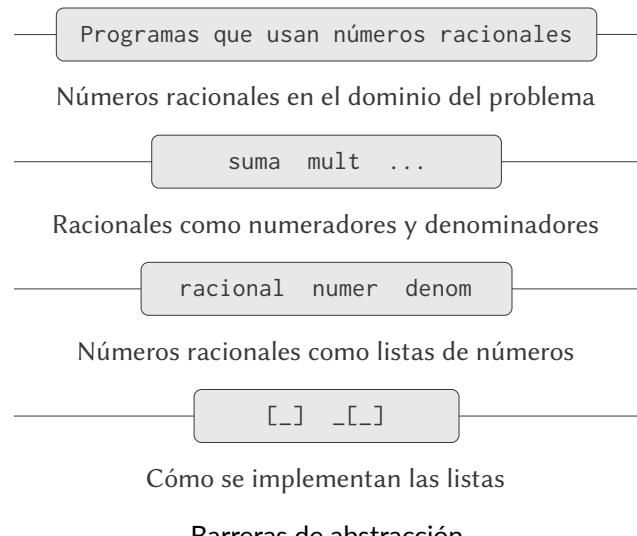
Para el caso de los números racionales, diferentes partes del programa manipulan números racionales usando diferentes operaciones, como se describe en esta tabla:

Las partes del programa que...	Tratan a los racionales como...	Usando sólo...
Usan números racionales para realizar cálculos.	Valores de datos completos, un todo.	<code>suma</code> , <code>mult</code> , <code>iguales</code> , <code>imprimir</code> .
Crean racionales o implementan Numeradores y denominadores.	<code>racional</code> , <code>numer</code> , <code>denom</code> .	
Implementan selectores y constructores de racionales.	Parejas de números representadas como listas de dos indexación <code>[ ]</code> .	Literales de tipo lista <code>[ ]</code> e elementos.

### 4.2. Barreras de abstracción

Cada una de las filas de la tabla anterior representa un nivel de abstracción, de forma que cada nivel usa las operaciones y las facilidades ofrecidas por el nivel inmediatamente inferior.

Dicho de otra forma: en cada nivel, las operaciones que aparecen en la última columna imponen una **barrera de abstracción**. Estas operaciones son usadas desde un nivel más alto de abstracción e implementadas usando un nivel más bajo de abstracción.



Se produce una **violación de una barrera de abstracción** cada vez que una parte del programa que puede utilizar una operación de un determinado nivel, utiliza una operación de un nivel más bajo.

Por ejemplo, una operación que calcula el cuadrado de un número racional se implementa mejor en términos de `mult`, que no necesita suponer nada sobre cómo se implementa un número racional:

```
def cuadrado(r):
    return mult(r, r)
```

Si hiciéramos referencia directa a los numeradores y los denominadores, estaríamos violando una barrera de abstracción:

```
def cuadrado_viola_una_barrera(r):
    return rational(numer(r) * numer(r), denom(r) * denom(r))
```

Y si usamos el conocimiento de que los racionales se representan como listas, estaríamos violando dos barreras de abstracción:

```
def cuadrado_viola_dos_barreras(r):
    return [r[0] * r[0], r[1] * r[1]]
```

Cantas menos barreras de abstracción se crucen  
al escribir programas, mejor.

Las barreras de abstracción hacen que los programas sean más fáciles de mantener y modificar.

Cantas menos operaciones dependan de una representación particular, menos cambios se necesitarán cuando se quiera cambiar esa representación.

Todas las implementaciones de `cuadrado` que acabamos de ver se comportan correctamente, pero sólo la primera es lo bastante robusta como para soportar bien los futuros cambios de los niveles

inferiores.

La operación `cuadrado` no tendrá que cambiarse incluso aunque cambiamos la representación interna de los números racionales.

Por el contrario:

- `cuadrado_viola_una_barrera` tendrá que cambiarse cada vez que cambien las especificaciones del constructor o los selectores.
- `cuadrado_viola_dos_barreras` tendrá que cambiarse cada vez que cambie la representación interna de los números racionales.

### 4.3. Propiedades de los datos

Las barreras de abstracción definen de qué forma pensamos sobre los datos.

Por ejemplo, podemos pensar que las operaciones `suma`, `mult`, etc. están definidas sobre datos (numeradores, denominadores y racionales) cuyo comportamiento está definido por las operaciones `racional`, `numer` y `denom`.

Pero... ¿qué es un *dato*? No basta con decir que es «*cualquier cosa implementada mediante ciertas operaciones básicas*».

Siguiendo con el mismo ejemplo, es evidente que cualquier grupo de tres operaciones (un constructor y dos selectores) no sirve para representar adecuadamente a los números racionales.

Además, se tiene que garantizar que, entre el constructor `racional` y los selectores `numer` y `denom`, se cumple la siguiente propiedad:

Si  $r = \text{racional}(n, d)$ , entonces  $\text{numer}(r) / \text{denom}(r) == n/d$ .

De hecho, esta es la única condición que deben cumplir las tres operaciones para poder representar adecuadamente a los números racionales.

Una representación válida de un número racional no está limitada a ninguna implementación particular (como, por ejemplo, una lista de dos elementos), sino que nos sirve cualquier implementación que satisfaga la propiedad anterior.

En general, podemos decir que **los tipos abstractos de datos se definen mediante:**

- una colección de **operaciones básicas**, junto con
- algunas **propiedades que los datos abstractos deben cumplir**.

Mientras se cumplan dichas propiedades (como la que aparece dentro de la caja anterior), esas operaciones básicas constituyen una representación válida del tipo abstracto de datos.

**Los detalles de implementación** debajo de una barrera de abstracción **pueden cambiar**, pero si no cambia su comportamiento observable desde un lugar situado por encima de la barrera, entonces la abstracción de datos sigue siendo válida y cualquier programa escrito utilizando esta abstracción de datos seguirá siendo correcto.

Este punto de vista también se puede aplicar, por ejemplo, a las listas que hemos usado para implementar números racionales.

En realidad, tampoco hace falta que sea una lista. Nos basta con cualquier representación que agrupe una pareja de valores juntos y que nos permita acceder a cada valor de una pareja por separado.

Es decir, la propiedad que tienen que cumplir las parejas es que:

Si  $p = \text{pareja}(x, y)$ , entonces  $\text{select}(p, 0) == x$   
y  $\text{select}(p, 1) == y$ .

Tales propiedades se describen como **ecuaciones** en la **especificación algebraica** del tipo abstracto.

## 5. Las funciones como datos

### 5.1. Clausuras

Anteriormente, hemos dicho que los datos se caracterizan por las **operaciones básicas** con las que se manipulan y por las **propiedades** que cumplen dichas operaciones, de forma que **podemos cambiar los detalles de implementación** bajo una barrera de abstracción siempre que no cambiemos su comportamiento observable por encima de ella.

Por tanto, bajo esa barrera de abstracción podemos usar cualquier implementación siempre y cuando logre que las operaciones que definen dicha barrera satisfagan las propiedades que deben cumplir.

Por ejemplo, podemos representar a los números racionales usando parejas de números, pero esas parejas, a su vez, se pueden representar de muchas maneras.

Podemos usar listas, tuplas, diccionarios..., pero en general nos sirve cualquier dato definido por un constructor **pareja** y un selector **select** que cumplan la siguiente propiedad:

Si  $p = \text{pareja}(x, y)$ , entonces  $\text{select}(p, 0) == x$   
y  $\text{select}(p, 1) == y$ .

Esas dos operaciones, **pareja** y **select**, deben cumplir la condición antes indicada y formarían otra barrera de abstracción sobre la cual se podrían implementar los números racionales:

```
def racional(x, y):
    return pareja(x, y)

def numer(r):
    return select(r, 0)

def denominador(r):
    return select(r, 1)
```

Así, las operaciones básicas de los racionales se definirían en función de las operaciones constructora y selectora de las parejas, que constituyen su barrera de abstracción.

Y para implementar las parejas, nos valdría cualquier implementación que satisfaga la propiedad que deben cumplir todas las parejas.

Por ejemplo, nos sirve cualquier estructura de datos o tipo compuesto que permita almacenar dos elementos juntos y seleccionar cada elemento por separado, como una lista, una tupla o algo similar.

En el caso de usar listas, podríamos implementar las parejas así:

```
def pareja(x, y):
    return [x, y]

def select(p, i):
    return p[i]
```

El inconveniente de usar una representación de este tipo es que no impide que los usuarios puedan acceder directamente a la representación interna del dato abstracto en forma de lista:

```
>>> p = pareja(2, 3)
>>> p
[2, 3]
>>> type(p)
<class 'list'>
>>> p[0] = 5
>>> p
[5, 3]
```

La implementación de un tipo abstracto **debe cumplir dos propiedades**:

- **Privacidad de la representación**: los usuarios no conocen ni deben conocer cómo se representan los valores del tipo abstracto en la memoria del ordenador.
- **Protección**: sólo se pueden utilizar con sus valores aquellas operaciones previstas en la especificación.

Y la representación usando un tipo convencional como las listas no satisface ninguna de estas dos propiedades.

Pero, de hecho, ni siquiera necesitamos estructuras de datos para representar parejas de números.

Podemos implementar dos funciones `pareja` y `select` que cumplan con la propiedad anterior tan bien como una lista:

```
def pareja(x, y):
    """Devuelve una función que representa una pareja."""
    def get(indice):
        if indice == 0:
            return x
        elif indice == 1:
            return y

    return get

def select(p, i):
    """Devuelve el elemento situado en el índice i de la pareja p."""
    return p(i)
```

Con esta implementación, podemos crear y manipular parejas:

```
>>> p = pareja(20, 14)
>>> select(p, 0)
20
```

```
>>> select(p, 1)
14
```

[Ver en Pythontutor](#)

Cuando se llama a la función `pareja`, ésta devuelve otra función llamada `get` (por tanto, `pareja` es una función de orden superior).

Además, `get` es una función local a la función `pareja`, ya que está definida en el ámbito de `pareja`.

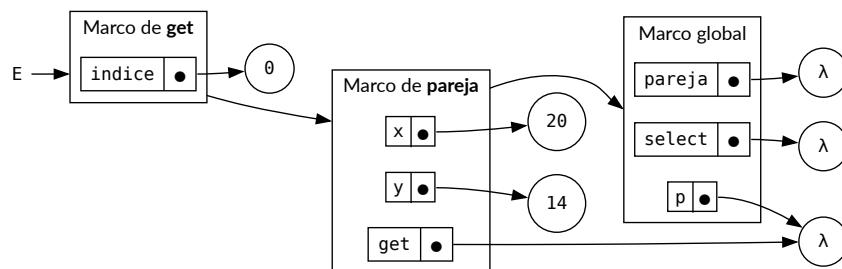
Por tanto, el marco de `get` apunta al de `pareja` en el entorno.

Las variables `x` e `y` son los parámetros de la función `pareja`, así que son locales a ella y, por tanto, sus ligaduras y referencias se almacenan en su marco.

Pero la función `get` necesita acceder al valor de esas variables.

Esas variables están en el entorno de `get`, ya que el marco de `get` apunta al de `pareja` en el entorno.

En consecuencia, la función `get` puede acceder a `x` e `y`.



Entorno dentro de la función `get` al llamar a `select(p, 0)`

El problema es que, cuando se va a ejecutar `get` a través de la llamada a `select(p, 0)`, el marco de `pareja` no estaría en la pila, ya que no hay ninguna llamada activa a la función `pareja`.

Y para que `get` pueda seguir accediendo a las variables `x` e `y` (que son locales a `pareja`), es necesario que el marco de `pareja` no se elimine de la memoria cuando finalice la ejecución de `pareja`.

Necesitamos un nuevo mecanismo que permita resolver este problema.

El **entorno de definición** (o **contexto**) de una función está formado por **los marcos que hay en el entorno cuando se define la función**.

Por ejemplo, el entorno de definición de `get` contiene, en este orden, el marco de `pareja` (ya que `get` es local a `pareja`) y el marco global.

Por tanto, el entorno de definición de una función NO contiene el marco de la propia función.

El entorno de definición de una función representa el contexto en el que se definió la función.

Es posible que la función necesite información almacenada en ese contexto para que pueda funcionar correctamente.

La combinación de una función más su entorno de definición se denomina **clausura**.

Clausura = función + entorno de definición

Una clausura, por tanto, agrupa una función con la información que puede que la función necesite para poder funcionar.

Después de hacer:

```
p = pareja(20, 14)
```

tenemos que `p` contiene una clausura.

Esa clausura esta formada por:

- La **función** que hay en `p`, que es la función `get`.
- El **entorno de definición** de `p`, que contiene dos marcos:
  - El marco de `pareja` (ya que la función `get` es local a `pareja`), el cual recuerda los valores que tenían las variables locales de `pareja` cuando se creó la clausura.
  - El marco global.

El marco global sigue en la pila, pero el marco de `pareja` no, ya que esa función no tiene ninguna llamada activa en este momento.

El problema es que la clausura `p` necesita ese marco para poder acceder a las variables que contiene.

Para no perder el marco de la función `pareja` cuando termina de ejecutarse ésta, el intérprete saca su marco de la pila pero no lo destruye, sino que **lo guarda en el montículo** como si fuera un dato más.

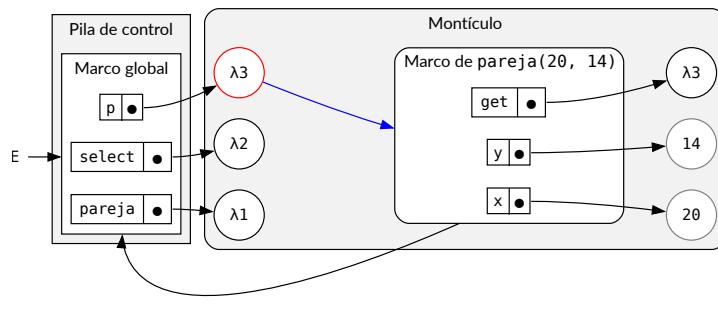
Ahora la clausura hace referencia al marco dentro del montículo, es decir, que la clausura guarda una referencia al marco, que ahora es un dato más dentro del montículo.

Ese marco seguirá existiendo en el montículo mientras haya una referencia que apunte a él, como cualquier otro dato.

Además, ese marco seguirá apuntando al marco global (que sigue almacenado en la pila) que también forma parte del entorno.

En resumen: el intérprete guardará en el montículo aquellos marcos que sean necesarios para el funcionamiento de alguna clausura, y los enlazará con otros marcos formando entornos de definición.

Las clausuras las representaremos gráficamente como una función de la que sale una flecha que va hasta el primer marco de su entorno de definición, que es el marco del ámbito donde se definió esa función.



Pila de control después de hacer `p = pareja(20, 14)`

El **círculo rojo** representa la función de la clausura, y la **flecha azul** apunta al entorno de definición de la clausura, que aquí está formado por el marco de `pareja` y el marco global (en ese orden).

Por tanto, la clausura almacenada en `p` contiene la función y el entorno que contiene la información que probablemente sea necesaria para poder ejecutar la función.

Aquí, la clausura apunta al marco de `pareja`, ya que es local a `pareja` y necesita acceder a los datos definidos en el ámbito de `pareja`.

Cuando se llame a la función de la clausura `p`, se creará su marco en la pila, el cual apuntará al entorno de definición de `p`.

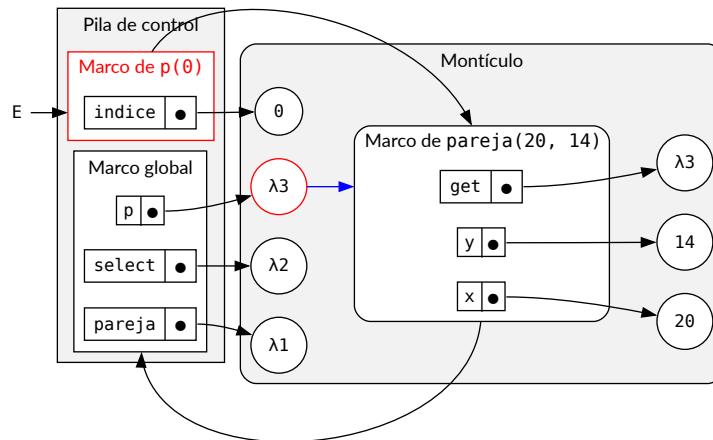
Por tanto, durante la ejecución de `p`, el entorno estaría formado por el marco de `p` (almacenado en la pila), seguido del marco de `pareja` (almacenado en el montículo), seguido del marco global (almacenado en la pila).

Naturalmente, el marco de `p` permanecerá en la pila mientras esté activa la llamada a `p`.

Por ejemplo, si hacemos:

```
p = pareja(20, 14)
x = p()
```

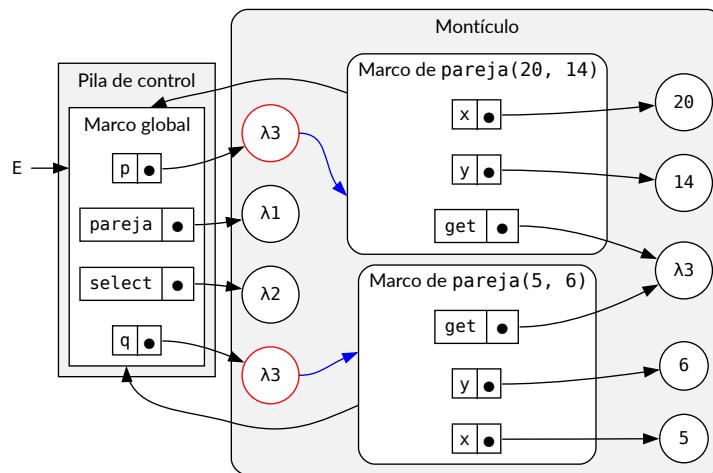
durante la ejecución de `p()` tendremos lo siguiente:

Estado del programa durante la ejecución de `x = p(0)`

Si tenemos dos clausuras `p` y `q` creadas de la siguiente manera:

```
p = pareja(20, 14)
q = pareja(5, 6)
```

en memoria tendremos lo siguiente:

Estado del programa tras crear `p` y `q`

Al llamar a `select(p, i)` se llama luego a `p(i)`, pero como `p` representa a la función `get`, realmente se llama a `get(i)`.

Lo mismo pasa al llamar a `select(q, i)`: se llama a `q(i)` pero, como `q` también representa a `get`, realmente se llama a `get(i)`.

Lo interesante es que `p` y `q` son referencias a la misma función `get`, pero cada una de ellas recuerda

el valor que tenían las variables *no locales* (la `x` y la `y` de `pareja`) cuando se crearon `p` y `q`.

Es decir: `p` y `q` son funciones que recuerdan el contexto en el que fueron creadas.

Por tanto:

- `p` es la función `get` pero, para ella, `x` vale 20 e `y` vale 14.
- `q` es la función `get` pero, para ella, `x` vale 5 e `y` vale 6.

Así que `p` y `q` no son exactamente la misma cosa.

El funcionamiento de las clausuras está muy relacionado con el de los módulos.

Si la clausura se define en un módulo y éste se importa en otro módulo, entonces el entorno de definición de la clausura finalizará en el marco global del módulo donde se ha definido la clausura y no contendrá el marco global del módulo importador.

Recordemos que el ámbito del *script* donde se almacena un módulo constituye el ámbito global de ese módulo, y que, al importar un módulo, su marco global debe permanecer en la memoria para que los miembros del módulo puedan acceder a otros elementos del mismo.

Cuando el módulo se importa usando `import <módulo>`:

1. Se mete su marco en la pila.
2. Se ejecutan sus sentencias, y sus definiciones crean ligaduras y variables que se almacenan en ese marco.
3. Cuando se acaba, se saca el módulo de la pila y se convierte en un objeto en el montículo que representa al módulo.

Las funciones definidas dentro de ese módulo, en realidad son clausuras que recuerdan el contexto en el que se definieron, hasta el marco global del módulo donde se han definido.

Es decir: los entornos de definición de esas clausuras acaban en el marco de ese módulo.

El marco del módulo importador NO está dentro del entorno de esas funciones.

Por ejemplo:

```
# uno.py:  
x = 1  
  
def f():  
    return x
```

```
# dos.py:  
  
import uno  
  
print(uno.f()) # imprime 1
```

Al hacer `import uno`:

1. Se crea un marco para `uno` en la pila.
2. Se ejecutan sus sentencias, que almacenan las ligaduras y variables de `x` y `f` en ese marco.

3. Cuando se termina de ejecutar el módulo, se saca su marco de la pila y se almacena como un objeto en el montículo.
4. Se crea en el marco de `dos` una ligadura que hace referencia a ese objeto.

Al llamar a `uno.f()`, el entorno de `f` está formado por su propio marco y por el marco global de `uno`, por lo que `f` tiene toda la información que necesita para funcionar.

El entorno de `f` NO contiene el marco global de `dos`.

Por ejemplo:

```
# uno.py:  
  
x = 1  
  
def f():  
    return x
```

```
# dos.py:  
  
import uno  
  
x = 35          # crea una nueva x en dos  
  
print(uno.f()) # sigue imprimiendo 1
```

Aquí, al llamar a `uno.f()` se observa que sigue devolviendo `1` y no `35`, ya que `f` sigue recordando que `x` vale `1`.

Recordemos que el entorno de `f` está formado por su marco y por el marco global de `uno`.

Y en este caso:

```
# uno.py:  
  
def f():  
    return x
```

```
# dos.py:  
  
import uno  
  
x = 35          # crea una nueva x en uno  
  
print(uno.f()) # da error
```

Aquí, al llamar a `uno.f()` da un error porque el entorno de `f` no contiene ninguna `x`, ya que ese entorno está formado por su marco y por el marco global de `uno` (NO contiene al marco global de `dos`).

Si usamos `from ... import ...`:

```
# uno.py:
x = 1
def f():
    return x
```

```
# dos.py:
from uno import f
print(f()) # imprime 1
```

Al hacer `from uno import f`, estamos importando sólo la función `f`, no el módulo `uno` como tal, pero al hacerlo ya estaríamos perdiendo el marco global del módulo `uno`, que contiene información que necesita la función `f` (en este caso, la variable `x`).

Por tanto, aquí `f` es una clausura porque necesita acceder a una variable (`x`) que está fuera del ámbito cuando se llama a `f` desde el módulo `dos`.

Para que la llamada a `f()` funcione correctamente en `dos`, el intérprete debe conservar el marco del módulo `uno` y enlazarlo con `f`.

En detalle, cuando el intérprete ejecuta `from uno import f`:

1. Crea el marco de `uno` en la pila y ejecuta sus sentencias.
2. En el marco de `uno` se guardan las ligaduras y variables de `x` y `f`.
3. Al terminar de ejecutarse el módulo `uno`, se saca su marco de la pila pero no se elimina, sino que se almacena en el montículo, ya que ese marco pertenece al entorno de definición de `f`.
4. En el marco de `dos`, se crea la ligadura entre `f` y la clausura formada por la función `f` de `uno` y su entorno de definición.

El entorno de definición de `f` está formado únicamente por el marco del módulo `uno`.

Si ahora hacemos `x = 99` en el módulo `dos`:

```
# uno.py:
x = 1    # variable global de uno
def f():
    return x
```

```
# dos.py:
from uno import f
x = 99      # crea una nueva x en dos
print(f())  # sigue imprimiendo 1
```

El resultado sigue siendo el mismo que antes, porque:

- La asignación `x = 99` que se ejecuta dentro del módulo `dos` crea una nueva variable `x` en el marco de `dos`, y no modifica la `x` de `uno`.
- `f` en `dos` es una clausura que recuerda que `x` valía `1` cuando se definió al ejecutarse la sentencia `from uno import f`.
- Cuando se ejecuta `f`, su entorno está formado por su marco y el marco global de `uno`, en ese orden.
- Por tanto, `f` accede a la `x` de `uno`, no la de `dos`.

Es importante también tener en cuenta que el entorno de `f` NO incluye el marco global de `dos`.

Por tanto, lo siguiente daría error:

```
# uno.py:
def f():
    return x      # Una variable que no está en uno
```

```
# dos.py:
from uno import f
x = 99          # crea una nueva x en dos
print(f())      # da error porque la x de dos no está en el entorno de f
```

Otro ejemplo, con funciones locales:

```
# uno.py:
x = 1
def padre(a):
    def hijo(b):
        global x
        x += 1
        return a + b + x
    return hijo
```

```
>>> from uno import padre
>>> f = padre(2)
>>> f(3)
7
>>> f(3)
8
>>> f(4)
10
```

El entorno de definición de la clausura `f` lo forma el marco de `padre` seguido del marco de `uno` (que juega el papel de marco global para los elementos definidos en `uno`) y ambos marcos se guardan en el montículo.

## 5.2. Representación funcional

Las funciones `pareja` y `select`, así definidas, son **funciones de orden superior**: la primera porque devuelve una función y la segunda porque recibe una función como argumento.

La función `get` (la función que devuelve `pareja` y que recibe `select`) **representa una pareja**, es decir, un **dato**.

A esto se le denomina **representación funcional**.

Su correspondiente tipo abstracto tiene un constructor (`pareja`) y un selector (`select`).

El uso de funciones de orden superior para representar datos no se corresponde con nuestra idea intuitiva de lo que deben ser los datos.

Sin embargo, **las funciones son perfectamente capaces de representar datos compuestos**.

En nuestro caso, estas funciones son suficientes para representar parejas en nuestros programas.

Esto no quiere decir que Python realmente implemente sus colecciones mediante funciones. En realidad las implementa de otra forma por razones de eficiencia, pero podría implementarlas con funciones sin ningún problema.

La práctica de la abstracción de datos nos permite cambiar fácilmente unas representaciones por otras, y una de esas representaciones puede ser mediante funciones.

La representación funcional, aunque pueda parecer extraña, es una forma perfectamente correcta de representar parejas, ya que cumple las propiedades que deben cumplir las parejas.

Este ejemplo también demuestra que la capacidad de manipular funciones como valores (mediante funciones de orden superior) proporciona la capacidad de manipular datos compuestos.

## 5.3. Estado interno

Ciertos datos pueden tener un **estado interno** consistente en información que el dato almacena (o *recuerda*) y que puede cambiar durante la ejecución del programa.

Por ejemplo:

- Una **lista** posee un estado interno que incluye su **contenido**, es decir, los **elementos que contiene** en un momento dado.
- Esos elementos pueden **cambiar** durante la ejecución del programa: podemos añadir elementos a la lista, eliminar elementos de la lista o cambiar un elemento de la lista por otro distinto.
- Cada vez que efectuamos alguna de estas operaciones sobre una lista estamos cambiando su **estado interno**.

Por tanto, la palabra «estado» implica un proceso evolutivo en el tiempo, durante el cual ese estado puede ir cambiando.

Al introducir el concepto de «estado interno» en nuestros datos, estamos introduciendo también la capacidad de cambiar dicho estado, es decir, que **los datos ahora son mutables**, y la *mutabilidad* es un concepto propio de la **programación imperativa**.

Esto nos va a **impedir representar un dato abstracto mutable** usando las especificaciones algebraicas que hemos usado hasta ahora, ya que, a partir de este momento, el resultado de una operación

puede depender no sólo de lo que dicten las ecuaciones de la especificación sino también de la historia previa que haya tenido el dato abstracto (es decir, de su estado interno).

Y, por supuesto, nos va a **impedir usar el modelo de sustitución** para razonar sobre nuestros datos, por lo que tendremos que usar el modelo computacional de **máquina de estados**.

A cambio, ganaremos dos cosas:

- La posibilidad de modelar **sistemas modulares**, basados en partes independientes que actúan como elementos autónomos.
- La posibilidad de modelar de forma fácil y natural el comportamiento de **sistemas y procesos** que se dan en el mundo real y que son inherentemente **dinámicos**, es decir, que cambian con el tiempo y que van pasando por distintos estados a medida que se opera con ellos.

Para ello, aprovecharemos una característica aún no explorada hasta ahora: **las funciones también pueden tener estado interno**, gracias al uso de las **clausuras**.

Por ejemplo, definamos una función que simule el proceso de retirar dinero de una cuenta bancaria.

Crearemos una función llamada `retirar`, que tome como argumento una cantidad a retirar. Si hay suficiente dinero en la cuenta para permitir la retirada, `retirar` devolverá el saldo restante después de la retirada. De lo contrario, `retirar` producirá el error '`Fondos insuficientes`'.

Por ejemplo, si empezamos con 100 € en la cuenta, nos gustaría obtener la siguiente secuencia de valores de retorno al ir llamando a `retirar`:

```
>>> retirar(25)
75
>>> retirar(25)
50
>>> retirar(60)
'Fondos insuficientes'
>>> retirar(15)
35
```

La expresión `retirar(25)`, evaluada dos veces, produce valores diferentes.

Por lo tanto, la función `retirar` **no es pura**.

Llamar a la función no sólo devuelve un valor, sino que también tiene el **efecto lateral** de cambiar internamente a la función de alguna forma, por lo que la siguiente llamada con el mismo argumento devolverá un resultado distinto.

Este efecto lateral es el resultado de retirar dinero de los fondos disponibles **provocando un cambio en el estado de una variable** que almacena dichos fondos y que se encuentra **fuerza del marco actual**.

A las operaciones modificadoras que no devuelven un valor nuevo de un determinado tipo abstracto, sino que **modifica directamente el propio dato**, las llamaremos **mutadoras**.

Estas operaciones normalmente necesitan conocer la representación interna del dato abstracto, ya que no lo modifican creando un valor nuevo sino que lo transforman internamente sin cambiar su identidad.

Por tanto, a partir de ahora, un tipo abstracto de datos podrá tener las siguientes operaciones:

- **Constructoras**: operaciones que devuelven un valor de tipo  $T$ .

A su vez, las constructoras se dividen en:

- **Generadoras:** son aquellas operaciones constructoras que tienen la propiedad de que sólo con ellas es suficiente para generar cualquier valor del tipo, y excluyendo cualquiera de ellas hay valores que no pueden ser generados.
- **Modificadoras:** son las operaciones constructoras que no forman parte del conjunto de las generadoras.
- **Selectoras:** operaciones que toman como argumento uno o más valores de tipo  $T$  y que no devuelven un valor de tipo  $T$ .
- **Mutadoras:** operaciones que modifican directamente el estado interno de un valor de tipo  $T$  sin construir un nuevo valor ni cambiar su identidad.

Para que `retirar` funcione, hay que empezar con un saldo inicial.

La función `deposito` es una función de orden superior que recibe como argumento un saldo inicial y devuelve la propia función `retirar`, pero de forma que esa función **recuerda** el saldo inicial.

```
retirar = deposito(100)
```

La implementación de `deposito` requiere un **acceso no local** al valor de los fondos iniciales y una **función local** que actualiza y devuelve dicho valor:

```
def deposito(fondos):
    """Devuelve una función que reduce los fondos en cada llamada."""
    def deposito_local(cantidad):
        nonlocal fondos
        if cantidad > fondos:
            return 'Fondos insuficientes'
        fondos -= cantidad # Asignación a variable no local
        return fondos

    return deposito_local
```

## 5.4. Paso de mensajes

Al poder asignar valores a una variable no local, hemos podido conservar un estado que es interno para una función pero que evoluciona y cambia con el tiempo a través de llamadas sucesivas a esa función.

Supongamos que queremos ampliar la idea anterior definiendo más operaciones sobre los fondos de la cuenta corriente.

Por ejemplo, además de poder retirar una cantidad, queremos también poder ingresar cantidades en la cuenta, así como consultar en todo momento su saldo actual.

En ese caso, podemos usar una técnica que consiste en usar una función que **despacha** las operaciones en función del *mensaje* recibido.

```
def deposito(fondos):
    def retirar(cantidad):
        nonlocal fondos
```

```
if cantidad > fondos:
    return 'Fondos insuficientes'
fondos -= cantidad
return fondos

def ingresar(cantidad):
    nonlocal fondos
    fondos += cantidad
    return fondos

def saldo():
    return fondos

def despacho(mensaje):
    if mensaje == 'retirar':
        return retirar
    elif mensaje == 'ingresar':
        return ingresar
    elif mensaje == 'saldo':
        return saldo
    else:
        raise ValueError('Mensaje incorrecto')

return despacho
```

Ahora, un depósito se representa internamente como una función que recibe mensajes y los despatcha a la función correspondiente:

```
>>> dep = deposito(100)
>>> dep
<function deposito.<locals>.despacho at 0x7f0de1300e18>
>>> dep('retirar')(25)
75
>>> dep('ingresar')(200)
275
>>> dep('saldo')()
275
```

También podemos hacer:

```
>>> dep = deposito(100)
>>> retirar = dep('retirar')
>>> ingresar = dep('ingresar')
>>> saldo = dep('saldo')
>>> retirar(25)
75
>>> ingresar(200)
275
>>> saldo()
275
```

Una variante de esta técnica es la de usar un diccionario para asociar a cada mensaje con cada operación:

```

def deposito(fondos):
    def retirar(cantidad):
        nonlocal fondos
        if cantidad > fondos:
            return 'Fondos insuficientes'
        fondos -= cantidad
        return fondos

    def ingresar(cantidad):
        nonlocal fondos
        fondos += cantidad
        return fondos

    def saldo():
        return fondos

    dic = {'retirar': retirar, 'ingresar': ingresar, 'saldo': saldo}

    def despacho(mensaje):
        if mensaje in dic:
            return dic[mensaje]
        else:
            raise ValueError('Mensaje incorrecto')

    return despacho

```

Se denomina **paso de mensajes** a este estilo de programación que consiste en agrupar, dentro de una función que responde a diferentes mensajes, las operaciones que actúan sobre un dato.

El paso de mensajes combina **dos técnicas de programación**:

- Las **funciones de orden superior** que devuelven otras funciones.
- El uso de una función que **despacha** a otras funciones dependiendo del mensaje recibido.

## 5.5. Especificación de datos abstractos con estado interno

Ya hemos dicho que las especificaciones algebraicas no nos sirven para especificar un tipo abstracto que contenga estado interno y mutabilidad, porque las operaciones ya no conservan la transparencia referencial y sus propiedades ya no siempre se pueden describir con ecuaciones.

Lo que sí se puede hacer es usar el lenguaje natural para describir dichas propiedades.

El resultado es mucho menos elegante y formal, además de que favorece la aparición de ambigüedades en la interpretación, pero es lo mejor que podemos hacer, en general.

Por ejemplo, la especificación del tipo **Depósito** podría expresarse así si no hubiera mutabilidad ni estado interno:

```

espec depósito
  operaciones
    depósito : ℝ → depósito
    parcial retirar : depósito × ℝ → ℝ
    ingresar : depósito × ℝ → ℝ
    saldo : depósito → ℝ
  ecuaciones

```

```

 $f < c \Rightarrow \text{retirar}(\text{depósito}(f), c) \equiv \text{error}$ 
 $f \geq c \Rightarrow \text{retirar}(\text{depósito}(f), c) \equiv \text{depósito}(f - c)$ 
 $\text{ingresar}(\text{depósito}(f), c) \equiv \text{depósito}(f + c)$ 
 $\text{saldo}(\text{depósito}(f)) \equiv f$ 

```

`depósito` es la operación generadora.

`retirar` e `ingresar` son operaciones modificadoras.

`saldo` es una operación selectora.

Si el dato abstracto es mutable y recuerda su estado interno, **las operaciones modificadoras** ya no producen un nuevo dato **Depósito** a partir de otro, sino que **cambian el estado interno del dato existente**.

En tal caso, esas operaciones se denominan **mutadoras** y la especificación debe describir, entre otras cosas, el **efecto** que producen las operaciones mutadoras sobre el dato abstracto.

```

espec depósito
operaciones
  depósito : ℝ → depósito
  parcial retirar : depósito × ℝ →
    ingresar : depósito × ℝ →
    saldo : depósito → ℝ
var
  d : depósito; f, c : ℝ
ecuaciones
  depósito(f) { Crea un depósito con un fondo (estado interno) inicial de f
                  y lo devuelve }
  saldo(d) ≡ «los fondos actuales de d»
  saldo(d) ≥ c ⇒ retirar(d, c) { Reduce en c unidades los fondos del depósito d }
  saldo(d) < c ⇒ retirar(d, c) ≡ error
  ingresar(d, c) { Aumenta en c unidades los fondos del depósito d }

```

Los **efectos** que produce una operación se indican entre llaves {} al lado de la operación correspondiente.

Toda operación *impura* debe indicar sus efectos entre llaves.

La **signatura** de las operaciones `retirar` e `ingresar` indican mediante «→» que son operaciones que no devuelven ningún valor, ya que su cometido es el de provocar un efecto lateral (en este caso, modificar el **estado interno del Depósito**).

En concreto, los efectos que producen dichas operaciones son los de cambiar los fondos del depósito, restándole o sumándole una cantidad.

Por tanto, una vez ejecutada cualquiera de esas operaciones, se habrá cambiado el **estado interno del dato abstracto**.

Es por eso que llamamos **mutadoras** a ese tipo de operaciones.

Otra opción es que las operaciones mutadoras devolvieran un valor además de cambiar el **estado interno del dato abstracto** (por ejemplo, el saldo que queda en el depósito tras ingresar o retirar efectivo).

En tal caso, podría quedar algo así:

```

espec depósito
operaciones
    depósito : ℝ → depósito
    parcial retirar : depósito × ℝ → ℝ
    ingresar : depósito × ℝ → ℝ
    saldo : depósito → ℝ
var
    d : depósito; f, c : ℝ
ecuaciones
    depósito(f) { Crea un depósito con un fondo (estado interno) inicial de f
                    y lo devuelve }
    saldo(d) ≡ «los fondos actuales de d»
    saldo(d) ≥ c ⇒ retirar(d, c) { Reduce en c unidades los fondos del depósito d
                                    y devuelve el saldo que queda }
    saldo(d) < c ⇒ retirar(d, c) ≡ error
    ingresar(d, c) { Aumenta en c unidades los fondos del depósito d
                      y devuelve el saldo que queda }

```

## 6. Abstracción de datos y modularidad

### 6.1. El tipo abstracto como módulo

Claramente, un **tipo abstracto** representa una **abstracción**:

- Se **destacan** los detalles (normalmente pocos) de la **especificación**, es decir, el *comportamiento observable* del tipo. Es de esperar que este aspecto sea bastante estable y cambie poco durante la vida útil del programa.
- Se **ocultan** los detalles (normalmente numerosos) de la **implementación**. Este aspecto es, además, propenso a cambios.

Y estas propiedades anteriores hacen que el tipo abstracto sea el concepto ideal alrededor del cual basar la descomposición en módulos de un programa grande.

Recordemos que para que haya una buena modularidad:

- Las **conexiones** del módulo con el resto del programa han de ser pocas y simples. De este modo se espera lograr una relativa independencia en el desarrollo de cada módulo con respecto a los otros.
- La **descomposición** en módulos ha de ser tal que la mayor parte de los cambios y mejoras al programa impliquen modificar sólo un módulo o un número muy pequeño de ellos.
- El **tamaño** de un módulo ha de ser el adecuado: si es demasiado grande, será difícil realizar cambios en él; si es demasiado pequeño, los costes de integración con otros módulos aumenta.

La parte del código fuente de un programa dedicada a la definición de un tipo abstracto de datos es un **candidato a módulo** que cumple las siguientes propiedades:

- La **especificación** del tipo abstracto es un ejemplo de pocas y simples conexiones con el resto del programa: los usuarios simplemente invocan sus operaciones permitidas. Otras conexiones

más peligrosas, como compartir variables entre módulos o conocer la representación interna, son imposibles.

- La **implementación** puede cambiarse libremente sin afectar al funcionamiento de los módulos usuarios. Es de esperar, por tanto, que muchos cambios al programa queden localizados en el interior de un sólo módulo.
- El **tamaño** de una sola función que implementa una abstracción funcional es demasiado pequeño para ser útil como unidad modular. En cambio, la definición de un tipo abstracto consta, en general, de una colección de funciones más una representación, lo que proporciona un tamaño más adecuado.

Un tipo abstracto de datos conecta perfectamente con los cuatro conceptos más importantes relacionados con la modularidad:

- Es una **abstracción**: se usa sin necesidad de saber cómo se implementa.
- **Oculta información**: los detalles y las decisiones de diseño quedan en la implementación del tipo abstracto, y son innecesarios para poder usarlo.
- Es **funcionalmente independiente**: es un módulo destinado a una sola tarea, con alta cohesión y bajo acoplamiento.
- Es **reutilizable**: su comportamiento puede resultar tan general que puede usarse en diferentes programas con ninguna o muy poca modificación.

## Bibliografía

Abelson, Harold, Gerald Jay Sussman, and Julie Sussman. 1996. *Structure and Interpretation of Computer Programs*. 2nd ed. MIT Press ; McGraw-Hill.

DeNero, John. n.d. *Composing Programs*. <http://www.composingprograms.com>.

Peña Marí, Ricardo. 2003. *Diseño de Programas: Formalismo y Abstracción*. Prentice Hall.

Python Software Foundation. n.d. *Sitio Web de Documentación de Python*. <https://docs.python.org/3>.