tutoriel_intermediaire_1

June 29, 2019

1 Tutoriel Intermédiaire 1: boucles, contrôle de flux et numpy

1.1 1.1 Numpy

L'objet principal du module *numpy* est le tableau multidimensionnel(array multidimensionnelle), qui s'appelle un ndarray. Les ndarrays peuvent également être considérées des arrays. En fait. numpy.array est une fonction intuitive pour créer une ndarray.

Donc, une ndarray devrait principalement être créée avec les fonctions *array*, *zeros* ou *empty* selon la documentation de numpy.

```
In [1]: import numpy as np
        # instancier une ndarray en utilisant la fonction array (et des listes)
        arr = np.array([[1,2,3],[10,11,12]])
        arr, type(arr)
Out[1]: (array([[ 1, 2, 3],
                [10, 11, 12]]), numpy.ndarray)
In [2]: # instancier une ndarray en utilisant la fonction zeros
        zeros_arr = np.zeros((3,2)) # l'entrant est un tuple représentant le nombre de rangées
          # et de colonnes dans notre cas
        zeros_arr
Out[2]: array([[0., 0.],
               [0., 0.],
               [0., 0.]])
In [3]: # instancie une ndarray en utilisant la fonction empty
        empty_arr = np.empty((3,2))
        empty_arr
Out[3]: array([[0., 0.],
               [0., 0.],
               [0., 0.]
```

Les attributes principaux d'une ndarray sont

^{*} ndim: le nombre d'axes (dimensions) de l'array * shape: la forme de l'array (toutes

ses dimensions) (pour une array de forme nm, la dimension est le tuple (n,m)) size: le nombre d'éléments dans l'array (n fois m) * dtype: tous les éléments dans une array numpy ont le même type, alors cet attribut retourne le type de ces éléments

```
In [4]: {'ndim': arr.ndim, 'shape': arr.shape, 'size': arr.shape, 'dtype': arr.dtype}
Out[4]: {'ndim': 2, 'shape': (2, 3), 'size': (2, 3), 'dtype': dtype('int32')}
```

Nous pouvons utiliser des opérations arithmétiques sur les arrays numpy, mais ces opérations sont appliquées *par éléments*.

Il existe plusieurs fonctions unaires fonctionnant sur les arrays numpy. Par exemple, la fonction racine carrée, la fonction exponentielle et ainsi de suite.

Dans l'atelier précédent, nous avons vu comment l'indexing et le slicing peuvent être utilisés sur les listes et les strings. Maintenant, nous pouvons utiliser ces concepts sur les arrays de numpy.

```
[[ 1 2 3]
 [10 11 12]]
[[11 12]]
1
```

En passant, nous avons un nouveau caractère ... qui peut être particulièrement intéressant lorsque nous voulons indexer des arrays ayant plusieurs dimensions. x[1,2...] = x[1,2,:,:]

```
In [9]: arr[..., 0] # selectionne seulement la première "colonne"
Out[9]: array([ 1, 10])
```

Nous pouvons empiler des arrays ensemble afin de les agrandir. Nous pouvons utiliser la fonction *vstack* afin d'empiler nos données verticalement ou bien utiliser la fonction *hstack* afin de les empiler horizontalement.

```
In [10]: nouvelle_rangée = np.array([1000, 2000, 3000])
         np.vstack((arr, nouvelle_rangée)) # les entrants ont la forme d'un tuple
Out[10]: array([[
                          2,
                                3],
                    1,
                         11,
                [ 10,
                               12],
                [1000, 2000, 3000]])
In [11]: nouvelle_colonne = np.array([999, 888])
         nouvelle_colonne = nouvelle_colonne.reshape(2,1)
         print(nouvelle_colonne)
         np.hstack((nouvelle_colonne, arr))
[[999]]
 [888]]
Out[11]: array([[999,
                        1,
                             2,
                                  3],
                [888, 10, 11, 12]])
```

Souvenez-vous que mis à part les *numbers*, la plupart des types en Python sont accédéss par référence et non par valeur. En d'autres mots, lorsque je réassigne une array, c'est la même array qui est passé une deuxième fois.

```
In [12]: nouvelle_array = arr
    print(arr is nouvelle_array)
    arr[0,0] = 999999
    nouvelle_array
```

True

Si vous voulez copier une array afin de modifier cette variable de façon indépendante de l'originale, vous pouvez utiliser la fonction *copy*.

False

Désormais, créons une array plus significative avec la fonction arange.

1.1.1 Exercice 1

Retrouvez la dernière rangée de la grosse_arr

<ipython-input-15-b9f75975153f> in <module>

```
3  return x
4
----> 5 assert (exercice1(grosse_arr) == np.array([90, 91, 92, 93, 94, 95, 96, 97, 98, 99]
```

AssertionError:

1.2 Les if statements

Puisque cet atelier a comme objectif de vous rendre très confortable avec les boucles en Python, le deuxième bloc nécessaire afin d'atteindre cet objectif est la compréhension des contrôles de flux et des ordres de contrôle. Nous allons commencer avec le *if statement*.

```
In [16]: condition = True # une variable booléenne déclarée comme True
    if condition == True:
        print("cette expression s'évalue")

condition = False

if condition == True:
    print("cette expression ne s'évalue pas")

cette expression s'évalue
```

Dans la cellule précédente, nous avons vu beaucoup de nouveaux mots clefs et des concepts. Nous allons maintenant les décrire

```
if condition == True
```

L'opérateur de comparaison == compare la valeur à sa droite de celle à sa gauche. Si les deux valeurs sont égales, alors l'expression complète s'évalue comme *True* et peut-être vu comme:

```
if True == True
if True: # True == True se réduit à True
```

Maintenant, le *if statement*, étant *True* exécute le code indenté qui le suit. Dans notre cas, le suivant

```
print('the condition is true')
    exécute.
Dans le deuxième cas,
if condition == True
    devient
```

```
if False == True et puisque False \neq True, alors l'expression se réduit à False if False
```

donc le bloc de code délimité par le *if statement* ne s'exécute pas. Pour résumer, les *if statements* s'exécute seulement si leur condition est *True*.

```
if condition:
  leur code
```

Où leur code est indenté une coche de plus que le if statement.

En dehors de l'opérateur de comparaison (==) vu dans la cellule précédente, il existe beaucoup plus d'opérateurs logiques en Python. L'opposé de l'opérateur de comparaison est l'opérateur *not equal* (! =). Il existe également l'opérateur *plus grand ou égal*, l'opérateur *plus grand que*, l'opérateur *plus petit ou égal*, l'opérateur *plus petit* et l'opérateur de négation (not).

```
In [17]: condition = True
         petit_nombre = 5
         grand_nombre = 100000
         if not condition:
           print('Faux')
         if condition != False:
           print('Vrai')
         if petit_nombre > grand_nombre:
           print('Faux')
         if petit_nombre < grand_nombre:</pre>
           print('Vrai')
         if grand_nombre >= petit_nombre:
           print('Vrai')
Vrai
Vrai
Vrai
```

L'opérateur de comparaison d'égalité avec une valeur booléenne est optionnel

```
if condition == True:
   print('bonjour')
```

est exactement la même expression que la suivante

Nous pouvons mélanger des conditions ensemble pour avoir plus de flexibilité dans les expressions logiques comme les *if statements*. Nous avons les opérateurs *and* et *or*.

Condition 1	Condition 2	or	and
False	False	False	False
False	True	True	False
True	False	True	False
True	True	True	True

Nous pouvons interpréter la table précédente avec le code suivant

```
if False and True:
    print('Faux')

if False or True:
    print('Vrai')

In [19]: if False or False:
        print('Faux')

    if True and True:
        print('Vrai')
```

Les exemples vus dans les cellules précédentes utilisent tous des valeurs booléennes ou bien des nombres. Par contre, nous pouvons utiliser des conditions plus complexes avec des strings et des fonctions par exemple.

1.2.1 Exercice 2

Validez que au moins un des deux nombres soient entre ses deux seuils

AssertionError:

1.3 **1.3 Boucles**

Les boucles sont très importantes dans quelconque language de programmation de qualité et Python ne fait pas exception. Elles sont souvent utilisées afin d'itérer sur des listes, des arrays ou quelconques structures de données itérables, ou bien afin de répéter une tâche répétitive.

Analysons la cellule précédente.

```
for element in grosse_arr:
```

puisque la *grosse_arr* est une array multidimensionnelle de 2 dimensions, nous itérons sur les rangées. En Python, tous le travail des for loops est caché ce qui permet de rendre Python beaucoup plus simple. Si on compare la syntaxe de Python avec un autre language comme C, on s'aperçoit rapidement de la force de Python.

```
int[][] grosse_arr = new int[10][10];
for (int i = 0; i < 10; i++){
   printf("élément présent:");
   for (int j = 0; j < 10; j++)}
     printf("%f", grosse_arr[i][j]);
   }
   printf("\n");
}</pre>
```

Nous avons parfois besoin de l'index lorsque nous itérons sur une liste ou une array afin de savoir nous sommes présentement à quelle itération. Nous utilisons la fonction *enumerate* afin de parvenir à nos besoins.

```
index présent: 3, élément présent: [30 31 32 33 34 35 36 37 38 39] index présent: 4, élément présent: [40 41 42 43 44 45 46 47 48 49] index présent: 5, élément présent: [50 51 52 53 54 55 56 57 58 59] index présent: 6, élément présent: [60 61 62 63 64 65 66 67 68 69] index présent: 7, élément présent: [70 71 72 73 74 75 76 77 78 79] index présent: 8, élément présent: [80 81 82 83 84 85 86 87 88 89] index présent: 9, élément présent: [90 91 92 93 94 95 96 97 98 99]
```

Remarquez que la boucle commence à l'index 0 et non 1.

Nous pouvons imbriquer des boucles dans d'autres. Par exemple, pour une boucle embriquée dans une autre, nous appelons cette dernière la boucle intérieure et la première la boucle extérieure.

```
In [24]: for i, rangée in enumerate(grosse_arr): # boucle extérieure
           for j, élément in enumerate(rangée): # boucle intérieure
             if i * grosse_arr.shape[0] + j < 20: # imprime seulement les 20 premiers éléments
               print(élément)
0
1
2
3
4
5
6
7
8
9
10
11
12
13
14
15
16
17
18
```

1.3.1 Exercice 3

Calculez la moyenne de l'array x.

```
In [25]: x = np.random.randn(100)

def exercice3(arr):
    somme = 0
```

```
return somme
```

Il existe une autre façon d'interagir avec les boucles *for* avec la compréhension de liste. La syntaxe de base est la suivante

```
[ expression for item in liste if condition ]
```

Remarquez les deux crochets autour de la ligne complète, et les mots-clefs suivants: * for: la variable suivant le for est un élément individuel provenant de la liste, nous pouvons accéder à cet élément dans l'expression. * in: la variable suivant le mot-clef in est la liste sur laquelle nous sommes en train d'itérer. * if: la condition suivant le if spécifie si l'expression s'exécute, cette partie est optionnelle.

Il y a également un autre type de boucle qui se nomme la boucle *while* et qui a une structure différente. La boucle *while* utilise la même structure que le *if statement* vu précédemment. Cette boucle s'exécute jusqu'à sa condition s'évalue à *False*.

```
while condition: code
```

Donc, le code s'exécute seulement lorsque la condition s'évalue à *True*.

Finissons notre conversation sur les boucles avec la fonction *range*.

```
range(start, stop, step)
```

Les trois paramètres de la fonction *range* sont optionnels. Par défaut, le paramètre *start* à la valeur 0, le paramètre *stop* n'a pas de valeur et le paramètre *step* à la valeur 1. En d'autres mots, c'est une $range \infty$. Si l'on donne seulement un paramètre à la fonction range, par défaut c'est le paramètre stop.

```
range(10)
```

Donc en utilisant l'expression précédente dans notre code, nous pourrions boucler 10 fois.

Utilisons les notions vues aujourd'hui afin de traiter des données au préalable. Nous allons utiliser le *World Happiness Report* de 2019. Nous allons utiliser des DataFrame afin de manipuler des données.

```
In [31]: import io
    import pandas as pd
    whr = pd.read_csv('world-happiness-report-2019.csv')
    whr.loc[30:60]
```

Out[31]:	Country (region)	Ladder	SD of	Ladder	Positive a	ffect \	
30	Panama	31		121		7.0	
31	Brazil	32		116		69.0	
32	Uruguay	33		88		10.0	
33	Singapore	34		5		38.0	
34	El Salvador	35		112		23.0	
35	Italy	36		31		99.0	
36	Bahrain	37		83		39.0	
37	Slovakia	38		39		53.0	
38	Trinidad and Tobago	39		89		14.0	
39	Poland	40		28		76.0	
40	Uzbekistan	41		99		19.0	
41	Lithuania	42		55		138.0	
42	Colombia	43		120		30.0	
43	Slovenia	44		54		114.0	
44	Nicaragua	45		133		31.0	
45	Kosovo	46		107		71.0	
46	Argentina	47		97		28.0	
47	Romania	48		75		80.0	
48	Cyprus	49		95		60.0	
49	Ecuador	50		113		11.0	
50	Kuwait	51		98		89.0	
51	Thailand	52		81		20.0	
52	Latvia	53		30		119.0	
53	South Korea	54		57		101.0	
54	Estonia	55		32		50.0	
55	Jamaica	56		102		51.0	
56	Mauritius	57		94		55.0	
57	Japan	58		43		73.0	
58	Honduras	59		151		13.0	
59	Kazakhstan	60		40		81.0	
60	Bolivia	61		71		70.0	
	_	ial suppo		reedom	-	Generosity	
30	48.0		0	32.0	104.0	88.0	
31	105.0		3.0	84.0	71.0	108.0	
32	76.0		5.0	30.0	33.0	80.0	
33	2.0		5.0	20.0	1.0	21.0	
34	84.0		3.0	74.0	85.0	134.0	
35	123.0		3.0	132.0	128.0	48.0	
36	83.0		9.0	24.0	NaN	23.0	
37	47.0		1.0	108.0	142.0	70.0	
38	52.0		9.0	51.0	141.0	41.0	
39	33.0		1.0	52.0	108.0	77.0	
40	15.0		1.0	1.0	18.0	29.0	
41	41.0		7.0	122.0	113.0	124.0	
42	88.0		2.0	56.0	124.0	111.0	
43	71.0	14	1.0	13.0	97.0	54.0)

44	125.0	66.0	70.0	43.0	71.0
45	7.0	85.0	50.0	144.0	31.0
46	93.0	46.0	54.0	109.0	123.0
47	62.0	86.0	57.0	146.0	102.0
48	99.0	90.0	81.0	115.0	39.0
49	113.0	71.0	42.0	68.0	95.0
50	97.0	69.0	47.0	NaN	42.0
51	35.0	53.0	18.0	131.0	10.0
52	38.0	34.0	126.0	92.0	105.0
53	45.0	91.0	144.0	100.0	40.0
54	6.0	12.0	45.0	30.0	83.0
55	51.0	28.0	49.0	130.0	119.0
56	16.0	54.0	40.0	96.0	37.0
57	14.0	50.0	64.0	39.0	92.0
58	73.0	84.0	39.0	79.0	51.0
59	5.0	19.0	80.0	57.0	57.0
60	138.0	93.0	35.0	91.0	104.0

	Log of	GDP\nper	capita	Healthy	life\nexpectancy
30			51.0		33.0
31			70.0		72.0
32			52.0		35.0
33			3.0		1.0
34			100.0		75.0
35			29.0		7.0
36			20.0		42.0
37			35.0		38.0
38			38.0		93.0
39			41.0		36.0
40			104.0		83.0
41			36.0		62.0
42			74.0		51.0
43			34.0		29.0
44			108.0		53.0
45			88.0		NaN
46			55.0		37.0
47			48.0		61.0
48			33.0		6.0
49			86.0		45.0
50			5.0		70.0
51			62.0		58.0
52			43.0		68.0
53			27.0		9.0
54			37.0		41.0
55			93.0		55.0
56			53.0		73.0
57			24.0		2.0
58			113.0		57.0

```
59 47.0 88.0
60 101.0 94.0
```

In [32]: nombre_de_rangées = whr.shape[0]

En regardant notre jeu de données de plus près, nous nous apercevons que certaines valeurs sont NaN (not a number). Naïvement, nous allons itérer sur notre jeu de données afin de remplacer les NaN par le nombre de colonnes.

```
nombre_de_colonnes = whr.shape[1]
         for i in range(nombre_de_rangées):
           for j in range(1, nombre_de_colonnes):
             if np.isnan(whr.iloc[i, j]):
               print('i: {}, j: {}'.format(i,j))
               whr.iloc[i, j] = nombre_de_rangées
i: 20, j: 7
i: 24, j: 9
i: 24, j: 10
i: 27, j: 7
i: 28, j: 3
i: 28, j: 4
i: 28, j: 5
i: 28, j: 6
i: 28, j: 7
i: 28, j: 8
i: 36, j: 7
i: 45, j: 10
i: 50, j: 7
i: 63, j: 9
i: 63, j: 10
i: 75, j: 10
i: 86, j: 7
i: 92, j: 7
i: 100, j: 7
i: 109, j: 10
i: 111, j: 9
i: 134, j: 10
i: 148, j: 9
In [33]: whr.loc[30:60]
Out [33]:
                Country (region)
                                           SD of Ladder Positive affect \
                                   Ladder
         30
                           Panama
                                                     121
                                                                       7.0
                                       31
         31
                           Brazil
                                       32
                                                     116
                                                                      69.0
         32
                          Uruguay
                                       33
                                                      88
                                                                      10.0
         33
                                       34
                                                       5
                                                                      38.0
                       Singapore
```

34	El Salvad	dor	35	112		23.0	
35	Italy		36	31		99.0	
36	Bahrain		37	83		39.0	
37	Slovakia		38	39		53.0	
38	Trinidad and Toba	ago	39	89		14.0	
39	Pola	and	40	28		76.0	
40	Uzbekist	tan	41	99		19.0	
41	Lithuar	nia	42	55		138.0	
42	Colomb	bia	43	120		30.0	
43	Slover	nia	44	54		114.0	
44	Nicara	gua	45	133		31.0	
45	Koso	ovo	46	107		71.0	
46	Argent	ina	47	97		28.0	
47	Roman	nia	48	75		80.0	
48	Сурі	rus	49	95		60.0	
49	Ecuad	dor	50	113		11.0	
50	Kuwa	ait	51	98		89.0	
51	Thaila	and	52	81		20.0	
52	Lati		53	30		119.0	
53	South Kon	rea	54	57		101.0	
54	Estor	nia	55	32		50.0	
55	Jamas		56	102		51.0	
56	Maurit	ius	57	94		55.0	
57	_	pan	58	43		73.0	
	Honduras		F0	4 - 4			
58			59	151		13.0	
59	Kazakhst	tan	60	40		81.0	
		tan					
59	Kazakhst Boliv	tan via	60 61	40 71		81.0	\
59	Kazakhst Boliv	tan via	60 61	40		81.0 70.0	\
59 60	Kazakhst Boliv Negative affect	tan via	60 61 support	40 71 Freedom	Corruption	81.0 70.0 Generosity	\
59 60 30	Kazakhst Boliv Negative affect 48.0	tan via	60 61 support 41.0	40 71 Freedom 32.0	Corruption 104.0	81.0 70.0 Generosity 88.0	\
59 60 30 31	Kazakhst Boliv Negative affect 48.0 105.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0	40 71 Freedom 32.0 84.0	Corruption 104.0 71.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0	\
59 60 30 31 32	Negative affect 48.0 105.0 76.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0	Corruption 104.0 71.0 33.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0	\
59 60 30 31 32 33	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0	\
59 60 30 31 32 33 34	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0	\
59 60 30 31 32 33 34 35	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0	\
59 60 30 31 32 33 34 35 36	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0	\
30 31 32 33 34 35 36 37	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0	\
30 31 32 33 34 35 36 37 38	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0 141.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0	\
30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0 33.0 15.0 41.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0 44.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0 52.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0 141.0 108.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0 77.0	\
30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0 33.0 15.0 41.0 88.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0 44.0 11.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0 52.0 1.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0 141.0 108.0 18.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0 77.0 29.0	\
59 60 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0 33.0 15.0 41.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0 44.0 11.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0 52.0 1.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 142.0 141.0 108.0 18.0 113.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0 77.0 29.0 124.0	\
59 60 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43 44	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0 33.0 15.0 41.0 88.0 71.0 125.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0 44.0 11.0 17.0 52.0 14.0 66.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0 52.0 1.0 122.0 56.0 13.0 70.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0 141.0 108.0 18.0 113.0 124.0 97.0 43.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0 77.0 29.0 124.0 111.0 54.0 71.0	\
30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43 44 45	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0 33.0 15.0 41.0 88.0 71.0 125.0 7.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0 44.0 11.0 17.0 52.0 14.0 66.0 85.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0 52.0 1.0 122.0 56.0 13.0 70.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0 141.0 108.0 18.0 113.0 124.0 97.0 43.0 144.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0 77.0 29.0 124.0 111.0 54.0 71.0 31.0	
59 60 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43 44 45 46	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0 33.0 15.0 41.0 88.0 71.0 125.0 7.0 93.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0 44.0 11.0 17.0 52.0 14.0 66.0 85.0 46.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0 52.0 1.0 122.0 56.0 13.0 70.0 50.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0 141.0 108.0 18.0 113.0 124.0 97.0 43.0 144.0 109.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0 77.0 29.0 124.0 111.0 54.0 71.0 31.0	
30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43 44 45	Negative affect 48.0 105.0 76.0 2.0 84.0 123.0 83.0 47.0 52.0 33.0 15.0 41.0 88.0 71.0 125.0 7.0	tan via	60 61 support 41.0 43.0 35.0 36.0 83.0 23.0 59.0 21.0 29.0 44.0 11.0 17.0 52.0 14.0 66.0 85.0	40 71 Freedom 32.0 84.0 30.0 20.0 74.0 132.0 24.0 108.0 51.0 52.0 1.0 122.0 56.0 13.0 70.0	Corruption 104.0 71.0 33.0 1.0 85.0 128.0 156.0 142.0 141.0 108.0 18.0 113.0 124.0 97.0 43.0 144.0	81.0 70.0 Generosity 88.0 108.0 80.0 21.0 134.0 48.0 23.0 70.0 41.0 77.0 29.0 124.0 111.0 54.0 71.0 31.0	

49	113.0	71.0	42.0	68.0	95.0
50	97.0	69.0	47.0	156.0	42.0
51	35.0	53.0	18.0	131.0	10.0
52	38.0	34.0	126.0	92.0	105.0
53	45.0	91.0	144.0	100.0	40.0
54	6.0	12.0	45.0	30.0	83.0
55	51.0	28.0	49.0	130.0	119.0
56	16.0	54.0	40.0	96.0	37.0
57	14.0	50.0	64.0	39.0	92.0
58	73.0	84.0	39.0	79.0	51.0
59	5.0	19.0	80.0	57.0	57.0
60	138.0	93.0	35.0	91.0	104.0

Log of GDP\nper capita Healthy life\nexpectancy 51.0 30 33.0 31 70.0 72.0 32 35.0 52.0 33 3.0 1.0 34 100.0 75.0 7.0 35 29.0 36 20.0 42.0 35.0 38.0 37 93.0 38 38.0 39 41.0 36.0 40 104.0 83.0 41 36.0 62.0 42 74.0 51.0 43 34.0 29.0 44 108.0 53.0 45 88.0 156.0 37.0 46 55.0 47 48.0 61.0 6.0 48 33.0 49 86.0 45.0 70.0 50 5.0 62.0 58.0 51 52 43.0 68.0 9.0 27.0 53 41.0 54 37.0 55 93.0 55.0 56 53.0 73.0 57 2.0 24.0 58 113.0 57.0 59 47.0 88.0 60 101.0 94.0

1.3.2 Exercice 4

Retournez l'élément ayant la plus petite valeur de la rangée corespondant à la Pologne