

# MOOC Python 3

## Session 2018

### Corrigés de la semaine 7

checkers - Semaine 7 Séquence 05

```
1 def checkers(size, corner_0_0=True):
2     """
3     Un damier
4     le coin (0, 0) vaut 1 ou 0 selon corner_0_0
5     se souvenir que False == 0 et True == 1
6
7     credits: JeF29 pour avoir suggéré une simple
8     addition plutôt qu'un xor
9     """
10    # on peut voir le damier comme une fonction sur
11    # les coordonnées, du genre (i + j) % 2
12    # pour choisir le coin, on ajoute avant de faire le % 2
13    I, J = np.indices((size, size))
14    return (I + J + corner_0_0) % 2
```

```

1 def checkers_2(size, corner_0_0=True):
2     """
3     sur une ligne, avec
4     * sum() pour l'addition I + J
5
6     et, pour les illustrer un petit, les opérateurs bit-wise:
7     * et logique (&) pour le modulo 2
8     * et xor (^) pour inverser
9
10    credits: j4l4y
11    """
12    # avec sum() sur indices()
13    # on peut tout faire en une ligne:
14    return sum(np.indices((size, size))) & 1 ^ corner_0_0

```

```

1 def checkers_3(size, corner_0_0=True):
2     """
3     Une autre approche complètement
4     """
5     # on part de zéro
6     result = np.zeros(shape=(size, size), dtype=int_)
7     # on remplit les cases à 1 en deux fois
8     # avec un slicing astucieux; c'est le ::2 qui fait le travail
9     result[1::2, 0::2] = 1
10    result[0::2, 1::2] = 1
11    # encore une autre façon de renverser,
12    # plutôt que le xor, puisque False == 0 et True == 1
13    if corner_0_0:
14        result = 1 - result
15    return result

```

```

1 def checkers_4(size, corner_0_0=True):
2     """
3     Et encore une autre, sans doute pas très lisible
4     mais très astucieuse
5
6     credits: j4l4y
7     """
8     # une utilisation très astucieuse de resize,
9     # broadcasting, décalage, bravo !
10    return (np.resize((corner_0_0, 1-corner_0_0),
11                      (1, size))
12            ^ np.arange(size)[: , np.newaxis] & 1)

```

```

1 def hundreds(lines, columns, offset):
2     """
3     Fabrique un tableau lines x columns où:
4
5     tab[i, j] = 100 * i + 10 * j + offset
6     """
7     # avec indices(), on a directement
8     # deux tableaux prêts à être broadcastés
9     indx, indy = np.indices((lines, columns))
10    return 100*indx + 10*indy + offset

```

```

1 def hundreds_bis(lines, columns, offset):
2     """
3     Pareil, toujours à base de broadcasting
4     """
5     # cette fois on se fabrique soi-même la souche
6     # des lignes et des colonnes pour montrer
7     # comment on peut se faire indices() à la main
8     # dans du vrai code, utilisez indices()
9     #
10    # une colonne 0, 1, .. lines-1
11    column = np.arange(lines)[: , np.newaxis]
12    # une ligne 0, 1, ... columns-1
13    line = np.arange(columns)
14    # il n'y a plus qu'à broadcaster les deux
15    # attention toutefois que c'est column qui contient
16    # les indices en i
17    return 100*column + 10*line + offset

```

```

1 def hundreds_ter(lines, columns, offset):
2     """
3     Une approche discutable
4     """
5     # à la Fortran; ça n'est pas forcément
6     # la bonne approche ici bien sûr
7     # mais si un élève a des envies de benchmarking...
8     result = np.zeros(shape=(lines, columns), dtype=np.int_)
9     for i in range(lines):
10        for j in range(columns):
11            result[i, j] = 100 * i + 10 * j + offset
12    return result

```

```

1 def stairs(taille):
2     """
3     la pyramide en escaliers telle que décrite dans l'énoncé
4     """
5     # on calcule n
6     total = 2 * taille + 1
7     # on calcule les deux tableaux d'indices
8     # tous les deux de dimension total
9     I, J = np.indices((total, total))
10    # on décale et déforme avec valeur absolue, pour obtenir
11    # deux formes déjà plus propices
12    I2, J2 = np.abs(I-taille), np.abs(J-taille)
13    # si ajoute on obtient un négatif,
14    # avec 0 au centre et taille aux 4 coins
15    negatif = I2 + J2
16    # ne reste plus qu'à renverser
17    return 2 * taille - negatif

```

```

1 def stairs_2(taille):
2     """
3     même idée, modalités légèrement différentes
4     Aussi on peut inverser plus tôt
5     """
6     total = 2 * taille + 1
7     # on peut préciser le type, mais ce n'est pas
8     # réellement nécessaire ici
9     I, J = np.indices((total, total), dtype=np.int8)
10    # on peut inverser avant d'ajouter si c'est plus naturel
11    return (taille - np.abs(I-taille)) + (taille - np.abs(J-taille))

```

stairs\_3 - Semaine 7 Séquence 05

```

1 def stairs_3(taille):
2     """
3     en fait on n'a pas vraiment besoin d'indices
4     """
5     # la première ligne
6     line = taille - np.abs(np.arange(-taille, taille+1))
7     # la première colonne est la transposée
8     # comme je n'aime pas utiliser .T
9     # je préfère un reshape
10    # et il n'y a qu'à ajouter
11    return line + line.reshape((2*taille+1, 1))

```

stairs\_4 - Semaine 7 Séquence 05

```

1 def stairs_4(taille):
2     """
3     une approche par mosaïque
4     on construit un quart, et on le duplique avec
5     * np.hstack (une fonction d'empilement)
6     * np.flip (une fonction de miroir)
7
8     credits: JeF29
9     """
10    a = np.arange(taille)
11    b = np.hstack((a, taille, np.flip(a)))
12    return b + b.reshape(-1, 1) # ou b + b[:, np.newaxis]

```

```
1 def stairs_ter(taille):
2     """
3     Version proposée par j4l4y
4     Dans la rubrique 'oneliner challenge'
5
6     credits: j4l4y
7     """
8     # la forme np.abs(np.range(-n, n+1)) correspond à la forme
9     # en V, par exemple pour n=3 : -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3
10    # dans cette version, on l'agrandit artificiellement en 2D
11    # pour pouvoir prendre sa transposée
12    return (lambda x: x + x.T)(
13        taille - np.abs(range(-taille, taille+1))[:, np.newaxis]
14    )
```

```

1 def dice(target, nb_dice=2, nb_sides=6):
2     """
3     Pour un jeu où on lance `nb_dice` dés qui ont chacun `sides` faces,
4     quel est le nombre de tirages dont la somme des dés fasse `target`
5
6     Version force brute, il y a bien sûr des outils mathématiques
7     pour obtenir une réponse beaucoup plus rapidement
8
9     Toutes les solutions procèdent en deux étapes
10
11     * calcul de l'hypercube qui énumère les tirages,
12       et calcule la somme des dés pour chacun de ces tirages
13     * trouver le nombre de points dans le cube où la somme des dés
14       correspond à ce qu'on cherche
15
16     les deux étapes sont indépendantes, et peuvent donc être mélangées
17     entre les solutions
18     """
19
20     # pour élaborer le cube, on procède par broadcasting
21     # on commence avec un simple vecteur de shape (nb_sides,) - e.g. de 1 à 6
22     # on lui ajoute lui-même mais avec une forme (nb_sides, 1) - en colonne donc
23     # et ainsi de suite avec
24     # shape=(nb_sides, 1, 1) pour la dimension 3,
25     # shape=(nb_sides, 1, 1, 1) pour la dimension 4
26     sides = np.arange(1, nb_sides+1)
27     cube = sides
28     # une liste plutôt qu'un tuple pour décrire la shape,
29     # car on va y ajouter '1' à chaque tour
30     shape = [nb_sides]
31     # on a déjà un dé
32     for _dimension in range(nb_dice - 1):
33         shape.append(1)
34         cube = cube + sides.reshape(shape)
35
36     # le cube est prêt,
37     # pour chercher combien de cases ont la valeur target,
38     # on peut faire par exemple
39     return np.sum(cube == target)
40

```



```

1 def dice_2(target, nb_dice=2, nb_sides=6):
2     """
3     une variante de la première forme, qui utilise
4     astucieusement une matrice diagonale pour énumérer
5     les 'shapes' qui entrent en jeu
6
7     credits: aurelien
8     """
9     sides = np.arange(1, nb_sides+1)
10    shapes = np.diag([nb_sides-1]*nb_dice) + 1
11    # attention ici c'est le sum Python
12    # et non pas np.sum qui ferait complètement autre chose
13    cube = sum(sides.reshape(s) for s in shapes)
14
15    # une autre façon de faire le décompte
16    return np.count_nonzero(cube == target)

```

```

1 def dice_3(target, nb_dice=2, nb_sides=6):
2     """
3     même logique globalement, mais en utilisant
4     np.newaxis pour changer de dimension
5     """
6     sides = np.arange(1, nb_sides+1)
7     cube = sides
8     # on a déjà un dé
9     for _dimension in range(nb_dice - 1):
10         sides = sides[:, np.newaxis]
11         cube = cube + sides
12
13    # une autre façon de faire le décompte
14    return np.count_nonzero(cube == target)

```

dice\_4 - Semaine 7 Séquence 05

```
1 def dice_4(target, nb_dice=2, nb_sides=6):
2     """
3     on peut aussi tirer profit de indices()
4     qui fait déjà presque le travail
5     puisqu'il construit plusieurs cubes de la bonne dimension
6     qu'il ne reste plus qu'à additionner
7     """
8     # il faut quand même faire attention
9     # car indices() commence à 0
10    all_indices = np.indices(nb_dice * (nb_sides,)) + 1
11    cube = sum(all_indices)
12
13    return np.count_nonzero(cube == target)
```

dice\_5 - Semaine 7 Séquence 05

```
1 def dice_5(target, nb_dice=2, nb_sides=6):
2     """
3     une très légère variante
4     """
5     all_indices = np.indices(nb_dice * (nb_sides,))
6     # une façon plus pédante mais plus propre de faire la somme
7     # si on n'a pas rectifié avant, il faut maintenant ajouter nb_dice
8     cube = np.add.reduce(all_indices) + nb_dice
9
10    return np.count_nonzero(cube == target) # ou return len(res[res == target])
```

```

1  # on peut aussi utiliser itertools.product qui permet
2  # d'itérer sans aucune mémoire sur le même hypercube
3  #
4  # de manière un peu paradoxale, cette version en Python pur,
5  # bien que nécessitant en théorie beaucoup moins de mémoire,
6  # est beaucoup moins efficace que la version numpy
7  # je vous renvoie à la discussion sur le forum intitulée
8  # "Exercice dice"
9  from itertools import product
10
11 def dice_6(target, nb_dice=2, nb_sides=6):
12     """
13     Une autre méthode complètement, qui n'alloue aucun tableau
14     du coup on n'a pas besoin de numpy
15     """
16     # en version facile, on peut utiliser le paramètre `repeat`
17     # de product qui fait exactement ce qu'on veut, puisque
18     # tous les dés ont le même nombre de faces
19     #
20     # par exemple le cas standard (2 dés, 6 faces) se ferait avec
21     # quelque chose comme
22     # (for (i, j) in itertools.product(range(1, 7), repeat=2))
23     #
24     # le premier sum compte les occurrences de True dans l'itération
25     return sum(
26         # ici sum(x) fait la somme des tirages des dés
27         sum(x) == target
28         for x in product(range(1, sides+1), repeat=nb_dice))

```

```
1 import numpy as np
2
3 def matdiag(liste):
4     """
5     si les arguments sont x1, x2, .. xn
6     retourne une matrice carrée n x n
7     dont les éléments valent
8     m[i, j] = xi si i == j
9     m[i, j] = 0 sinon
10
11     credit: JeF29
12     """
13     # on crée une matrice diagonale unité avec np.eye
14     # (car I se prononce comme eye en anglais)
15     # et on la multiplie par broadcasting avec un vecteur
16     # composé de nos arguments
17     # on la crée de type `int64` de façon à obtenir
18     # pour le résultat final un type entier, flottant
19     # ou complexe, selon les valeurs dans liste
20     return np.eye(len(liste), dtype=np.int64) * liste
```

```

1 def matdiag_2(liste):
2     """
3     même propos mais cette fois avec du slicing
4     """
5     #
6     # on initialise un tableau de la bonne taille n x n
7     # mais tout à plat, avec des zéros
8     # ici si on veut que ça marche avec des complexes,
9     # il faut alors créer tout de suite le tableau de type
10    # complexe, sinon on n'a pas la place
11    n = len(liste)
12    plat = np.zeros((n * n,), dtype=np.complex)
13    #
14    # dans cette représentation là, la diagonale correspond
15    # à un slice qui commence à 1 avec un pas de n+1
16    plat[0 : : n+1] = liste
17    #
18    # maintenant on peut remettre
19    # dans une forme n x n avec reshape
20    #
21    return plat.reshape((n, n))

```

```

1 def matdiag_3(liste):
2     """
3     bon maintenant qu'on s'est bien creusé les méninges
4     pour le faire à la main, il se trouve qu'il y a
5     - bien sûr - une fonction pour ça dans numpy
6     """
7     return np.diag(liste)

```

```

1 import numpy as np
2
3 def xixj(*args):
4     """
5     si les arguments sont x1, x2, .. xn
6     retourne une matrice carrée n x n
7     dont les éléments valent
8     m[i, j] = xi * xj
9
10    première solution à base de produit usuel
11    entre un vecteur et une colonne, en utilisant
12    le broadcasting
13
14    credits: JeF29
15    """
16
17    # une ligne qui contient x1, .. xn
18    line = np.array(args)
19    # habile façon de reshaper automatiquement
20    column = line.reshape(-1, 1)
21    # on aurait pu faire aussi
22    #column = line[:, np.newaxis]
23    return line * column

```

```

1 def xixj_2(*args):
2     """
3     pareil mais on construit la colonne avec .T
4     qui est la transposée - méfiance quand même
5     """
6
7     # sauf que pour pouvoir utiliser .T il faut
8     # une shape qui est explicitement [1, n]
9     #
10    # c'est pourquoi moi j'ai tendance à éviter .T
11    # voyez plutôt np.transpose() si vous avez besoin
12    # de transposer une matrice
13    line = np.array(args).reshape((1, -1))
14    return line * line.T

```

```
1 def xixj_3(*args):
2     """
3     on peut aussi penser à faire un produit matriciel
4     """
5     # on doit lui donner une dimension 2 même si c'est une ligne
6     line = np.array(args).reshape((1, -1))
7     column = line.reshape((-1, 1))
8     return column @ line
```

```
1 def xixj_4(*args):
2     """
3     pareil mais en utilisant .dot()
4     """
5     column = np.array(args).reshape((-1, 1))
6     # dans cette version on fait le produit de matrice
7     # en utilisant la méthode dot sur les tableaux
8     return column.dot(column.T)
9     # remarquez qu'on aurait pu faire aussi bien
10    # return np.dot(column, column.T)
```

```

1 import numpy as np
2
3 def npsearch(world, needle):
4     """
5     world est la "grande" matrice dans laquelle
6     on cherche les occurrences de needle
7     qui peut être une matrice 2d ou une simple ligne
8
9     npsearch est une fonction génératrice qui énumère
10    les tuples (i, j) correspondant à une occurrence de
11    needle dans world
12    """
13    if len(needle.shape) == 1:
14        needle = needle[np.newaxis, :]
15    n, m = needle.shape
16    # pas la peine de faire une grande boucle sur tout le tableau
17    # s'il y a égalité c'est nécessairement que
18    # le world[i, j] == needle[0, 0]
19    for i, j in np.argwhere(world == needle[0][0]):
20        # c'est ici le point délicat
21        # si vous comparez les deux tableaux à base de ==
22        # (même en utilisant np.all)
23        # vous allez potentiellement mettre en oeuvre
24        # un broadcasting non souhaitable
25        if np.array_equal(world[i:i+n, j:j+m], needle):
26            yield i, j

```



```

1 class Taylor:
2     """
3     provides an animated view of Taylor approximation
4     where one can change the degree interactively
5
6     Taylor is applied on X=0, translate as needed
7     """
8
9     def __init__(self, function, domain):
10         self.function = function
11         self.domain = domain
12
13     def display(self, y_range):
14         """
15         create initial drawing with degree=0
16
17         Parameters:
18             y_range: a (ymin, ymax) tuple
19             for the animation to run smoothly, we need to display
20             all Taylor degrees with a fixed y-axis range
21         """
22         # create figure
23         x_range = (self.domain[0], self.domain[-1])
24         self.figure = figure(title=self.function.__name__,
25                               x_range=x_range, y_range=y_range)
26
27         # each of the 2 curves is a bokeh line object
28         self.figure.line(self.domain, self.function(self.domain), color='green')
29         # store this in an attribute so _update can do its job
30         self.line_approx = self.figure.line(
31             self.domain, self._approximated(0), color='red', line_width=2)
32
33         # needed so that push_notebook can do its job down the road
34         self.handle = show(self.figure, notebook_handle=True)

```

```

1  def _approximated(self, degree):
2      """
3      Computes and returns the Y array, the images of the domain
4      through Taylor approximation
5
6      Parameters:
7          degree: the degree for Taylor approximation
8      """
9      # initialize with a constant f(0)
10     # 0 * self.domain allows to create an array
11     # with the right length
12     result = 0 * self.domain + self.function(0.)
13     # f'
14     derivative = autograd.grad(self.function)
15     for n in range(1, degree+1):
16         # the term in f(n)(x)/n!
17         result += derivative(0.)/factorial(n) * self.domain**n
18         # next-order derivative
19         derivative = autograd.grad(derivative)
20     return result
21
22 def _update(self, degree):
23     # update the second curve only, of course
24     # the 2 magic lines for bokeh updates
25     self.line_approx.data_source.data['y'] = self._approximated(degree)
26     push_notebook(handle=self.handle)
27
28 def interact(self, degree_widget):
29     """
30     Parameters:
31         degree_widget: a ipywidget, typically an IntSlider
32         styled at your convenience
33     """
34     interact(lambda degree: self._update(degree), degree=degree_widget)

```