Environnement logiciel pour l'apprentissage de l'exploration visuelle d'une image

Louis Cuni Pablo Donato

3I013 - Introduction à la recherche

Université Pierre et Marie Curie

2 mai 2017

Contexte

Objectif 1

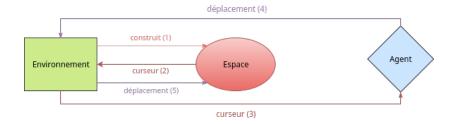
Environnement

Objectif 2

Agent

```
7210414969
0690159784
9665407401
3134727121
1744351244
6355604195
7893746430
7029173297
9627847361
```

Interaction agent-environnement



- Construction de l'espace
- Boucle d'interaction



Sommaire

1 Environnement

2 Agent

3 Étude expérimentale



Chargement de la grille

MNIST

- images + labels
- lacktriangleright training set + testing set

Chargement de la grille

MNIST

- images + labels
- training set + testing set

Sous-ensemble de chiffres

- Chargement des labels
- 2 Sélection des indices
- 3 Chargement des images
- 4 Sélection des labels

```
self.labels = mnist_loader.load_idx_data(mnist_labels_path)
       # (2)
       num_examples = np.prod(size)
       1 = 0
       labels i = []
       while len(labels_i) < num_examples:
           if self.labels[i] in digits:
               labels i.append(i)
           1 += 1
       # (3)
14
       self.images = mnist_loader.load_idx_data(mnist_images_path, pos=labels_i)
15
16
       # (4)
17
       self.labels = self.labels[labels_i].reshape(size[::-1] + self.labels.shape[1:])
       self.images = self.images.reshape(size[::-1] + self.images.shape[1:])
18
```

Apprentissage par renforcement

IA

- Classe d'algorithmes d'apprentissage
- Inspiré de la psychologie animale

Apprentissage par renforcement

IA

- Classe d'algorithmes d'apprentissage
- Inspiré de la psychologie animale

Cadre formel: MDP

- **1** Ensemble d'états *S*
- Ensemble d'actions A
- 3 Ensemble de récompenses R
- 4 Fonction de probabilités p

Espace	Attribut	Classe	
$D = \{0, 1, \dots, 10\}$	digit_space	Discrete	
$P = P_{x} \times P_{y}$	position_space	MultiDiscrete Tuple	
$A = P \times D$	action_space		
$S = [0; 255]^{h \times w}$	observation_space	Box	

Espaces et wrappers

Wrapper

- ⇔ Design pattern *décorateur* pour gym.Env
- Conversion espaces d'actions/états (ActionWrapper/ObservationWrapper)

Espaces et wrappers

Wrapper

- ⇔ Design pattern *décorateur* pour gym.Env
- Conversion espaces d'actions/états (ActionWrapper/ObservationWrapper)

Pour NumGrid

- DirectionWrapper
- DiscreteDirectionWrapper
- DiscretePositionWrapper
- DiscreteActionWrapper

```
numgrid = NumGrid()
```

numgrid = DiscreteDirectionWrapper(numgrid)

numgrid = DiscretePositionWrapper(numgrid)

numgrid = DiscreteActionWrapper(numgrid)



Méthode step

Fonction

- 1 pas de temps boucle d'interaction
- Fournit les informations à l'agent

Méthode step

Fonction

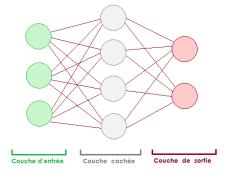
- 1 pas de temps boucle d'interaction
- Fournit les informations à l'agent

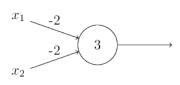
Opérations

- 1 Vérification position curseur
- 2 Déplacement curseur
- 3 Choix récompense
- 4 Changement de zone
- 5 Vérification fin épisode
- 6 Retour des informations

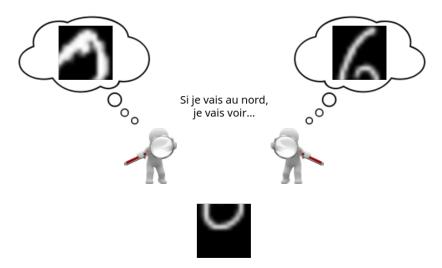
```
reward = 0
       done = False
       info = {'out_of_bounds': False, 'digit': self.current_digit}
       if not self.position_space.contains(pos):
           info['out of bounds'] = True
       # (2)
       else:
           self.cursor_pos = np.array(pos)
       # (3)
10
       if digit < 10:
           if digit != info['digit']:
               reward -= 3
14
           else:
               reward += 3
               # (4)
16
               self.cursor_pos = np.array(self.position_space.sample())
       # (5)
18
       self.steps += 1
       if self.steps >= self.num_steps:
21
           done = True
22
       # (6)
       return self.cursor, reward, done, info
```

Réseaux de neurones

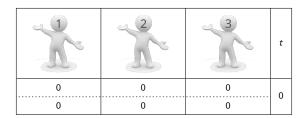


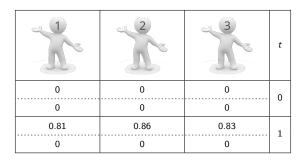


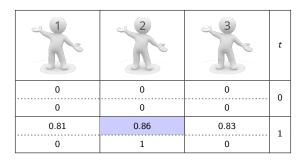
Prédicteurs



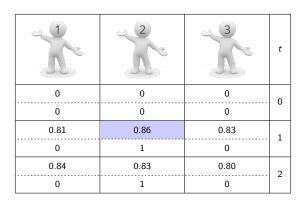


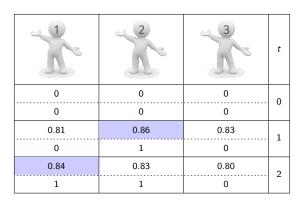




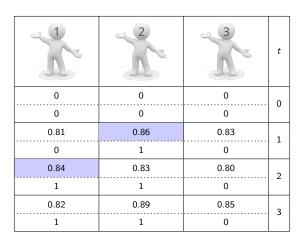




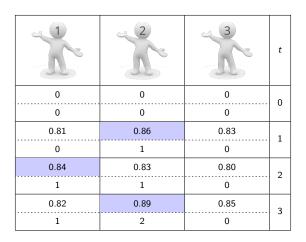




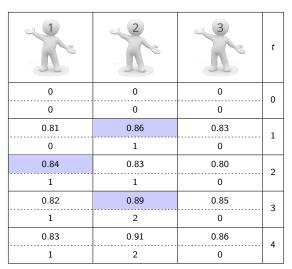




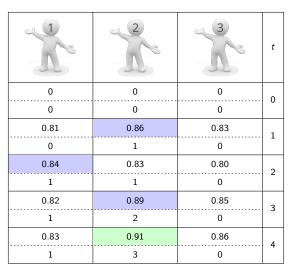


















```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
```



```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
```



```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
```



```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
```

```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (1, 3)
```

```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (1, 3)
action: (10, 3)
```

```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (1, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
```

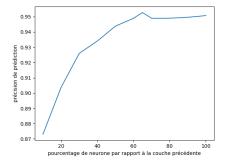
```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (1, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
```

```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (1, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
```

```
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (4, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (1, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
action: (10, 3)
```

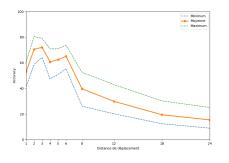


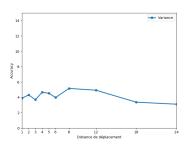
Architecture des prédicteurs



Taille du curseur	Chiffre	Directions	Distance de déplacement
8 × 8	0	{↓}	1 pixel

Distance de déplacement





Taille de la grille	Chiffres	Taille du curseur	Directions	Seuil de décision
1×50	Tous	27×8	{↓}	5

Conclusion

Ce qui a été accompli

- Environnement opérationnel, performant, générique
- Agent honorable sur 1 direction (accuracy max. = 80.5%)

Ce qu'il reste à faire...

- Tests + poussés de l'environnement avec des algos d'AR
- Décision → accuracy satisfaisante sur 4 directions
- Algorithme d'AR pour optimiser les déplacements de l'agent

Merci pour votre attention!

