



**HAL**  
open science

# Apprentissage machine pour l'accès dynamique au spectre : de la théorie au prototypage sur signaux radio réels

Christophe Moy

► **To cite this version:**

Christophe Moy. Apprentissage machine pour l'accès dynamique au spectre : de la théorie au prototypage sur signaux radio réels. Journée DGA-MI "Applications radio sur plate-forme SDR", Jun 2015, Bruz, France. hal-01167405

**HAL Id: hal-01167405**

**<https://hal.science/hal-01167405>**

Submitted on 24 Jun 2015

**HAL** is a multi-disciplinary open access archive for the deposit and dissemination of scientific research documents, whether they are published or not. The documents may come from teaching and research institutions in France or abroad, or from public or private research centers.

L'archive ouverte pluridisciplinaire **HAL**, est destinée au dépôt et à la diffusion de documents scientifiques de niveau recherche, publiés ou non, émanant des établissements d'enseignement et de recherche français ou étrangers, des laboratoires publics ou privés.



CentraleSupélec

# Apprentissage machine pour l'accès dynamique au spectre : de la théorie au prototypage sur signaux radio réels

**Christophe MOY** - [christophe.moy@centralesupelec.fr](mailto:christophe.moy@centralesupelec.fr)

*Professeur à Centrale Supélec*

*Campus de Rennes*

*IETR – UMR CNRS 6164*

*Journée DGA-MI « Applications radio sur plate-forme SDR » - 03 juin 2015*



# Centrale Supélec - CS



Fusion en janvier 2015 entre

- Supélec (3 campus)
- Ecole Centrale Paris



Campus de Rennes



Campus de Metz



Département Communications



Campus de Gif sur Yvette  
Campus de Paris Saclay

Equipe SCEE sur  
le campus de  
Rennes

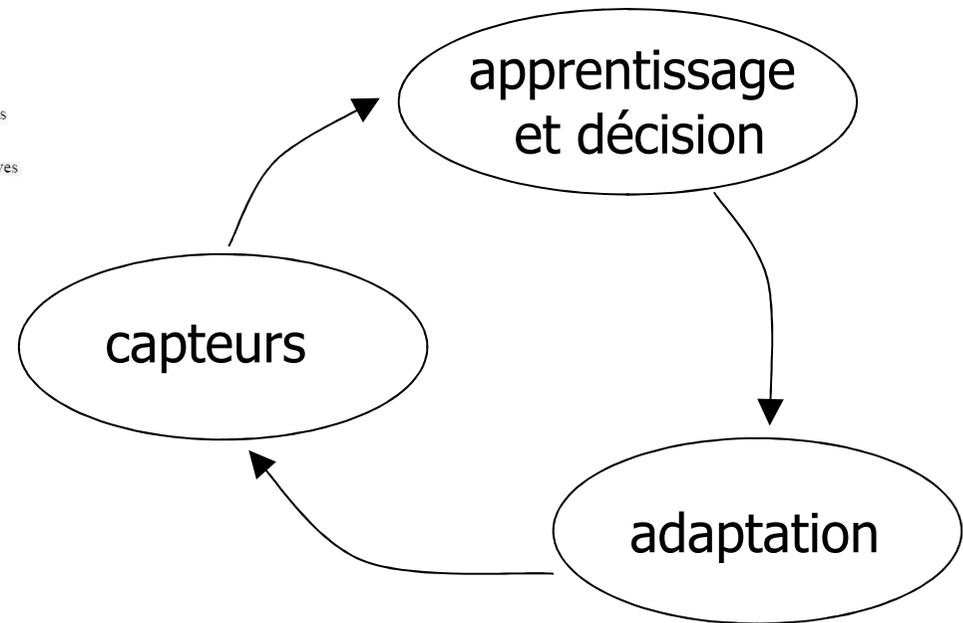
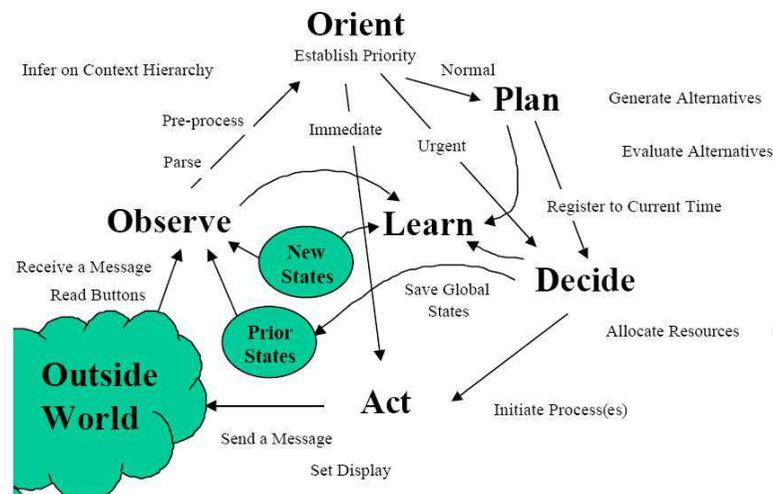


Campus de Châtenay Malabry



2017

# Radio intelligente (cognitive radio) - cycle intelligent



Applicable à tout système intelligent

- Capteurs
- Moyens d'apprentissage et de prise de décision
- Possibilités d'adaptation

Selon un critère : qualité de service / coût / conso...

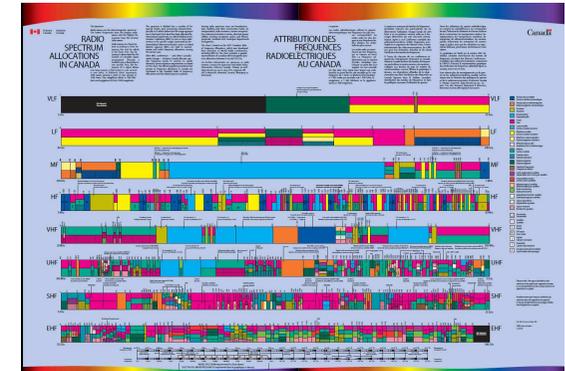
# Radio intelligente comme solution d'accès dynamique au spectre



La radio intelligente est souvent restreinte à l'amélioration de l'utilisation du spectre

Le spectre radio est alloué à 100%

- Besoin d'envisager de nouvelles méthodes d'accès au spectre en rupture avec ce qui est fait depuis 100 ans



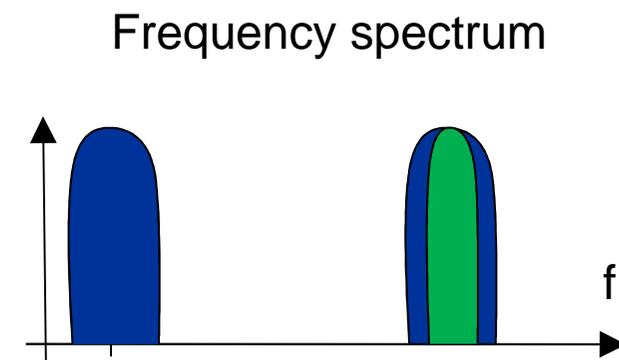
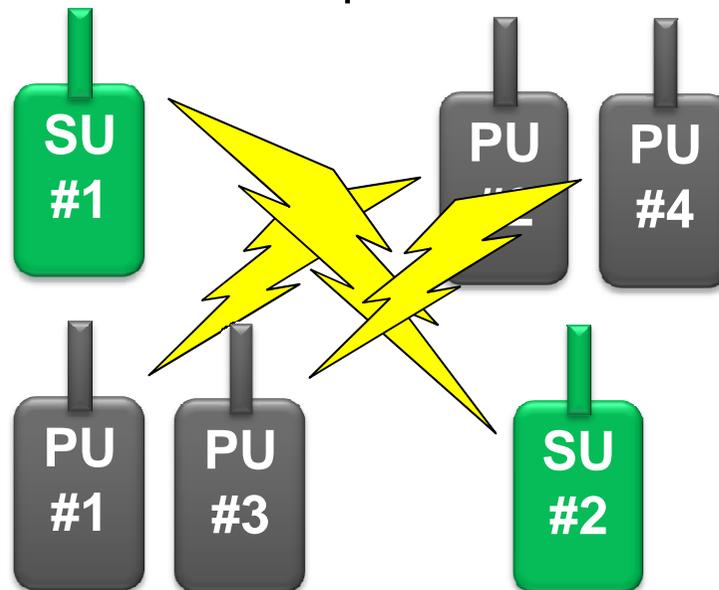
## Accès dynamique au spectre

- TV White Spaces / Licence Sharing Access (LSA)
  - ETSI RRS : LSA dans la bande 2.3-2.4 GHz pour LTE
  - Location des bandes militaires
  - US essaie de rattraper son retard (PCAST et IEEE Dyspan)
- Recherche ou dès maintenant pour les bandes non licenciées : Opportunistic Spectrum Access (OSA)

# Accès opportuniste au spectre (Opportunistic Spectrum Access – OSA)

Scenari futuriste ou dès maintenant dans les bandes non licenciées

- dans un réseau radio d'utilisateurs primaires (PU)
- des utilisateurs secondaires (SU) sont autorisés à utiliser des canaux vacants
- à la condition que les SUs libèrent le canal quand un UP revient

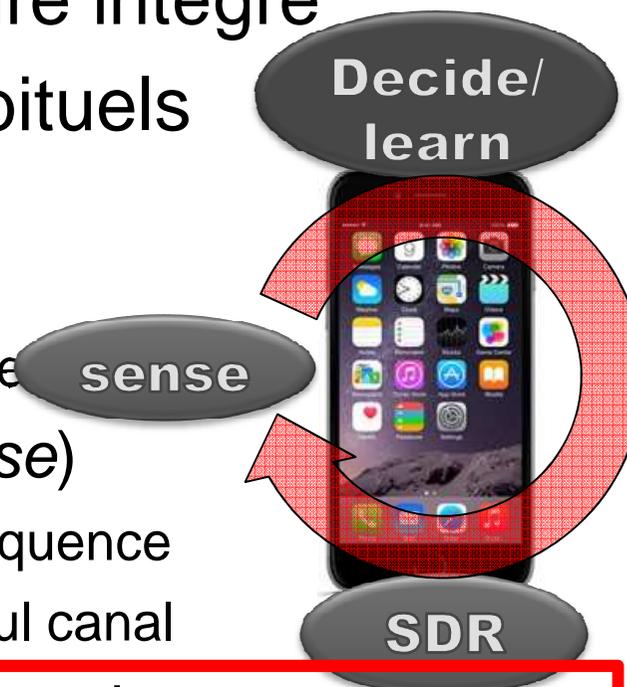


# Capacités nécessaires à un SU pour être intelligent



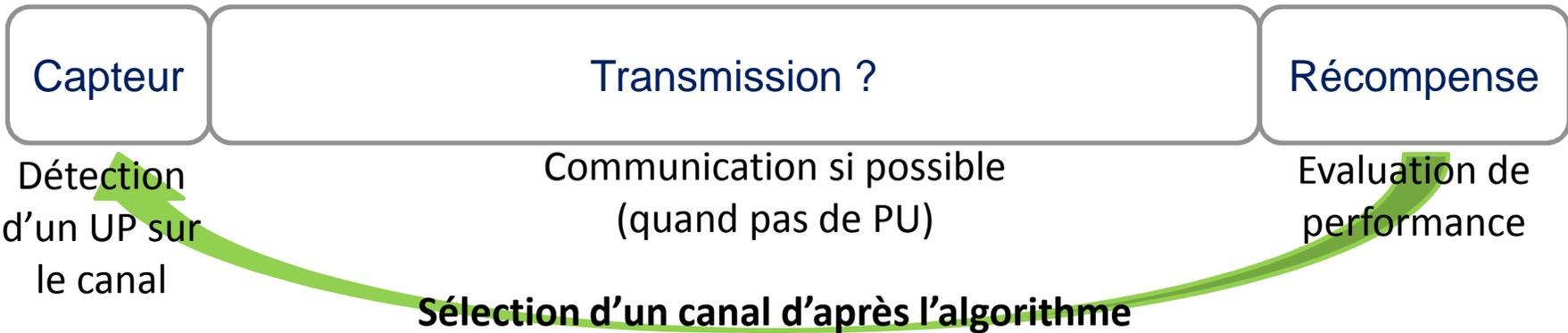
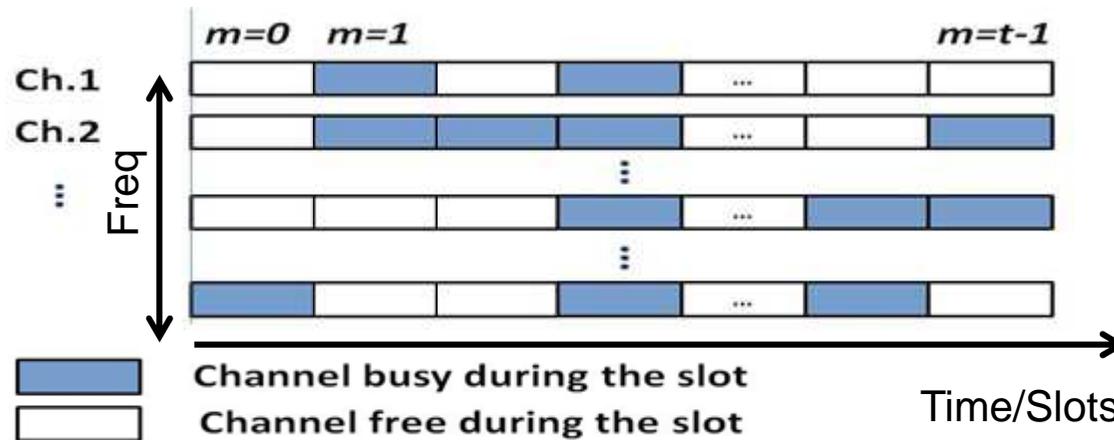
Il faut que l'équipement secondaire intègre en plus des traitements radio habituels

- Capacités de reconfigurabilité (SDR mais pas forcément SCA !)
  - oscillateur local pour changer de fréquence
- Capteur nécessaire pour l'OSA (*sense*)
  - détection d'un UP qui serait à la même fréquence
  - soit faire la détection en //, soit pour un seul canal
- **Algorithme de prédiction de la vacance des canaux**
  - pour ne pas faire la détection sur tous les canaux en parallèle
    - Tête RF et calculs d'un seul canal de large (comme legacy) !!!
    - Seul prix à payer pour devenir intelligent : capteur (apprentis.  $\cong 0$ )





# Apprentissage par renforcement pour l'accès opportuniste au spectre



Algorithme  $UCB_1$  :

$$B_{k,t,T_k(t)} = \bar{X}_{k,T_k(t)} + A_{k,t,T_k(t)}$$

Seulement un index B à calculer par canal à chaque itération

# Algorithme Upper Confidence Bound (UCB) pour le problème MAB



## Multi-Armed Bandit

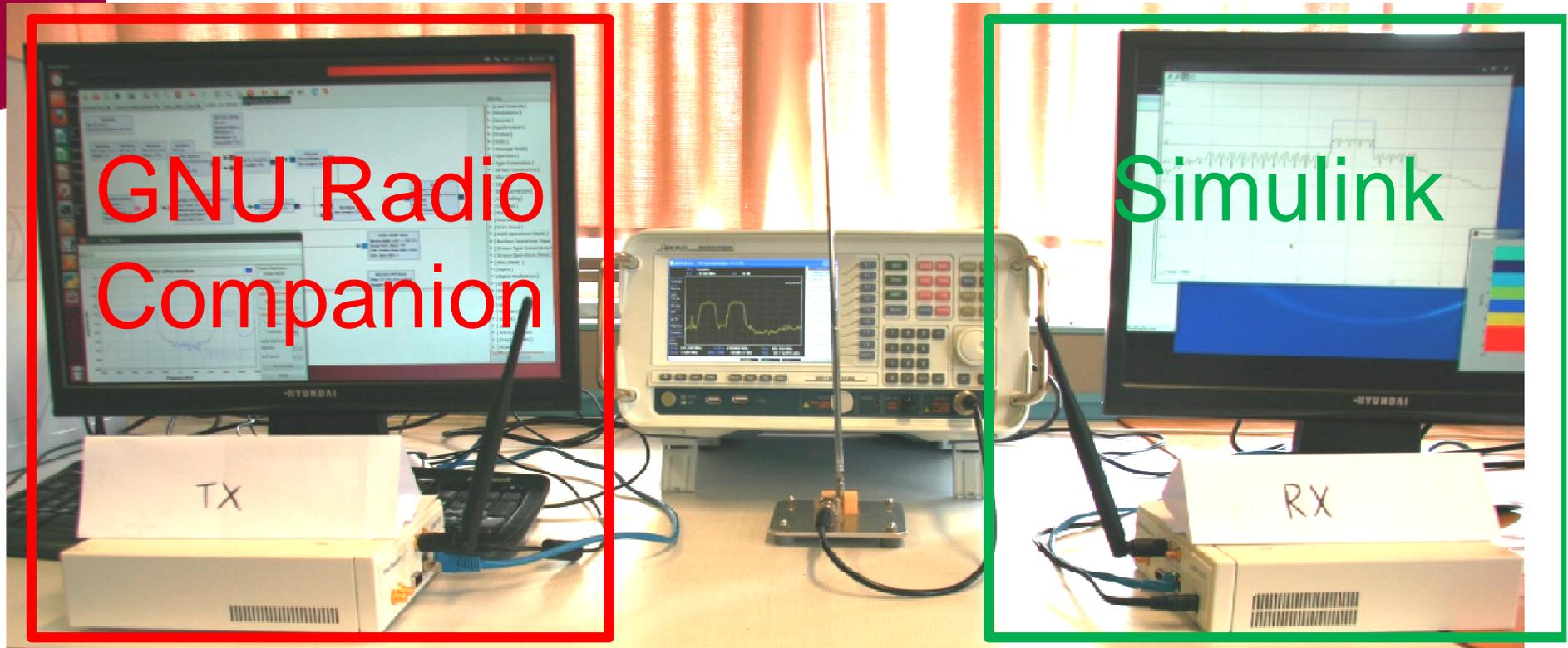


- Chaque machine à sous est un canal
- Toutes les machines rapportent la même somme, tous les canaux ont la même bande
- La moyenne empirique  $\bar{X}_{k,T_k(t)}$  est mise à jour
  - 0 si le canal est occupé par un PU (pas de transmission)
  - 1 si le canal est vacant : transmission secondaire (opportuniste)
- Algo UCB<sub>1</sub> choisit le canal au plus grand index B:

$$B_{k,t,T_k(t)} = \bar{X}_{k,T_k(t)} + A_{k,t,T_k(t)} \quad \rightarrow \quad A_{k,t,T_k(t)} = \sqrt{\frac{\alpha \cdot \ln(t)}{T_k(t)}}$$

[1] Wassim JOUINI, Damien ERNST, Christophe MOY, Jacques PALICOT, "Upper confidence bound based decision making strategies and dynamic spectrum access," International Communication Conference, ICC'10, Cape Town, South Africa, 26-29 May 2010

# Démonstrateur



Démonstrateur d'algorithmes d'apprentissage sur signaux radio réels

- gauche: émissions d'un réseau primaire (TX) – plusieurs PU aléatoires
- droite: algo d'apprentissage d'un utilisateur secondaire (RX) (détecteur d'NRJ)
- analyseur de spectre pour observer les signaux RF

# Résultats



## Après 73 itérations

- Une recherche uniforme aurait essayé 10 fois chaque
- UCB favorise grandement le meilleur canal (pas à l' $\infty$  !)

## Après 1500 itérations

- les 3 meilleurs canaux sélectionnés 80 % du temps

## Après 7000 itérations

- meilleur canal sélectionné plus de 50% du temps
- 75% pour les 2 meilleurs canaux

	emp prob	nb trials	target prob
channel#1	0.70	10	0.5
channel#2	0	3	0.3
channel#3	0	3	0.4
channel#4	0.6	10	0.5
channel#5	0.70	10	0.6
channel#6	0.60	10	0.7
channel#7	0	3	0.8
channel#8	0.96	24	0.9

Holes distribution | Nb of trials per band

0.7032	219
0.2692	26
0.5352	71
0.573	89
0.7864	557
0.8022	718
0.8414	1532
0.8718	3783



# Conclusion sur la solution d'apprentissage en temps réel proposée



## Convergence rapide en pratique

- À l' $\infty$  en théorie / Seulement en quelques 10aines de fois le nombre de canaux en pratique
- Si effectué toute les ms  $\rightarrow$  1 s pour 1000 canaux !

## Robustesse aux erreurs (vérifié par l'expérience)

- Mathématiquement prouvé que des erreurs de sensing ne provoquent qu'un retard dans l'apprentissage, pas une divergence (erreur qui le fait mal classer les canaux)

## Simplicité de réalisation (qqes opérations par slot)

- $<$  % du sensing par détection d'énergie d'un seul canal

L'apprentissage n'est pas le problème (le sensing !)