

Compte rendu TP1

Groupe: Michel 16241043 et Maxime

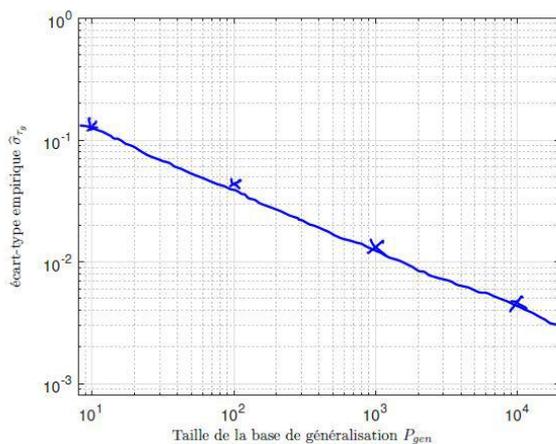
2.2.1.a: Dans tous les cas, la classe 1 et la classe 2 sont séparées par la droite vraie qui traverse (0,0). Et la droite de la discriminateur PI est plus proche de celle de frontière vraie que celle de la discriminateur Hebb. Donc on pense que la discriminateur Pseudo-inverse est plus puissant que la discriminateur Hebb. Les points sont centrés au (0,0), et sa forme est comme un cercle.

2.2.1.b: C'est le même cas à la question "a", c'est à dire, le discriminateur PI est plus proche de la ligne vraie. La seule différence est ce fois-ci, il y a plus de points d'apprentissage. Donc on pense que le nombre des points n'influence pas la performance des deux discriminateurs.

De plus, le discriminateur PI est toujours précis, mais pour le discriminateur Hebb, la droite vraie est plus verticale sur l'axe-x, le discriminateur Hebb est moins précis.

2.2.1.c: Il n'y a pas de frontière vraie, et les points de la classe 1 et les points de la classe 2 ne sont pas séparés absolument. Les deux droites des discriminateurs sont très proches, il y a peu de différence entre ces deux discriminateurs (même performance).

2.2.2.a:



$P_{gen}=10, \text{écart}=0.14; P_{gen}=100, \text{écart}=0.046;$

$P_{gen}=1000, \text{écart}=0.014; P_{gen}=10000, \text{écart}=0.0046;$

2.2.2.b logarithme de δ et logarithme de P_{gen} ont une relation linéaire:

$$\log \delta_{\tau g} = k * \log P_{gen} + b$$

$$\text{C'est à dire } \delta_{\tau g} = 10^{b*(P_{gen})^k}$$

2.2.2.c: On a $k = (\log \delta_{\tau_{g4}} - \log \delta_{\tau_{g2}}) / (\log P_{gen4} - \log P_{gen2}) = \log(0.0046/0.046) / \log(10000/100) = -1/2$, Donc on a $\delta_{\tau_g} = 10^{b*(P_{gen})^{-1/2}}$. -1/2 est adapté la relation de la racine.

2.2.2.d: $\delta_{\tau_g} = 0.46*(P_{gen})^{-1/2}$ pour cet question.

$$10^b = 10^{(\log \delta_{\tau_g} - k*\log P_{gen})} = \delta_{\tau_g} * P_{gen}^{-k} = 0.46$$

2.2.3.a: Pour PI quand Papp sont petite, τ_{app} est 1, et τ_g est influence par le bruit, mais quand Papp augmente τ_{app} diverge et τ_g augmente et elle est converge. Pour Hebb quand Papp augmente τ_{app} converge vers 0.9 et τ_g augmente et elle est converge. Pour τ_{app} il y a deux variable aleatoire, un des deux est bruit, mais pour τ_g il y a seulement 1 variable aleatoire

2.2.3.b: Quand $P_{gen}=10$, τ_g ne converge pas, d'où on supprime ce cas. Quand $P_{gen}=100, 1000, 10000, 100000$, pour τ_{app} , les points de Hebb n'ont pas grande difference parmi ces quatre cas, les points de PI diverge plus tot, quand le P_{gen} est plus grand (quand Papp est petit, points de PI diverge). Pour τ_g , quand P_{gen} est plus grand, la tendance de convergence apparait plus tot (la tendance de convergence est plus evident). Mais on ne comprend pas comment obtenue la formule de question 2.c.

2.2.4.a Quand $P_{gen}=42$, les taux de reussite obtenu sur la base d'apprentissage de Hebb, PI, ne sont pas influencé par l'augmentation de $\delta/(\delta+\sqrt{N})$, mais celle de RA a un changement brutale quand $\delta/(\delta+\sqrt{N}) = 0.25$.

2.2.4.b Quand $choix_nouvelle_base_app=1$, $choix_nouvelle_base_gen=0$, ce changement n'a rien influence sur l'algorithme de PI, il reste toujours à 1, mais celui de RA ne converge pas quand $\delta/(\delta+\sqrt{N})$ augmente; et celui de Hebb n'a pas de loi (desordonné).

Quand $choix_nouvelle_base_app=0$, $choix_nouvelle_base_gen=1$, ce changement n'a rien influence sur PI et Hebb, pour RA, il separe en trois parties.