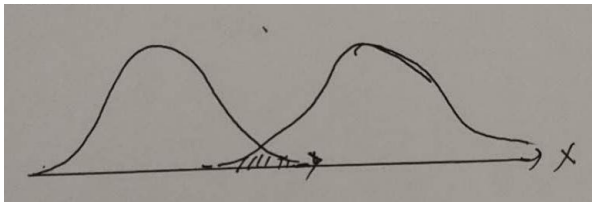


Compte-rendu

Olivier Li Aoyu 16241023 et Clarrise Man Zhiyi 10241082

2.4.1 μ : la position de la pic sur l'axe x. Γ : covariance, le forme de la courbe

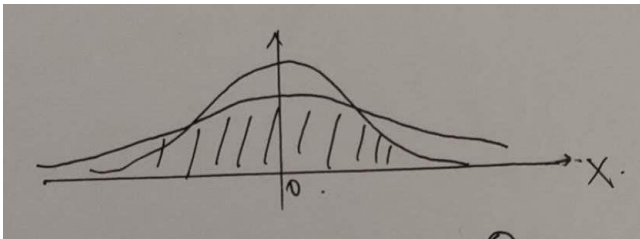
1, $\mu_1 \neq \mu_2$, en présentant sur la figure, les 2 pics sont différents. $\Gamma_1 = \Gamma_2$, les formes de la courbe sont meme. La figure est la meme que les fiches de CM6. comme La frontière est la ligne vertical qui passe leur intersection.



2, $\mu_1 = \mu_2 = 0$, $\Gamma_1 \neq \Gamma_2$, comme leurs valeurs moyennnes sont meme, sur le tableau ,leur pics(centre de courbe) sont a la meme position, ils sont superposent.

Leur covariances sont differentes, alors leur large de spectrale sont different.

Alors on utilise une ellipse qui contourne les points d'intersection plus petit comme un frontiere.

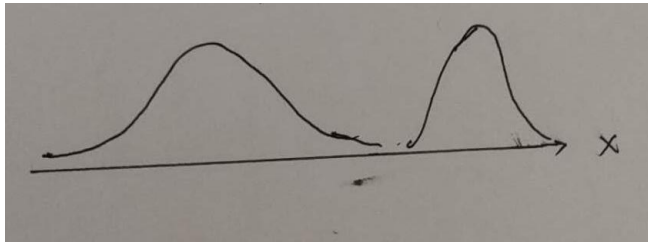


3, $\mu_1 \neq \mu_2$, $\Gamma_1 \neq \Gamma_2$, les positions et leur large de spectrale sont different. Dans ce cas, la situation est plus complexe. On a 3 cas :

premierement, c'est similaire que 1.1. Le frontiere est la ligne vertical qui passe leur intersection. C'est le cas les 2 pics de courbes sont pas tres proche.

Deuxiemement, leur moyenne (pic) sont proche, ils sont mélangés, comme 2.2, on utilise une elllipse pour distinguer.

Troisiemement, leur pics sont loins, ils sont bian distinguer.



D'après la figure, ddp plus grand, la courbe tend vers jaune. On utilise l'intersection de chaque courbe de niveau d'ellipse.

En conclusion, pour les 3 cas, 1 est la ligne, utilise discriminateur linéaire ; 2.3 utilise discriminateur quadratique. D'après la formule, quand tau sont équivalents, ça devient la forme $ax+b$, c'est une ligne, ce qui est correspondant aux 3 questions précédentes.

Dans le cas particulier où $\Gamma_1 = \Gamma_2 = \Gamma$, le test se simplifie en

$$Q_2(x) \underset{\omega_2}{\overset{\omega_1}{\gtrless}} Q_1(x)$$

ainsi

$$(x - \mu_2)^T \Gamma^{-1} (x - \mu_2) \underset{\omega_2}{\overset{\omega_1}{\gtrless}} (x - \mu_1)^T \Gamma^{-1} (x - \mu_1)$$

En développant, on obtient

$$-\mu_2^T \Gamma^{-1} x - x^T \Gamma^{-1} \mu_2 + \mu_2^T \Gamma^{-1} \mu_2 \underset{\omega_2}{\overset{\omega_1}{\gtrless}} -\mu_1^T \Gamma^{-1} x - x^T \Gamma^{-1} \mu_1 + \mu_1^T \Gamma^{-1} \mu_1$$

et finalement

$$\mu_2^T \Gamma^{-1} \mu_2 - \mu_1^T \Gamma^{-1} \mu_1 \underset{\omega_2}{\overset{\omega_1}{\gtrless}} 2(\mu_2^T - \mu_1^T) \Gamma^{-1} x$$

2 si μ est connu, le taux de généralisation est plus grand (plus proche de 1), c'est parce que on connaît la base d'apprentissage, c'est plus facile pour apprendre.

2.4.2 d'après la figure, la performance de μ est connue > discriminateur quadratique > discriminateur linéaire. C'est parce que la courbe peut simuler le cas plus compliqué et plus proche de la réalité que la droite.

Quand $N = P_{app}$, on a une perte de performance pour le discriminateur linéaire, comme TP1.

Quand $N = 0.5 P_{app}$, la performance tombe. Peut-être que il y a un carré ?

“qui peut le plus peut le moins, c'est-à-dire que si on fait quelque chose plus compliqué, on peut faire quelque chose plus simple. C'est comme les 2 discriminateurs. Comme la performance de discriminateur quadratique > discriminateur linéaire.