MAP 433 : Introduction aux méthodes statistiques. Cours 7

9 Octobre 2015

Aujourd'hui (et la semaine prochaine...)

- 1 Construction d'un test : hypothèses générales
 - Retour sur un exemple
 - Principe de construction
- Zests asymptotiques
- 3 Tests d'adéquation
 - Tests de Kolmogorov-Smirnov
 - Tests du χ^2

Situation

- <u>Situation</u> : on part d'une expérience statistique $(\mathfrak{Z}, \mathfrak{Z}, \{\mathbb{P}_{\theta}, \theta \in \Theta\})$ engendrée par l'observation Z.
- On souhaite tester :

$$H_0: \theta \in \Theta_0 \subset \Theta$$
 contre $H_1: \theta \in \Theta_1$

avec
$$\Theta_0 \cap \Theta_1 = \emptyset$$
.

■ Si $\Theta_0 = \{\theta_0\}$ et $\Theta_1 = \{\theta_1\}$, on a Neyman-Pearson. Et sinon?

Principe de construction

- Trouver une statistique libre sous l'hypothèse : toute quantité $\phi(Z)$ observable dont on connait la loi sous l'hypothèse, c'est-à-dire la loi de $\phi(Z)$ sous \mathbb{P}_{θ} avec $\theta \in \Theta_0$.
- On regarde si le comportement de $\phi(Z)$ est typique d'un comportement sous l'hypothèse.
- Si oui, on accepte H_0 , si non on rejette H_0 .
- On quantifie oui/non par le niveau α du test.

Exemple: test sur la variance

• On observe $Z = (Y_1, \ldots, Y_n)$,

$$Y_1, \ldots, Y_n \sim_{\text{i.i.d.}} \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$$

avec
$$\theta = (\mu, \sigma^2) \in \Theta = \mathbb{R} \times (0, +\infty)$$
.

Premier cas : on teste

$$H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$$
 contre $H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$.

Sous l'hypothèse (c'est-à-dire sous \mathbb{P}_{θ} avec $\theta = (\mu, \sigma_0)$ et $\mu \in \mathbb{R}$ quelconque), on a

$$\boxed{(n-1)\frac{s_n^2}{\sigma_0^2} \sim \chi^2(n-1)}$$

avec
$$s_n^2 := \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (Y_i - \overline{Y}_n)^2$$
.

Test sur la variance (cont.)

■ Donc, sous l'hypothèse, le comportement typique de

$$\phi(Z) = (n-1)\frac{s_n^2}{\sigma_0^2}$$

est celui d'une variable aléatoire de loi du χ^2 à n-1 degrés de liberté.

■ Soit $q_{1-\alpha,n-1}^{\chi^2} > 0$ tel que si $U \sim \chi^2(n-1)$, alors

$$\mathbb{P}\left[U>q_{1-\alpha,n-1}^{\chi^2}\right]=\alpha.$$

Sous l'hypothèse $\phi(Z) \stackrel{d}{=} U$ et donc la probabilité pour que $\phi(Z)$ dépasse $q_{1-\alpha,n-1}^{\chi^2}$ est inférieure (égale) à α (comportement atypique si α petit).

Test sur la variance (cont.)

■ Règle de décision : On accepte l'hypothèse si

$$\phi(Z) \leq q_{1-\alpha,n-1}^{\chi^2}.$$

On la rejette sinon.

- Par construction, on a un test de niveau α .
- On ne sait rien dire sur l'erreur de seconde espèce, mis à part qu'elle est minimale parmi les tests de zone de rejet de la forme de $\{\phi(Z)>c\},\ c>0...$

Test sur la variance (fin)

Deuxième cas : On teste

$$H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$$
 contre $H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$.

■ Pas de statistique libre évidente... Mais, pour $\sigma^2 \leq \sigma_0^2$, on a

$$\mathbb{P}_{\sigma} \left[(n-1) \frac{s_{n}^{2}}{\sigma_{0}^{2}} > q_{1-\alpha,n-1}^{\chi^{2}} \right] = \mathbb{P}_{\sigma} \left[(n-1) \frac{s_{n}^{2}}{\sigma^{2}} > \frac{\sigma_{0}^{2}}{\sigma^{2}} q_{1-\alpha,n-1}^{\chi^{2}} \right] \\
\leq \mathbb{P}_{\sigma} \left[(n-1) \frac{s_{n}^{2}}{\sigma^{2}} > q_{1-\alpha,n-1}^{\chi^{2}} \right] \\
= \alpha.$$

La même statistique de test convient pour contrôler l'erreur de première espèce que pour l'hypohèse nulle simple. On choisit ici la même règle de décision.

Conclusion provisoire

- Pour contruire un test de l'hypothèse $H_0: \theta \in \Theta_0$ contre $H_1: \theta \in \Theta_1$, on cherche une statistique libre sous l'hypothèse et on rejette pour un seuil qui dépend de la loi de la statistique sous H_0 , de sorte de fournir une zone de rejet maximale.
- Le plus souvent, la statistique est obtenue via un estimateur. Sauf exception (comme la cas gaussien) une telle statistique est difficile à trouver en général.
- Simplification cadre asymptotique (où la gaussianité réappara" t le plus souvent...).

Le test de Wald : hypothèse nulle simple

- <u>Situation</u> la suite d'expériences $(\mathfrak{Z}^n, \mathcal{Z}^n, \{\mathbb{P}^n_{\theta}, \theta \in \Theta\})$ est engendrée par l'observation Z^n , $\theta \in \Theta \subset \mathbb{R}$
- Objectif: Tester

$$H_0: \theta = \theta_0$$
 contre $H_1 \theta \neq \theta_0$.

■ Hypothèse : on dispose d'un estimateur $\widehat{\theta}_n$ asymptotiquement normal

$$\sqrt{n}(\widehat{ heta}_n - heta) \stackrel{d}{
ightarrow} \mathcal{N}ig(0, v(heta)ig)$$

en loi sous \mathbb{P}_{θ}^n , $\forall \theta \in \Theta$, où $\theta \leadsto v(\theta) > 0$ est continue.

Sous l'hypothèse (ici sous $\mathbb{P}_{\theta_0}^n$) on a la convergence

$$\sqrt{n} \frac{\widehat{\theta}_n - \theta_0}{\sqrt{\nu(\widehat{\theta}_n)}} \stackrel{d}{\longrightarrow} \mathcal{N}(0, 1)$$

en loi sous $\mathbb{P}_{\theta_0}^n$.

Test de Wald (cont.)

- Remarque $\sqrt{v(\widehat{\theta}_n)} \leftrightarrow \sqrt{v(\theta_0)}$ ou d'autres choix encore...
- On a aussi

$$T_n = n \frac{(\widehat{\theta}_n - \theta_0)^2}{\nu(\widehat{\theta}_n)} \stackrel{d}{\longrightarrow} \chi^2(1)$$

sous $\mathbb{P}_{\theta_0}^n$.

lacksquare Soit $q_{1-lpha,1}^{\chi^2}>0$ tel que si $U\sim\chi^2(1)$, on a $\mathbb{P}\left[U>q_{1-lpha,1}^{\chi^2}
ight]=lpha.$ On choisit la zone de rejet

$$\mathcal{R}_{n,\alpha}=\big\{T_n\geq q_{1-\alpha,1}^{\chi^2}\big\}.$$

Le test de zone de rejet $\mathcal{R}_{n,\alpha}$ s'appelle Test de Wald de l'hypothèse simple $\theta = \theta_0$ contre l'alternative $\theta \neq \theta_0$ basé sur $\widehat{\theta}_n$.

Propriétés du test de Wald

Proposition

Le test Wald de l'hypothèse simple $\theta=\theta_0$ contre l'alternative $\theta\neq\theta_0$ basé sur $\widehat{\theta}_n$ est

asymptotiquement de niveau α :

$$\mathbb{P}_{\theta_0}^n \left[T_n \in \mathcal{R}_{n,\alpha} \right] \to \alpha.$$

• convergent ou (consistant). Pour tout point $\theta \neq \theta_0$

$$\mathbb{P}_{\theta}^{n}\left[T_{n}\notin\mathcal{R}_{n,\alpha}\right]\rightarrow0.$$

Preuve

- Test asymptotiquement de niveau α par construction.
- Contrôle de l'erreur de seconde espèce : Soit $\theta \neq \theta_0$. On a

$$T_{n} = \left(\sqrt{n} \frac{\widehat{\theta}_{n} - \theta}{\sqrt{\nu(\widehat{\theta}_{n})}} + \sqrt{n} \frac{\theta - \theta_{0}}{\sqrt{\nu(\widehat{\theta}_{n})}}\right)^{2}$$
$$=: T_{n,1} + T_{n,2}.$$

On a $T_{n,1} \stackrel{d}{\longrightarrow} \mathcal{N}(0,1)$ sous \mathbb{P}_{θ}^n et

$$T_{n,2} \xrightarrow{\mathbb{P}_{\theta}^n} \pm \infty \operatorname{car} \theta \neq \theta_0$$

Donc $T_n \xrightarrow{\mathbb{P}_{\theta}^n} +\infty$, d'où le résultat.

■ Remarque : si $\theta \neq \theta_0$ mais $|\theta - \theta_0| \lesssim 1/\sqrt{n}$, le raisonnement ne s'applique pas. Résultat non uniforme en le paramètre.

Test de Wald : cas vectoriel

■ Même contexte: $\Theta \subset \mathbb{R}^d$ et on dispose d'un estimateur $\widehat{\theta}_n$ asymptotiquement normal :

$$\sqrt{n}(\widehat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, V(\theta))$$

où la matrice $V(\theta)$ est définie positive et continue en θ .

- On cheche à tester $H_0: \theta = \theta_0$ contre $H_1: \theta \neq \theta_1$.
- Sous \mathbb{P}_{θ} , la convergence $n^{1/2}(\widehat{\theta}_n \theta) \stackrel{d}{\to} \mathcal{N}(0, V(\theta))$ implique que

$$V^{-1/2}(\theta)n^{1/2}(\widehat{\theta}_n-\theta) \stackrel{d}{\to} \mathcal{N}(0,\mathrm{Id}_d)$$

et donc que

$$n(\widehat{\theta}_n - \theta)^T V^{-1}(\theta)(\widehat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{d} \chi_d^2$$
.

Exemple: loi exponentielle

- Hypothèse: $\{X_i\}_{i=1}^n$, i.i.d. de loi exponentielle de paramètre $\theta \in \Theta = \mathbb{R}_+^*$.
- log-vraisemblance

$$\ell_n(\theta) = n^{-1} \sum_{i=1}^n \log f(\theta, X_i) = \log(\theta) - \theta \bar{X}_n$$

où $\bar{X}_n = n^{-1} \sum_{i=1}^n X_i$ est la moyenne empirique.

- Estimateur du MV: $\hat{\theta}_n = \bar{X}_n^{-1}$.
- Modèle régulier

$$\sqrt{n}(\widehat{\theta}_n - \theta) \stackrel{d}{\to}_{\mathbb{P}_{\theta}} \mathcal{N}(0, I^{-1}(\theta))$$

où $I(\theta) = \theta^{-2}$ est l'information de Fisher

Exemple: test loi exponentielle

■ Test de Wald de l'hypothèse $H_0: \theta = \theta_0$ contre l'hypothèse $H_1: \theta \neq \theta_0$.

$$\textit{n}(\widehat{\theta}_n - \theta_0)^2 / \textit{I}(\widehat{\theta}_n) = \textit{n}(1 - \theta_0 \, \widehat{\theta}_n)^2 \overset{d}{\to}_{\mathbb{P}_{\theta_0}} \geq q_{1,1-\alpha}^{\chi^2}$$

■ Application numérique n = 100, $\theta_0 = 0.5$,

Test de Wald: cas vectoriel

■ Le test de Wald de l'hypothèse $H_0 = \theta = \theta_0$ contre $H_1 = \theta \neq \theta_0$ rejette H_0 si

$$n(\widehat{\theta}_n - \theta_0)^T V^{-1}(\widehat{\theta}_n)(\widehat{\theta}_n - \theta_0) > q_{d,1-\alpha}^{\chi^2}$$

• On peut remplacer la matrice de covariance $V(\widehat{\theta}_n)$ par $V(\theta_0)$ ou tout estimateur consistant de $V(\theta_0)$.

Test de Wald : hypothèse nulle composite

■ Même contexte: $\Theta \subset \mathbb{R}^d$ et on dispose d'un estimateur $\widehat{\theta}_n$ asymptotiquement normal :

$$\sqrt{n}(\widehat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0, V(\theta))$$

où la matrice $V(\theta)$ est définie positive et continue en θ .

■ But Tester $H_0: \theta \in \Theta_0$ contre $H_1: \theta \notin \Theta_0$, où

$$\Theta_0 = \big\{ heta \in \Theta, \ \ g(heta) = 0 \big\}$$

et

$$g: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^m$$

 $(m \le d)$ est régulière.

Test de Wald cont.

■ Hypothèse : la différentielle (de matrice $J_g(\theta)$) de g est de rang maximal m en tout point de (l'intérieur) de Θ_0 .

Proposition

En tout point θ de l'intérieur de Θ_0 (i.e. sous l'hypothèse), on a, en loi sous \mathbb{P}^n_{θ} :

$$\sqrt{n}g(\widehat{\theta}_n) \stackrel{d}{\longrightarrow} \mathcal{N}(0, J_g(\theta)V(\theta)J_g(\theta)^T),$$

$$\begin{split} T_n &= \textit{ng}(\widehat{\theta}_n)^\mathsf{T} \Sigma_g(\widehat{\theta}_n)^{-1} g(\widehat{\theta}_n) \stackrel{d}{\longrightarrow} \chi^2(m) \\ \text{où } \Sigma_g(\theta) &= J_g(\theta) V(\theta) J_g(\theta)^\mathsf{T}. \end{split}$$

Preuve : méthode delta multidimensionnelle.

Test de Wald (fin)

Proposition

Sous les hypothèses précédentes, le test de zone de rejet

$$\mathcal{R}_{\alpha} = \left\{ T_n \ge q_{1-\alpha,m}^{\chi^2} \right\}$$

avec
$$\mathbb{P}\left[U>q_{1-lpha,m}^{\chi^2}
ight]=lpha$$
 si $U\sim\chi^2(m)$ est

Asymptotiquement de niveau α en tout point θ de (l'intérieur) de Θ_0 :

$$\mathbb{P}_{\theta}^{n}\left[T_{n}\in\mathcal{R}_{n,\alpha}\right]\to\alpha.$$

■ Convergent : pour tout $\theta \notin \Theta_0$ on a

$$\mathbb{P}_{\theta}^{n}\left[T_{n}\notin\mathcal{R}_{n,\alpha}\right]\to0.$$

C'est la même preuve qu'en dimension 1.



Modèle régulier

Definition

La famille de densités $\{f(\theta,\cdot), \theta \in \Theta\}$, par rapport à la mesure dominante μ , $\Theta \subset \mathbb{R}$, est régulière si

- Θ ouvert et $\{f(\theta,\cdot)>0\}=\{f(\theta',\cdot)>0\}$, $\forall \theta,\theta'\in\Theta$.
- μ -p.p. $\theta \leadsto f(\theta, \cdot)$, $\theta \leadsto \log f(\theta, \cdot)$ sont C^2 .
- $\forall \theta \in \Theta, \exists \mathcal{V}_{\theta} \subset \Theta \text{ t.q. pour } \tilde{\theta} \in \mathcal{V}_{\theta}$

$$|\nabla_{\theta}^{2} \log f(\tilde{\theta}, x)| + |\nabla_{\theta} \log f(\tilde{\theta}, x)| + \left(\nabla_{\theta} \log f(\tilde{\theta}, x)\right)^{2} \leq g(x)$$

οù

$$\int_{\mathbb{R}} g(x) \sup_{a \in \mathcal{V}(\theta)} f(\tilde{\theta}, x) \mu(dx) < +\infty.$$

L'information de Fisher est non-dégénérée :

$$\forall \theta \in \Theta, \ \mathbb{I}(\theta) > 0.$$

Test du score (Rao)

- Soit $\{X_i\}_{i=1}^n$ un *n*-échantillon i.i.d. associé à un modèle statistique $(\mathbb{P}_{\theta}, \theta \in \Theta)$ régulier
- Pour $\theta \in \Theta$, le score de Fisher est donné par

$$\eta_{\theta}(x) = \nabla_{\theta} \log f(\theta, x)$$

- Propriétés
 - Le score de Fisher est centré sous \mathbb{P}_{θ} ,

$$\mathbb{E}_{\theta}[\eta_{\theta}(X)] = 0, \quad \theta \in \Theta.$$

 La covariance du score de Fisher est égale à la matrice d'Information de Fisher

$$I(heta) = \mathbb{E}_{ heta} \left[\eta_{ heta}(X) \eta_{ heta}(X)^{\mathsf{T}}
ight]$$

■ Conclusion Pour tout $\theta \in \Theta$,

$$Z_n(\theta) = n^{-1/2} \sum_{i=1}^n \eta_{\theta}(X_i) \stackrel{d}{
ightharpoonup} \mathcal{N}(0, I(\theta)).$$

Test de Rao

■ Pour tester $H_0: \theta = \theta_0$ contre $H_1: \theta \neq \theta_0$, nous considérons la statistique de test

$$Z_n(\theta_0)^T I^{-1}(\theta_0) Z_n(\theta_0)$$

Sous l'hypothèse nulle,

$$Z_n(\theta_0)^T I^{-1}(\theta_0) Z_n(\theta_0) \stackrel{d}{\to}_{\mathbb{P}_{\theta_0}} \chi_d^2$$

et donc le test de Rao de rejet

$$Z_n(\theta_0)^T I^{-1}(\theta_0) Z_n(\theta_0) \ge q_{d,1-\alpha}^{\chi^2}$$

est asymptotiquement de niveau α .

Tests d'adéquation

 <u>Situation</u> On observe (pour simplifier) un n-échantillon de loi F inconnu

$$X_1,\ldots,X_n\sim_{\mathsf{i.i.d.}} F$$

Objectif Tester

$$H_0: F = F_0$$
 contre $F \neq F_0$

où F_0 distribution donnée. Par exemple : F_0 gaussienne centrée réduite.

■ Il est très facile de construire un test asymptotiquement de niveau α . Il suffit de trouver une statistique $\phi(X_1, \dots, X_n)$ de loi connue sous l'hypothèse.

Test d'adéquation : situation

■ Exemples : sous l'hypothèse

$$\phi_1(X_1 \ldots, X_n) = \sqrt{nX}_n \sim \mathcal{N}(0, 1)$$
 $\phi_2(X_1, \ldots, X_n) = \sqrt{n} \frac{\overline{X}_n}{s_n} \sim \operatorname{Student}(n-1)$ $\phi_3(X_1, \ldots, X_n) = (n-1)s_n^2 \sim \chi^2(n-1).$

- Le problème est que ces tests ont une faible puissance : ils ne sont pas consistants.
- Pas exemple, si $F \neq \text{gaussienne mais } \int_{\mathbb{R}} x dF(x) = 0$, $\int_{\mathbb{R}} x^2 dF(x) = 1$, alors

$$\mathbb{P}_F\left[\phi_1(X_1,\ldots,X_n)\leq x\right]\to \int_{-\infty}^x e^{-u^2/2}\frac{du}{\sqrt{2\pi}},\ x\in\mathbb{R}.$$

(résultats analogues pour ϕ_2 et ϕ_3).

■ La statistique de test ϕ_i ne caractérise pas la loi $F_{0.}$

Test de Kolmogorov-Smirnov

■ Rappel Si la fonction de répartition *F* est continue,

$$\sqrt{n}\sup_{x\in\mathbb{R}}\left|\widehat{F}_n(x)-F(x)\right|\stackrel{d}{\longrightarrow}\mathbb{B}$$

où la loi de \mathbb{B} ne dépend pas de F.

Proposition (Test de Kolmogorov-Smirnov)

Soit $q_{1-\alpha}^{\mathbb{B}}$ tel que $\mathbb{P}\left[\mathbb{B}>q_{1-\alpha}^{\mathbb{B}}\right]=\alpha$. Le test défini par la zone de rejet

$$\mathcal{R}_{n,\alpha} = \left\{ \sqrt{n} \sup_{x \in \mathbb{R}} \left| \widehat{F}_n(x) - F_0(x) \right| \ge q_{1-\alpha}^{\mathbb{B}} \right| \right\}$$

est asymptotiquement de niveau $\alpha: \mathbb{P}_{F_0}\left[\widehat{F}_n \in \mathcal{R}_{n,\alpha}\right] \to \alpha$ et consistant :

$$\forall F \neq F_0 : \mathbb{P}_F \left[\widehat{F}_n \notin \mathcal{R}_{n,\alpha} \right] \to 0.$$

Test du Chi-deux

■ X variables qualitative : $X \in \{1, ..., d\}$.

$$\mathbb{P}\left[X=\ell\right]=p_{\ell},\;\ell=1,\ldots d.$$

- La loi de X est caratérisée par $\boldsymbol{p} = (p_1, \dots, p_d)^T$.
- Notation

$$\mathcal{M}_d = ig\{ oldsymbol{p} = (oldsymbol{p}_1, \dots, oldsymbol{p}_d)^T, \ \ 0 \leq oldsymbol{p}_\ell, \sum_{\ell=1}^d oldsymbol{p}_\ell = 1 ig\}.$$

■ Objectif $q \in \mathcal{M}_d$ donnée. A partir d'un *n*-échantillon

$$X_1,\ldots,X_n\sim_{\text{i.i.d.}} \boldsymbol{p},$$

tester $H_0: \boldsymbol{p} = \boldsymbol{q}$ contre $H_1: \boldsymbol{p} \neq \boldsymbol{q}$.

Construction naturelle d'un test

Comparaison des fréquences empiriques

$$\widehat{p}_{n,\ell} = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n 1_{X_i = \ell}$$
 proche de q_ℓ , $\ell = 1, \ldots, d$?

Loi des grands nombres :

$$(\widehat{p}_{n,1},\ldots,\widehat{p}_{n,d}) \stackrel{\mathbb{P}_{p}}{\longrightarrow} (p_{1},\ldots,p_{d}) = p.$$

■ Théorème central-limite ?

$$\boldsymbol{U}_{n}(\boldsymbol{p}) = \sqrt{n} \Big(\frac{\widehat{p}_{n,1} - p_{1}}{\sqrt{p_{1}}}, \dots, \frac{\widehat{p}_{n,d} - p_{d}}{\sqrt{p_{d}}} \Big) \stackrel{d}{\longrightarrow} ?$$

■ Composante par composante oui. Convergence globale plus délicate.

Statistique du Chi-deux

Proposition

Si les composantes de **p** sont toute non-nulles

 \blacksquare On a la convergence en loi sous \mathbb{P}_p

$$\boldsymbol{U}_n(\boldsymbol{p}) \stackrel{d}{\longrightarrow} \mathcal{N}(0, V(\boldsymbol{p}))$$

avec
$$V(\mathbf{p}) = \mathrm{Id}_d - \sqrt{\mathbf{p}} (\sqrt{\mathbf{p}})^T$$
 et $\sqrt{\mathbf{p}} = (\sqrt{p_1}, \dots, \sqrt{p_d})^T$.

De plus

$$\|\boldsymbol{U}_n(\boldsymbol{p})\|^2 = n \sum_{\ell=1}^d \frac{(\widehat{\rho}_{n,\ell} - p_\ell)^2}{p_\ell} \stackrel{d}{\longrightarrow} \chi^2(d-1).$$

Preuve de la normalité asymptotique

■ Pour i = 1, ..., n et $1 \le \ell \le d$, on pose

$$Y_\ell^i = rac{1}{\sqrt{p_\ell}}ig(1_{\{X_i=\ell\}}-p_\ellig).$$

Les vecteurs $\mathbf{Y}_i = (Y_1^i, \dots, Y_d^i)$ sont indépendants et identiquement distribués et

$$U_n(\mathbf{p}) = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n \mathbf{Y}_i,$$

$$\mathbb{E}\left[Y_\ell^i\right] = 0, \ \mathbb{E}\left[(Y_\ell^i)^2\right] = 1 - p_\ell, \ \mathbb{E}\left[Y_\ell^i Y_{\ell'}^i\right] = -(p_\ell p_{\ell'})^{1/2}.$$

On applique le TCL vectoriel.

Convergence de la norme au carré

- On a donc $\boldsymbol{U}_n(\boldsymbol{p}) \stackrel{d}{\longrightarrow} \mathcal{N}(0, V(\boldsymbol{p}))$.
- On a aussi

$$\|\boldsymbol{U}_{n}(\boldsymbol{p})\|^{2} \stackrel{d}{\longrightarrow} \|\mathcal{N}(0, V(\boldsymbol{p}))\|^{2}$$
$$\sim \chi^{2}(\operatorname{Rang}(V(\boldsymbol{p})))$$

par Cochran : $V(\mathbf{p}) = \mathrm{Id}_d - \sqrt{\mathbf{p}} (\sqrt{\mathbf{p}})^T$ est la projection orthogonale sur $\mathrm{vect}\{\sqrt{\mathbf{p}}\}^\perp$ qui est de dimension d-1.

Test d'adéquation du χ^2

■ distance du χ^2 :

$$\chi^2(\boldsymbol{p},\boldsymbol{q}) = \sum_{\ell=1}^d \frac{(p_\ell - q_\ell)^2}{q_\ell}.$$

• Avec ces notations $\|\boldsymbol{U}_n(\boldsymbol{p})\|^2 = n\chi^2(\widehat{\boldsymbol{p}}_n, \boldsymbol{p}).$

Proposition

Pour $\mathbf{q} \in \mathcal{M}_d$ le test simple défini par la zone de rejet

$$\mathcal{R}_{n,\alpha} = \left\{ n\chi^2(\widehat{oldsymbol{
ho}}_n, oldsymbol{q}) \geq q_{1-lpha,d-1}^{\chi^2}
ight\}$$

où $\mathbb{P}\left[U>q_{1-lpha,d-1}^{\chi^2}
ight]=lpha$ si $U\sim\chi^2(d-1)$ est asymptotiquement de niveau lpha et consistant pour tester

$$H_0: \boldsymbol{p} = \boldsymbol{q}$$
 contre $H_1: \boldsymbol{p} \neq \boldsymbol{q}$.

Exemple de mise en oeuvre : expérience de Mendel

Soit d = 4 et

$$q = \left(\frac{9}{16}, \frac{3}{16}, \frac{3}{16}, \frac{1}{16}\right).$$

■ Répartition observée : n = 556

$$\widehat{\boldsymbol{\rho}}_{556} = \frac{1}{556}(315, 101, 108, 32).$$

■ Calcul de la statistique du χ^2

$$556 \times \chi^2(\widehat{\boldsymbol{p}}_{556}, \boldsymbol{q}) = 0,47.$$

- On a $q_{95\%,3} = 0,7815$.
- Conclusion : Puisque 0, 47 < 0, 7815, on accepte l'hypothèse $\mathbf{p} = \mathbf{q}$ au niveau $\alpha = 5\%$.