

Méthodologie d'utilisation des tests

 EFFECTIF	QUANTITATIF /\! Catégorisation d'une variable quantitative la transforme en variable qualitative (ex : <32 ans et > 32 ans peut se transformer en "être jeune" et "être vieux" et donc être considéré comme qualitatif pour les tests).	QUALITATIVE /\! Variation ordinale peut prendre un attribut "semi-quantitatif" (ex : variation de la douleur sur une échelle de 0 à 10 peut être vu semi-quantitative même si le caractère qualitatif est conservé).	QUANTITATIVE / QUALITATIVE		
<p>$4 < n < 12$ → Les populations ne se distribuent pas normalement.</p>	<ul style="list-style-type: none"> r' Spearman <i>Test de corrélation non paramétrique</i> Cf. Table de Spearman (ligne ↔ effectif ; colonne ↔ risque) <p style="background-color: #FFDAB9; padding: 5px;">$r'_{calculé} > r'_{théorique} \rightarrow$ Refus de H0</p>	<ul style="list-style-type: none"> Comparaison de pourcentage Cf. Table de l'écart réduit Ex : α a priori = 5 % <table border="0" style="width: 100%;"> <tr> <td style="width: 50%;"> Si $\epsilon_{calculé} < 1,96$ $\leftrightarrow \alpha_{post-test} > 5 \%$ $\leftrightarrow p_{post-test} > 0,05$ \leftrightarrow H0 vraie </td> <td style="width: 50%;"> Si $\epsilon_{calculé} > 1,96$ $\leftrightarrow \alpha_{post-test} < 5 \%$ $\leftrightarrow p_{post-test} < 0,05$ \leftrightarrow H1 vraie </td> </tr> </table> <p>Il n'est pas possible de conclure en une différence car le risque post-test de faire une conclusion erronée est trop important</p> <p>Il est possible de conclure en une différence car le risque post-test encouru de faire une conclusion erronée est faible</p> <ul style="list-style-type: none"> Test du κ^2 Cf. Table du κ^2 $ddl = (nb\ lignes - 1)(nb\ colonnes - 1)$ <p style="background-color: #FFDAB9; padding: 5px;">$\kappa^2_{calculé} > \kappa^2_{théorique} \rightarrow$ Refus de H0</p>	Si $\epsilon_{calculé} < 1,96$ $\leftrightarrow \alpha_{post-test} > 5 \%$ $\leftrightarrow p_{post-test} > 0,05$ \leftrightarrow H0 vraie	Si $\epsilon_{calculé} > 1,96$ $\leftrightarrow \alpha_{post-test} < 5 \%$ $\leftrightarrow p_{post-test} < 0,05$ \leftrightarrow H1 vraie	<ul style="list-style-type: none"> U Mann & Withney <i>Comparaison de 2 échantillons indépendants non paramétrique ; Tester si 2 groupes indépendants ont issus d'une population unique.</i> Cf. Table de U Mann & Withney Ex : AABABAABABB 0 0 1 2 2 3 $U_{AB} + U_{BA} = n_a n_b$ $\rightarrow U_{BA} = 0+0+1+2+2+3=8$ U_{AB} : Cumuler nb de A placé devant B ; U_{BA} : Cumuler nb de B placé devant A Le plus petit des U sera comparé au $U_{théorique}$ lu à l'intersection de la ligne $n_a - n_b$ et de la colonne relative au plus petit effectif n. <p style="text-align: center;"><u>U_{AB} et U_{BA} traduisent l'imbrication des données :</u></p> <p>→ Très imbriquées (~ "se ressemblent donc s'imbriquent") \leftrightarrow Pas de différence significative entre les 2 groupes \leftrightarrow H0 accepté</p> <p>Donc $U_{théorique}$ traduit la limite max au-delà de laquelle (c'est-à-dire quand $U_{calculé} > U_{théorique}$) l'imbrication est considérée comme importante (H0 accepté \leftrightarrow pas de différence)</p> <p>→ Peu / Pas imbriquées (~ éloignées l'une de l'autre) \leftrightarrow Différence significative entre les 2 groupes \leftrightarrow H1 accepté</p> <p style="background-color: #FFDAB9; padding: 5px; text-align: center;">$r_{calculé} > r_{théorique} \rightarrow$ H0 accepté</p>
Si $\epsilon_{calculé} < 1,96$ $\leftrightarrow \alpha_{post-test} > 5 \%$ $\leftrightarrow p_{post-test} > 0,05$ \leftrightarrow H0 vraie	Si $\epsilon_{calculé} > 1,96$ $\leftrightarrow \alpha_{post-test} < 5 \%$ $\leftrightarrow p_{post-test} < 0,05$ \leftrightarrow H1 vraie				
<p>$12 \leq n < 30$</p>	<ul style="list-style-type: none"> Coefficient de corrélation r <i>Test de corrélation paramétrique</i> Cf. Table du coefficient de corrélation en utilisant toujours la valeur absolue de r $r < 1$ $ddl = nb\ de\ patient - 2$ <p style="background-color: #FFDAB9; padding: 5px;">$r_{calculé} > r_{théorique} \rightarrow$ Refus de H0</p>	<p style="background-color: #FFDAB9; padding: 5px;">$\kappa^2_{calculé} > \kappa^2_{théorique} \rightarrow$ Refus de H0</p>	<ul style="list-style-type: none"> U Mann & Withney T Student <i>Comparaison de 2 échantillons indépendants / appariés paramétriques (couple apparié = est son propre témoin)</i> Cf. Table du t de Student n_1 et / ou $n_2 < 30$ $ddl = (n_1 - 1) + (n_2 - 1) = n_1 + n_2 - 2$ 		
<p>$n \geq 30$</p>	<table border="0" style="width: 100%;"> <tr> <td style="width: 50%; vertical-align: top;"> H0 vraie Pas de corrélation </td> <td style="width: 50%; vertical-align: top;"> H1 vraie → Si $r_{calculé} > 0$: liaison positive : x et y varient dans le même sens = Corrélation positive → Si $r_{calculé} < 0$: liaison négative : x et y varient en sens inverse = Corrélation négative </td> </tr> </table>	H0 vraie Pas de corrélation	H1 vraie → Si $r_{calculé} > 0$: liaison positive : x et y varient dans le même sens = Corrélation positive → Si $r_{calculé} < 0$: liaison négative : x et y varient en sens inverse = Corrélation négative	<p style="background-color: #FFDAB9; padding: 5px;">$\kappa^2_{calculé} > \kappa^2_{théorique} \rightarrow$ Refus de H0</p>	<ul style="list-style-type: none"> U Mann & Withney ; T Student Comparaison des moyennes <i>Comparaison de 2 échantillons indépendants / appariés paramétriques (couple apparié = est son propre témoin)</i> Cf. Table de l'écart réduit n_1 et $n_2 > 30$ $\epsilon_{calculé} > \epsilon_{théorique} \rightarrow$ Refus H0
H0 vraie Pas de corrélation	H1 vraie → Si $r_{calculé} > 0$: liaison positive : x et y varient dans le même sens = Corrélation positive → Si $r_{calculé} < 0$: liaison négative : x et y varient en sens inverse = Corrélation négative				

Test paramétrique

Test non paramétrique (Il faut transformer les variables quantitatives en ordinales (rangs) ; S'utilise avec au moins une variable quantitative ; Excellente robustesse mais moins bonne puissance.)
Il existe aussi le test de Wilcoxon qui sert à comparer 2 échantillons appariés (=dépendants).