Contributeurs

ACT-1002 Analyse probabiliste des risques actuariels

aut. Alec James van Rassel

aut., cre. Félix Cournoyer

src. Hélène Cossette

1 Chapitre 1 : Analyse combinatoire

L'analyse combinatoire

Principe de base de comptage : Pour une expérience 1 avec m résultats possibles et une expérience 2 avec n résultats possibles, il y a m x n possibilités.

Permutations : Nombre d'arrangements en tenant compte de l'ordre. La façon de dénombrer les arrangements dépend du type de question.

Exemples: Combien de façons peut-on arranger les chiffres 1, 2, 3 et 4 dans un nombre à 4 chiffres? La réponse est 4!. La réponse serait la même avec les chiffres 1, 2, 2 et 3, car les deux chiffres 2 ne sont pas considérés comme identiques.

Toutefois, si on demande combien de façons peut-on distribuer 12 cadeaux différents à 4 personnes, la réponse sera 4¹² étant donné que chaque cadeau peut aller à quatre personnes.

Combinaisons : Nombre d'arrangements en **ne** tenant **pas** compte de l'ordre.

Exemples: En reprenant l'exemple des permutations, mais avec les chiffres 1, 1, 1, 2 et 2, il y aurait 5!/(3!2!) combinaisons puisque les trois 1 et les deux 2 sont considérés identiques.

Coefficient binomial : De l'exemple précédent, on peut observer l'existence du coefficient binomial, qui est défini selon la formule :

 $\binom{n}{k} = \frac{n!}{k! (n-k)!}$

Coefficient multinomial : La généralisation du coefficient binomial va comme suit :

$$\binom{n}{k_1, k_2, ..., k_m} = \frac{n!}{(k_1)! (k_2)! ..., (k_m)!}$$
Où $n = \sum_{i=1}^m k_i$

Théorème multinomial: Le coefficient multinomial aide à trouver les coefficients devant les variables lors du développement de multinômes.

> Afin de mieux comprendre le théorème multinomial, voici un exemple :

$$(-3x + 5y^2)^4 = \sum {4 \choose n_1, n_2} (-3x)^{n_1} (5y^2)^{n_2}$$

> Si on cherche le coefficient devant les variables x^3y^2 , on remplace n_1 par 3 et n_2 par 1 et on obtient -540.

Solutions entières non-négatives: Le nombre de façons dont on peut distribuer un nombre d'objets indissociables dans des ncontenants à.

- > Il peut y avoir aucun objet dans un ńcontenantż.
- > La solution à ce type de problème est donnée par $\binom{n+r-1}{r-1}$ où n est le nombre d'objets et r le nombre de ncontenantsz.
- > S'il est mentionné dans le problème qu'il n'est pas nécessaire d'utiliser tous les objets pour les mettre dans les contenants, on peut rajouter un contenant pour les objets nnonutilisész.

Solutions entières positives: Le nombre de façons dont on peut distribuer un nombre d'objets indissociables dans des ncontenants et ce, de façon à ce que chaque ncontenant ait au moins un objet.

> La solution à ce type de problème est donnée par $\binom{n-1}{r-1}$.

2 Chapitre 2 : Axiomes de probabilité

Domaine et définition

Random Process : Famille de variable aléatoires $\{X_t : t \in T\}$ qui associe un espace d'états Ω à un ensemble S.

- Ω : L'espace d'états Ω est composé des événements possibles de la variable aléatoire X. Par exemple, lorsqu'on lance une pièce de monnaie $\Omega = \{ \text{Face}, \text{Pile} \}$.
- *S* : L'ensemble *S* est l'ensemble des probabilités des événements dans Ω .

 Par exemple, lorsqu'on lance une pièce de monnaie $S = \{\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\}$.

iid : Les variables aléatoire X_t doivent être indépendantes et identiquement distribuées. Ceci est dénoté par *i.i.d.*.

indépendant : Si X_t est une variable aléatoire iid alors, pour 2 variables aléatoires X_i et X_j , où $i, j \in T$, le résultat de X_i n'a aucun impact sur le résultat de X_j pour tout $t \in T$.

identiquement distribué : L'ensemble S est l'ensemble des probabilités des événements dans Ω .

Probabilité de X_t : La probabilité d'un événement X_t est dénoté $Pr(X_t)$. Ces probabilités forment l'ensemble S.

Propriété: $\sum_{i=-\infty}^{\infty} \Pr(X_i) = 1$

Types de variables aléatoire : Il y a 2 types de variables aléatoire, les distributions *discrètes* et *continues*.

Discrète: Si l'ensemble S est dénombrable, c'est-à-dire que $S = \{s\}$, alors la variable aléatoire X est dite **discrète**.

Continue : Si l'ensemble *S* n'est pas dénombrable alors la variable aléatoire *X* est dite **continue**.

Concepts et opérations sur les ensembles

L'union (∪) : On peut le définir par un ou.

> Si l'événement A est d'avoir 3 sur un dé et l'événement B est d'avoir 4 sur ce même dé, les résultats possibles de A∪B est 3 et 4.

L'intersection (∩): On peut le définir par un et.

> Si l'événement A est d'avoir un chiffre pair sur un dé et que l'événement B est d'avoir 5 ou 6 sur ce même lancer de dé, le résultat de $A \cap B$ est 6, car 6 est un nombre pair et fait partie de l'ensemble B.

Complémentaire : Un événement quelconque est le complémentaire d'un événement A lorsqu'il correspond à tous les résultats de Ω excluant les résultats de A.

- > Un exemple est l'événement néavoir un nombre pair sur un déz; un événement complémentaire serait donc néavoir un nombre impair sur un déz.
- Le complémentaire d'un événement A est désigné par A, A^c et A^t.

ńSomme d'unionsż($\bigcup_{i=1}^{n} A_i$ **) :** Représentation plus simple et courte de $A_1 \cup A_2 \cup \cdots \cup A_n$

ńSomme d'intersectionsż($\bigcap_{i=1}^{n} A_i$ **):** Représentation plus simple et courte de $A_1 \cap A_2 \cap \cdots \cap A_n$

Opérations sur les ensembles : Les événements peuvent agir à un certain point comme des termes mathématiques, c'est-à-dire qu'on peut effectuer des opérations avec ceux-ci.

Commutativité : $A_1 \cup A_2 = A_2 \cup A_1$

 $A_1 \cap A_2 = A_2 \cap A_1$

Associativité : $(A_1 \cup A_2) \cup A_3 = A_1 \cup (A_2 \cup A_3))$

 $(A_1 \cap A_2) \cap A_3 = A_1 \cap (A_2 \cap A_3)$

Distributivité:
$$(A_1 \cup A_2) \cap A_3 = (A_1 \cap A_3) \cup (A_2 \cap A_3)$$

 $(A_1 \cap A_2) \cup A_3 = (A_1 \cup A_3) \cap (A_2 \cup A_3)$
Loi de DeMorgan: $(\bigcup_{i=1}^n A_i)^c = (\bigcap_{i=1}^n A_i^c)$
 $(\bigcap_{i=1}^n A_i)^c = (\bigcup_{i=1}^n A_i^c)$

Axiomes de probabilité

Définition : Des axiomes de probabilités sont en quelque sorte des règles, des contraintes ou des formules relatives aux probabilités.

Exemples: $\rightarrow 0 \le \Pr(A) \le 1$

- > Pr(S) = 1
- > Si $A_i \cap A_j = \emptyset$ pour $i \neq j$, alors $\Pr(\bigcup_{i=1}^n A_i)$ = $\sum_{i=1}^n \Pr(A_i)$

À partir des axiomes de probabilités, on peut trouver un bon nombre de formules de probabilités. On peut donc dire que les axiomes constitue une base logique de ce que représente les probabilités. On peut déduire par exemple les formules suivantes :

- \rightarrow Pr(E \cup F) = Pr(E) + Pr(F) Pr(E \cap F)
- $\rightarrow \Pr(E^c) = 1 \Pr(E)$

3 Chapitre 3 : Probabilité conditionnelle

Probabilité conditionnelle

Conditionnel : La probabilité que *A* arrive *sa-chant* que *B* est arrivé est :

$$Pr(A|B) = \frac{Pr(A \cap B)}{Pr(B)}$$

où la probabilité que B arrive est non-nulle, Pr(B) > 0. Il faut alors s'imaginer qu'en sachant que l'événement B est arrivé, B représente le nouvel ensemble des probabilités S.

Indépendant : Les événements *A* et *B* sont indépendant si :

$$Pr(A \cap B) = Pr(A) \cdot Pr(B)$$

Cette formule est bien sûr aussi bonne pour trois événements indépendants et plus :

$$\Pr(A_1 \cap \cdots \cap A_n) = \Pr(A_1) \Pr(A_2) \dots \Pr(A_n)$$

Avec la première définition de la probabilité conditionnelle, on peut trouver ces résultats :

Relation probabilité conditionnelle : La probabilité que l'événement E_2 ait lieu sachant que l'événement E_1 a déjà eu lieu est équivalent à la probabilité que l'événement E_1 ait lieu sachant que E_2 a déjà eu lieu multiplié par la probabilité que l'événement E_2 ait lieu peu importe E_1 .

Le tout est encore pondéré par la probabilité que l'événement E_1 ait lieu peu importe si E_2 y a.

$$Pr(E_{2}|E_{1}) = \frac{Pr(E_{2} \cap E_{1})}{Pr(E_{1})}$$
$$= \frac{Pr(E_{1}|E_{2}) Pr(E_{2})}{Pr(E_{1})}$$

Loi des probabilités totales : Les probabilités liées à la variable aléatoire *E* lorsqu'elles sont conditionnelles à la variable aléatoire discrète

F est dénoté comme suit :

$$Pr(E) = \sum_{i=1}^{n} Pr(E|F_i) Pr(F_i)$$

Formule de Bayes : On combine les deux résultats précédents :

$$\Pr(F_j|E) = \frac{\Pr(E|F_j) \cdot \Pr(F_j)}{\sum_{i=1}^n \Pr(E|F_i) \Pr(F_i)}$$
 Cette formule apparaît surtout dans le genre

Cette formule apparaît surtout dans le genre de problèmes où il y a une inconnue parmi $Pr(A \mid B)$, $Pr(B \mid A)$, Pr(A) et Pr(B). Il ne restera alors qu'à isoler la probabilité que l'on cherche.

4 Chapitre 4 : Variable aléatoire discrète

La variable aléatoire

Définition : Nous avons déjà vu que les événements sont délimités par l'ensemble échantillonal S, c'est-à-dire les résultats possibles de l'événement. La variable aléatoire, disons X, sera une fonction de cet ensemble S ($S \in \mathbb{R}$).

Le support, que l'on peut comparer à l'image de la fonction, d'un événement X est composé des résultats possibles d'une expérience, par exemple [0, 1] ou encore un ensemble dénombrable comme {0, 1/2, 1}.

Pour bien comprendre la différence entre l'espace échantillonal et le support de X, voici un petit exemple :

On lance une pièce de monnaie deux fois et on définit la variable aléatoire X comme étant le nombre de faces obtenus. L'espace échantillonal de l'expérience est {(P,P), (P,F), (F,P), (F,F)} et le support de X est de {0, 1, 2}.

Fonction de répartition ($F_X(x)$ **) :** La probabilité d'avoir un résultat inférieur à x.

$$F_X(x) = \Pr(X \le x)$$

$$= \sum_{x_i \le x} \Pr(X = x_i)$$

Pour illustrer la fonction de répartition, on peut s'imaginer un lancer de dé et définir X comme le résultat du lancer. $F_X(2)$, par exemple, donnerait alors 1/3 car seuls les résultats 1 et 2 sont considérés sur l'ensemble des 6 possibilités.

Propriétés : La valeur de la fonction de répartition se situe toujours entre 0 et 1, ce qui est logique étant donné que la somme de toutes les probabilités est toujours égale à 1 et qu'il n'existe pas de probabilité inférieure à 0.

La fonction est aussi toujours nondécroissante, car il est impossible de perdre des probabilités alors que les probabilités qui s'ajoutent à mesure que x augmente sont toujours supérieures à 0 (pour une variable aléatoire discrète, cela donne une fonction en escalier à droite).

On sait donc que $F_X(a) \le F_X(b)$ pour a < b. On peut alors trouver que $Pr(a < X \le b) = F_X(b) - F_X(a)$.

Fonction de répartition inverse $(F_{\mathbf{v}}^{-1}(u))$:

Aussi nommée la fonction quantile, cette fonction sert à déterminer quel résultat correspond à une quantité u de probabilités accumulées. Par exemple, si je prends un u de 0,5, le résultat sera la médiane.

Cela fonctionne de la façon suivante : on remplace le x de la fonction de répartition par u et cette nouvelle fonction est mise égale à x et on isole le u. Autrement dit, il faut trouver une fonction réciproque.