

Méthode par inversion : illustration

Exemple : On veut générer un échantillon suivant la loi exponentielle de paramètre λ

- la densité de la loi exponentielle est $f(x) = \lambda \exp(-\lambda x)$
- la fonction de répartition (son intégrale) est donc $F(x) = 1 - \exp(-\lambda x)$

Posons $F(x) = u$

On obtient alors $x = \dots$

Méthode par inversion : illustration

Exemple : On veut générer un échantillon suivant la loi exponentielle de paramètre λ

- la densité de la loi exponentielle est $f(x) = \lambda \exp(-\lambda x)$
- la fonction de répartition (son intégrale) est donc $F(x) = 1 - \exp(-\lambda x)$

Posons $F(x) = u$

On obtient alors $x = -\frac{1}{\lambda} \log(1 - u)$

⇒ et si $U \sim \mathcal{U}_{[0;1]}$, alors $X = F^{-1}(U) = -\frac{1}{\lambda} \log(1 - U) \sim E(\lambda)$

Méthode d'acceptation-rejet : algorithme

Utiliser une **loi instrumentale** g (dont on sait échantillonner selon la loi)
⇒ afin d'échantillonner selon la loi cible f

Le principe générale est de **choisir g proche de f** et de proposer des échantillons selon g , d'en accepter certains et d'en rejeter d'autres afin d'obtenir un échantillon suivant la loi de f .

Méthode d'acceptation-rejet : algorithme

Utiliser une **loi instrumentale** g (dont on sait échantillonner selon la loi)
⇒ afin d'échantillonner selon la loi cible f

Le principe générale est de **choisir** g **proche de** f et de proposer des échantillons selon g , d'en accepter certains et d'en rejeter d'autres afin d'obtenir un échantillon suivant la loi de f .

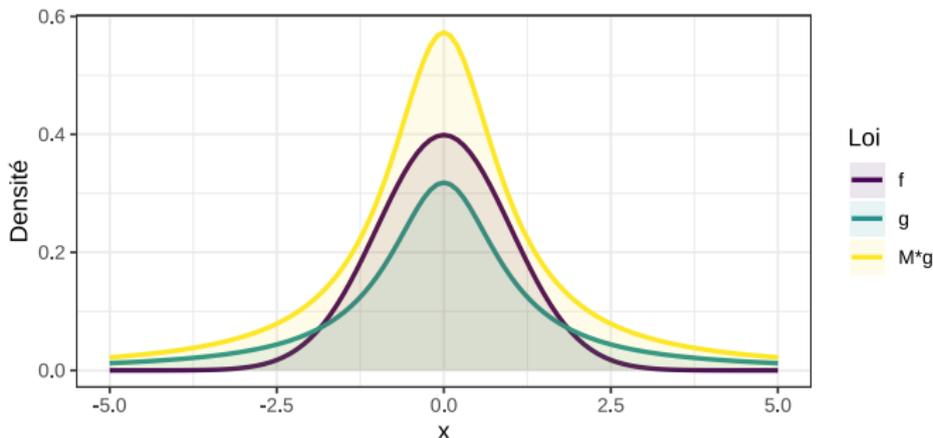
Soit une loi d'intérêt de densité f .

Soit une loi de proposition de densité g (à partir de laquelle on sait échantillonner) telle que, pour tout x : $f(x) \leq Mg(x)$

- 1 Générer $x_i \sim g$ et $u_i \sim \mathcal{U}_{[0;1]}$
- 2 Si $u_i \leq \frac{f(x_i)}{Mg(x_i)}$ on **accepte** le tirage :
 $y_i := x_i$
sinon on le **rejette** et on retourne en 1.

⇒ $(y_1, \dots, y_n) \stackrel{iid}{\sim} f$

Acceptation-rejet : importance de la loi de proposition



Exemple de loi de proposition et de loi cible pour l'algorithme d'acceptation-rejet

Remarque : Plus M est petit, plus le taux de rejet est faible

⇒ plus l'algorithme est efficace (moins d'itération pour un échantillon de taille n)

Donc on souhaite g le plus proche possible de f !

⚠ g aura nécessairement des queues plus lourdes que la loi cible

⇒ lorsque le nombre de paramètres augmente, le taux d'acceptation décroît très rapidement (*fléau de la dimension*)

Exercices

Exercice 1 : Construire un pseudo-échantillon de taille n selon la loi discrète suivante (multinomiale à m éléments $\{x_1, \dots, x_m\}$) :

$$P(X = x) = p_1 \delta_{x_1}(x) + p_2 \delta_{x_2}(x) + \dots + p_m \delta_{x_m}(x) \quad \text{avec} \quad \sum_{i=1}^m p_i = 1 \quad \text{et} \quad \delta_a(x) = \mathbb{1}_{\{x=a\}}$$

Exercice 2 : Grâce à la méthode par inversion, générer un pseudo-échantillon de taille suivant une loi de Cauchy (dont la densité est $f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$), sachant que $\arctan'(x) = \frac{1}{(1+x^2)}$ et $\lim_{x \rightarrow -\infty} \arctan(x) = -\frac{\pi}{2}$.

Exercice 3 : Écrire un algorithme d'acceptation-rejet pour simuler la réalisation d'un pseudo-échantillon de taille n d'une loi normale $N(0, 1)$ en utilisant une loi de Cauchy comme proposition. Trouvez la valeur de M optimale.