

Algorithmes d'échantillonnages haute précision sur les réseaux euclidiens et leur rôle en cryptographie

Léo Ducas

CWI, Amsterdam, the Netherlands

Seminaire RAIM, 8 Avril 2015

Outline

Réseaux Euclidiens en Cryptographie

La nécessité des Gaussiennes discrètes

Implementation en virgule flottante

Tirage sans virgule flottante

Conclusion

Outline

Réseaux Euclidiens en Cryptographie

La nécessité des Gaussiennes discrètes

Implementation en virgule flottante

Tirage sans virgule flottante

Conclusion

Avantages de la cryptographie fondée sur les réseaux

Meilleures garanties de sécurité:

- ▶ réductions pire-cas/cas-moyen
- ▶ résistances aux algorithmes quantiques
- ▶ problèmes étudiés au delà de la cryptographie.

Plus souple:

- ▶ Chiffrement homomorphe, fonctionnel, encodage multilinéaire.

Plus efficace:

- ▶ complexité en $\tilde{O}(n^2)$ voir $\tilde{O}(n)$
- ▶ parallélisable
- ▶ opérations modulo un petit entier q .

Avantages de la cryptographie fondée sur les réseaux

Meilleures garanties de sécurité:

- ▶ réductions pire-cas/cas-moyen
- ▶ résistances aux algorithmes quantiques
- ▶ problèmes étudiés au delà de la cryptographie.

Plus souple:

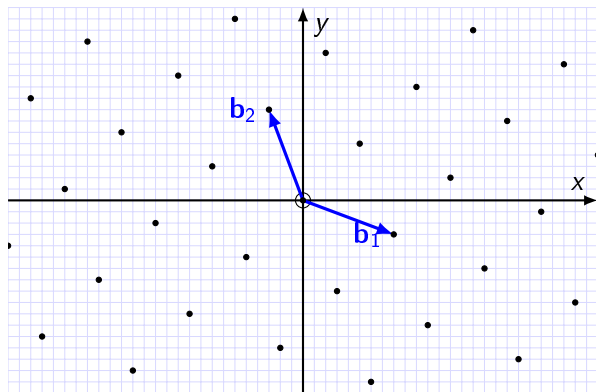
- ▶ Chiffrement homomorphe, fonctionnel, encodage multilinéaire.

Plus efficace:

- ▶ complexité en $\tilde{O}(n^2)$ voir $\tilde{O}(n)$
- ▶ parallélisable
- ▶ opérations modulo un petit entier q .

En théorie ...

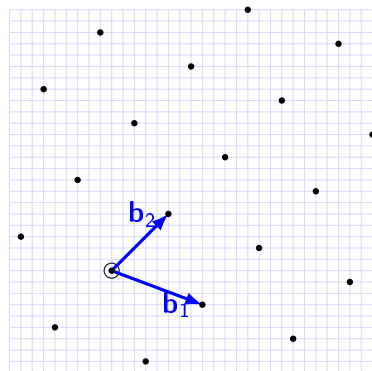
Réseaux euclidiens



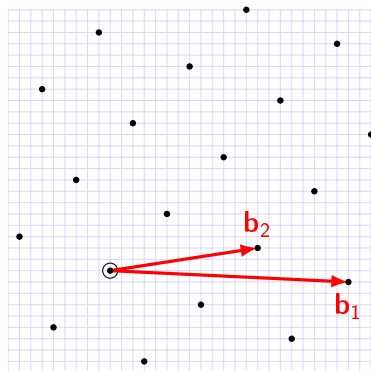
Definition (Réseau euclidien)

Un réseau euclidien L est un sous-groupe discret d'un espace vectoriel de dimension fini \mathbb{R}^n .

Bases d'un réseau



Bonne Base **B** de L

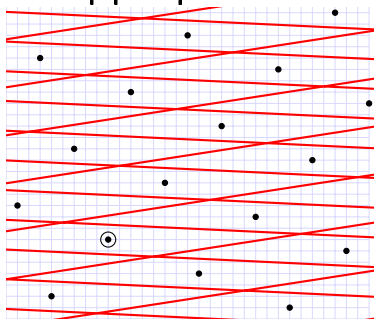
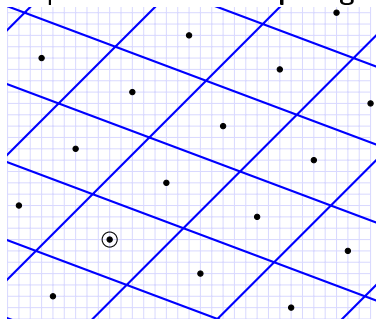


Mauvaise Base **M** de L

B \rightarrow **M** : facile (randomisation);
M \rightarrow **B** : difficile (réduction de réseau).

Bases et domaines fondamentaux

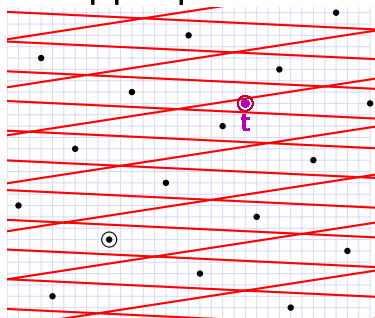
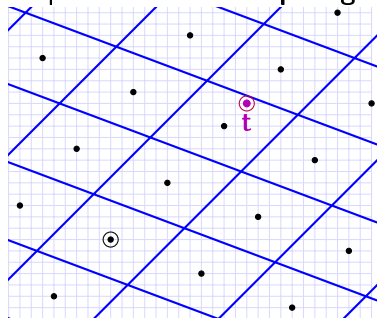
Chaque base définit un **pavage parallélépipédique**.



Algorithmes de Babai:

Bases et domaines fondamentaux

Chaque base définit un **pavage parallélépipédique**.

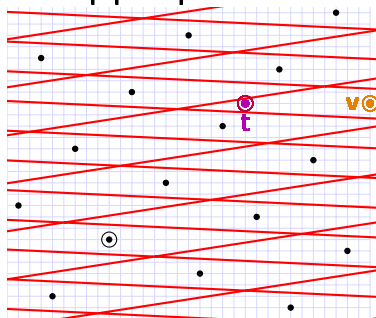
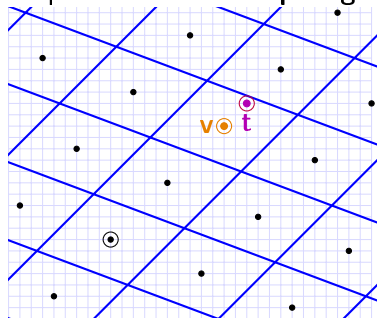


Algorithmes de Babai:

- ▶ étant donné un point t

Bases et domaines fondamentaux

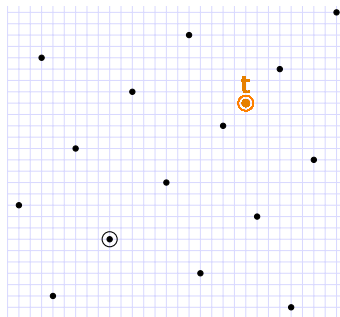
Chaque base définit un **pavage parallélépipédique**.



Algorithmes de Babai:

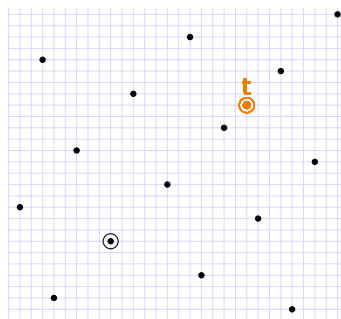
- ▶ étant donné un point t
- ▶ trouve le point $v \in L$ dans le même parallélépipède.

Arrondi de Babai

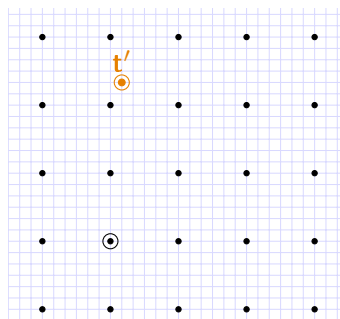


Algorithme de Babai, arrondi simple:

Arrondi de Babai



$\times \mathbf{B}^{-1}$
 \longrightarrow

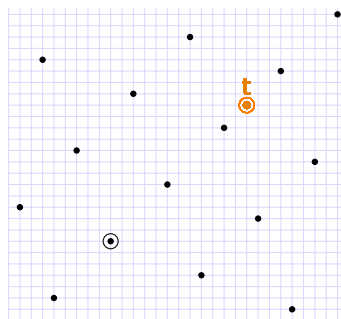


Algorithme de Babai, arrondi simple:

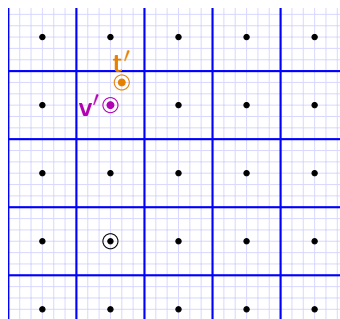
- ▶ utiliser la base \mathbf{B} pour se ramener au réseau \mathbb{Z}^n ($\times \mathbf{B}^{-1}$)

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t};$$

Arrondi de Babai



$\times \mathbf{B}^{-1}$
 \longrightarrow

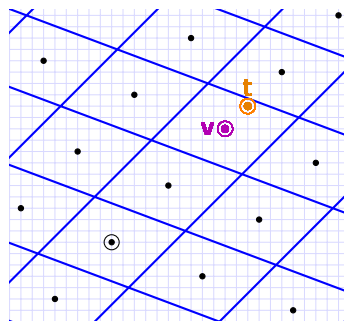


Algorithme de Babai, arrondi simple:

- ▶ utiliser la base \mathbf{B} pour se ramener au réseau \mathbb{Z}^n ($\times \mathbf{B}^{-1}$)
- ▶ arrondir chaque coordonnée (découpage carré)

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor;$$

Arrondi de Babai

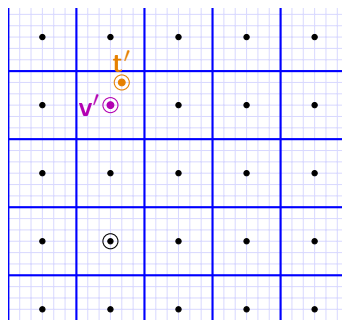


$\times \mathbf{B}^{-1}$

\longrightarrow

\longleftarrow

$\times \mathbf{B}$



Algorithme de Babai, arrondi simple:

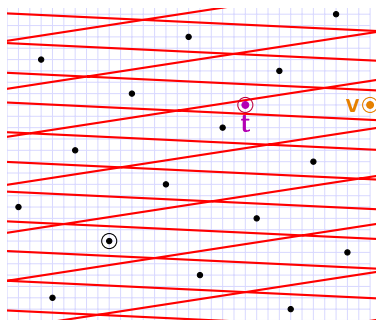
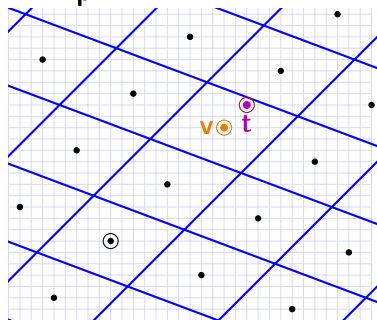
- ▶ utiliser la base \mathbf{B} pour se ramener au réseau \mathbb{Z}^n ($\times \mathbf{B}^{-1}$)
- ▶ arrondir chaque coordonnée (découpage carré)
- ▶ revenir au réseau L ($\times \mathbf{B}$)

$$t' = \mathbf{B}^{-1} \cdot t; \quad v' = \lfloor t' \rfloor; \quad v = \mathbf{B} \cdot v'$$

Trouver des vecteurs proches

Muni d'une bonne base **B** l'algorithme de Babai permet de trouver des vecteurs proches.

Muni seulement d'une mauvaise base **M**, trouver un vecteur proche est un **problème difficile**.



Cette différence permet de fonder la **cryptographie asymétrique**.

Outline

Réseaux Euclidiens en Cryptographie

La nécessité des Gaussiennes discrètes

Implementation en virgule flottante

Tirage sans virgule flottante

Conclusion

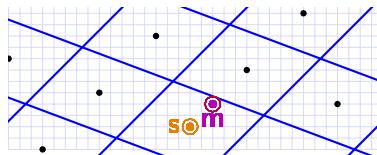
Un première tentative: Signature de [GGH97]

Signature

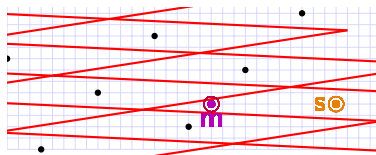
- ▶ hacher le message comme un vecteur aléatoire \mathbf{m} .
- ▶ appliquer l'algorithme Babai avec \mathbf{B} :
trouver $\mathbf{s} \in L$ proche de \mathbf{m} .

Vérification

- ▶ vérifier que $\mathbf{s} \in L$ en utilisant \mathbf{M}
- ▶ et que \mathbf{m} est proche de \mathbf{s} .



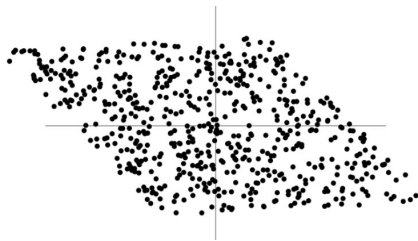
Signature correcte (proche)



Signature incorrecte (éloignée)

Une attaque statistique [NR05]

La différence $\mathbf{s} - \mathbf{m}$ est toujours à l'intérieur de parallépipèdes engendré par la bonne base \mathbf{B} :



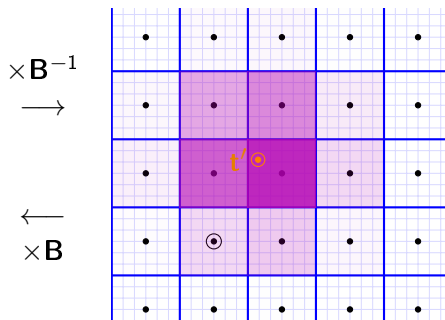
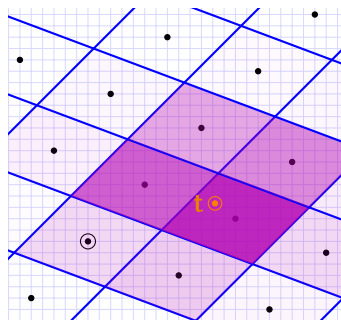
Ainsi, chaque signature (\mathbf{s}, \mathbf{m}) laisse fuiter de l'information sur la clé secrète \mathbf{B} . Nguyen et Regev ont montré comment reconstruire efficacement la clé secrète, étant donné 500 signatures.

La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:

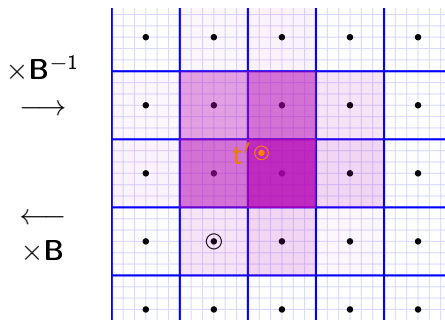
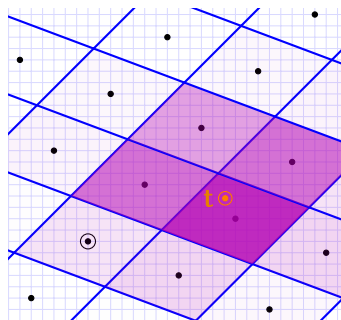


La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:

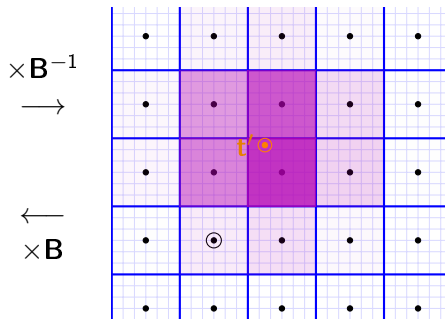
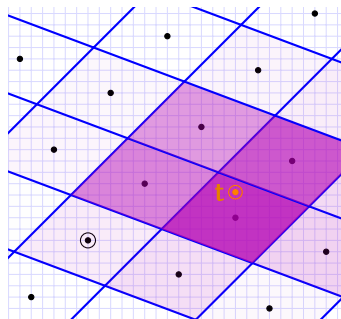


La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:

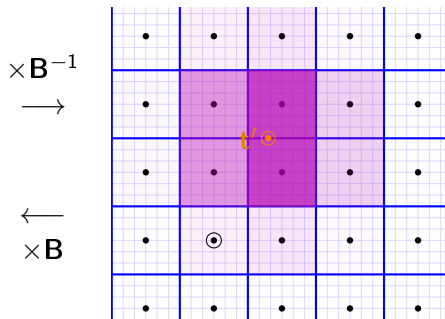
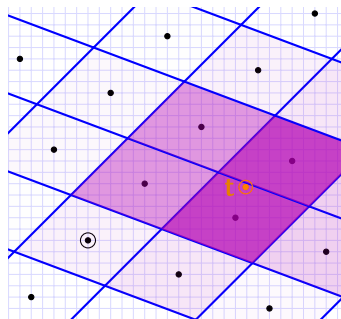


La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:

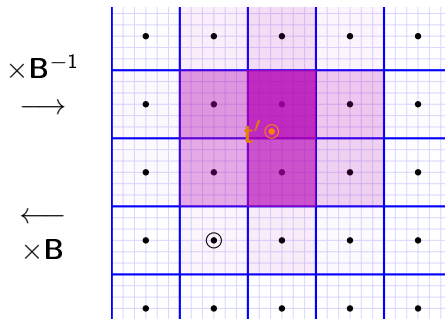
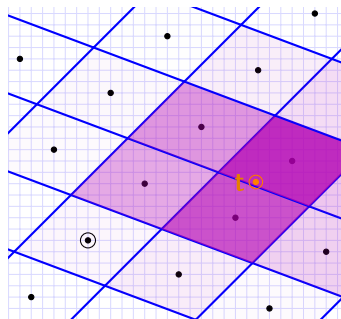


La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:

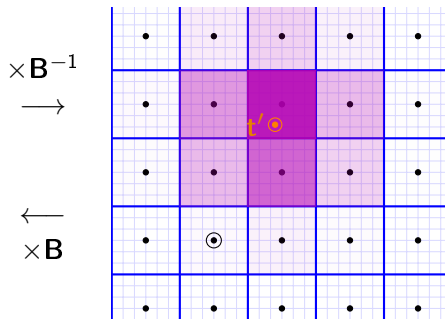
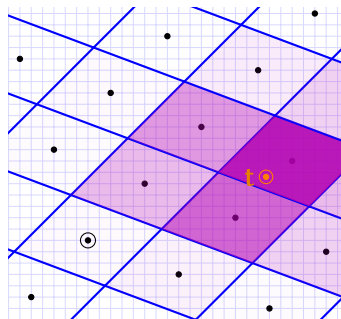


La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:

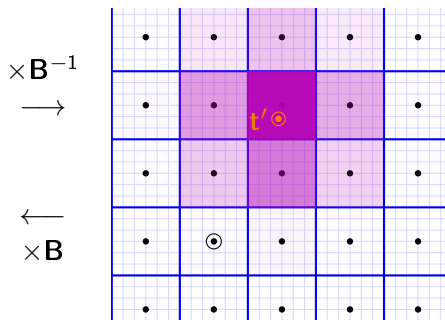
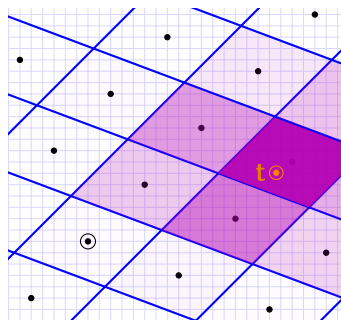


La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:

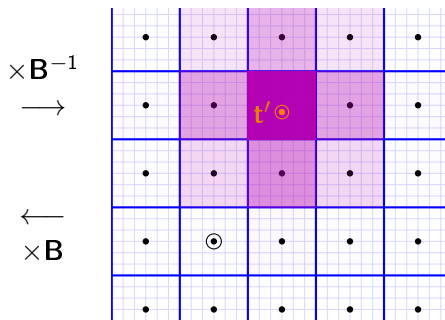
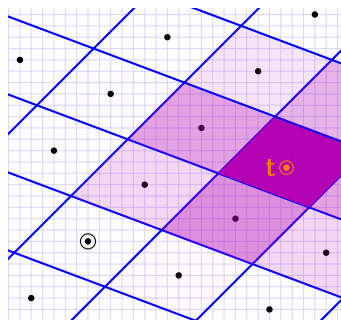


La solution: Randomiser l'Algorithme de Babai

Algorithme de Babai:

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' = \lfloor \mathbf{t}' \rfloor; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$

Idée: Cacher le parallélépipède en randomisant l'arrondi:



Gaussienne discrète et lissage

L'arrondi est remplacé par une gaussienne discrète:

$$\mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'} : \mathbf{v}' \in \mathbb{Z}^n, p_{\mathbf{v}'} \sim \exp\left(\frac{-\|\mathbf{v}' - \mathbf{t}'\|^2}{2\sigma^2}\right)$$

Pour $\sigma \rightarrow 0$ on retombe sur l'algorithme non randomisé. Par contre

Theorem (Lissage gaussien [GPV08])

Si $\sigma \geq O(\sqrt{\log 1/\epsilon})$, pour \mathbf{t}' "uniforme" et $\mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}$ alors la distrib. de $\mathbf{v}' - \mathbf{t}'$ est proche d'une gaussienne continue:

$$\mathbf{v}' - \mathbf{t}' \approx_{n\epsilon} D_{\mathbb{R}^n, \sigma}.$$

On prouve ainsi que cet algorithme Randomisé ne révèle **aucune information** sur la clé secrète.

Outline

Réseaux Euclidiens en Cryptographie

La nécessité des Gaussiennes discrètes

Implementation en virgule flottante

Tirage sans virgule flottante

Conclusion

Efficacité de l'échantillonnage Gaussien Discret (ÉGD)

L'algorithme précédent échantillonne selon :

$$D_{L,\sigma,t'}$$

Il opère dans $\mathbb{R} \Rightarrow$ approximation par l'**arithmétique flottante**.

Question: Quelle précision est requise ? Quelle efficacité au final ?

Efficacité de l'échantillonnage Gaussien Discret (ÉGD)

L'algorithme précédent échantillonne selon :

$$D_{L,\sigma,\mathbf{t}'}$$

Il opère dans $\mathbb{R} \Rightarrow$ approximation par l'**arithmétique flottante**.

Question: Quelle précision est requise ? Quelle efficacité au final ?

Definition (ϵ -correction de l'ÉGD)

Un algorithme d'ÉGD sera dit ϵ -correct si sa distribution de sortie \mathcal{D} est à distance statistique de $D_{\mathbb{Z}^n,\sigma,\mathbf{t}'}$ inférieure à ϵ :

$$\mathcal{D} \approx_{\epsilon} D_{\mathbb{Z}^n,\sigma,\mathbf{t}'}$$

Efficacité de l'échantillonnage Gaussien Discret (ÉGD)

L'algorithme précédent échantillonne selon :

$$D_{L,\sigma,\mathbf{t}'}$$

Il opère dans $\mathbb{R} \Rightarrow$ approximation par l'**arithmétique flottante**.

Question: Quelle précision est requise ? Quelle efficacité au final ?

Definition (ϵ -correction de l'ÉGD)

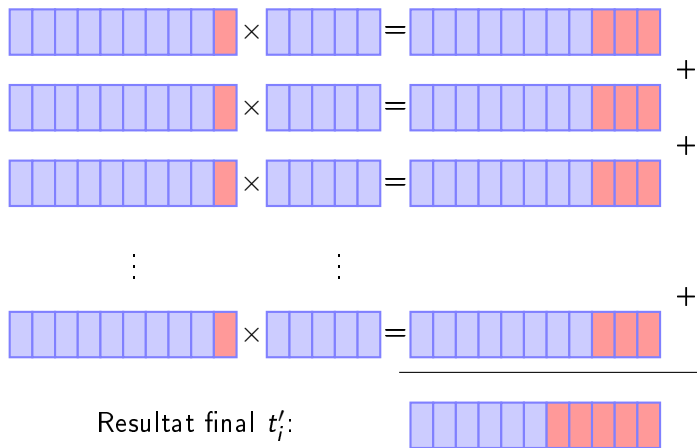
Un algorithme d'ÉGD sera dit ϵ -correct si sa distribution de sortie \mathcal{D} est à distance statistique de $D_{\mathbb{Z}^n,\sigma,\mathbf{t}'}$ inférieure à ϵ :

$$\mathcal{D} \approx_{\epsilon} D_{\mathbb{Z}^n,\sigma,\mathbf{t}'}$$

Pour les applications cryptographiques, on requiert l' ϵ -correction pour $\epsilon = 2^{-\Omega(n)}$.

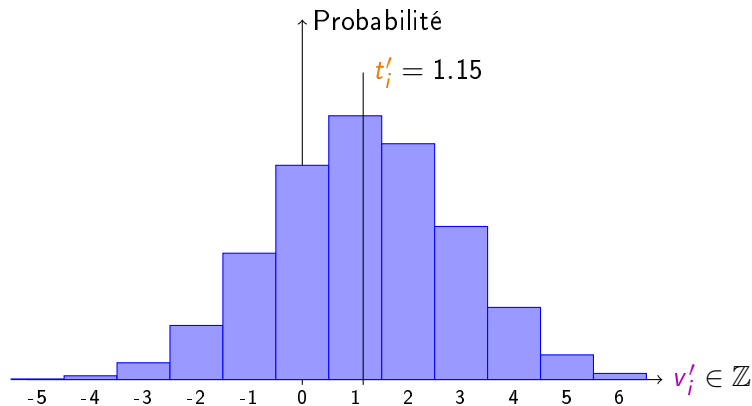
Propagation d'erreur

approx. de $[\mathbf{B}^{-1}]_i$ valeur de \mathbf{t}



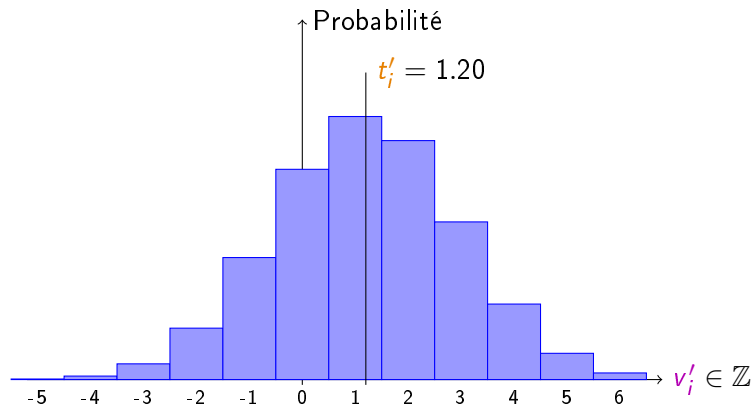
ÉGD en dimension 1: Le point clef

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



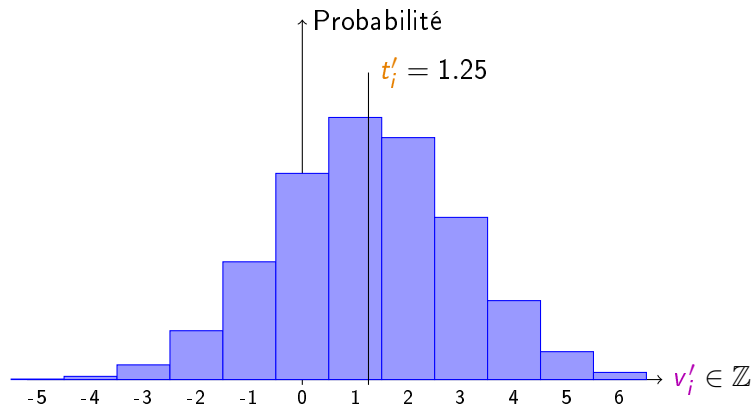
ÉGD en dimension 1: Le point clef

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



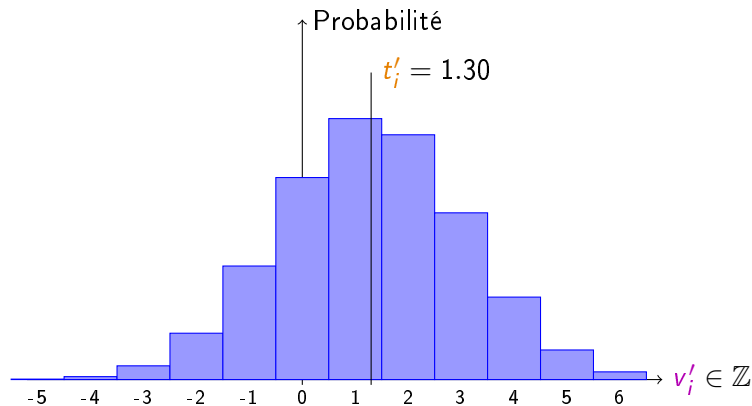
ÉGD en dimension 1: Le point clef

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



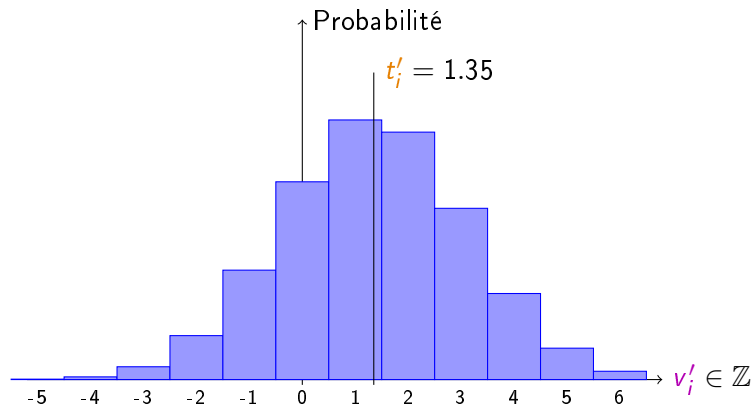
ÉGD en dimension 1: Le point clef

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



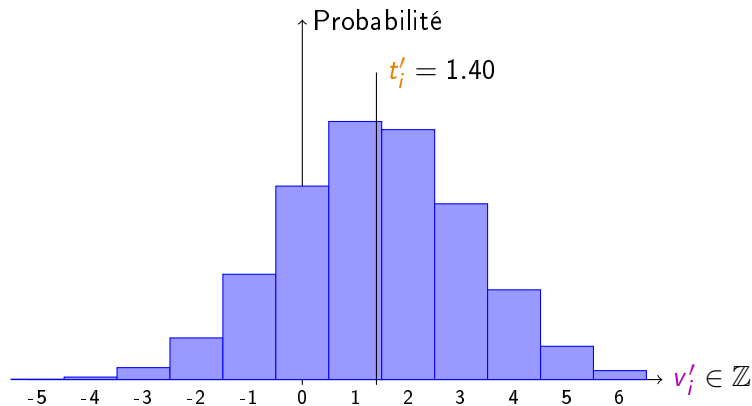
ÉGD en dimension 1: Le point clef

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



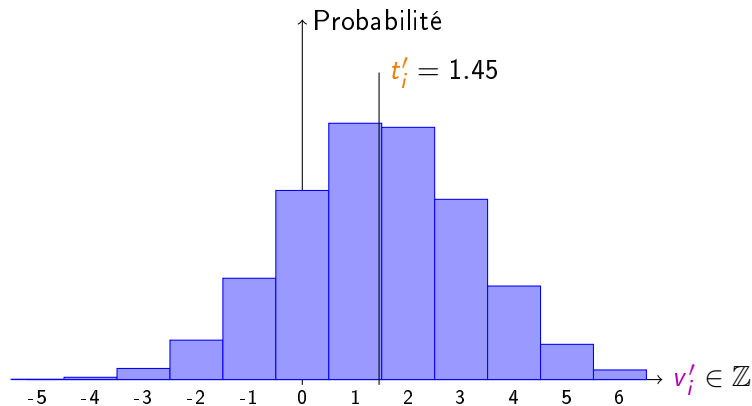
ÉGD en dimension 1: Le point clef

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



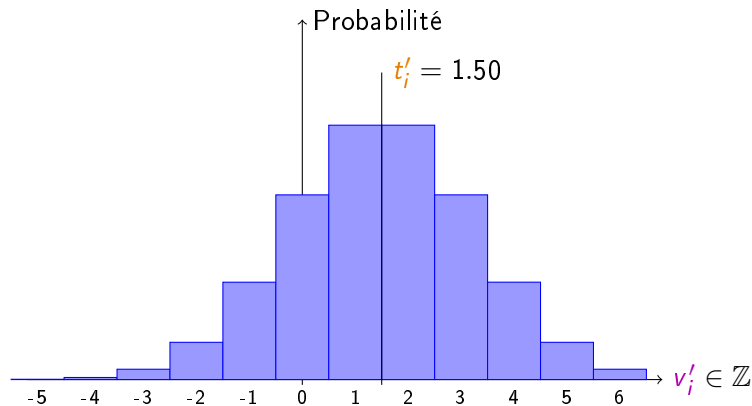
ÉGD en dimension 1: Le point clef

$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



ÉGD en dimension 1: Le point clef

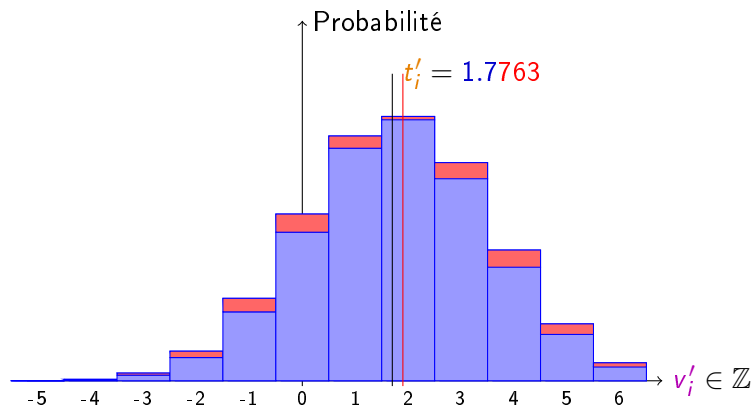
$$\mathbf{t}' = \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{t}; \quad \mathbf{v}' \leftarrow D_{\mathbb{Z}^n, \sigma, \mathbf{t}'}; \quad \mathbf{v} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{v}'$$



ÉGD en dimension 1: Le point clef

Propagation de l'incertitude

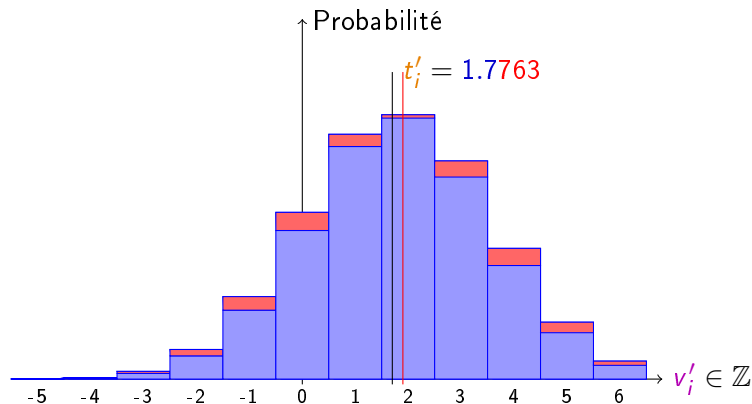
La précision de la distribution échantillonnée dépend de la précision de calcul du centre c .



ÉGD en dimension 1: Le point clef

Condition de correction

On souhaite rendre l'incertitude négligeable ($2^{-\Omega(n)}$).

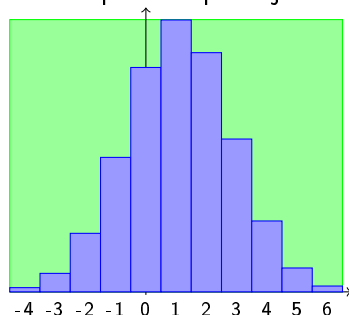


ÉGD en dimension 1: tirage avec rejet (méthode standard)

Pour échantillonner la gaussienne discrète on procède par rejet.

Tirage avec rejet:

- ▶ Échantillonner $(x, y) \in \blacksquare$
- ▶ Si $(x, y) \in \blacksquare$ retourner x
- ▶ Sinon, recommencer



Efficacité

L'algorithme effectue $O(n^2)$ sur \mathbb{R} . La précision requise est $\Omega(n)$.

Complexité totale: $O(n^3)$.

C'est bien plus cher que la promesse d'efficacité en (n^2) !

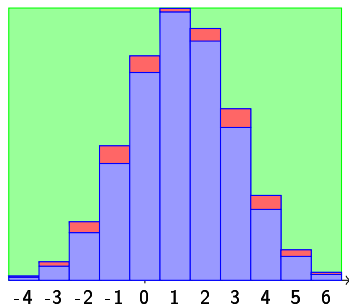
Peut-on améliorer cette complexité théorique ?

ÉGD en dimension 1: gérer l'incertitude (notre approche)

L'incertitude n'influe pas toujours sur le résultat final.
Gérer ces cas à part avec une **alerte**.

Tirage avec rejet et alerte:

- ▶ Échantillonner $(x, y) \in \blacksquare$
- ▶ Si $(x, y) \in \blacksquare$ **alerte**
- ▶ Si $(x, y) \in \blacksquare$ renvoyer x
- ▶ Sinon, recommencer



Optimisation: algorithmes paresseux

Utiliser deux précisions: **haute prec.** m and **basse prec.** $m' < m$.

Haute prec. \Rightarrow zone ■ négligeable: $2^{-\Theta(n)}$

Basse prec. \Rightarrow zone ■ petite: $O(1/n^{\Theta(1)})$ (alertes rares)

Échantillonnage **paresseux** avec rejet:

- ▶ Calculer t'_i en basse précision
- ▶ Lancer le tirage avec rejet et alertes

Optimisation: algorithmes paresseux

Utiliser deux précisions: **haute prec.** m and **basse prec.** $m' < m$.

Haute prec. \Rightarrow zone ■ négligeable: $2^{-\Theta(n)}$

Basse prec. \Rightarrow zone ■ petite: $O(1/n^{\Theta(1)})$ (alertes rares)

Échantillonnage **paresseux** avec rejet:

- ▶ Calculer t'_i en basse précision
- ▶ Lancer le tirage avec rejet et alertes
- ▶ Si l'alerte est déclenchée

Optimisation: algorithmes paresseux

Utiliser deux précisions: **haute prec.** m and **basse prec.** $m' < m$.

Haute prec. \Rightarrow zone ■ négligeable: $2^{-\Theta(n)}$

Basse prec. \Rightarrow zone ■ petite: $O(1/n^{\Theta(1)})$ (alertes rares)

Échantillonnage **paresseux** avec rejet:

- ▶ Calculer t'_i en basse précision
- ▶ Lancer le tirage avec rejet et alertes
- ▶ Si l'alerte est déclenchée

Recalculer t'_i en haute précision

Optimisation: algorithmes paresseux

Utiliser deux précisions: **haute prec.** m and **basse prec.** $m' < m$.

Haute prec. \Rightarrow zone ■ négligeable: $2^{-\Theta(n)}$

Basse prec. \Rightarrow zone ■ petite: $O(1/n^{\Theta(1)})$ (alertes rares)

Échantillonnage **paresseux** avec rejet:

- ▶ Calculer t'_i en basse précision
- ▶ Lancer le tirage avec rejet et alertes
- ▶ Si l'alerte est déclenchée

Recalculer t'_i en haute précision

Reprendre le tirage, avec zone d'incertitude ■ négligeable

Efficacité Théorique

Coût asymptotique

- ▶ Échantillonnage naïf: $\tilde{O}(n^3)$ ($\tilde{O}(n^2)$ sur réseaux cycliques)
- ▶ Échantillonnage paresseux: $\tilde{O}(n^2)$ ($\tilde{O}(n)$ sur réseaux cycliques)

Complexité théorique quasi-optimale ! Mais en pratique ?

Efficacité Théorique

Coût asymptotique

- ▶ Échantillonnage naïf: $\tilde{O}(n^3)$ ($\tilde{O}(n^2)$ sur réseaux cycliques)
- ▶ Échantillonnage paresseux: $\tilde{O}(n^2)$ ($\tilde{O}(n)$ sur réseaux cycliques)

Complexité théorique quasi-optimale ! Mais en pratique ?

Il faut tout de même de l'arithmétique haute précision *de temps en temps*. Ce n'est pas adaptés aux petites architectures.

Outline

Réseaux Euclidiens en Cryptographie

La nécessité des Gaussiennes discrètes

Implementation en virgule flottante

Tirage sans virgule flottante

Conclusion

Échantillonnage sans arithmétique flottante ?

L'arithmétique flottante, même à basse précision est un problème sur **petite architecture** (ex. carte-à-puce).

Question: Est-elle vraiment nécessaire ?

Échantillonnage sans arithmétique flottante ?

L'arithmétique flottante, même à basse précision est un problème sur **petite architecture** (ex. carte-à-puce).

Question: Est-elle vraiment nécessaire ?

- ▶ **Non!** au moins pour des cas simples:
gaussienne centrée en **0** sur \mathbb{Z}^n (application : BLISS)

Échantillonnage sans arithmétique flottante ?

L'arithmétique flottante, même à basse précision est un problème sur **petite architecture** (ex. carte-à-puce).

Question: Est-elle vraiment nécessaire ?

- ▶ **Non!** au moins pour des cas simples:
gaussienne centrée en **0** sur \mathbb{Z}^n (application : BLISS)
- ▶ et peut-être plus généralement [Thèse]

Méthode 1: Table Cumulative

Technique générique pour un distribution sur $0, \dots, B$. Soit p_i la probabilité cumulative $\mathbb{P}_{x \leftarrow D}(x \leq i)$.

- ▶ Precalculer un table $[0, p_0, p_1, \dots, p_{B-1}, 1]$
- ▶ Tirer $u \leftarrow [0, 1]$ uniformement
- ▶ Trouver i tel que $p_i < u \leq p_{i+1}$
- ▶ Retourner i

Avantage: Rapide $O(\log B)$.

Contrainte: Requiert beaucoup de mémoire.

Méthode 2: Algèbre sur les distributions de Bernoulli

On cherche à échantillonner $\mathcal{B}_{\exp(-x)}$ efficacement

Idée: pré-calculer quelques biais c et combiner les variables de Bernoulli \mathcal{B}_c :

Note: Ayant pré-calculé c , tirer une Bernoulli \mathcal{B}_c est trivial:

- ▶ Tirer $u \leftarrow [0, 1]$ uniformément
- ▶ Renvoyer 1 si $u < c$, 0 sinon

Méthode 2: Algèbre sur les distributions de Bernoulli

On cherche à échantillonner $\mathcal{B}_{\exp(-x)}$ efficacement

Idée: pré-calculer quelques biais c et combiner les variables de Bernoulli \mathcal{B}_c :

- ▶ $\mathcal{B}_a \wedge \mathcal{B}_b = \mathcal{B}_{ab}$
- ▶ $\mathcal{B}_a \vee \mathcal{B}_b = \mathcal{B}_{a+b-ab}$
- ▶ $\mathcal{B}_a \oplus \mathcal{B}_b = \mathcal{B}_{a+b-2ab}$

Note: Ayant pré-calculé c , tirer une Bernoulli \mathcal{B}_c est trivial:

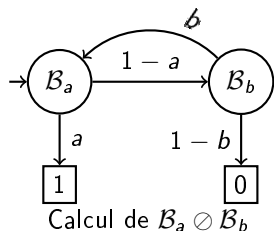
- ▶ Tirer $u \leftarrow [0, 1]$ uniformément
- ▶ Renvoyer 1 si $u < c$, 0 sinon

Méthode 2: Algèbre sur les distributions de Bernoulli

On cherche à échantillonner $\mathcal{B}_{\exp(-x)}$ efficacement

Idee: pré-calculer quelques biais c et combiner les variables de Bernoulli \mathcal{B}_c :

- ▶ $\mathcal{B}_a \wedge \mathcal{B}_b = \mathcal{B}_{ab}$
- ▶ $\mathcal{B}_a \vee \mathcal{B}_b = \mathcal{B}_{a+b-ab}$
- ▶ $\mathcal{B}_a \oplus \mathcal{B}_b = \mathcal{B}_{a+b-2ab}$
- ▶ $\mathcal{B}_a \otimes \mathcal{B}_b = \mathcal{B}_{a/(1-(1-a)b)}$



Note: Ayant pré-calculé c , tirer une Bernoulli \mathcal{B}_c est trivial:

- ▶ Tirer $u \leftarrow [0, 1]$ uniformément
- ▶ Renvoyer 1 si $u < c$, 0 sinon

Tirer une Variable de Bernoulli de Biais Exponentiel

Idée: utiliser la décomposition binaire de l'exposant:

$$x = x_0 + 2x_1 + 2^2x_2 + \cdots + 2^\ell x_\ell$$

Ainsi,

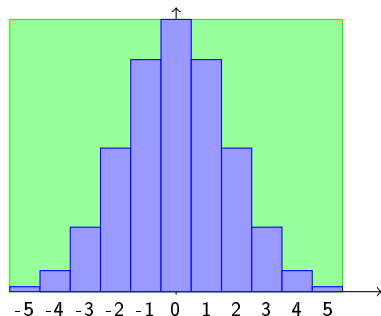
$$\begin{aligned}\mathcal{B}_{\exp(-x)} &= \mathcal{B}_{\exp(-x_0 - 2x_1 - 2^2x_2 - \cdots - 2^\ell x_\ell)} \\ &= \mathcal{B}_{\exp(x_0) \cdot \exp(-2x_1) \cdot \exp(-2^2x_2) \cdots \exp(-2^\ell x_\ell)} \\ &= \mathcal{B}_{\exp(-x_0)} \wedge \mathcal{B}_{\exp(-2x_1)} \wedge \mathcal{B}_{\exp(2^2x_2)} \wedge \cdots \wedge \mathcal{B}_{\exp(-2^\ell x_\ell)}\end{aligned}$$

Ainsi, il suffit de pré-calculer $\ell = \log B$ biais $c_i = \exp(-2^i)$.

Méthode 2 + sampling avec rejet

Tirage avec rejet:

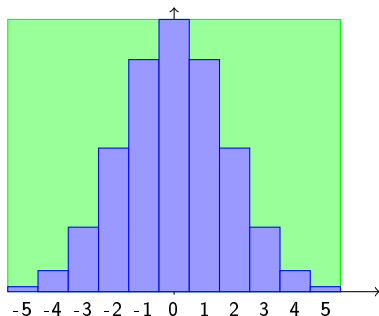
- ▶ Échantillonner
 $x \leftarrow \{-B \dots B\}$ (unif.)
- ▶ Tirer $b \leftarrow \mathcal{B}_{\exp(-x^2/\sigma^2)}$
- ▶ Si $b = 1$, retourner x
- ▶ Sinon, recommencer



Méthode 2 + sampling avec rejet

Tirage avec rejet:

- ▶ Échantillonner $x \leftarrow \{-B \dots B\}$ (unif.)
- ▶ Tirer $b \leftarrow \mathcal{B}_{\exp(-x^2/\sigma^2)}$
- ▶ Si $b = 1$, retourner x
- ▶ Sinon, recommencer



Défaut: il faut recommencer de nombreuses fois avant d'obtenir un sample.

Solution: truquer la distribution initiale de x (technique du Ziggourat).

Méthode 3: Série Formelle et Combinatoire

Technique classique pour tirer un distrib. exponentielle continue:

1. $\ell \leftarrow 1$
2. $x \leftarrow [0, 1]$, uniforme
3. Tirer $u_1, u_2, \dots \leftarrow [0, 1]$, et déterminer le plus grand n tel que

$$x > u_1 > u_2 > \dots > u_n$$

4. Si n est impair, incrémenter $\ell \leftarrow \ell + 1$ et retourner à 2.
5. Retourner $\ell + x$

Méthode 3: Série Formelle et Combinatoire

3. Tirer $u_1, u_2, \dots \leftarrow [0, 1]$, et déterminer le plus grand n tel que

$$x > u_1 > u_2 > \dots > u_n$$

4. Si n est impair...

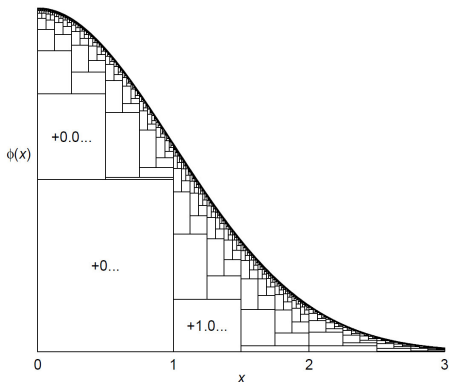
- ▶ La probabilité que $u_i < x$ pour tout $i \leq n$ est x^n
- ▶ La probabilité que $u_1 < u_2 < \dots < u_n$ est $1/n!$

Ainsi, la probabilité que n soit pair est exactement:

$$1 - x + \frac{x^2}{2!} - \frac{x^3}{3!} + \dots = e^{-x}.$$

Méthode 3: Série Formelle et Combinatoire

Cette technique a été adaptée pour les Gaussiennes Continues et Discrète par Karney [Kar13].



Avantage: Seuls les premiers bits coutent chers, les suivant sont uniformes.

Quelle Méthode Choisir ?

Quatre axes de mesure:

- ▶ Complexité totale
- ▶ Taille du pré-calcul
- ▶ Taille du circuit
- ▶ Consommation d'aléas

Implémentations actuelles:

- ▶ Software: méthode 1 (Table cumulative)
- ▶ Hardware: méthode 2 (Algèbre de Bernoulli)

La méthode 3 n'as pas encore été évaluée en pratique !

Outline

Réseaux Euclidiens en Cryptographie

La nécessité des Gaussiennes discrètes

Implementation en virgule flottante

Tirage sans virgule flottante

Conclusion

Conclusion

- ▶ Les réseaux euclidiens posent des problèmes d'arithmétique des ordinateurs inédit en cryptographie
- ▶ Quelques techniques ont été développées par les cryptographes

Probablement non optimales...

- ▶ Les contraintes crypto sont maintenant bien comprises:

Conclusion

- ▶ Les réseaux euclidiens posent des problèmes d'arithmétique des ordinateurs inédit en cryptographie
- ▶ Quelques techniques ont été développées par les cryptographes

Probablement non optimales...

- ▶ Les contraintes crypto sont maintenant bien comprises:

A vous de jouer !

Conclusion

- ▶ Les réseaux euclidiens posent des problèmes d'arithmétique des ordinateurs inédit en cryptographie
- ▶ Quelques techniques ont été développées par les cryptographes

Probablement non optimales...

- ▶ Les contraintes crypto sont maintenant bien comprises:

A vous de jouer !

Merci de votre attention.

Questions ?