

Cryptanalyse

Cours 6 - Cryptanalyse Linéaire

Maxime Bombar

Mardi 08 Septembre 2024

Rappels de la Semaine Dernière

Attaque Statistique

- Une attaque statistique cherche à exploiter des relations qui existent entre le chiffré et le message avec une certaine probabilité afin de retrouver de l'information sur la clé secrète.
- Une telle attaque repose en général sur un **distingueur** entre un chiffrement E_k et une **permutation aléatoire**.

Attaque de dernier tour

$$E_k = F_{k_r} \circ \dots \circ F_{k_1}$$

On suppose que l'on a un distingueur \mathcal{D} pour $G_k \stackrel{\text{def}}{=} F_{k_{r-1}} \circ \dots \circ F_{k_1}$.

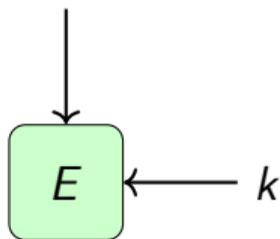
Wrong-Key Randomization Hypothesis : Si $\mathbf{c} = E_k(\mathbf{m})$ alors $F_{k_r}(\mathbf{c}) = G_k(\mathbf{m})$ mais si $k' \neq k_r$ alors $F_{k'}$ se comporte comme une permutation aléatoire.

- Pour tout candidat k_r on cherche à observer la relation sur $(\mathbf{m}, F_{k_r}(\mathbf{c}))$ pour **plein** de couples (\mathbf{m}, \mathbf{c}) , clairs-chiffrés.
- Si on observe la relation, on incrémente un compteur pour k_r .
- On renvoie le candidat avec le plus gros compteur.

A un intérêt VS recherche exhaustive si on peut **décimer** l'espace de recherche de k_r .

Différentielles

$$\Delta \mathbf{m} = \mathbf{m} \oplus \mathbf{m}' = \alpha$$



$$\Delta \mathbf{c} = \mathbf{c} \oplus \mathbf{c}' = \beta$$

- On cherche (α, β) telle que la différentielle $(\alpha \rightarrow \beta)$ se produise avec bonne probabilité.
- Une différentielle est **inchangée** par **addition de clé**.
- On étudie le chiffrement au niveau des boîtes S.

Tabulation de la distribution des Différentielles

Pour chaque boîte S , et pour chaque paire (α, β) , on peut **précalculer**

$$\text{DDT}[\alpha][\beta] = \#\{\mathbf{x} \mid S(\mathbf{x}) + S(\mathbf{x} + \alpha) = \beta\}.$$

Si $S : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2^n$ alors la **probabilité** d'observer une différentielle $(\alpha \rightarrow \beta)$ pour un message \mathbf{m} tiré uniformément est

$$\mathbb{P}_{\mathbf{m}}(S(\mathbf{m}) + S(\mathbf{m} + \alpha) = \beta) = \frac{\text{DDT}[\alpha][\beta]}{2^n}.$$

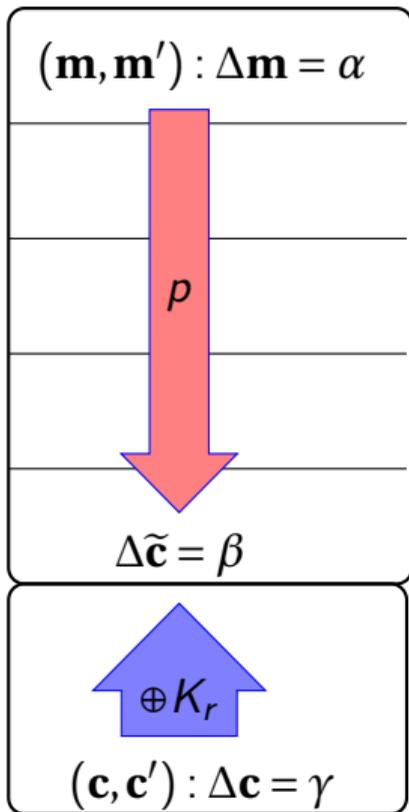
Trace Différentielle

Pour prendre en compte plusieurs tours, on **compose** les différentielles.

Differential characteristic

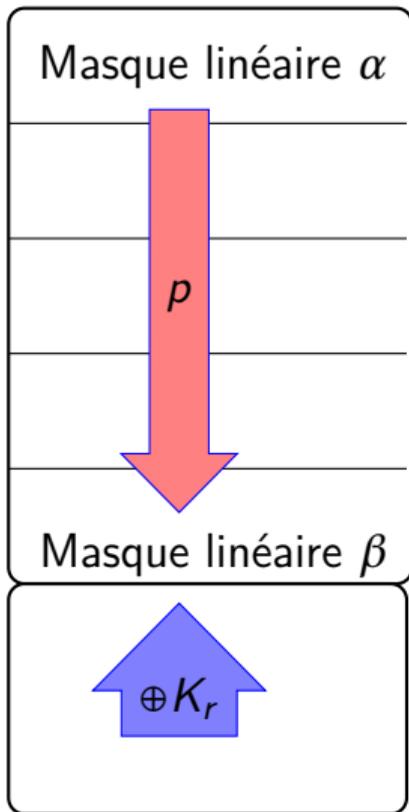
- $(\alpha_0 \rightarrow \alpha_1 \rightarrow \dots \rightarrow \alpha_r)$ telle que $(\alpha_{i-1} \rightarrow \alpha_i)$ soit une différentielle pour le tour i .
- La probabilité d'une trace est le produit des probabilités de chaque sous-différentielle (**hypothèse d'indépendance des tours**).
- La probabilité d'une différentielle $(\alpha_0 \rightarrow \alpha_r)$ sur l'ensemble du chiffré est **minorée** par la probabilité de n'importe quelle trace : attention aux effets de **clustering** (pour les concepteurs de chiffrement).
- Les couches de diffusion (couches linéaires) perturbent l'étude en augmentant les traces possibles.

Cryptanalyse Différentielle



- Attaque par **clairs choisis** de différence α telle que $(\alpha \mapsto_{r-1} \beta)$ avec proba $p \gg 2^{-|\text{taille de bloc}|}$
- On calcule $\Theta(1/p)$ couples $[(\mathbf{m}, \mathbf{m}'), (\mathbf{c}, \mathbf{c}')]$
- On caractérise un **petit** ensemble de candidats k_r .
- Pour **chaque candidat**, on inverse le dernier tour pour **chaque paire** (clairs-chiffrés), et on espère observer la différentielle (distingueur).

Aujourd'hui : Cryptanalyse Linéaire



- Nouveau type d'**attaque statistique**.
- Rend possible des attaques à **clairs connus**.
- Cadre **similaire** à la cryptanalyse différentielle.

Introduction et principes

Historique

- Cryptanalyse à **clairs connus**.
- Initiée par H. Gilbert, G. Chassé et A. Tardy-Corffdir en 1991 pour la cryptanalyse de FEAL.
- Formalisée par Matsui en 1993.
- A permis la **première** cryptanalyse de DES, avec 2^{47} couples clairs-chiffrés.

Idée

- On cherche une relation **linéaire** reliant clair, chiffré et clé avec bonne probabilité.
- On utilise cette relation comme un **distingueur**.

Gilbert, Chassé - *A Statistical Attack of the FEAL-8 Cryptosystem*, 1990

Tardy-Cofdir, Gilbert - *A known plaintext attack of FEAL-4 and FEAL-6*, 1991

Matsui - *Linear Cryptanalysis Method for DES Cipher*, 1993.

Le cas typique idéal

Une remarque utile

Soient E, F deux ensembles finis et soit $f : E \rightarrow F$. Soit X une variable aléatoire uniforme sur E .

- Si f est **bijective**, alors $f(X)$ est uniforme sur F .
- Si E, F sont deux espaces vectoriels sur \mathbb{F}_q , et si f est **linéaire surjective**, alors $f(X)$ est uniforme sur F .

E_k est une permutation sur n bits, donc $\mathbf{c} \stackrel{\text{def}}{=} E_k(\mathbf{m})$ est uniforme sur \mathbb{F}_2^n pour un message uniforme $\mathbf{m} \leftarrow \mathbb{F}_2^n$. Si \mathbf{m} et \mathbf{c} étaient décorrélés, alors pour toutes formes linéaires non nulles $f, g : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2$, on devrait avoir

$$\mathbb{P}_{\mathbf{m}} \left[f(\mathbf{m}) = g(E_k(\mathbf{m})) \right] = \frac{1}{2}.$$

Distingueur Linéaire

On appelle distingueur linéaire de biais $\varepsilon > 0$ une paire (f, g) de formes linéaires non nulles telles que

$$\mathbb{P}_{\mathbf{m}} \left[f(\mathbf{m}) = g(E_k(\mathbf{m})) \right] = \frac{1}{2} (1 \pm \varepsilon).$$

Masques linéaires

Un distingueur linéaire est représenté par une paire $(\alpha, \beta) \in (\mathbb{F}_2^n \setminus \{0\})^2$ telle que

$$\mathbb{P}_{\mathbf{m}} \left[\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{c} \rangle = 0 \right] = \frac{1}{2} (1 \pm \varepsilon).$$

Principe de la cryptanalyse linéaire

$$E_k = F_{k_r} \circ \underbrace{F_{k_{r-1}} \cdots \circ F_{k_1}}_{\stackrel{\text{def}}{=} G_k}$$

Plus généralement, on cherche $(\alpha, \beta, \gamma) \in \mathbb{F}_2^n \times \mathbb{F}_2^n \times \mathbb{F}_2^K$ tel que

$$\mathbb{P}_{\mathbf{m}} \left[\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, G_k(\mathbf{m}) \rangle + \langle \gamma, k_r \rangle = 0 \right] = \frac{1}{2} (1 \pm \varepsilon).$$

Le nombre de couples (\mathbf{m}, \mathbf{c}) dont on a besoin pour distinguer G_k d'une permutation aléatoire à l'aide de cette relation est **au-moins** $\Omega\left(\frac{1}{\varepsilon^2}\right)$.

Boîtes S actives

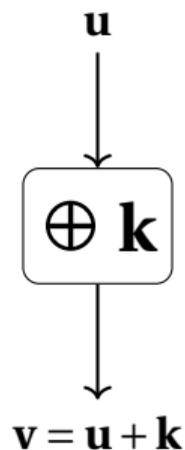
Comme pour la cryptanalyse différentielle, on veut restreindre l'espace de recherche pour k_r .

On appelle boîte S **active**, une boîte S du dernier tour dont au-moins un bit d'entrée intervient dans l'équation linéaire.

Propagation d'une relation linéaire : Cas des ajouts de clé

$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{u} \rangle = 0$$

avec probabilité $\frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$



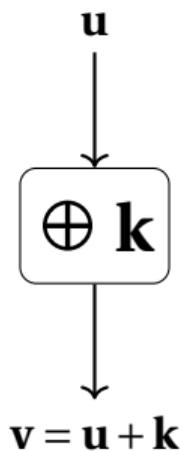
$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = \langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{u} \rangle + \langle \beta, \mathbf{k} \rangle$$

- Si $\langle \beta, \mathbf{k} \rangle = 0$ alors $\mathbb{P}_{\mathbf{m}}(\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = 0) = \frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$
- Si $\langle \beta, \mathbf{k} \rangle = 1$ alors $\mathbb{P}_{\mathbf{m}}(\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = 0) = \frac{1}{2}(1 - \varepsilon)$

Propagation d'une relation linéaire : Cas des ajouts de clé

$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{u} \rangle = 0$$

avec probabilité $\frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$



$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = \langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{u} \rangle + \langle \beta, \mathbf{k} \rangle$$

- Si $\langle \beta, \mathbf{k} \rangle = 0$ alors $\mathbb{P}_{\mathbf{m}}(\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = 0) = \frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$
- Si $\langle \beta, \mathbf{k} \rangle = 1$ alors $\mathbb{P}_{\mathbf{m}}(\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = 0) = \frac{1}{2}(1 - \varepsilon)$

$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = 0$$

avec probabilité $\frac{1}{2}(1 \pm \varepsilon)$

Propagation d'une relation linéaire : Étape de diffusion

\mathbf{u}



Permutation linéaire P



$\mathbf{v} = P(\mathbf{u})$

$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{u} \rangle = 0$$

avec probabilité $\frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$

$$\langle \beta, \mathbf{u} \rangle = \langle P(\beta), P(\mathbf{u}) \rangle = \langle P(\beta), \mathbf{v} \rangle$$

Propagation d'une relation linéaire : Étape de diffusion

\mathbf{u}



Permutation linéaire P



$\mathbf{v} = P(\mathbf{u})$

$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{u} \rangle = 0$$

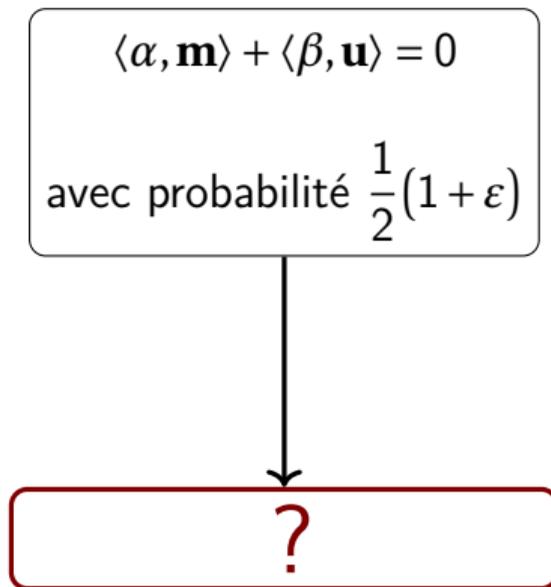
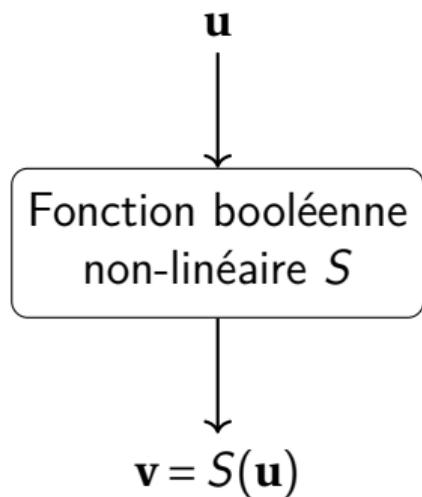
avec probabilité $\frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$

$$\langle \beta, \mathbf{u} \rangle = \langle P(\beta), P(\mathbf{u}) \rangle = \langle P(\beta), \mathbf{v} \rangle$$

$$\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle P(\beta), \mathbf{v} \rangle = 0$$

avec probabilité $\frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$

Propagation d'une relation linéaire : Boîtes S



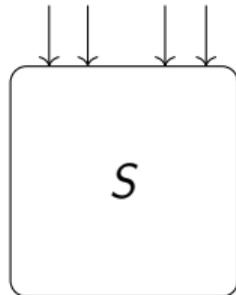
Approximation linéaires

Un exemple

x	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	a	b	c	d	e	f
S(x)	4	f	2	d	5	b	7	3	9	1	0	8	a	e	6	c

$$\alpha \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$x_1x_2 \quad x_3x_4$



$y_1y_2 \quad y_3y_4$

$$\beta \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

x	y	$x_3 = y_1 + y_3$?
(0, 0, 0, 0)	(0, 1, 0, 0)	✓
(0, 0, 0, 1)	(1, 1, 1, 1)	✓
(0, 0, 1, 0)	(0, 0, 1, 0)	✓
(0, 0, 1, 1)	(1, 1, 0, 1)	✓
(0, 1, 0, 0)	(0, 1, 0, 1)	✓
(0, 1, 0, 1)	(1, 0, 1, 1)	✓
(0, 1, 1, 0)	(0, 1, 1, 1)	✓
(0, 1, 1, 1)	(0, 0, 1, 1)	✓

x	y	$x_3 = y_1 + y_3$?
(1, 0, 0, 0)	(1, 0, 0, 1)	✗
(1, 0, 0, 1)	(0, 0, 0, 1)	✓
(1, 0, 1, 0)	(0, 0, 0, 0)	✗
(1, 0, 1, 1)	(1, 0, 0, 0)	✓
(1, 1, 0, 0)	(1, 0, 1, 0)	✓
(1, 1, 0, 1)	(1, 1, 1, 0)	✓
(1, 1, 1, 0)	(0, 1, 1, 0)	✓
(1, 1, 1, 1)	(1, 1, 0, 0)	✓

$\langle \alpha, \mathbf{x} \rangle + \langle \beta, S(\mathbf{x}) \rangle = 0$ pour 14 entrées sur 16.

Qualité d'une Approximation Linéaire

On mesure la qualité d'une approximation linéaire (α, β) d'une boîte S sur n bits par les métriques suivantes :

- **Nombre de Solutions :** $\sigma_{\alpha, \beta} = \#\{\mathbf{x} \mid \langle \alpha, \mathbf{x} \rangle + \langle \beta, S(\mathbf{x}) \rangle = 0\}$

- **Probabilité :** $p_{\alpha, \beta} = \frac{\sigma_{\alpha, \beta}}{2^n}$

- **Biais :** $\varepsilon_{\alpha, \beta}$ $p_{\alpha, \beta} = \frac{1}{2}(1 + \varepsilon_{\alpha, \beta})$ i.e., $\varepsilon_{\alpha, \beta} = 2p_{\alpha, \beta} - 1$

- Si $\varepsilon_{\alpha, \beta} = 0$, on n'apprend **rien**.
- Si $\varepsilon_{\alpha, \beta} > 0$, alors $\langle \alpha, \mathbf{x} \rangle = \langle \beta, S(\mathbf{x}) \rangle$ est une **bonne approximation**.
- Si $\varepsilon_{\alpha, \beta} < 0$, alors $\langle \alpha, \mathbf{x} \rangle \oplus 1 = \langle \beta, S(\mathbf{x}) \rangle$ est une **bonne approximation**.

Table des Approximations Linéaires (LAT)

Pour chaque masque (α, β) , on représente souvent l'écart du nombre de solutions par rapport à la moitié dans une table :

$$LAT[\alpha][\beta] = \sigma_{\alpha, \beta} - 2^{n-1} = 2^{n-1} \varepsilon_{\alpha, \beta}.$$

LAT de l'exemple précédent

$\alpha \backslash \beta$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	a	b	c	d	e	f
0	8	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-	-
1	-	2	-	-2	-	2	-	-2	4	2	-	2	-4	2	-	2
2	-	-2	-	-2	-	-2	-	-2	-2	-	6	-	-2	-	-2	-
3	-	-	4	-	-	-	-4	-	-2	-2	-2	2	-2	-2	-2	2
4	-	-	4	-	2	2	2	-2	-	4	-	-	2	-2	-2	-2
5	-	2	-	2	2	-4	-2	-	-	2	-	2	2	4	-2	-
6	-	-2	-	2	-2	-4	2	-4	2	-	-2	-	-	-2	-	2
7	-	-	-	-	-2	-2	2	2	-2	2	-2	2	-4	-	-	-4
8	-	-4	-2	2	-2	2	-4	-	2	2	-	-	-	-	-2	-2
9	-	2	2	-	-2	-	-	-2	2	-4	-	-2	-	2	-2	-4
a	-	2	2	4	-2	-	-	2	-	2	2	-4	-2	-	-	2
b	-	-	2	-2	-2	-2	-	4	4	-	2	2	2	-2	-	-
c	-	4	-2	-2	-4	-	-2	-2	-2	2	-	-	2	-2	-	-
d	-	2	-2	-	4	-2	-2	-	2	-	-	-2	-2	-4	-	-2
e	-	2	-2	4	-	2	2	-	-	-2	2	4	-	-2	-2	-
f	-	-	2	2	-	-	-2	-2	-	-	2	2	-	-	6	-2

On retrouve que $\alpha = (0, 0, 1, 0)$ et $\beta = (1, 0, 1, 0)$ nous offrent **une bonne approximation.**

Chaîner les Approximations Linéaires

Linear Characteristics

Pour trouver une bonne approximation linéaire de plusieurs tours du chiffrement, on va chercher des bonnes approximations successives (α_i, β_i) telles que $\alpha_{i+1} = \beta_i$. La qualité d'une trace linéaire est donnée par le lemme suivant.

Le *Piling-Up* Lemma

Soient X_1, \dots, X_m m variables aléatoires **indépendantes**, à valeurs dans \mathbb{F}_2 . Pour tout i , on note ε_i leur biais :

$$\mathbb{P}(X_i = 0) = \frac{1}{2}(1 + \varepsilon_i).$$

Alors

$$\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_m = 0) = \frac{1}{2}\left(1 + \prod_i \varepsilon_i\right).$$

En Pratique

Le Piling-Up Lemma

Soient X_1, \dots, X_m m variables aléatoires **indépendantes**, à valeurs dans \mathbb{F}_2 . Pour tout i , on note ε_i leur biais :

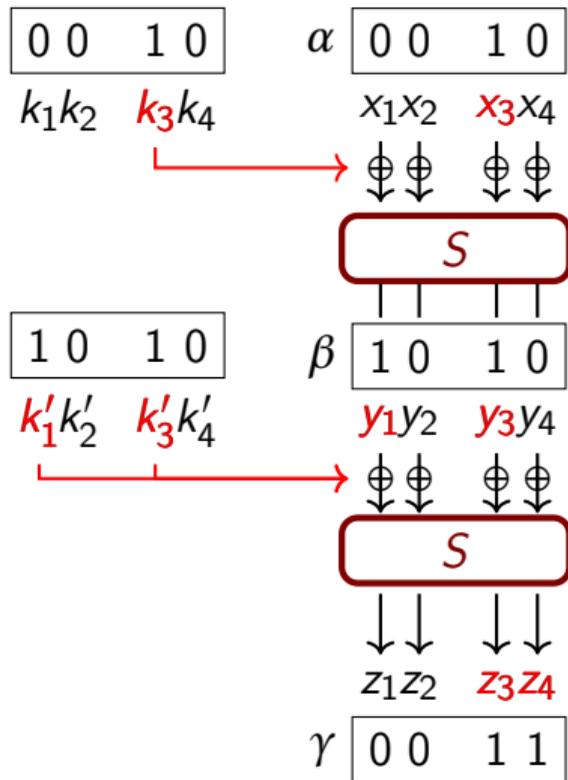
$$\mathbb{P}(X_i = 0) = \frac{1}{2}(1 + \varepsilon_i).$$

Alors

$$\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_m = 0) = \frac{1}{2} \left(1 + \prod_i \varepsilon_i \right).$$

On va chercher une trace linéaire $(\alpha_0, \dots, \alpha_r)$ qui maximise $\left| \prod_i \varepsilon_i \right|$.

Exemple



Approximations Linéaires :

$$\langle \alpha, \mathbf{x} \rangle + \langle \alpha, \mathbf{k} \rangle + \langle \beta, \mathbf{y} \rangle = 0 \quad (\text{Eq1})$$

$$x_3 + k_3 = y_1 + y_3$$

$$\langle \beta, \mathbf{y} \rangle + \langle \beta, \mathbf{k}' \rangle + \langle \gamma, \mathbf{z} \rangle = 0 \quad (\text{Eq2})$$

$$y_1 + y_3 + k'_1 + k'_3 = z_3 + z_4$$

$$\langle \alpha, \mathbf{x} \rangle + \langle (\alpha, \beta), (\mathbf{k}, \mathbf{k}') \rangle + \langle \gamma, \mathbf{z} \rangle = 0 \quad (\text{Eq3})$$

Exemple (Suite)

- **(Eq1)** : $\langle \alpha, \mathbf{x} \rangle + \langle \alpha, \mathbf{k} \rangle + \langle \beta, \mathbf{y} \rangle = 0$ a pour biais $\frac{\text{LAT}[2][10]}{2^3} = \frac{6}{8} = \frac{3}{4}$.
- **(Eq2)** : $\langle \beta, \mathbf{y} \rangle + \langle \beta, \mathbf{k}' \rangle + \langle \gamma, \mathbf{z} \rangle = 0$ a pour biais $\frac{\text{LAT}[10][3]}{2^3} = \frac{4}{8} = \frac{1}{2}$.
- Donc **(Eq3)** a pour biais $\frac{3}{4} \times \frac{1}{2} = \frac{3}{8}$. Autrement dit :

$$\mathbb{P}_{\mathbf{x}}(\langle \alpha, \mathbf{x} \rangle + \langle (\alpha, \beta), (\mathbf{k}, \mathbf{k}') \rangle + \langle \gamma, \mathbf{z} \rangle = 0) = \frac{1}{2} \left(1 + \frac{3}{8} \right).$$

Retrouver la clé secrète

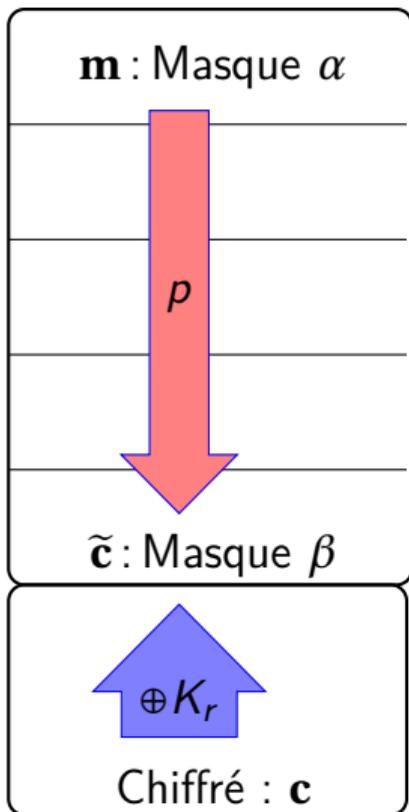
Cryptanalyse Linéaire Complète

On suppose que l'on a une approximation $\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{c} \rangle + \langle \gamma, \mathbf{k} \rangle = 0$ avec biais ε .

- On récupère $\Omega(1/\varepsilon^2)$ couples (clair, chiffré) (\mathbf{m}, \mathbf{c}) .
- On initialise deux compteurs C_0 et C_1 .
- Pour chaque couple (\mathbf{m}, \mathbf{c})
 - Si $\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{c} \rangle = 0$, on incrémente C_0 .
 - Si $\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{c} \rangle = 1$, on incrémente C_1 .
- Si $C_0 > C_1$ on conclut que $\langle \gamma, \mathbf{k} \rangle = 0$.
- Si $C_1 > C_0$ on conclut que $\langle \gamma, \mathbf{k} \rangle = 1$.

- Cet algorithme nous fournit 1 équation linéaire sur \mathbf{k} .
- Si \mathbf{k} est sur m bits, on va en chercher m **linéairement indépendantes**.
-  Nécessite une approximation des r tours du chiffrement.

Attaque sur le Dernier Tour



- On trouve une approximation linéaire (α, β) pour le chiffré réduit à $r - 1$ tours, de proba $\frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$.
 - On récupère $\Omega(1/\varepsilon^2)$ couples (clair, chiffré) (\mathbf{m}, \mathbf{c}) .
 - Pour chaque candidat k_r :
 - On initialise deux compteurs $C_+ = 0$ et $C_- = 0$.
 - Pour chaque \mathbf{c} :
 - On inverse un tour de chiffrement : $\mathbf{c} \mapsto \tilde{\mathbf{c}}$.
 - Si $\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \tilde{\mathbf{c}} \rangle = 0$, on incrémente C_+ .
 - Sinon on incrémente C_- .
- La bonne clé doit avoir une grosse différence $|C_+ - C_-|$.

The Hull Effect

- En général, on estime le biais d'une approximation (α, β) à l'aide d'une unique trace $(\alpha = \alpha_0, \dots, \alpha_r = \beta)$.
- Cependant, le vrai biais dépend de **toutes** les traces compatibles.
- Il peut-être en réalité **plus faible** que le biais d'une trace particulière, s'il existe plusieurs traces avec des biais de signes opposés qui peuvent voir leurs effets s'annuler.
- En pratique, les attaques peuvent être **moins efficaces** que prédites dans la théorie.

Contre-Mesures

Objectif du Concepteur

Biais d'une fonction booléenne

Soit $f : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2$ une fonction booléenne en n variables. Son biais est

$$\mathcal{E}(f) \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{x \in \mathbb{F}_2^n} (-1)^{f(x)} = 2^n - 2w(f).$$

Pour étudier la résistance d'une boîte $S : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2^n$, on cherche à calculer les biais de toutes les fonctions booléennes de la forme :

$$x \mapsto \langle \alpha, x \rangle + \langle \beta, S(x) \rangle$$

pour $(\alpha, \beta) \in \mathbb{F}_2^n \times \mathbb{F}_2^n \setminus \{0\}$.

Transformée de Fourier

Soit $f : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2$ une fonction booléenne en n variables. Sa transformée de Fourier (ou transformée de Walsh) est

$$\widehat{f} : \begin{cases} \mathbb{F}_2^n & \rightarrow \mathbb{Z} \\ \alpha & \mapsto \mathcal{E} \left[x \mapsto f(x) + \langle \alpha, x \rangle \right] = \sum_{x \in \mathbb{F}_2^n} (-1)^{f(x) + \langle \alpha, x \rangle} \end{cases}$$

Concept de Linéarité

Soit $f : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2$ une fonction booléenne en n variables. On définit sa **linéarité** comme son plus gros coefficient de Fourier :

$$\mathcal{L}(f) \stackrel{\text{def}}{=} \max_{\alpha \in \mathbb{F}_2^n} |\hat{f}(\alpha)|.$$

Soit $S : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2^n$ une boîte S sur n bits. Sa linéarité est par définition la plus grande linéarité parmi toutes les fonctions booléennes $S_\beta \stackrel{\text{def}}{=} x \mapsto \langle \beta, S(x) \rangle$:

$$\mathcal{L}(S) \stackrel{\text{def}}{=} \max_{\beta \in \mathbb{F}_2^n \setminus \{0\}} \mathcal{L}(S_\beta) = \max_{\alpha, \beta} \mathcal{E} \left[x \mapsto \langle \alpha, x \rangle + \langle \beta, S(x) \rangle \right].$$

Résistance à la Cryptanalyse Linéaire

Un chiffrement par blocs est d'autant plus résistant aux attaques linéaires que ses boîtes S ont une petite linéarité.

Pour n pair, on ne connaît pas de borne inférieure pour la linéarité d'une boîte $S : \mathbb{F}_2^n \rightarrow \mathbb{F}_2^n$. La plus petite linéarité connue pour le moment est

$$\mathcal{L}(S) = 2^{\frac{n}{2}+1}.$$

L'AES

La boîte S de l'AES (qui représente l'inversion de \mathbb{F}_{2^8} avec $0 \mapsto 0$) atteint cette valeur minimale connue.