

# 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  $G_k \stackrel{\text{def}}{=} F_{k_{r-1}} \circ \dots \circ F_{k_1}$ .

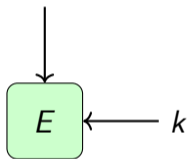
**Wrong-Key Randomization Hypothesis** : Si  $\mathbf{c} = E_k(\mathbf{m})$  alors  $F_{k_r}(\mathbf{c}) = G_k(\mathbf{m})$  mais si  $k' \neq k_r$  alors  $F_{k'}$  se comporte comme une permutation aléatoire.

- 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  $(\alpha, \beta)$  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  $(\alpha, \beta)$ , 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

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

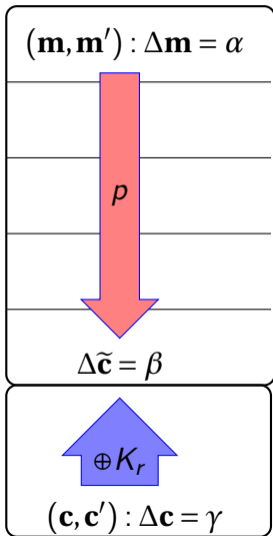
# Trace Différentielle

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.

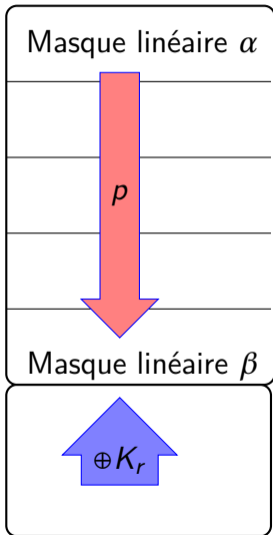
# Cryptanalyse Différentielle



- Attaque par **clairs choisis** de différence  $\alpha$  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-Corfdir 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

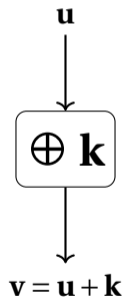
Comme pour la cryptanalyse différentielle, on veut restreindre l'espace de recherche pour  $k_r$ .

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



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

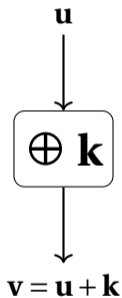
- Si  $\langle \beta, \mathbf{k} \rangle = 0$  alors  $\mathbb{P}_{\mathbf{m}}(\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle + \langle \beta, \mathbf{v} \rangle = 0) = \frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$
- Si  $\langle \beta, \mathbf{k} \rangle = 1$  alors  $\mathbb{P}_{\mathbf{m}}(\langle \alpha, \mathbf{m} \rangle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



# 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  $P$



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

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

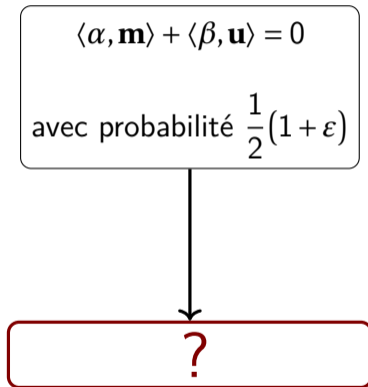
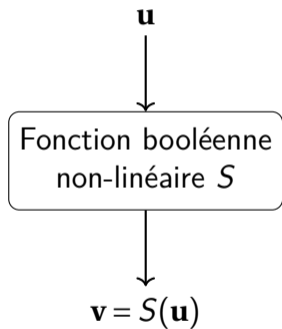
avec probabilité  $\frac{1}{2}(1 + \varepsilon)$

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

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

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

# Propagation d'une relation linéaire : Boîtes S



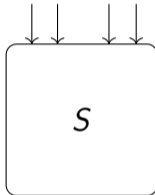
# Approximation linéaires

# 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  $(\alpha, \beta)$  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  $(\alpha, \beta)$ , 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  $(\alpha_i, \beta_i)$  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  $\varepsilon_i$  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  $\varepsilon_i$  leur biais :

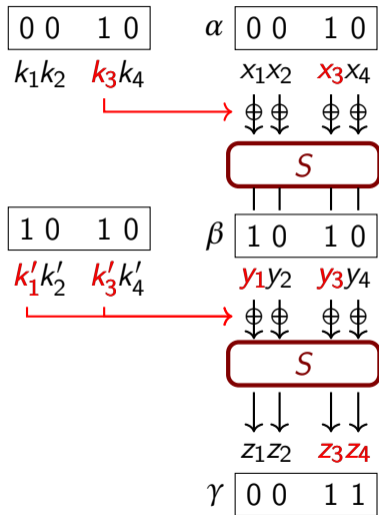
$$\mathbb{P}(X_i = 0) = \frac{1}{2}(1 + \varepsilon_i).$$

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

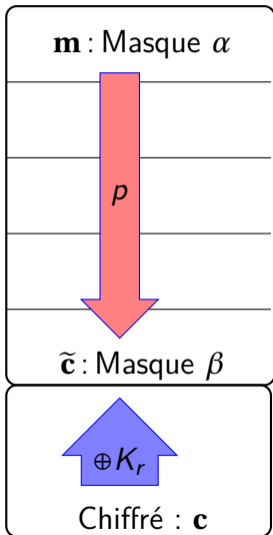
# Cryptanalyse Linéaire Complète

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  $\varepsilon$ .

- 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 equation 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  $(\alpha, \beta)$  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  $(\alpha, \beta)$  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.