

# Algorithmique Probabiliste

Philippe Duchon

LaBRI - ENSEIRB-Matméca - Université de Bordeaux

2014-15

## Préambule : le schéma de Von Neumann

- ▶ **Question posée la semaine dernière** : on a une fonction `bern()` qui retourne des variables de Bernoulli indépendantes, toutes de paramètre  $p$  ( $0 < p < 1$ , inconnu) ; on souhaite écrire une fonction `flip()`, qui retourne une Bernoulli de paramètre  $1/2$

## Préambule : le schéma de Von Neumann

- ▶ **Question posée la semaine dernière** : on a une fonction `bern()` qui retourne des variables de Bernoulli indépendantes, toutes de paramètre  $p$  ( $0 < p < 1$ , inconnu) ; on souhaite écrire une fonction `flip()`, qui retourne une Bernoulli de paramètre  $1/2$
- ▶ **Solution proposée** :

Repeter

`x = bern()`

`y = bern()`

Tant que `x=y`

Retourner `x`

## Préambule : le schéma de Von Neumann

- ▶ **Question posée la semaine dernière** : on a une fonction `bern()` qui retourne des variables de Bernoulli indépendantes, toutes de paramètre  $p$  ( $0 < p < 1$ , inconnu) ; on souhaite écrire une fonction `flip()`, qui retourne une Bernoulli de paramètre  $1/2$
- ▶ **Solution proposée** :

Repete

$x = \text{bern}()$

$y = \text{bern}()$

Tant que  $x \neq y$

Retourner  $x$

- ▶ **On montre que** :
  - ▶ on termine avec probabilité 1
  - ▶ la probabilité de retourner 1 est égale à la probabilité de retourner 0 (donc à  $1/2$ )
  - ▶ le nombre (aléatoire) de passages dans la boucle est **géométrique**, d'espérance  $1/2p(1 - p)$

# QuickSort en Python

```
def Partitionne(L,a,b,k):  
    p = L[k]  
    Echange(L,k,b)  
    st = a  
    for i in range(a,b):  
        if L[i]<p:  
            Echange(L,i,st)  
            st = st+1  
    Echange(L,st,b)  
    return(st)  
  
def QuickSortRec(L,a,b):  
    if (a<b):  
        k=Partitionne(L,a,b,a)  
        QuickSortRec(L,a,k-1)  
        QuickSortRec(L,k+1,b)
```

# Analyse de [Rand]QuickSort

## Théorème

Soit  $n \geq 1$ ,  $\sigma \in S_n$  une permutation quelconque de  $[[1, n]]$ , et soit

- ▶  $QS_n$ , la variable aléatoire qui décrit le nombre de comparaisons de clés dans une exécution de l'algorithme déterministe **QuickSort** sur un *tableau de  $n$  valeurs distinctes, rangées initialement dans un ordre **aléatoire uniforme***;
- ▶  $RQS_n(\sigma)$ , la variable aléatoire qui décrit le nombre de comparaisons de clés dans une exécution de l'algorithme **randomisé RandQuickSort** sur un *tableau de  $n$  valeurs distinctes, rangées initialement selon l'ordre  $\sigma$* .

Alors  $QS_n$  et  $RQS_n(\sigma)$  ont la **même loi** : pour tout  $k$ ,

$$\mathbb{P}(QS_n = k) = \mathbb{P}(RQS_n(\sigma) = k).$$

# Analyse de [Rand]QuickSort

## Théorème

Soit  $n \geq 1$ ,  $\sigma \in S_n$  une permutation quelconque de  $[[1, n]]$ , et soit

- ▶  $QS_n$ , la variable aléatoire qui décrit le nombre de comparaisons de clés dans une exécution de l'algorithme déterministe **QuickSort** sur un *tableau de  $n$  valeurs distinctes, rangées initialement dans un ordre **aléatoire uniforme*** ;
- ▶  $RQS_n(\sigma)$ , la variable aléatoire qui décrit le nombre de comparaisons de clés dans une exécution de l'algorithme **randomisé RandQuickSort** sur un *tableau de  $n$  valeurs distinctes, rangées initialement selon l'ordre  $\sigma$* .

Alors  $QS_n$  et  $RQS_n(\sigma)$  ont la **même loi** : pour tout  $k$ ,

$$\mathbb{P}(QS_n = k) = \mathbb{P}(RQS_n(\sigma) = k).$$

**Corollaire 1** : même espérance, même variance. . .

# Analyse de [Rand]QuickSort

## Théorème

Soit  $n \geq 1$ ,  $\sigma \in S_n$  une permutation quelconque de  $[[1, n]]$ , et soit

- ▶  $QS_n$ , la variable aléatoire qui décrit le nombre de comparaisons de clés dans une exécution de l'algorithme déterministe **QuickSort** sur un *tableau de  $n$  valeurs distinctes, rangées initialement dans un ordre **aléatoire uniforme***;
- ▶  $RQS_n(\sigma)$ , la variable aléatoire qui décrit le nombre de comparaisons de clés dans une exécution de l'algorithme **randomisé RandQuickSort** sur un *tableau de  $n$  valeurs distinctes, rangées initialement selon l'ordre  $\sigma$* .

Alors  $QS_n$  et  $RQS_n(\sigma)$  ont la **même loi** : pour tout  $k$ ,

$$\mathbb{P}(QS_n = k) = \mathbb{P}(RQS_n(\sigma) = k).$$

**Corollaire 1** : même espérance, même variance. . .

**Corollaire 2** : pour **RandQuickSort**, il n'y a pas de tableau plus mauvais qu'un autre



## Quelques commentaires...

- ▶ On a obtenu **RandQuickSort** à partir de **QuickSort** par **randomisation** : là où l'algorithme faisait un choix déterministe, mais arbitraire, on l'a remplacé par un choix aléatoire explicite

## Quelques commentaires...

- ▶ On a obtenu **RandQuickSort** à partir de **QuickSort** par **randomisation** : là où l'algorithme faisait un choix déterministe, mais arbitraire, on l'a remplacé par un choix aléatoire explicite
- ▶ L'effet sur la complexité est un effet de **lissage** : **QuickSort** a de “bons” et de “mauvais” tableaux ; la plupart des tableaux sont “bons”, mais si on examine le cas le pire, la possibilité de tomber sur un “mauvais” est gênante.

## Quelques commentaires...

- ▶ On a obtenu **RandQuickSort** à partir de **QuickSort** par **randomisation** : là où l'algorithme faisait un choix déterministe, mais arbitraire, on l'a remplacé par un choix aléatoire explicite
- ▶ L'effet sur la complexité est un effet de **lissage** : **QuickSort** a de “bons” et de “mauvais” tableaux ; la plupart des tableaux sont “bons”, mais si on examine le cas le pire, la possibilité de tomber sur un “mauvais” est gênante.
- ▶ Le théorème nous dit que **RandQuickSort** se comporte **sur tous les tableaux** exactement comme **QuickSort** sur un **tableau aléatoire** (dans un ordre uniforme)

## Quelques commentaires...

- ▶ On a obtenu **RandQuickSort** à partir de **QuickSort** par **randomisation** : là où l'algorithme faisait un choix déterministe, mais arbitraire, on l'a remplacé par un choix aléatoire explicite
- ▶ L'effet sur la complexité est un effet de **lissage** : **QuickSort** a de “bons” et de “mauvais” tableaux ; la plupart des tableaux sont “bons”, mais si on examine le cas le pire, la possibilité de tomber sur un “mauvais” est gênante.
- ▶ Le théorème nous dit que **RandQuickSort** se comporte **sur tous les tableaux** exactement comme **QuickSort** sur un **tableau aléatoire** (dans un ordre uniforme)
- ▶ C'est souvent un objectif de la randomisation que de “casser les mauvaises instances”

# Preuve (partielle) du théorème

- ▶ On définit  $p_{k,n,\sigma}$  : probabilité que **RandQuickSort**, sur une liste de  $n$  valeurs réparties selon  $\sigma$ , utilise exactement  $k$  comparaisons ( $n \in \mathbb{N}$ ,  $k \in \mathbb{N}$ ,  $\sigma \in S_n$ ).
- ▶ On prouve des **réurrences** caractérisant toutes les  $p_{k,n,\sigma}$
- ▶ Ces récurrences ne font pas intervenir  $\sigma$  : donc  $p_{k,n,\sigma} = p_{k,n,\sigma'}$ .

# Récurrance

## Hypothèse de récurrence $H_n$

Pour tout entier  $m \leq n$ , tout entier  $k$ , et toutes permutation  $\sigma$  et  $\sigma' \in S_m$ , on a  $p_{k,m,\sigma} = p_{k,m,\sigma'}$ .

# Réurrence

## Hypothèse de récurrence $H_n$

Pour tout entier  $m \leq n$ , tout entier  $k$ , et toutes permutation  $\sigma$  et  $\sigma' \in S_m$ , on a  $p_{k,m,\sigma} = p_{k,m,\sigma'}$ .

$H_0, H_1$  :  $S_0$  et  $S_1$  sont réduits à 1 élément, donc il n'y a rien à démontrer (au passage :  $p_{k,0,()} = p_{k,1,(1)} = \delta_{k,0}$ )

# Récurrance

## Hypothèse de récurrence $H_n$

Pour tout entier  $m \leq n$ , tout entier  $k$ , et toutes permutation  $\sigma$  et  $\sigma' \in S_m$ , on a  $p_{k,m,\sigma} = p_{k,m,\sigma'}$ .

$H_0, H_1$  :  $S_0$  et  $S_1$  sont réduits à 1 élément, donc il n'y a rien à démontrer (au passage :  $p_{k,0,()} = p_{k,1,(1)} = \delta_{k,0}$ )

Soit  $n \geq 1$  tel que  $H_n$  soit vraie : on doit montrer  $H_{n+1}$ . Le seul entier  $m \leq n+1$  qui n'est pas "couvert" par  $H_n$  est  $m = n+1$ , donc on va considérer une liste de longueur  $n+1$ .



## Récurrance (suite)

- ▶ On considère une  $\sigma$ -liste  $L$  (de longueur  $n + 1$ ), et un entier  $k$ , et on se pose la question : à quelle condition est-ce que **RandQuickSort** va mettre exactement  $k$  comparaisons pour trier  $L$  ?

## Récurrance (suite)

- ▶ On considère une  $\sigma$ -liste  $L$  (de longueur  $n + 1$ ), et un entier  $k$ , et on se pose la question : à quelle condition est-ce que **RandQuickSort** va mettre exactement  $k$  comparaisons pour trier  $L$  ?
- ▶ La partie non réursive de l'algorithme va faire exactement  $n$  comparaisons.

## Récurrance (suite)

- ▶ On considère une  $\sigma$ -liste  $L$  (de longueur  $n + 1$ ), et un entier  $k$ , et on se pose la question : à quelle condition est-ce que **RandQuickSort** va mettre exactement  $k$  comparaisons pour trier  $L$  ?
- ▶ La partie non réursive de l'algorithme va faire exactement  $n$  comparaisons.
- ▶ On introduit la variable aléatoire  $R \in [[1, n + 1]]$  : *rang* dans  $L$  de l'élément choisi comme pivot.

## Récurrance (suite)

- ▶ On considère une  $\sigma$ -liste  $L$  (de longueur  $n + 1$ ), et un entier  $k$ , et on se pose la question : à quelle condition est-ce que **RandQuickSort** va mettre exactement  $k$  comparaisons pour trier  $L$  ?
- ▶ La partie non réursive de l'algorithme va faire exactement  $n$  comparaisons.
- ▶ On introduit la variable aléatoire  $R \in [[1, n + 1]]$  : *rang* dans  $L$  de l'élément choisi comme pivot.
- ▶  $R$  est **uniforme sur**  $[[1, n + 1]]$  (à cause du choix d'un indice par `randint(a,b)`), et ceci ne dépend pas de  $\sigma$

## Récurrance (suite)

- ▶ On considère une  $\sigma$ -liste  $L$  (de longueur  $n + 1$ ), et un entier  $k$ , et on se pose la question : à quelle condition est-ce que **RandQuickSort** va mettre exactement  $k$  comparaisons pour trier  $L$  ?
- ▶ La partie non réursive de l'algorithme va faire exactement  $n$  comparaisons.
- ▶ On introduit la variable aléatoire  $R \in [[1, n + 1]]$  : *rang* dans  $L$  de l'élément choisi comme pivot.
- ▶  $R$  est **uniforme sur**  $[[1, n + 1]]$  (à cause du choix d'un indice par `randint(a,b)`), et ceci ne dépend pas de  $\sigma$
- ▶ Connaissant (conditionnellement à) la valeur de  $R$ , on connaît la taille des deux sous-listes à trier récursivement :  $R - 1$  et  $n + 1 - R$

## Récurrance (suite)

- ▶ On considère une  $\sigma$ -liste  $L$  (de longueur  $n + 1$ ), et un entier  $k$ , et on se pose la question : à quelle condition est-ce que **RandQuickSort** va mettre exactement  $k$  comparaisons pour trier  $L$  ?
- ▶ La partie non réursive de l'algorithme va faire exactement  $n$  comparaisons.
- ▶ On introduit la variable aléatoire  $R \in [[1, n + 1]]$  : *rang* dans  $L$  de l'élément choisi comme pivot.
- ▶  $R$  est **uniforme sur**  $[[1, n + 1]]$  (à cause du choix d'un indice par `randint(a,b)`), et ceci ne dépend pas de  $\sigma$
- ▶ Connaissant (conditionnellement à) la valeur de  $R$ , on connaît la taille des deux sous-listes à trier récursivement :  $R - 1$  et  $n + 1 - R$
- ▶ Quelle que soit la valeur de  $R$ ,  $R - 1$  et  $n + 1 - R$  sont compris entre 1 et  $n$ , donc on peut leur appliquer  $H_n \dots$

## Récurrance (suite)

- ▶ On considère une  $\sigma$ -liste  $L$  (de longueur  $n + 1$ ), et un entier  $k$ , et on se pose la question : à quelle condition est-ce que **RandQuickSort** va mettre exactement  $k$  comparaisons pour trier  $L$  ?
- ▶ La partie non réursive de l'algorithme va faire exactement  $n$  comparaisons.
- ▶ On introduit la variable aléatoire  $R \in [[1, n + 1]]$  : *rang* dans  $L$  de l'élément choisi comme pivot.
- ▶  $R$  est **uniforme sur**  $[[1, n + 1]]$  (à cause du choix d'un indice par `randint(a,b)`), et ceci ne dépend pas de  $\sigma$
- ▶ Connaissant (conditionnellement à) la valeur de  $R$ , on connaît la taille des deux sous-listes à trier récursivement :  $R - 1$  et  $n + 1 - R$
- ▶ Quelle que soit la valeur de  $R$ ,  $R - 1$  et  $n + 1 - R$  sont compris entre 1 et  $n$ , donc on peut leur appliquer  $H_n \dots$
- ▶ (Reste à faire les calculs)

## Récurrance (suite)

On définit quelques événements :

- ▶  $\mathcal{R}_k$  : la liste  $L$  est triée en  $k$  comparaisons



## Récurrance (suite)

On définit quelques événements :

- ▶  $\mathcal{R}_k$  : la liste  $L$  est triée en  $k$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{P}_r = \{R = r\}$

## Récurrance (suite)

On définit quelques événements :

- ▶  $\mathcal{R}_k$  : la liste  $L$  est triée en  $k$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{P}_r = \{R = r\}$
- ▶  $\mathcal{Q}_i$  : la liste  $L_{<}$  est triée en  $i$  comparaisons

## Récurrance (suite)

On définit quelques événements :

- ▶  $\mathcal{R}_k$  : la liste  $L$  est triée en  $k$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{P}_r = \{R = r\}$
- ▶  $\mathcal{Q}_i$  : la liste  $L_{<}$  est triée en  $i$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{Q}'_j$  : la liste  $L_{>}$  est triée en  $j$  comparaisons

## Récurrance (suite)

On définit quelques événements :

- ▶  $\mathcal{R}_k$  : la liste  $L$  est triée en  $k$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{P}_r = \{R = r\}$
- ▶  $\mathcal{Q}_i$  : la liste  $L_{<}$  est triée en  $i$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{Q}'_j$  : la liste  $L_{>}$  est triée en  $j$  comparaisons

$$\mathcal{R}_k = \bigcup_{r=1}^{n+1} \bigcup_{i+j+n=k} \mathcal{P}_r \cap \mathcal{Q}_i \cap \mathcal{Q}'_j$$

## Récurrance (suite)

On définit quelques événements :

- ▶  $\mathcal{R}_k$  : la liste  $L$  est triée en  $k$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{P}_r = \{R = r\}$
- ▶  $\mathcal{Q}_i$  : la liste  $L_{<}$  est triée en  $i$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{Q}'_j$  : la liste  $L_{>}$  est triée en  $j$  comparaisons

$$\mathcal{R}_k = \bigcup_{r=1}^{n+1} \bigcup_{i+j+n=k} \mathcal{P}_r \cap \mathcal{Q}_i \cap \mathcal{Q}'_j$$

$$\mathbb{P}(\mathcal{R}_k) = \sum_{r=1}^{n+1} \mathbb{P}(\mathcal{P}_r) \sum_{i+j+n=k} \mathbb{P}(\mathcal{Q}_i | \mathcal{P}_r) \cdot \mathbb{P}(\mathcal{Q}'_j | \mathcal{P}_r)$$

## Récurrance (suite)

On définit quelques événements :

- ▶  $\mathcal{R}_k$  : la liste  $L$  est triée en  $k$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{P}_r = \{R = r\}$
- ▶  $\mathcal{Q}_i$  : la liste  $L_{<}$  est triée en  $i$  comparaisons
- ▶  $\mathcal{Q}'_j$  : la liste  $L_{>}$  est triée en  $j$  comparaisons

$$\mathcal{R}_k = \bigcup_{r=1}^{n+1} \bigcup_{i+j+n=k} \mathcal{P}_r \cap \mathcal{Q}_i \cap \mathcal{Q}'_j$$

$$\mathbb{P}(\mathcal{R}_k) = \sum_{r=1}^{n+1} \mathbb{P}(\mathcal{P}_r) \sum_{i+j+n=k} \mathbb{P}(\mathcal{Q}_i | \mathcal{P}_r) \cdot \mathbb{P}(\mathcal{Q}'_j | \mathcal{P}_r)$$

On applique l'hypothèse de récurrence :

$$\mathbb{P}(\mathcal{Q}_i | \mathcal{P}_k) = p_{r-1,i} \text{ et } \mathbb{P}(\mathcal{Q}'_j | \mathcal{P}_k) = p_{n+1-k,j}$$

## Au passage...

- ▶ **Arbre d'exécution de RandQuickSort** : arbre binaire,
  - ▶ racine : le pivot choisi
  - ▶ sous-arbre gauche : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{<}$
  - ▶ sous-arbre droit : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{>}$

## Au passage. . .

- ▶ **Arbre d'exécution de RandQuickSort** : arbre binaire,
  - ▶ racine : le pivot choisi
  - ▶ sous-arbre gauche : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{<}$
  - ▶ sous-arbre droit : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{>}$
- ▶ Par construction, **c'est un arbre binaire de recherche**  
(toute clé qui se trouve dans le sous-arbre gauche [droit] d'un noeud, est inférieure [supérieure] à la clé de ce noeud)



## Au passage...

- ▶ **Arbre d'exécution de RandQuickSort** : arbre binaire,
  - ▶ racine : le pivot choisi
  - ▶ sous-arbre gauche : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{<}$
  - ▶ sous-arbre droit : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{>}$
- ▶ Par construction, **c'est un arbre binaire de recherche** (toute clé qui se trouve dans le sous-arbre gauche [droit] d'un noeud, est inférieure [supérieure] à la clé de ce noeud)
- ▶ En termes de probabilités :
  - ▶ le noeud racine est uniformément choisi parmi les  $n$  clés
  - ▶ conditionnellement à leurs tailles (déterminées par le rang de la racine), les deux sous-arbres sont **indépendants** et **distribués comme des arbres d'exécution aléatoires de RandQuickSort**

## Au passage. . .

- ▶ **Arbre d'exécution de RandQuickSort** : arbre binaire,
  - ▶ racine : le pivot choisi
  - ▶ sous-arbre gauche : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{<}$
  - ▶ sous-arbre droit : l'arbre d'exécution sur la liste  $L_{>}$
- ▶ Par construction, **c'est un arbre binaire de recherche** (toute clé qui se trouve dans le sous-arbre gauche [droit] d'un noeud, est inférieure [supérieure] à la clé de ce noeud)
- ▶ En termes de probabilités :
  - ▶ le noeud racine est uniformément choisi parmi les  $n$  clés
  - ▶ conditionnellement à leurs tailles (déterminées par le rang de la racine), les deux sous-arbres sont **indépendants** et **distribués comme des arbres d'exécution aléatoires de RandQuickSort**
- ▶ Ceci **caractérise** la loi : *toute distribution de probabilité sur les arbres binaires de taille  $n$  qui satisfait cette relation, est identique à celle des arbres d'exécution de **RandQuickSort**.*

# Complexité moyenne de **RandQuickSort**

- ▶ On sait que la loi du nombre de comparaisons ne dépend que de la taille de la liste (et pas de son ordre original)

# Complexité moyenne de **RandQuickSort**

- ▶ On sait que la loi du nombre de comparaisons ne dépend que de la taille de la liste (et pas de son ordre original)
- ▶ On s'intéresse donc à l'**espérance** (et autres grandeurs) de  $RQS_n$

# Complexité moyenne de **RandQuickSort**

- ▶ On sait que la loi du nombre de comparaisons ne dépend que de la taille de la liste (et pas de son ordre original)
- ▶ On s'intéresse donc à l'**espérance** (et autres grandeurs) de  $RQS_n$
- ▶ On va donner une formule **exacte** pour  $\mathbb{E}(RQS_n)$ .

# Complexité moyenne de **RandQuickSort**

- ▶ On sait que la loi du nombre de comparaisons ne dépend que de la taille de la liste (et pas de son ordre original)
- ▶ On s'intéresse donc à l'**espérance** (et autres grandeurs) de  $RQS_n$
- ▶ On va donner une formule **exacte** pour  $\mathbb{E}(RQS_n)$ .
- ▶ Méthode : expression de  $RQS_n$  comme *somme de variables de Bernoulli* (non indépendantes), et *linéarité de l'espérance*

# Décomposition de $RQS_n$

- ▶  $X_{i,j}$  : variable aléatoire qui vaut 1 si les  $i$ -ème et  $j$ -ème clés (pour l'ordre croissant) sont comparées, 0 sinon.

# Décomposition de $RQS_n$

- ▶  $X_{i,j}$  : variable aléatoire qui vaut 1 si les  $i$ -ème et  $j$ -ème clés (pour l'ordre croissant) sont comparées, 0 sinon.
- ▶  $RQS_n = \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_{i,j}$



## Décomposition de $RQS_n$

- ▶  $X_{i,j}$  : variable aléatoire qui vaut 1 si les  $i$ -ème et  $j$ -ème clés (pour l'ordre croissant) sont comparées, 0 sinon.
- ▶  $RQS_n = \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_{i,j}$
- ▶ **Donc**  $\mathbb{E}(RQS_n) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}(X_{i,j})$

# Décomposition de $RQS_n$

- ▶  $X_{i,j}$  : variable aléatoire qui vaut 1 si les  $i$ -ème et  $j$ -ème clés (pour l'ordre croissant) sont comparées, 0 sinon.
- ▶  $RQS_n = \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_{i,j}$
- ▶ **Donc**  $\mathbb{E}(RQS_n) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}(X_{i,j})$
- ▶  $X_{i,j}$  est une variable de Bernoulli :  $\mathbb{E}(X_{i,j}) = \mathbb{P}(X_{i,j} = 1)$

# Décomposition de $RQS_n$

- ▶  $X_{i,j}$  : variable aléatoire qui vaut 1 si les  $i$ -ème et  $j$ -ème clés (pour l'ordre croissant) sont comparées, 0 sinon.
- ▶  $RQS_n = \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_{i,j}$
- ▶ **Donc**  $\mathbb{E}(RQS_n) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}(X_{i,j})$
- ▶  $X_{i,j}$  est une variable de Bernoulli :  $\mathbb{E}(X_{i,j}) = \mathbb{P}(X_{i,j} = 1)$
- ▶ Yapluka : trouver une expression pour  $\mathbb{P}(X_{i,j} = 1)$ , **et** faire les calculs.