Filippo Manini Matricola: 4798004

### Relazione Metodo Montecarlo per la stima della traccia di una matrice semidefinita positiva

#### **TESTO:**

Genera una matrice 300x300 B con B<sub>ij</sub> campionato uniformemente nell'intervallo [0,1].

La matrice  $A = B^TB$  è semidefinita positiva.

Calcola  $||A||^{2}$ <sub>F</sub> e Tr(A) dalle definizioni.

Usa MonteCarloTrace per stimare 100 volte Tr(A) con M=5,10,25 e 100.

Costruisci un istogramma con le stime ottenute e commenta il significato delle posizioni nell'istogramma occupate da Tr(A) e  $Tr(A) \pm \sigma_M$  (usando per  $\sigma_M$  uno dei 100 valori calcolati per ogni M). Confronta  $\sigma^2_M$  con 2  $|A|^2_F/M$ .

#### **ESECUZIONE:**

g++ -std=c++17 MCTrace.cpp

#### **FUNZIONAMENTO:**

Si crea una matrice 300x300 vuota tramite la funzione *createMatrix(...)* e campionata uniformemente nell'intervallo [0,1] tramite la funzione *campionamento(...)*.

Creazione della matrice trasposta tramite la funzione *trasposta(...)* e si va poi a moltiplicare tramite la funzione *prodottoMatrix(...)* per la matrice di partenza cosi da ottenere la matrice A.

Si calcola la traccia della matrice A tramite la funzione traccia(...) basata sulla seguente formula:

$$\sum_{i=1}^{n} A_{ii} = \text{Tr}(\mathbf{A})$$

quindi andando a sommare gli elementi della diagonale

Si calcola la norma di Frobenius  $||A||^2_F$  tramite la funzione *normaFrobenius(...)* basata sulla seguente formula:

$$\|\mathbf{A}\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{r=1}^n A_{ir}^2}$$

dove la radice quadrata viene eliminata dal fatto che si eleva alla 2

traccia Tr(A) matrice A = 30024.7 matrice A norma di Frobenius (||A||\_F)^2 = 509450412 Si passa poi all'esecuzione della funzione MonteCarloTrace(...) basata sul seguente pseudocodice:

*Input*: A, matrice  $n \times n$  semi-definita positiva e M, numeri di campioni  $\mathit{Output}$ :  $\langle X \rangle_M$ , stima di  $\mathrm{Tr}(\mathbf{A})$  e  $\sigma_M^2$ , varianza campionaria della stima

$$ar{X_0}=0$$
 for  $m=1,\ldots,M$ 

- 1. campiona  $\mathbf{u} = [u_1, \dots, u_n] \in \mathbb{R}^n$  vettore di Rademacher
- 2. ottieni  $X_m = \mathbf{u}^{\top} \mathbf{A} \mathbf{u}$  dall'oracolo

3. 
$$\langle X \rangle_m = \langle X \rangle_{m-1} + (X_m - \langle X \rangle_{m-1})/m$$

$$\sigma_M^2 = \sum_{m=1}^M (X_m - \langle X \rangle_M)^2/(M-1)$$

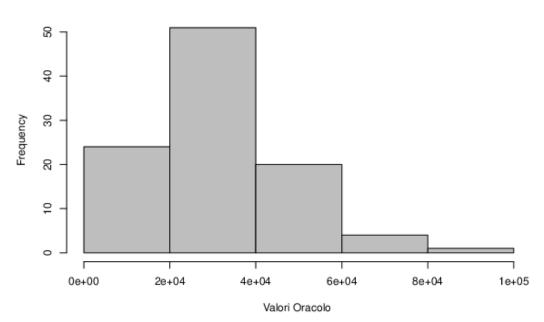
- 1. per ogni ciclo si va a campionare un vettore di Rademacher tramite le funzioni precedentemente presentate: createMatrix(...) e una apposita per il vettore campionamentoRademacher(...). Il vettore di Rademacher è formato da valori nell'intervallo [-1,1]
- 2. otteniamo il valore dall'oracolo dato da u<sup>T</sup>Au
- 3. sommiamo a x[m-1] la differenza tra il valore dell'oracolo in posizione corrente e quello precedente dividendo per m

i valori per ogni run della stima di Tr(A) e varianza vengono poi salvati in appositi vector.

## **GRAFICI:**

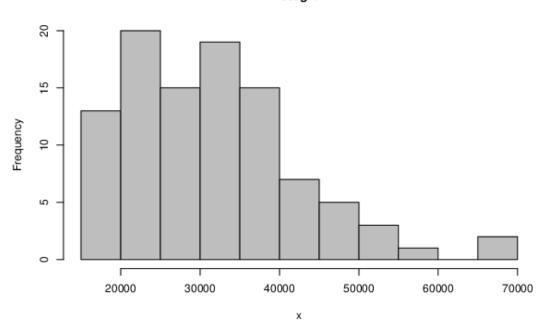
bin = M





con valore  $\sigma_M$  = 29265.1

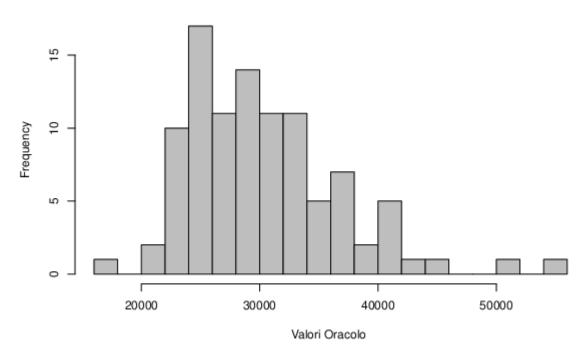
## Histogram



M = 10 stima di traccia Tr(A): 31466 81% dei valori della varianza e' <= 2\*||A||/M 2\*||A||/M: 1.0189e+008

con valore  $\sigma_M$  = 27990.4

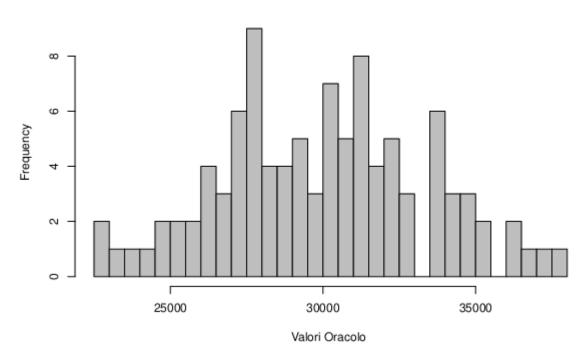
# Histogram



M = 25
stima di traccia Tr(A): 30270
87% dei valori della varianza e' <= 2\*||A||/M
2\*||A||/M: 4.0756e+007

con valore  $\sigma_M = 24438$ 

# Histogram



con valore  $\sigma_M$  = 22959

pero ogni M=5,10,25 e 100 Confronto  $\sigma^2_M$  con 2 ||A|| $^2_F/M$ , seguendo la seguente disuguaglianza:

$$Var(\langle X \rangle_{M}) = \frac{4}{M} \sum_{i=1}^{n} \sum_{r \leq i} A_{ir}^{2} \leq \frac{2}{M} \|\mathbf{A}\|_{F}^{2} \quad \text{con} \quad \|\mathbf{A}\|_{F} = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} \sum_{r=1}^{n} A_{ir}^{2}}$$

ricordando che noi nella vita reale non possiamo utilizzare questa formula di varianza ma quella implementata e illustrata in precedenza.

Tenendo conto della legge dei grandi numeri al crescere di M la probabilità della stima della traccia ottenuta come media campionaria si discosti per più di  $\in$  dal valore vero diventa arbitrariamente piccola. La disuguaglianza di Chebyshev evince che M dipende da  $1/\epsilon^2$ 

Nel caso in cui la precisione fosse alta, il numero di M esperimenti potrebbe risultare molto grande.

Tramite i dati raccolti possiamo concludere che la precisione della stima della traccia Tr(A),  $< X>_M$  cresce all'aumentare del numero M di esperimenti ed è controllata dal quadrato della norma di Frobenius della matrice.

Si nota anche che in questo caso la percentuale del numero di valori prodotti dal calcolo della varianza all'aumentare di M esperimenti, sempre più valori rispettano la disuguaglianza.