

# Metodi Computazionali della Fisica

## Secondo Modulo: C++

### Seconda Lezione



# La lezione di oggi

## Obiettivo:

- ▶ implementare un generatore di numeri casuali;
- ▶ implementare una classe `Data`;
- ▶ verificare l'equivalenza tra propagazione dell'errore *standard* e quella con tecniche Monte Carlo.

## Contenuti:

- ▶ Linear Congruential Generators;
- ▶ teoremi della probabilità.

## Strumenti:

- ▶ la routine `RAN0`.

# Numeri casuali

- ▶ I numeri casuali *fisici* sono generati da processi fisici *realmente* casuali, quali, ad esempio, decadimenti radioattivi, rumore termico, la roulette, . . .
- ▶ La necessità di un generatore *realmente* casuale (ovvero non *algoritmico*) è fondamentale nel caso nel campo informatico (si veda, ad esempio, l'uso della crittografia per le connessioni sicure tipo ssh).

# Numeri pseudo-casuali

## Caratteristiche:

- ▶ Ripetibilità: lo stesso valore iniziale (*seed*) deve produrre lo stessa sequenza di numeri casuali (fondamentale per il debugging).
- ▶ Casualità: i numeri casuali devono essere:
  - ▶ uniformemente distribuiti - ad esempio, in  $[0, 1)$ ;
  - ▶ non correlati (per quanto possibile).
- ▶ Lunga periodicità: qualunque generatore dopo un certo numero di chiamate produce le stesse sequenze.
- ▶ Indipendenza: periodo e casualità non devono dipendere dal seed iniziale.
- ▶ Velocità.
- ▶ Portabilità: gli stessi risultati devono essere prodotti su diverse macchine.

## Linear Congruential Generators (LCG)

Sequenze di interi tra 0 ed  $m - 1$  possono essere generate con la seguente relazione:

$$l_{i+1} = (al_i + c) \bmod m$$

dove  $a$ ,  $c$  ed  $m$  sono costanti intere ed  $m$  è la periodicità del generatore. Numeri reali  $[0, 1)$  si ottengono dividendo per  $m$ :  $F_i = l_i/m$ .

Le costanti  $a$ ,  $c$  ed  $m$  non sono scelte a caso. Possibili valori sono:

$a$	$c$	$m$
106	1283	6075
9301	49297	233280
16807	0	2147483647
1103515245	12345	2147483648

Esercizio 1: Implementare l'algoritmo dell'LCG

# Teoremi fondamentali della probabilità

- ▶ Legge grandi numeri: data una variabile casuale  $X$  con valore di aspettazione finito  $\mu$ , al crescere del numero delle osservazioni  $x_i$  la loro media aritmetica tende al valore di aspettazione

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \frac{x_1 + \dots + x_N}{N} = \mu$$

- ▶ Teorema del Limite Centrale: data una variabile casuale  $X$  con valore di aspettazione finito  $\mu$  e varianza  $\sigma^2$ , al crescere del numero delle osservazioni la loro distribuzione tende ad una gaussiana con media  $\mu$  e varianza  $\sigma^2/N$ .

## Somma di due misure

Nel caso in cui si abbiano due misure indipendenti  $x_1$  e  $x_2$  distribuite secondo una gaussiana:

$$P(x_1) \propto \exp\left(\frac{-x_1^2}{2\sigma_1^2}\right) \quad P(x_2) \propto \exp\left(\frac{-x_2^2}{2\sigma_2^2}\right)$$

la distribuzione di probabilità della loro somma è data da

$$\begin{aligned} P(x_1, x_2) = P(x_1)P(x_2) &\propto \exp\left[-\frac{1}{2}\left(\frac{x_1^2}{\sigma_1^2} + \frac{x_2^2}{\sigma_2^2}\right)\right] \\ &\propto \exp\left[-\frac{1}{2}\frac{(x_1 + x_2)^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}\right], \end{aligned}$$

da cui la regola di somma in quadratura degli errori

$$\sigma_{1+2}^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2.$$

## Esercizio 2

Implementare la classe definita dal seguente header file

```

#ifndef _DATA_HPP
#define _DATA_HPP

#include <iostream>
#include <cmath>
#include <vector>
#include <cstdlib>

enum {NODIST,FLAT,GAUSS};

using namespace std;

class Data {

public:
    Data();
    Data(double,vector<double>);
    Data(const Data&);
    Data(const Data&,size_t);

    ~Data(){};

    double get_mean(){return _mean;};
    double get_sigmatot(){
        double tmp=0.;
        for(size_t i=0;i<_sigma.size();i++)tmp+=_sigma[i]*_sigma[i];
        return sqrt(tmp);
    };

private:
    double _mean;
    vector<double> _sigma;
};

#endif

```

## Esercizio 3

- ▶ Utilizzare la classe `Data` per generare coppie di dati artificiali.
- ▶ Verificare che nel limite di grande  $N$ :
  - ▶ media ed errore della somma di  $N$  coppie di dati equivalgono a quelle che si ottengono dalla somma in quadratura degli errori;
  - ▶ il risultato diventa indipendente dal seed iniziale.
- ▶ Visualizzare con `gnuplot` la distribuzione gaussiana e confrontarla con quelle ottenute con  $N = 10, 100, 1000$  e  $10000$ .