

# Performance Modeling of Computer Systems and Networks

Prof. Vittoria de Nitto Personè

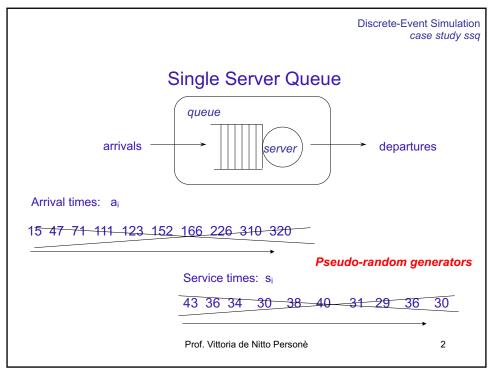
Discrete-Event Simulation examples

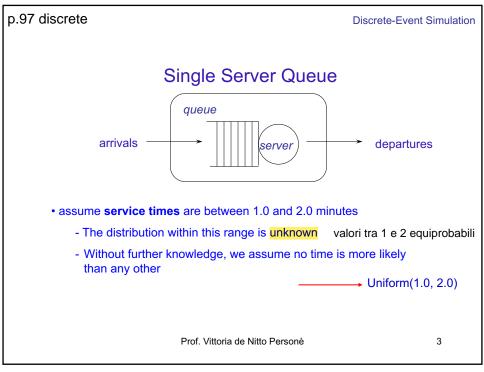
Università degli studi di Roma Tor Vergata

Department of Civil Engineering and Computer Science Engineering

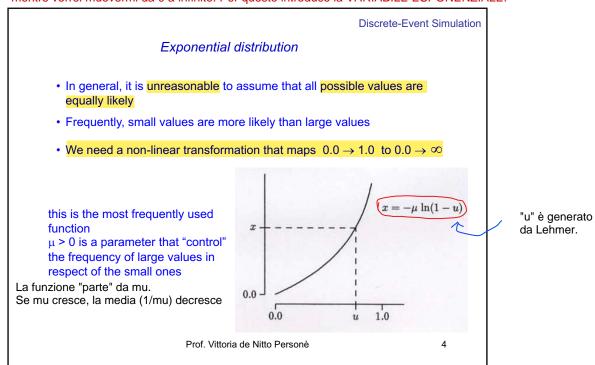
Copyright © Vittoria de Nitto Personè, 2021 https://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/

1





Fino ad ora abbiamo generato Unif(0,1). Nella realtà, l'uniforme non modella bene i casi studiati, perché spesso valori "piccoli" sono più probabili di "valori grandi". Inoltre la Unif va da 0 a 1, mentre vorrei muovermi da 0 a infinito. Per questo introduco la VARIABILE ESPONENZIALE.



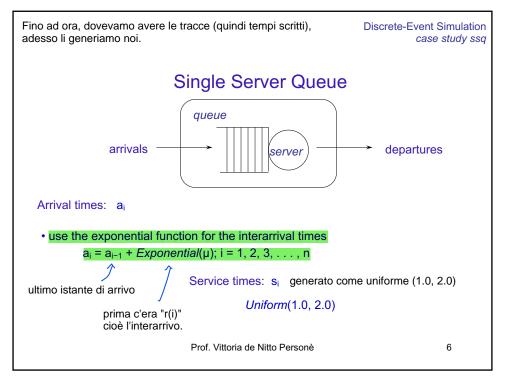
Discrete-Event Simulation exponential distribution

• the transformation is monotone increasing, one-to-one

• the parameter  $\mu$  specifies the sample mean

Prof. Vittoria de Nitto Personè

5



<sup>6</sup> L'esponenziale che produciamo l'andiamo a sommare al tempo di arrivo precedente, per generare il nuovo istante di arrivo, quindi NON GENERO DIRETTAMENTE il nuovo arrivo, ma genero l'interarrivo.

Discrete-Event Simulation case study ssq

program ssq2 is an extension of ssq1
 arrival times are drawn from Exponential(2.0)
 service times are drawn from Uniform(1.0, 2.0)

rispetto a prima, adesso non usiamo più la traccia dei file, bensì distribuzioni di probabilità (quindi li genero).

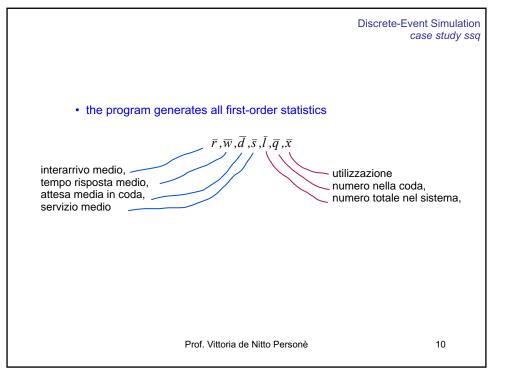
Prof. Vittoria de Nitto Personè

7

/

```
trace-driven simulation
#include <stdio.h>
#define FILENAME
                   "ssq1.dat"
                                 /* input data file */
#define START
                   0.0
  double GetArrival(FILE *fp)
                               /* read an arrival time */
    double a;
    fscanf(fp, "%lf", &a);
    return (a);}
double GetService(FILE *fp) /* read a service time */
    double s;
    fscanf(fp, "%lf\n", &s);
    return (s);}
```

```
ssq2.c
                                  distribution-driven simulation
#include <stdio.h>
#include <math.h>
#include "rng.h"
#define LAST
                        10000L
                                   /* number of jobs processed */
#define START
                        0.0
double Exponential(double m)
{return (-m * log(1.0 - Random())); }
                                                      m > 0.0
double Uniform(double a, double b)
\{\text{return } (a + (b - a) * \text{Random())};
                                                        a < b
 double GetArrival(void)
{static double arrival = START;
 arrival += Exponential(2.0); incremento arrival con tempo di inter-arrivo di media 2
 return (arrival);}
double GetService(void) uniforme tra 1 e 2
 {return (Uniform(1.0, 2.0));}
                       Prof. Vittoria de Nitto Personè
                                                                 9
```



```
trace-driven simulation =
                                distribution-driven simulation
int main(void)
{ FILE *fp;
                                /* input data file */
                                /* job index */
  long
          index
                     = 0;
  double arrival
                    = START; /* arrival time*/
  double delay;
                                /* delay in queue*/
                                /* service time*/
  double service;
                                 /* delay + service*/
  double wait:
       double departure = START; /* departure time*/
  struct {
       double delay;
                           /*delay times */
                           /*wait times*/
       double wait;
       double service;
                          /*service times */
  double interarrival; /* interarrival times */
} sum = {0.0, 0.0, 0.0};
                    Prof. Vittoria de Nitto Personè
                                                           11
```

```
trace-driven: fp
while (index < LAST) {</pre>
  index++;
  arrival
                = GetArrival(2);
  if (arrival < departure)</pre>
       delay = departure -/arrival; /* delay in queue */
  else delay
                   = 0.0%
                                      /* no delay */
  service = GetService();
  wait = delay + service;
  departure
               = arrival + wait; /* time of departure */
  sum.delay
               += delay;
  sum.wait
               += wait;
  sum.service += service;
sum.interarrival = arrival - START;}
                     Prof. Vittoria de Nitto Personè
                                                          13
```

Siamo in un caso a coda infinita, servente singolo,  $\lambda = 0.5$  j/s exp,  $\mathcal{M} = 0.67$ , vogliamo trovare gli indici. Come?

Da KP:  $E[T_q] = \frac{\rho}{1-\rho} \left(\frac{C^2+1}{2}\right) \cdot E[S]$  attenzione, perchè media e varianza si riferiscono al servente, che ha tempi UNIFORMI.

Questo vuol dire che:  $E[S] = \frac{A+b}{2}$ ,  $\sigma^2(x) = \frac{b-a}{12}$  NB: posso usare KP solo se p < 1, altrimenti l'equazione sarebbe negativa.

 $P = \lambda E[S] = 0.75$   $C^2 = \frac{\sigma^2}{EIS}$ 

 $c^2 = \frac{\sigma^2}{\text{FLs}}_2 = \frac{1}{21} = 0.\overline{037}$ 

 $\frac{1}{21}$  =  $o.\overline{\sigma}$ 37 molto più piccolo dell'equivalente esponenziale con stessa media.

 $E[T_q] = 2,3$   $E[T_s] = E[T_q] + E[S]$  = 2,3 + 1,5 = 3,8 > 5

Per le popolazioni medie, basta usare Little ricordando che  $N = \lambda T$  calcolo E[Nq] in quanto conosco E[Tq] e poi aggiungo l'utilizzazione.

Example 1

• The "theoretical" averages using Exponential(2.0) (rate 0.5 j/s) arrivals and Uniform(1.0, 2.0) (rate 0.67) service times are

 $\overline{r}$   $\overline{w}$   $\overline{d}$   $\overline{s}$   $\overline{l}$   $\overline{q}$   $\overline{x}$  exact analytical results, 2.00 3.83 2.33 1.50 1.92 1.17 0.75 No simulation!

- Although the server is busy 75% of the time, on average there are approximately 2 jobs in the service node ETNs] = 1.9(67)
- A job can expect to spend more time in the queue than in service infatti E[S] = 1.5 mentre E[Tq] = 2.3
- To achieve these averages, many jobs must pass through node ovvero, per ottenere questi risultati, il numero di job nel centro deve essere molto alto! Infatti, avendo usato KP, queste sono medie asintotiche.

Prof. Vittoria de Nitto Personè

15

**Discrete-Event Simulation** 

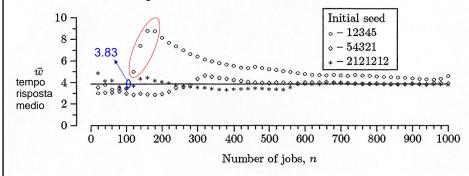
case study ssq

15

server occupato 75%, cioè 1/4 del tempo vuoto. Il sistema parte da vuoto.

Discrete-Event Simulation case study ssq

• The accumulated average wait was printed every 20 job rho<1, si stabilizza, ma quanto ci vuole? in questo caso servono parecchi job, infatti all'inizio il seme influenza di molto il grafico.



• The convergence of w is slow, erratic, and dependent on the initial seed ogni "punto" è la media calcolata fino a quel determinato punto.

Prof. Vittoria de Nitto Personè

16

Discrete-Event Simulation case study ssq

bisogna sempre specificare quale comportamento stiamo studiando!

#### quando diventa stazionario

- the program can be used to study the steady-state behavior
  - Will the statistics converge independent of the initial seed?
  - How many jobs does it take to achieve steady-state behavior?

ovvero la fase precedente alla stazionarietà (la fase iniziale), come fatto prima, con varie simulazioni per vederne il comportamento.

- the program can be used to study the *transient* behavior
  - Fix the number of jobs processed and replicate the program with the initial state fixed
  - Each replication uses a different initial rng seed

ovviamente tutte le simulazioni devono avere LO STESSO STATO INIZIALE (es: sistema iniziale vuoto), e SEME DIVERSO (sennò starei copiando le simulazioni).

Prof. Vittoria de Nitto Personè

17

17

#### **Discrete-Event Simulation** Steady-state analysis studio STAZIONARIO case study ssq a partire da un certo seme, come variano le statistiche all'aumentare del seme. theoretical 2.00 3.83 2.33 1.50 1.92 1.17 0.75 n=10 2.85 1.74 0.39 1.35 0.59 0.13 0.45 n=100 2.06 1.48 1.50 0.71 seed=123456789 n=1000 2.03 0.74 1.94 1.50 1.69 0.96 n=10000 2.02 2.36 1.50 1.91 0.74 3.86 n=1000002.00 3.85 2.35 1.50 1.92 0.75 n=1000000 2.00 3.81 2.31 1.50 1.90 1.15 0.75 n=1000000 2.00 0.75 seed=1 3.84 2.34 1.50 1.92 1.17 per un milione di jobs il seme diverso sembra portare poca variabilità. Gli indici scaturiti dai generatori risultano essere quelli meno variabili n=10 2.13 2.36 0.75 1.62 1.02 0.32 0.69 seed=1 0.46 seed=987654321 seed=2121212121 1.89 0.49 1.40 1.12 0.29 0.83 n=10 1.49 Transient analysis Nell'analisi transiente (a inizio simulazione) la scelta del seed ha un maggior impatto. Prof. Vittoria de Nitto Personè 18

Nel progetto vengono richieste entrambe.

governa stato sistema, se = 0 vuol dire che il primo job che arriva trova vuoto.

se Departure = 3 simulo uno stato stabile, perchè non parte da vuoto.

Simulating an initial steady state

departure=3 Se = 0 il primo job che arriva trova vuoto, in questo caso simulo uno stato stabile perchè non parte da vuoto, quindi il job1 avrà un altro job davanti e non potrà subito prendere servizio nel servente ma dovrà aspettare in coda.

 $a_1$ = $a_0$ +expo(2)=0+0.8=0.8 primo interarrivo, cioè primo job arriva a 0.8 primo completamento a 3.

 $d_1=3-0.8=2.2$  attesa in coda, simula abbastanza bene lo stato stabile.

Parto da uno stato stabile, e non vuoto.

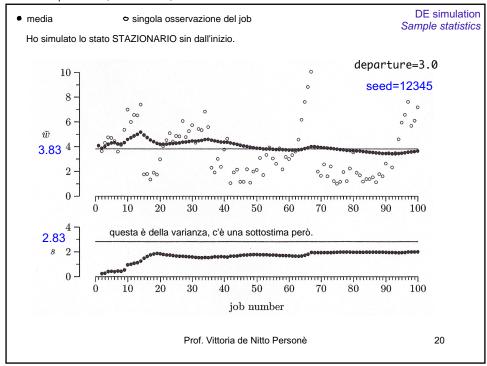
 $\begin{array}{lll} s_1 = & \text{Uniform}(1,2) = 1.3 & \text{tempo servizio} \\ w_1 = & 2.2 + 1.3 = 3.5 & \text{tempo di risposta: attesa in coda + tempo servizio} \\ c_1 = & 0.8 + 3.5 = 4.3 & \text{quando job1 esce dal centro} \\ & c_1 & \omega_1 \end{array}$ 

Prof. Vittoria de Nitto Personè

19

19

simulando questo stato, NON VUOTO, ecco come cambia la curva:

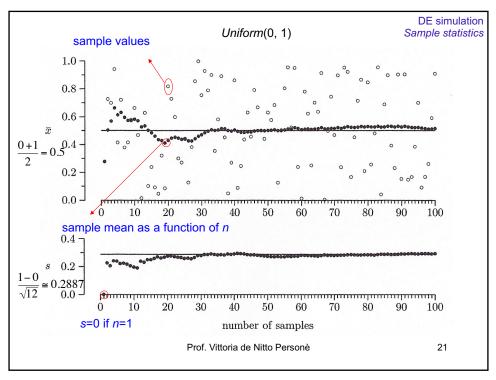


20

Se ho tempo di risposta lungo, anche il job che viene dopo di me lo sperimenterà.

Ovvero se vediamo il primo grafico ho alcuni "gruppi" sopra la media, e altri gruppi sotto la media.

Questo è il problema della statistica campionaria rispetto la teorica. Cioè statisticamente NON E' INDIPENDENTE, anzi c'è una correlazione.



DE simulation Sample statistics

### Serial correlation

- *Independence*: each  $x_i$  value does not depend on any other point
- Time-sequenced DES output is typically not independent(serie storiche)
- E.g.: wait times of consecutive jobs have positive serial correlation
- Example: Consider output from ssq2
  - Exponential(2) interarrivals, Uniform(1,2) service
- wait times  $w_1, w_2, ..., w_{100}$ , have high positive serial correlation
  - The correlation produces a bias in the standard deviation

Prof. Vittoria de Nitto Personè

#### p.101 discrete

Discrete-Event Simulation case study ssq

#### Example 2

- assume that jobs arrive at random with a steady-state arrival rate of 0.5 jobs per minute
- · assume that Job service times are "composite" with two components:
  - the number of service tasks is 1 + Geometric(0.9) media geometrica:  $\frac{1}{o.9}$  the time (in minutes) per task is Uniform(0.1, 0.2) media:  $\frac{o.1 + o.2}{0.9} = 0.15$

```
double GetService(void)
{
long k;
```

{
 long k;
 double sum = 0.0;
 long tasks = 1 + Geometric(0.9);
 for (k = 0; k < tasks; k++)
 sum += Uniform(0.1, 0.2);
 return (sum);
}

Prof. Vittoria de Nitto Personè

23

23

invece di avere un job che chiede un tempo uniforme, ho job composti da almeno un task dove ogni task ha tempo 0.15 di media. In media 10 task, che corrisponde a E[S] =10\*0.15 = 1.5 (mi ricollego all'esercizio delle slide prima). Ciò che cambia è la variabilità!

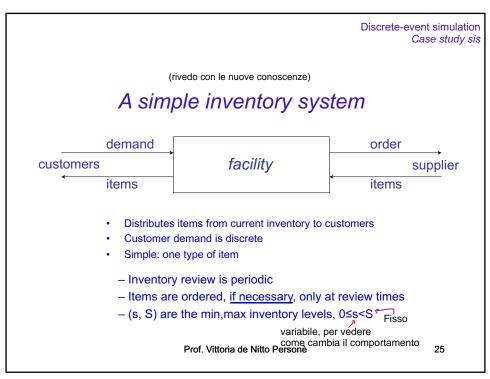
Discrete-Event Simulation case study ssq

• The theoretical steady-state statistics for this model are

- The arrival rate, service rate, and utilization are identical to the previous case (example 1)
- The other four statistics are significantly larger
- performance measures are sensitive to the choice of service time distribution

ciò che è cambiata è la distribuzione dei servizi.

Prof. Vittoria de Nitto Personè



```
p.102
                                                                   Discrete-Event Simulation
                                                                              case study sis
                 Simply Inventory System
         • Program sis2 has randomly generated demands using an
                  Equilikely(a, b) random variate non realistica, uso la geometrica (la versione discreta dell'esponenziale), anche se pure lei non è perfetta.
         · Using random data, we can study transient and steady-state
         behaviors
          #include <stdio.h>
                                                 sis1.c
          #define FILENAME "sis1.dat"
          #define MINIMUM
                              20
          #define MAXIMUM
                              80
          #define STOP
                             100
          #define sqr(x)
                              ((x) * (x))
          long GetDemand(FILE *fp)
              long d;
              fseanf(fp, "%ld¥n", &d);
              return (d);}
                               Prof. Vittoria de Nitto Personè
                                                                                  26
```

```
sis2.c
unico input: domanda di articoli in una settimana. in sis1 da traccia,
qui è una Equilikely equivalente discreta della uniform.
   #include <stdio.h>
   #include "rng.h"
   #define MINIMUM
                       20
   #define MAXIMUM
                       80
   #define STOP
                      100
                               /* 100 weeks = about 2 years*/
   #define sqr(x)
                       ((x) * (x))
   long Equilikely(long a, long b)
   { return (a + (long) ((b - a + 1) * Random()));}
   long GetDemand(void)
            return (Equilikely(10, 50)); }
                   2
             1
                       3
                           4
                               5
                                   6
                                       7
                                           8
                                               9 10 11 12
       d_i: 30 15 25 15 45 30
                                      25 15 20 35 20
```

```
int main(void)
  long index
                  = 0;
  long inventory = MAXIMUM;
  long demand;
  long order;
  struct {
       double setup;
       double holding; /*inventory hold (+) */
       double shortage; /*inventory short (-) */
       double order;
      double demand;
  } sum = { 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0 };
   PutSeed(123456789);
                      Prof. Vittoria de Nitto Personè
                                                            28
```

```
while (index < STOP) {
  index++;
  if (inventory < MINIMUM) {</pre>
       order = MAXIMUM - inventory;
       sum.setup++;
      sum.order += order;
 sum.demand
               += demand;
  if (inventory > demand)
       sum.holding += (inventory - 0.5 * demand);
       sum.holding += sqr(inventory) / (2.0 * demand);
sum.shortage += sqr(demand - inventory) / (2.0 * demand);
  inventory
                -= demand;
                       Prof. Vittoria de Nitto Personè
                                                                   29
```

```
if (inventory < MAXIMUM) {
    order = MAXIMUM - inventory;
    sum.setup++;
    sum.order+= order;
    inventory += order;
}
...</pre>
```

```
int main(void)
{ long seed;
  long index
                   = 0;
  long inventory = MAXIMUM;
  long demand;
  long order;
  struct {
       double setup;
       double holding; /*inventory held (+) */
       double shortage; /* inventory short (-)
       double order;
       double demand;
  } sum = { 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0 };
PutSeed(-1); uso clock del sistema, per la ripetitività mi serve però conoscerlo.
GetSeed(&seed); lo prelevo con getSeed
printf("\nwith an initial seed of %ld", seed);
                        Prof. Vittoria de Nitto Personè
                                                               32
```

for 100 time intervals with an average demand of 27.68 and policy parameters (s, S) = (20, 80)

average order ...... = 27.68 setup frequency ..... = 0.36 average holding level ... = 44.81 average shortage level ... = 0.14

with an initial seed of 1333437895 estratto dal clock for 100 time intervals with an average demand of 31.00 and policy parameters (s, S) = (20, 80)

average order ...... = 31.00 setup frequency ..... = 0.40 average holding level ... = 43.39 average shortage level ... = 0.37

i risultati cambiano, perchè è come se stessimo vedendo scenari diversi.

Prof. Vittoria de Nitto Personè

33

33

Discrete-Event Simulation case study sis

34

#### Simply Inventory System

media: 
$$\frac{a+b}{2} = 30$$

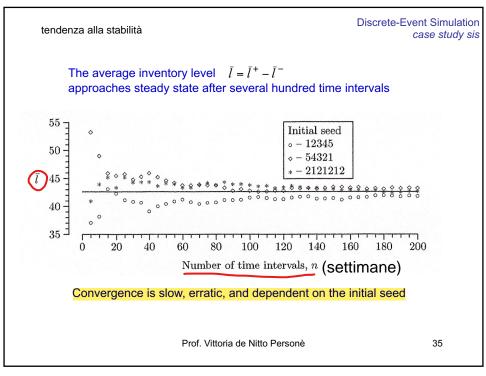
if (a, b) = (10, 50) and (s, S) = (20, 80), then the approximate steady-state satistics are

 $\overline{d}$   $\overline{o}$   $\overline{u}$   $\overline{l}^+$   $\overline{l}^-$  valore teorico prodotto da sis2.

(trace-driven prodotto con l'uso di una traccia, quindi dati presi da file.

 $\overline{o} = \overline{d} = 29.29$   $\overline{u} = 0.39$   $\overline{l}^+ = 42.40$   $\overline{l}^- = 0.25$ 

Prof. Vittoria de Nitto Personè



Se uso lo stesso seme, cambiando solo 's' (che è ciò Discrete-Event Simulation che studiamo, ovvero livello minimo scorte). Non avrebbe senso cambiare 's' & 'seme'.

- using a fixed initial seed guarantees the <u>exact</u> same demand sequence (in the example 12345)
  - any changes to the system are caused solely by the change of s
  - a steady state study of this system is unreasonable:
    - o all parameters would have to remain fixed for many years
    - o when n=100, we simulate approximately 2 years
    - o when n=10000, we simulate approximately 192 years

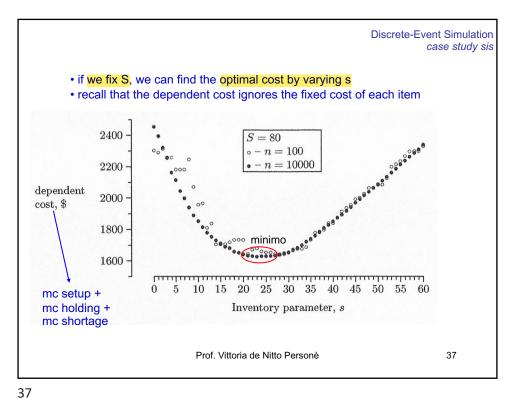
Se dovessi analizzare la variabilità, dovrei farlo a parità di traccia, non avrebbe senso vederla in uno scenario diverso.

Prof. Vittoria de Nitto Personè

36

36

Nell'esempio, l'unità di misura sono le settimane. Con n = 100, simuliamo due anni, ma chi mi dice che in due anni i costi non cambino? per n = 100000 sono quasi due secoli.



Se 's' = 23, ovviamente dobbiamo valutare se questo 's' sia accettabile dalle condizioni di contorno.

p.104 discrete **Discrete-Event Simulation** Statistical Considerations (sect. 3.1.3) · variance reduction: (intuitive approach) use the same random numbers (We kept the same initial seed and changed only s) NOTE: transient behavior will always have some inherent uncertainty • Robust Estimation: when a data point is not sensitive to small changes in assumptions • values of s close to 23 have essentially the same cost • Would the cost be more sensitive to changes in S or other assumed values? Ovvero, se cambiassi leggermente S (ad esempio da 80 a 78), o magari introduco un piccolo delivery lag, mi aspetto che s = 23 sia ancora ideale se lo stimatore è robusto. Se trovassi s = 45 sarebbe troppo sensibile! Prof. Vittoria de Nitto Personè 38

Discrete-Event Simulation

## **Exercises**

- derive analytical results on p.12
- study program ssq2.c; run it and compare output with the results on p.12
- Exercises: 3.1.1, 3.1.2, 3.1.4, 3.1.5, 3.1.6

Prof. Vittoria de Nitto Personè

39