

Laboratorio di Informatica T (Ch8)

Funzioni come Argomento

Approssimazione di una Derivata

Consideriamo questo problema di derivazione numerica:

- Data una generica funzione $f : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}$...
- ...Possiamo calcolare $f'(x)$?

Approssimazione di una Derivata

Consideriamo questo problema di **derivazione numerica**:

- Data una generica funzione $f : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R} \dots$
- ...Possiamo calcolare $f'(x)$?

Consideriamo due casi:

- Se x non è noto, non è facile capire cosa fare
- Ma se x è noto (i.e. $x = 1$), allora sappiamo che:

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x + h) - f(x)}{h}$$

A questo punto:

- Se consideriamo un h molto piccolo...
- ...Dovremmo ottenere una approssimazione decente

Scelta di h

Idealmente:

- Il valore di h dovrebbe essere più piccolo possibile...
- ...Quindi $h = \epsilon$, con ϵ il più piccolo numero rappresentabile

In realtà non è una grande idea:

- Tende a generare errori di cancellazione
- Molto meglio usare questo secondo approccio:

$$h = \begin{cases} \sqrt{\epsilon}x & \text{if } |x| > tol \\ \sqrt{\epsilon} & \text{altrimenti} \end{cases}$$

- Dove tol è un valore di tolleranza

Proviamo a Codificarlo

Proviamo ad abbozzare una implementazione:

```
function df = derive(...)  
    if abs(x) > 1e-6 % Scelta di h  
        h = sqrt(eps) * x;  
    else  
        h = sqrt(eps)  
    end  
    df = 1/h * (f(x+h) - f(x)) % Calcolo della derivata  
else
```

- Un parametro è **x** (il punto per cui calcolare la derivata)...

Proviamo a Codificarlo

Proviamo ad abbozzare una implementazione:

```
function df = derive(...)  
    if abs(x) > 1e-6 % Scelta di h  
        h = sqrt(eps) * x;  
    else  
        h = sqrt(eps)  
    end  
    df = 1/h * (f(x+h) - f(x)) % Calcolo della derivata  
else
```

- ...Ma il secondo parametro è **f** stessa!

Alcuni algoritmi utilizzano funzioni come parametri

Funzioni come Parametri

In Matlab si può fare:

In `derive`, trattiamo un parametro come un nome di funzione

```
function df = derive(f, x)
    if abs(x) > 1e-6 % Scelta di h
        h = sqrt(eps) * x;
    else
        h = sqrt(eps);
    end
    df = 1/h * (f(x+h) - f(x)) % Calcolo della derivata
else
```

- Notate che stiamo invocando `f` (si riconosce dalla parentesi)
- `f` è una variabile locale, che contiene una funzione

Funzioni come Parametri

In Matlab si può fare:

Da qualche parte dobbiamo definire f :

```
function y = f(x)
    y = ...
end
```

Quando invochiamo **derive** (e.g. con $x = 1$) non possiamo usare:

```
derive(f, 1)
```

- Se lo facciamo, Matlab crede che vogliamo eseguire $f\dots$
- ...Mentre noi vogliamo solo passarlo!

Funzioni come Parametri

In Matlab si può fare:

Da qualche parte dobbiamo definire f :

```
function y = f(x)
    y = ...
end
```

Quando invochiamo **derive** dobbiamo usare una sintassi speciale:

```
derive(@f, 1)
```

- La **@** dice a Matlab che **f** non va eseguita...
- ...Ma va “passata così com’è”

Funzioni come Parametri

Complessivamente abbiamo:

```
derive(f, 1) % Invocazione

function y = f(x) % Funzione da derivare
    y = ...
end

function df = derive(f, x) % Approssimazione della
    derivata
    df = ...
end
```

Come al solito, trovate il codice nello start-kit

Funzioni Anonime

Funzioni Anonime

Supponiamo di vo'le derivare:

$$f(x) = x^2 \log x$$

- A rigore, dovremmo definire:

```
function y = f(x)
    y = x.^2 .* log(x);
end
```

- Si può fare, ma è scomodo per una funzione così semplice!

Matlab ci fornisce un costrutto più compatto: le
funzioni anonime

Funzioni Anonime

Si tratta di un modo alternativo per definire una funzione

La sintassi è:

```
@(<p1>, <p2>, ...) <espressione>
```

Il costrutto restituisce una funzione senza nome:

- $<p1>$, $<p2>\dots$ sono i parametri formali
- La funzione denota il valore di $<espressione>$

Si può memorizzare la funzione in una variabile, e.g.:

```
f = @(x) x.^2 .* log(x);
```

- Inserisce nella variabile f ...
- ...Una funzione che, quando invocata, restituisce x^2

Funzioni Anonime

In prima battuta, potremmo pensare di scrivere:

```
f = @(x) x.^2 .* log(x);  
derive(@(f, 1)
```

In realtà, non funziona!

- La ragione è che **f** è già una variabile che contiene una funzione
- Quindi non c'è bisogno di dirlo di nuovo a Matlab

La forma corretta è quindi semplicemente:

```
f = @(x) x.^2 .* log(x);  
derive(f, 1) % Niente @!
```

Funzioni Anonime ed Ambienti

Funzioni Anonime ed Ambienti

A differenza delle funzioni “normali”...

Le funzioni anomime hanno accesso alle variabili dell'ambiente in cui sono definite

Per esempio:

```
a = 9;  
f = @(x) a .* x.^2;
```

- Una funzione “normale” potrebbe accedere solo ad **x** (il parametro)
- Una funzione anonima può accedere anche ad **a**!

Un Caso d'Uso Importante

Consideriamo ancora l'oscillatore (discretizzato) di Van Der Pol:

$$\begin{aligned}x^{(t+1)} &= x^{(t)} + hy^{(t)} \\y^{(t+1)} &= y^{(t)} + h \left(\mu(1 - x^{(t)2})y^{(t)} - x^{(t)} \right)\end{aligned}$$

...Ed il suo codice di simulazione:

```
X = [];
T = 1:1000; % Istanti di tempo
xc = [x0, y0]; % Stato iniziale
for t = T
    X(t, :) = xc; % Salvo lo stato corrente
    xc = f(xc, h, mu); % Genero lo stato futuro
end
```

- Lo abbiamo usato in tutti gli esercizi seguenti, e non è buona cosa

Funzioni come Argomenti

Per essere “puliti”, dovremmo definire una funzione

Per prima cosa, incapsuliamo il codice in una nuova funzione:

```
function X = simulate( . . . )
    X = [];
    T = 1:1000;
    xc = [x0, y0];
    for t = T
        X(t, :) = xc;
        xc = f(xc, h, mu);
    end
end
```

Funzioni come Argomenti

Per essere “puliti”, dovremmo definire una funzione

Quindi, identifichiamo i parametri:

```
function X = simulate( . . . , T, . . . )
    X = [ ];
    xc = [x0, y0];
    for t = T
        X(t, :) = xc;
        xc = f(xc, h, mu);
    end
end
```

- È bene che **T** sia un parametro...
- ...Così possiamo definirlo al momento della chiamata

Funzioni come Argomenti

Per essere “puliti”, dovremmo definire una funzione

Quindi, identifichiamo i parametri:

```
function X = simulate(f, T, x0)
    X = [];
    xc = x0;
    for t = T
        X(t, :) = xc;
        xc = f(xc, h, mu);
    end
end
```

- Lo stesso vale per lo stato iniziale **x0**...
- ...Ed a maggior ragione per la funzione di transizione **f**

Funzioni come Argomenti

Per essere “puliti”, dovremmo definire una funzione

Ci rimane ancora un problema:

```
function X = simulate(f, T, x0)
    X = [];
    xc = x0;
    for t = T
        X(t, :) = xc;
        xc = f(xc, h, mu); % <--- QUI ! !
    end
end
```

- **h** e **mu** sono specifici per il nostro oscillatore...
- Finché appaiono nel codice, la nostra **simulate** non è davvero generica

Funzioni come Argomenti

Soluzione 1: includere **h** e **mu** nella definizione della funzione

```
function X = simulate(f, T, x0)
    X = [ ];
    xc = x0;
    for t = T
        X(t, :) = xc;
        xc = f(t, xc); % Passo solo lo stato
    end
end
```

- Passo anche il tempo **t**, è utile per alcuni sistemi...
- ...E non è specifico di un particolare sistema

Funzioni come Argomenti

Soluzione 1: includere **h** e **mu** nella definizione della funzione

A parte avremo:

```
function xf = vdp(t, xc)
    h = 0.1; % Hard-coded nella funzione
    mu = 1; % Hard-coded nella funzione
    x = xc(1);
    y = xc(2);
    xf(1) = x + h * y;
    xf(2) = y + h * (mu * (1 - x^2)*y - x);
end
```

Funzioni come Argomenti

Soluzione 1: includere **h** e **mu** nella definizione della funzione

Nel complesso, potremmo avere:

```
T = 1:300;
x0 = [0.5, 0.5];
x = simulate(@vdp, T, x0); % Funzione come valore

function xf = vdp(t, xc)
    ...
end
```

Funziona, ma ha dei grossi difetti:

- **h** e **mu** sono hard-coded nella funzione **vdp**...
- ...Se vogliamo provare valori diversi, dobbiamo ridefinire la funzione!

Funzioni Anonime e Funzioni Normali

Soluzione 2: usare una funzione anonima

Partiamo dalla versione corrente del codice:

```
function es_vdp()
    T = 1:300;
    x0 = [0.5, 0.5];
    x = simulate(@vdp, T, x0);
end

function xf = vdp(t, xc)
    h = 0.1;
    mu = 1;
    ...
end
```

Funzioni Anonime e Funzioni Normali

Soluzione 2: usare una funzione anonima

Ridefiniamo `vdp` in modo che riceva solo i parametri appropriati

```
function es_vdp()
    h = 0.1; % Spostato
    mu = 1; % Spostato
    T = 1:300;
    x0 = [0.5, 0.5];
    x = simulate(@vdp, T, x0);
end

function xf = vdp(xc, h, mu) % Parametri cambiati
    ...
end
```

Funzioni Anonime e Funzioni Normali

Soluzione 2: usare una funzione anonima

Definiamo una funzione anonima con [l'interfaccia richiesta da simulate...](#)

```
function es_vdp()
    h = 0.1; % Spostato
    mu = 1; % Spostato
    T = 1:300;
    X0 = [0.5, 0.5];
    f = @(t, x) ...; % Parametri corretti per "simulate"
    x = simulate(@vdp, T, X0);
end

function xf = vdp(xc, h, mu)
    ...
end
```

Funzioni Anonime e Funzioni Normali

Soluzione 2: usare una funzione anonima

...E che non faccia altro che chiamare **vdp**

```
function es_vdp()
    h = 0.1; % Spostato
    mu = 1; % Spostato
    T = 1:300;
    X0 = [0.5, 0.5];
    f = @(x, t) vdp(x, h, mu); % Chiama solo vdp!
    x = simulate(@vdp, T, X0);
end

function xf = vdp(xc, h, mu)
    ...
end
```

Funzioni Anonime e Funzioni Normali

Soluzione 2: usare una funzione anonima

```
function es_vdp()
    h = 0.1; % Spostato
    mu = 1; % Spostato
    T = 1:300;
    x0 = [0.5, 0.5];
    f = @(x, t) vdp(x, h, mu); % Chiama solo vdp!
    x = simulate(@vdp, T, x0);
end
```

Quando **f** viene eseguita, invoca **vdp(x, h, mu)**

- **x** è uno dei parametri di **f**, ma **h** e **mu** no
- Matlab li cerca nell'ambiente in cui **f** è definita!

Un Pattern

Useremo **molto spesso** le funzioni anonime in questo modo:

```
f = @(x, t) ftransition(x, ...)
x = simulate(f, ...)

function xf = ftransition(x, ...)
    ...
end
```

- Così **ftransition** ha solo i suoi parametri “naturali”...
- La funzione anonima **f** la “avvolge” (fa da wrapper)...
- ...Ed espone l’interfaccia richiesta da **simulate**

Come al solito, trovate il codice nello start-kit

Es.: Oscillatore di Van Der Pol Forzato

Esercizio: Oscillatore di Van Der Pol Forzato

Consideriamo una variante dell'oscillatore di Van Der Pol

In particolare, vediamo la versione discretizza e “forzata”:

$$\begin{aligned}x^{(t+1)} &= x^{(t)} + hy^{(t)} \\y^{(t+1)} &= y^{(t)} + h \left(\mu(1 - x^{(t)2})y^{(t)} - x^{(t)} - A \sin(\omega ht) \right)\end{aligned}$$

Il termine $A \sin(\omega ht)$ si dice guida (driver):

- A è l'ampiezza dell'oscillazione guida
- ω è la sua frequenza
- t è il tempo
- h compare perché il tempo è discretizzato

Il valore della guida non dipende dallo stato, ma solo dal tempo

Oscillatore di Van Der Pol Forzato

Partendo dal file **es_forced_vdp.m** nello start-kit:

- Definite la funzione di transizione per l'oscillatore forzato:

```
function xf = forced_vdp(x, t, omega, A, h, mu)
```

- Aggiungete il codice di simulazione
 - Aggiungete una funzione anonima, se necessario

Confrontate i risultati con l'oscillatore “normale” (in **es_dp.m**):

- Disegnate l'andamento di **x** nel tempo
- Disegnate la traiettoria (i.e. insieme dei valori di **x** e **y** visitati)

Come differiscono i due andamenti? E le due traiettorie?

Esercizio: Random Walk

Esercizio: Random Walk

Ricordate il nostro esempio di random walk 1D?

Formalmente, era caratterizzato dalla ricorsione:

$$x^{(t+1)} = x^{(t)} + d$$

- Dove:

$$d = \begin{cases} +1 & \text{con probabilità } p \\ -1 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

Nel file **es_walk.m** è definita la funzione di transizione, con interfaccia:

```
function xf = onestep(t, xc, p)
```

- Simulate il sistema utilizzando **simulate**
 - Aggiungete una funzione anonima (se necessario)
- Stampate a video la posizione finale
- Disegnate l'andamento della posizione nel tempo

Esercizio: Random Walk Multiple

Esercizio: Random Walk Multiple

La nostra random walk è un esempio di sistema stocastico

- Il comportamento è soggetto ad incertezza
- Ogni simulazione può avere un esito diverso

Ma in media come si comporta il sistema?

Per determinarlo possiamo:

- Simulare molte volte il sistema...
- ...E quindi studiare i risultati

Per esempio possiamo:

- Calcolare la posizione finale media
- Disegnare un istogramma

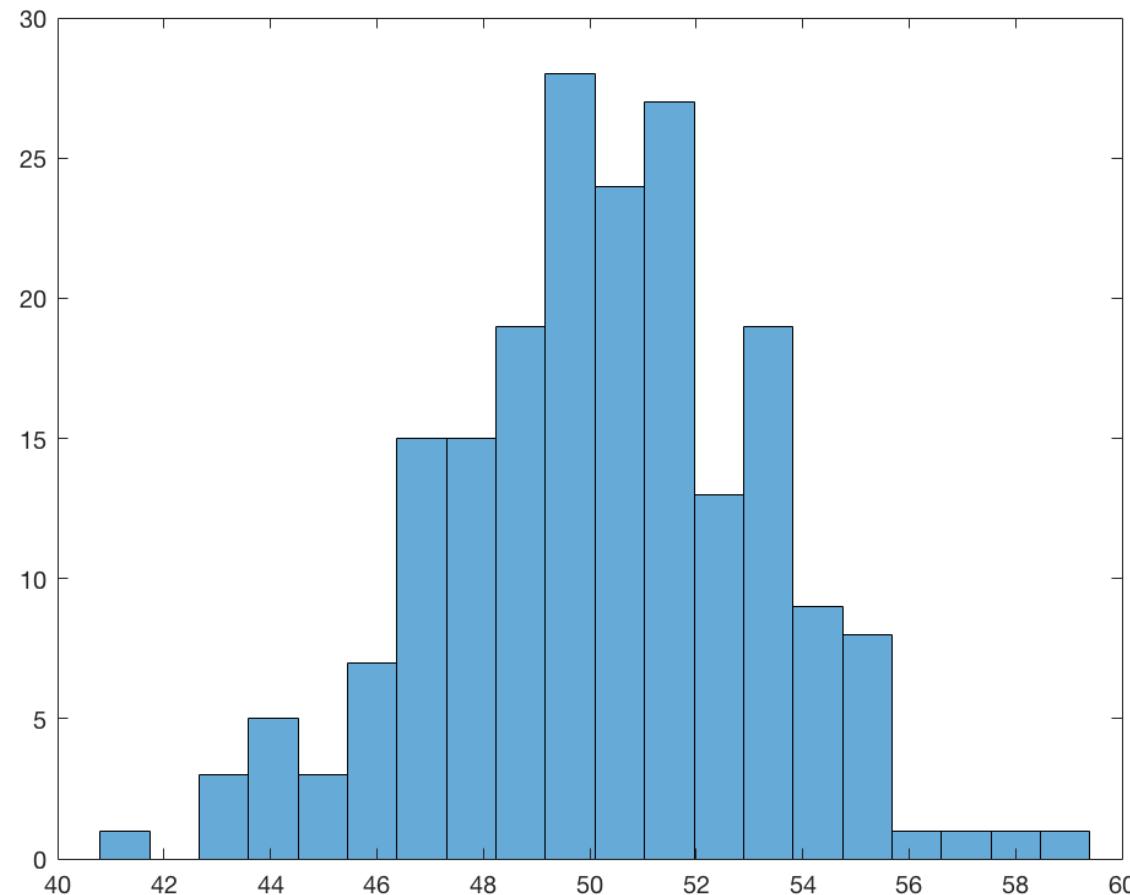
Istogrammi

Un **istogramma** è un grafico che si ottiene nel modo seguente:

- Dato una collezione di valori x_i
- Si divide il dominio D in intervalli uguali
- Si conta quanti valori x_i cadono in ciascun intervallo
- Per ogni intervallo, sia c_j il valore del conteggio
- Si disegnano su un grafico a barre i valori di c_j

Istogrammi

Un esempio (l'altezza di un neonato, campione di 200 valori)



Istogrammi

Un **istogramma** è un grafico che si ottiene nel modo seguente:

- Dato una collezione di valori x_i
- Si divide il dominio D in intervalli uguali
- Si conta quanti valori x_i cadono in ciascun intervallo
- Per ogni intervallo, sia c_j il valore del conteggio
- Si disegnano su un grafico a barre i valori di c_j

In Matlab potete usare:

```
histogram(X)      % X = vettore con i valori  
histogram(X, M)  % M = numero di intervalli
```

- Di default, Matlab calcola da solo quali intervalli usare

Esercizio: Random Walk Multiple

Nel file **es_many_walks.m**

- Simulare la nostra random walk N volte
- Memorizzare in un vettore tutte le posizioni finali raggiunte
- Disegnare un istogramma

Come varia l'istogramma al variare di p ?

Esercizio: arrayfun

Esercizio: arrayfun

Matlab fornisce la funzione:

```
function y = arrayfun(f, x)
```

- Che applica la funzione **f** ad ogni elemento nel vettore **x**...
- ...E restituisce i risultati in **y**

Nel file **es_arrayfun.m** si definisca una funzione:

```
function y = my_arrayfun(f, x)
```

...Che replichi il comportamento di quella di Matlab

- La funzione *f* da utilizzare per il testing è fornita nello start-kit
- Si disegni il grafico di *f* nell'intervallo $[-2, 2]$

Esercizio: Random Surfer

Esercizio: Random Surfer

Consideriamo un semplice modello per un utente web

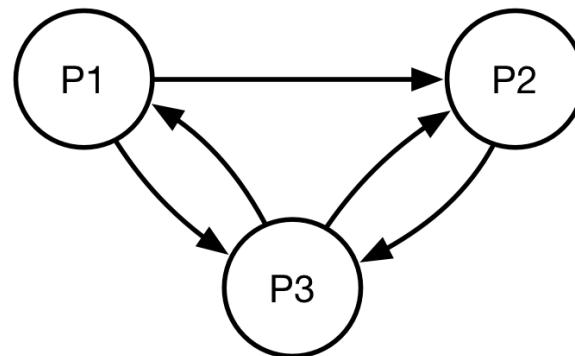
Il nostro utente si comporta così:

- Parte da una pagina scelta uniformemente a caso
- Ad ogni passo:
 - Con probabilità $1 - p$ l'utente clicca su un link a caso
 - Con probabilità p l'utente si stanca...
 - ...E ricomincia da una pagina a caso
- Se non ci sono link in uscita, l'utente resta fermo

Esercizio: Random Surfer

Consideriamo un semplice modello per un utente web

Possiamo descrivere la rete come un grafo, e.g.:



- I nodi (i.e. le palline) rappresentano pagine
- Gli archi (i.e.) le frecce rappresentano i link
- Supponiamo di avere n pagine
- Chiamiamo $P_{i,j}$ la probabilità di cliccare sul link da j a i
- Quindi, $P_{i,j} = 1/(\text{num. link in uscita da } j)$

Esercizio: Random Surfer

Proviamo a tradurlo in equazioni

Per lo stato, facciamo una scelta un po' strana:

- Una variabile x_i per ogni pagina, con $x_i \in [0, 1]$
- x_i rappresenta la probabilità che l'utente sia sulla pagina i

All'inizio, tutte le pagine sono equiprobabili:

- Quindi, per tutte le pagine $x_i = 1/n$

Esercizio: Random Surfer

Proviamo a tradurlo in equazioni

Calcolare lo stato futuro vuol dire:

- A partire delle probabilità $x_i^{(t)}$ di essere sulla pagina i ...
- ...Calcolare le probabilità future $x_i^{(t+1)}$

Formalmente, la probabilità $x_i^{(t)}$ di essere su i al passo $t + 1$:

$$x_i^{(t+1)} = \underbrace{p}_{\text{mi stanco}} \underbrace{\frac{1}{n}}_{\text{reset}} + \underbrace{(1 - p)}_{\text{non mi stanco}} \sum_{j=1}^n \underbrace{x_j^{(t)}}_{\substack{\text{sono su } j \\ \text{link per } i}} \underbrace{P_{i,j}}$$

- È data dalla probabilità di finire su i dopo essersi stancati...
- ...Più la probabilità di non stancarsi e finire su i da un'altra pagina

Esercizio: Random Surfer

Se ci fate caso, la funzione di transizione è lineare

Per i sistemi dinamici lineari, è comodo usare la notazione matriciale:

$$x^{(t+1)} = p \frac{1}{n} + (1 - p) P x^{(t)}$$

- $x^{(t+1)}$ è il vettore (colonna) delle probabilità al tempo $t + 1$
- $x^{(t)}$ è il vettore (colonna) delle probabilità al tempo t
- P è la matrice con le probabilità di transizione $P_{i,j}$

Vogliamo definire un simulatore per il modello appena visto

Esercizio: Random Surfer

Il file `es_surfer.m` nello start-kit:

Definisce la funzione:

```
function xf = browse(xc, P, p, n)
```

..Che implementa la ricorsione:

$$x^{(t+1)} = p \frac{1}{n} + (1 - p)Px^{(t)}$$

- La formula matriciale assume che $x^{(t)}$ sia una colonna...
- ...Mentre il vettore di stato è una riga
- Questo rende necessarie alcune trasposizioni

Definite il codice di simulazione:

- Disegnate su un'unica figure l'andamento di x_0 , x_1 , x_2 nel tempo
 - Quali sono alla fine le pagine su cui è più probabile trovarsi?

Esercizio: Random Surfer

Le probabilità finali:

- Rappresentano la probabilità di visita delle pagine
- Si potrebbero usare per capire quali pagine sono più importanti

È esattamente quello per cui il modello di esempio è nato!

Sapete chi l'ha inventato?



BTW: l'algoritmo si chiama pagerank

Esercizio: Previsioni del Tempo

Esercizio: Previsioni del Tempo

Vogliamo utilizzare un sistema dinamico per prevedere il tempo

Supponiamo che (sommariamente) valgano le regole seguenti:

- Se un giorno c'è bel tempo
 - Il giorno successivo sarà bello con il 90% di probabilità
 - Il giorno successivo sarà brutto con il 10% di probabilità
- Se un giorno c'è brutto tempo
 - Il giorno successivo sarà bello con il 50% di probabilità
 - Il giorno successivo sarà brutto con il 50% di probabilità

Esercizio: Previsioni del Tempo

Per lo stato, ragioniamo di nuovo in termini di probabilità:

- $x_g^{(t)}$ = probabilità che il tempo sia bello a t
- $x_b^{(t)}$ = probabilità che il tempo sia brutto a t

Per le transizioni, avremo:

$$x_g^{(t+1)} = x_g^{(t)} P_{g,g} + x_b^{(t)} P_{g,b}$$

$$x_b^{(t+1)} = x_g^{(t)} P_{b,g} + x_b^{(t)} P_{b,b}$$

- $P_{g,b}$ è la probabilità che il tempo sia brutto a t e bello a $t + 1$, etc.
- Il sistema è di nuovo lineare. In forma matriciale possiamo scrivere:

$$x^{(t+1)} = Px^{(t)} \quad \text{con: } P = \begin{pmatrix} P_{g,g} & P_{g,b} \\ P_{b,g} & P_{b,b} \end{pmatrix}$$

Esercizio: Previsioni del Tempo

Si parta dal file `es_weather.m` nello start-kit

Si definisca la funzione di transizione:

```
function xf = day(xc, P)
```

- Dove **xc** è lo stato corrente ($x_g^{(t)}, x_b^{(t)}$)...
- ...E **P** è la matrice **P** di transizione...
- ...Che deve essere definita come parte dell'esercizio

Si sviluppi il codice di simulazione:

- Si disegni l'andamento delle due probabilità (bel tempo/brutto tempo)
 - Nel codice, si assume inizialmente che il primo giorno sia brutto
 - In un secondo momento, provate l'alternativa opposta

Esercizio: Crescita Logistica

Esercizio: Crescita Logistica

Sia data una popolazione che segue il modello logistico

$$x^{(t+1)} = r^{(t)} \left(1 - \frac{x^{(t)}}{N} \right)$$

Dove:

- r indica il tasso di crescita (deve valere $r > 1$)
- N indica un valore di popolazione...
- ...che, se raggiunto, ne causa il collasso immediato

Vogliamo studiare il comportamento del modello mediante simulazione

Esercizio: Crescita Logistica

A partire dal file **es_logi.m** nello start-kit:

Definite la funzione di transizione:

```
function xf = logi(xc, r, k)
```

- Che calcoli lo stato futuro **xf**
- ...A partire da quello corrente **xc**, e dai valori di **r** e **k**

Definite il codice di simulazione:

- Lo stato iniziale è definito nel codice (e così l'intervallo di simulazione)
- Valori di partenza per **r** e **k** sono definiti nel codice
- Si disegni l'andamento dello stato nel tempo
- Si esplori cosa succede per vari valori di **r**, da **1.1** a **4.0**

Esercizio: Un Modello Preda-Predatore

Esercizio: Un Modello Preda-Predatore

I modelli preda-predatore:

- Rappresentano la co-evoluzione di due popolazioni antagoniste
- E.g. prede-predatori, ma anche reazioni chimiche che si ostacolano

Tipicamente ci sono due elementi nel vettore dello stato:

- Il numero di “prede” H
- Il numero di “predatori” P

Simulando il sistema:

- Si può studiare il comportamento delle due popolazioni
- Si può verificare se vi sia un equilibrio stabile

Esercizio: Un Modello Preda-Predatore

Consideriamo questo modello preda-predatore:

$$\begin{aligned} H^{(t+1)} &= \overbrace{r \left(1 - \frac{H^{(t)}}{k}\right) H^{(t)}}^{\text{crescita logistica}} - \overbrace{s H^{(t)} P^{(t)}}^{\text{prede eliminate}} \\ P^{(t+1)} &= \underbrace{u P^{(t)}}_{\text{calo in assenza di prede}} + \underbrace{v(s H^{(t)} P^{(t)})}_{\text{prede eliminate}} \end{aligned}$$

- k è la massima popolazione di prede sostenibile
- s è la frazione di $H^{(t)}$ che un predatore può “mangiare”
- $u < 1$ è il ritmo di scomparsa dei predatori in assenza di prede
- v è il “bonus riproduttivo” per ogni preda “mangiata”

Esercizio: Un Modello Preda-Predatore

Nello start-kit, partite dal file `es_logi_pp.m`

Implementare la funzione di transizione:

```
function xf = logi_pp(xc, r, k, s, u, v)
```

- HP: `xc(1)` sia il numero di prede e `xc(2)` quello di predatori
- I valori di `r, k, s, u, v` sono già definiti nel codice

Definite il codice di simulazione nella funzione principale:

- Lo stato iniziale è riportato nel codice
- Disegnate l'andamento delle due popolazioni nel tempo
- Disegnate la traiettoria nello spazio degli stati

Esercizio: Un Modello Preda-Predatore

Provate a fare delle variazioni!

Aumentate e diminuite (solo) s :

- Cosa vi aspettate che succeda? Cosa succede?

Aumentate e diminuite (solo) r :

- Cosa vi aspettate che succeda? Cosa succede?

Aumentate e diminuite (solo) u :

- Cosa vi aspettate che succeda? Cosa succede?

Riuscite a spiegare intuitivamente le ragioni?

Esercizio: Gigi l'Ubriaco

Esercizio: Gigi l'Ubriaco

Dopo una serata di bagordi, Gigi deve tornare a casa a piedi

- All'inizio, Gigi si muove in una data direzione (verso casa)
- Ad ogni passo, Gigi mantiene la direzione con probabilità p
- Oppure cambia direzione, con probabilità $1 - p$

Intuitivamente p controlla il livello di sobrietà

- Con $p = 1$ Gigi è sobrio: cammina sicuro verso casa
- Con $p = 0.5$ Gigi ha bevuto più di qualche bicchiere di troppo...

Vogliamo osservare il moto di Gigi nel tempo

- Lo faremo modellando il moto come un sistema dinamico
- Usiamo un approccio stocastico (numeri pseudo-casuali)

Esercizio: Gigi l'Ubriaco

Cosa è lo stato $x^{(t)}$ per il nostro problema?

Lo $X^{(t)}$ deve contenere abbastanza informazioni per determinare $X^{(t+1)}$

- Quindi ci serve la posizione di Gigi
- Ma anche la direzione dell'ultimo movimento!

Lo stato è un vettore di due componenti:

$$X = (x, d)$$

...E vale la ricorsione:

$$d^{(t+1)} = \begin{cases} d^{(t)} & \text{con probabilità } p \\ -d^{(t)} & \text{altrimenti} \end{cases}$$
$$x^{(t+1)} = x^{(t)} + d^{(t+1)}$$

Esercizio: Gigi l'Ubriaco

A partire dal file **es_drunkard.m** nello start-kit:

Definite la funzione di transizione:

```
function xf = f(t, xc)
```

- HP: **xc(1)** = posizione, **xc(2)** direzione dell'ultimo spostamento

Simulate l'andamento della posizione di Gigi nel tempo:

- Visualizzate come si evolve lo stato nel tempo
- L'andamento sembra più o meno realistico della nostra random walk originale?
- Cosa succede cambiando **p**?

Esercizio: Provaci ancora, Gigi!

Esercizio: Provaci ancora, Gigi!

Proviamo a studiare il “comportamento medio” di Gigi:

Nel file `es_many_drunkards.m`, come nel caso della random walk:

- Simulare N camminate
- Memorizziamo in un vettore tutte le posizioni finali raggiunte
- Disegniamo un istogramma

Come varia l'istogramma al variare di p ?

Esercizio: Trovare Elementi in un Vettore

Esercizio: Trovare Elementi in un Vettore

Nel file di funzione **es_findidx.m**, definire la funzione:

```
function I = my_findidx(x, v)
```

- Con **x** scalare e **v** vettore, che restituisca nel vettore **I**...
 - ...Gli indici degli elementi che in **v** sono uguali a **x**

Per esempio:

```
v = [1, 2, 4, 2];
my_findidx(2, v) % Denota [2, 4]
```

- Si implementi la funzione utilizzando un ciclo **for**

Esercizio: Trovare Elementi in un Vettore

Si verifichi la correttezza nella funzione principale `es_findidx`:

- Si utilizzino dei vettori di numeri interi casuali, ottenuti con `randi`

Come ottenere lo stesso risultato con le funzioni predefinite?

- Si determini un metodo e lo si sfrutti per fare un confronto
- Suggerimento: vi ricordate della funzione `find`?

Esercizio: Prodotto Matriciale

Esercizio: Prodotto Matriciale

Nel file di funzione **es_mprod.m**, si definisca la funzione:

Si definisca una funzione:

```
function z = my_mprod(A, B)
```

- Che calcoli il prodotto matriciale di **A** e **B**

Si verifichi la correttezza:

- Nella funzione principale
- Utilizzando matrici di numeri casuali (attenzione alle dimensioni!)
- Confrontandosi con l'operatore di prodotto in Matlab

Suggerimento: ogni prodotto riga/colonna è un prodotto scalare!

Esercizio: Scorrimento Circolare

Esercizio: Scorrimento Circolare

Nel file di funzione **es_shift.m**, definite la funzione:

```
function W = my_shift(V)
```

- Deve restituire un vettore **W**, identico a **V**...
- ...Ma con gli elementi spostati a sx di una posizione...
- ...E in modo circolare: il primo elemento diventa l'ultimo

Per esempio:

```
my_shift([1, 2, 3, 4]) % Denota [2, 3, 4, 1]
```

Esercizio: Scorrimento Circolare

Verificate la correttezza:

- Utilizzate vettori casuali o inseriti a mano
- Controllate il risultato visivamente

Suggerimento:

- Si può implementare la funzione scambiando gli elementi consecutivi
- ...Ossia scambiando $w(i)$ con $w(i+1)$ in sequenza