Basic of R for Actuaries - Corso SIA 9/5/2025

Manuel Caccone

9/5/2025

Programma del corso

negli usi attuariali: perché un attuario dovrebbe conoscere questo potente strumento.

- negli usi attuariali: perché un attuario dovrebbe conoscere questo potente strumento.

- negli usi attuariali: perché un attuario dovrebbe conoscere questo potente strumento.
- R e i Big Data: quali strumenti per non perdere potenza di calcolo;

- negli usi attuariali: perché un attuario dovrebbe conoscere questo potente strumento.
- Q e i Big Data: quali strumenti per non perdere potenza di calcolo;
- R e le query : logica SQL e logica NO-SQL con l'utilizzo di dplyr

Programma del corso

Parte 2 - Programma - Applicazioni nel mondo *Life* e *Non-Life*

■ Non-Life Reserving Package: l'utilizzo di *ChainLadder* e l'applicazione di metodi deterministici e stocastici in **?**;

Parte 2 - Programma - Applicazioni nel mondo *Life* e *Non-Life*

- Non-Life Reserving Package: l'utilizzo di *ChainLadder* e l'applicazione di metodi deterministici e stocastici in **?**;
- Non-Life Premium Package: partendo da una logica "anagrafica sinistri e premi", costruzione di un framework per un modello frequency-severity basato su un GLM;

Parte 2 - Programma - Applicazioni nel mondo *Life* e *Non-Life*

- Non-Life Reserving Package: l'utilizzo di *ChainLadder* e l'applicazione di metodi deterministici e stocastici in **Q**;
- Non-Life Premium Package: partendo da una logica "anagrafica sinistri e premi", costruzione di un framework per un modello frequency-severity basato su un GLM;
- **Life Package**: l'insieme dei passaggi necessari per arrivare alla valutazione di un portafoglio di polizze mediante *Profit-Testing* deterministico.

Parte 1 - Overview

Parte 1 - Overview



Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 🥨 ?

In questa sezione andremo a discutere dei vantaggi e degli svantaggi relativi all'utilizzo del pacchetto \mathbf{R} in ambito aziendale. La risposta alla domanda in *header* è: perchè non dovrebbe?

Partiamo dai vantaggi:

■ **R** è un pacchetto in licenza gratuita *GNU*

¹NorthEasternUniversity (2021)

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 🥨 ?



In questa sezione andremo a discutere dei vantaggi e degli svantaggi relativi all'utilizzo del pacchetto \mathbf{R} in ambito aziendale. La risposta alla domanda in *header* è: perchè non dovrebbe?

Partiamo dai vantaggi:

- **R** è un pacchetto in licenza gratuita *GNU*
- è tra i 10 linguaggi più conosciuti e più redditizi al mondo¹

¹NorthEasternUniversity (2021)

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 🥨 ?



In questa sezione andremo a discutere dei vantaggi e degli svantaggi relativi all'utilizzo del pacchetto \mathbf{R} in ambito aziendale. La risposta alla domanda in *header* è: perchè non dovrebbe?

Partiamo dai vantaggi:

- **R** è un pacchetto in licenza gratuita *GNU*
- è tra i 10 linguaggi più conosciuti e più redditizi al mondo¹
- permette elevati livelli di personalizzazione e di flessibilità di calcolo, uno dei migliori strumenti di back-end di utilizzo aziendale:

¹NorthEasternUniversity (2021)

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 💿 ?



• è un software **non** solo statistico, permette anche di sviluppare strumenti di front-end (R-Shiny);

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 💎 ?



- è un software **non** solo statistico, permette anche di sviluppare strumenti di front-end (R-Shiny);
- è il software più utilizzato nella comunità di statistici e attuari, vi sono infiniti pacchetti nel CRAN: il "cervello" mondiale continuamente revisionato da una comunità di accademici (e non) che mettono a disposizione il loro sapere:

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 💎 ?



- è un software **non** solo statistico, permette anche di sviluppare strumenti di front-end (R-Shiny);
- è il software più utilizzato nella comunità di statistici e attuari, vi sono infiniti pacchetti nel CRAN: il "cervello" mondiale continuamente revisionato da una comunità di accademici (e non) che mettono a disposizione il loro sapere;
- numerosissimi esponenti del mondo attuariale pubblicano il loro pacchetto e i loro lavori sul personale Github.

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 💿 ?



Parliamo ora degli svantaggi:

• non è garantita una assistenza in caso di bug nei pacchetti pubblicati nel CRAN;

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 💿 ?



Parliamo ora degli svantaggi:

- non è garantita una assistenza in caso di bug nei pacchetti pubblicati nel CRAN;
- necessita di expertise per il suo utilizzo;

Parte 1 - Perché un attuario dovrebbe conoscere 💎 ?



Parliamo ora degli svantaggi:

- non è garantita una assistenza in caso di *bug* nei pacchetti pubblicati nel CRAN;
- necessita di expertise per il suo utilizzo;
- prevede una possibile obsolescenza in caso di aggiornamento di procedure sedimentate, nella progettazione ma mai nel funzionamento.

La programmazione in \mathbf{R} è la sedimentazione di **oggetti** che ne costituiscono la sua materia. I vari tipi di "atomo" sono:

vettore numerico

```
c(1,2,3)
```

```
## [1] 1 2 3
```

vettore stringa

```
c('a','b','c')
```

```
## [1] "a" "b" "c"
```

matrice come insieme di vettori numerici

```
matrix(c(1,2,3,4,5,6),ncol=2)
```

```
## [,1] [,2]
## [1,] 1 4
## [2,] 2 5
## [3,] 3 6
```

data-frame come insieme misto di vettori numerici e stringa

```
data.frame(A=c('a','b','c'),B=c(1,2,3))
```

```
## A B
## 1 a 1
## 2 b 2
```

■ *lista* come insieme misto di vettori, matrici e *data-frame*:

```
A=data.frame(A=c('a','b','c'),B=c(1,2,3))
B=c('a','b','c')
list(A,B)
```

```
## [[1]]
## A B
## 1 a 1
## 2 b 2
## 3 c 3
##
## [[2]]
## [1] "a" "b" "c"
```

Inoltre R ragiona con gli oggetti così come farebbe l'Algebra: si possono considerare uno spazio su cui fare *applicazioni* chiamate *funzioni*:

```
parabola=function(x) return(x^2)
parabola(2)
```

```
## [1] 4
```

Inoltre R mette a disposizione due strumenti di gestione del calcolo, per renderlo più veloce ed efficiente:

■ For Loop

$$A = \sum_{i=1}^{4} x_i = 10$$
 $x_i : 1, 2, 3, 4$

```
a=c(1,2,3,4)
ris=c()
for(i in 1:3) ris[i]=a[i+1]+a[i]
```

Vectorized Function

$$f(a_i) = a_i^2 : a_i = 1, 2, 3$$

```
a=c(1,2,3)
lapply(a,function(x) return(x^2))
```

```
## [[1]]
## [1] 1
##
## [[2]]
## [1] 4
##
## [[3]]
## [1] 9
```

Per chi è *newbie* del mondo di **R**, ho predisposto una guida semplicissima per muovere i primi passi². Per poter utilizzare **R** è possibile:

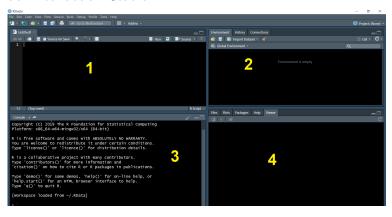
- a) scaricare la versione "nuda" di R³
- scaricare il tool completo RStudio⁴ di interfaccia grafica (consigliato).

²Caccone (2021)

³CRAN-R-project (2021)

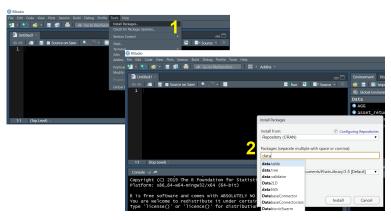
⁴RStudio (2021)

Qui di seguito abbiamo una immagine della suddivisione dell'interfaccia RStudio:



- La prima (1) sezione è lo spazio dedicato alla nostra "lavagna", dove avremo il nostro *script*
- La seconda (2) è quella del *Global Environment*, il "baule" ove risiedono gli oggetti di cui abbiamo parlato
- la console (3) che riceve i comandi/codice per procedere al calcolo e alla restituzione dei risultati/errori
- lo spazio (4) che chiameremo other, dove si possono visualizzare i risultati diversi dal calcolo: grafici, help file, viewer et alia.

Altro passaggio importantissimo è quello relativo al download di un pacchetto dal CRAN:



RStudio permette di fare questo passaggio tramite il menu a tendina oppure tramite codice da imputare a **console**:

```
install.packages('data.table',dependencies = T)
```

Ricordiamo che possiede la base (insieme necessario e sufficiente per l'insieme degli utilizzi basilari) e tutto il resto è uno "zoccolo duro" di pacchetti da scaricare. Nessuno possiede un uguale ad un altro, ognuna avrà così ha la sua versione personalizzata. L'universo dei pacchetti è sconfinato e molti di questi dipendono tra loro: attenzione alle dipendenze quando installi un pacchetto.

Parte 1 - R in dialogo con altri sistemi alimentanti

R in dialogo con altri sistemi alimentanti

Uno dei vantaggi più rilevanti dell'utilizzo di **R** è la sua capacità di comunicare con più sistemi "alimentanti". In azieda spesso ci ritroviamo ad utilizzare:

- SAS
- Matlab
- Python
- Excel
- Access e Db Oracle My SQL

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - SAS

In SAS vengono prodotti *dataset* in formato .sas7bdat, tuttavia in è possibile gestire direttamente file di questo formato: è possibile leggerli, modificarli e salvarli. Il pacchetto da utilizzare è haven ⁵. Per questi passaggi vedremo l'esempio 1a

⁵Wickham (2021)

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - MATLAB

Grazie al pacchetto R.matlab⁶ posssiamo

- creare un collegamento diretto con i programmi che scriviamo in Matlab
- leggere i file .mat che salviamo
- lanciare procedure Matlab ed attendere che queste finiscano per poi ottenere gli output prodotti leggibili in .

Anche qui vedremo alcune applicazioni nell'esempio 1a.

⁶Bengtsson (2021)

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - Python

Grazie al pacchetto reticulate⁷ possiamo:

- eseguire Python all'interno di R come unico "corpo"
 R+Matlab;
- sfruttare da R librerie di Machine Learning e Deep Learning non previste in R!
- utilizzare procedure già scritte in Python .py ed unirle a procedure già scritte in \mathbf{R} .

Anche qui vedremo alcune applicazioni nell'esempio 1a.

⁷Ushey (2021)

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - Python

Ricordiamo che Python possiedere più versioni, quella che utilizzeremo da Rè la versione *miniconda*. Il pacchetto prevede in unico comando **reticulate::install_miniconda()** l'installazione *freeware* della versione prevista, con la possibilità di utilizzo da RStudio.

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - Excel

Uno dei sistemi alimentanti più utilizzati è sicuramente Microsoft Excel. Spesso riceviamo grossi file Excel e non riusciamo a gestirli opportunamente in quanto vi è un limite di righe (famoso il caso *Covid Great Britain*⁸). Possiamo dunque, mediante il pacchetto **readxl**, caricare file .xslx, modificarli e riscriverli nello stesso formato.

Anche qui vedremo alcune applicazioni nell'esempio 1a.

⁸Kelion (2020)

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - Excel

Capita spesso di voler utilizzare una procedura che abbiamo scritto in \mathbb{R} in Excel, vorremmo in particolare che restituisca dei risultati direttamente nel nostro foglio di calcolo. Per cui si desidera NON usare Excel da \mathbb{R} MA \mathbb{R} da Excel. Per questo possiamo installare RExcel^9 , un addin di Excel che permette di stampare, ad esempio, un risultato di una procedura \mathbb{R} direttamente in una cella A1 di $\mathsf{Prova}.xlsx$.

⁹Statconn (2021)

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - Excel

Riusciamo inoltre a creare in **Q** un foglio Excel *ex novo* che contenga *output* di procedure **Q**, creare dunque un *template* ed incollare anche dei grafici che abbiamo già programmato.

Anche qui vedremo alcune applicazioni nell'esempio 1a.

R in dialogo con altri sistemi alimentanti - ACCESS, ORACLE, MYSQL

Se in azienda possediamo un Database Oracle, una architettura Microsoft SQL Server oppure, più semplicemente, un DB Access (.accdb), questi si possono gestire direttamente da R. Il pacchetto **DBI**¹⁰ permette di:

- stabilire connessioni ODBC con Driver Microsoft ODBC 32-bit e 64-bit
- leggere tutte le tabelle presenti sul Db e importarle come data.frame;
- modificare le tabelle e scrivere risultati direttamente come DBO

Insomma possiamo gestire il nostro DB senza passaggi intermedi!

¹⁰Müller (2021)

Parte 1 - R e i Big Data: quali strumenti per non perdere potenza di calcolo

Parte 1 - R e i Big Data: quali strumenti per non perdere potenza di calcolo

Parte 1 - R e i Big Data - upload massivi

Spesso si ritiene che il SAS sia lo strumento più idoneo per gestire dati particolarmente "pesanti". In realtà possiamo gestire in R file (ad esempio .csv), con milioni di righe e senza problemi di tempo in uploading. Il pacchetto data.table¹¹ possiede una funzione fread che permette l'upload massivo di file con un numero importante di righe

¹¹Dowle (2021)

Parte 1 - R e i Big Data - upload massivi

La funzione possiede particolari proprietà informatiche, in particolare:

- considera il file con un insieme scomponibile di unità elementari, dunque frammenta il file in più parti per poterlo gestire in maniera "diffusa" (vaporizzazione);
- una volta scomposto il file, questo viene richiamato in con funzioni di parallel importing. In poche parole immaginando il nostro pc come una fattoria con 4 mulini (*core), questi viene "macinato" contemporaneamente per avere più in fretta il risultato.

Parte 1 - R e i Big Data - applicazioni di funzioni

Considerate operazioni anche semplici su grossi dataset, possiamo avere difficoltà in termini di *time machine* ogni qual volta si ottiene un campo calcolato. Lo strumento *data.table* del pacchetto omonimo è una evoluzione dello strumento base *data.frame*. In particolare:

- gestisce le colonne del dataset in maniera "diffusa" (come già ribadito);
- permette l'uso combinato di vectorization e paralleling delle funzioni di calcolo;
- permette di ridurre i tempi di elaborazione in maniera significativa come conseguenza delle logiche menzionate.

Parte 1 - R e i Big Data - gestione della memoria virtuale

Spesso quando si utilizza il SAS si fa riferimento al PDV, quale magazzino di memoria temporanea e centro di elaborazione di un qualsiasi calcolo. Quando si gestisce un dataset della categoria *Big Data*, un qualsiasi software possiede il suo "PDV". In viene utilizzata la memoria temporanea del computer, tuttavia è possibile utilizzare alcuni strumenti che vanno a "rimpicciolire" il peso specifico di grossi dataset.

Parte 1 - R e i Big Data - gestione della memoria virtuale

Il pacchetto \mathbf{fst}^{12} permette la compressione dei $Big\ Data$ caricati in \mathbf{R} ; ciò permetterà la gestione dei calcoli nel PDV di \mathbf{R} mediante un carico più "alleggerito" e dunque più efficiente sia da un punto di vista del tempo-macchina, sia per la fluidità della procedura che creeremo.

¹²Klik (2021)

Parte 1 - R e le guery : logica SQL e logica NO-SQL con l'utilizzo di dplyr

Parte 1 - R e le query : logica SQL e logica NO-SQL con l'utilizzo di dplyr

Parte 1 - R e le query : logica SQL e logica NO-SQL con l'utilizzo di dplyr

Quando estraiamo dati utilizzando il SAS, spesso facciamo largo uso di query PROC-SQL. Tuttavia anche in R possiamo utilizzare il linguaggio SQL per estrarre dati, innestare tabelle con le varie INNER JOIN, LEFT-JOIN etc.

Parte 1 - R e le guery : logica SQL - pacchetto sqldf

Il pacchetto **sqldf**¹³ permette di attuare tutte le operazioni in linguaggio SQL, trattando i *data.frame* presenti nel *Global Environment* come tabelle di un DB. Ecco un semplice esempio per estrarre alcune informazioni preliminari:

```
#install.packages(c('sqldf','RH2'),dependencies = TRUE)
suppressPackageStartupMessages({
library(sqldf)
library(RH2)
})
```

```
## Warning: il pacchetto 'sqldf' è stato creato con R vers
## Warning: il pacchetto 'gsubfn' è stato creato con R vers
```

Warning: il pacchetto 'proto' è stato creato con R vers:

Parte 1 - R e le query : logica SQL e logica NO-SQL con l'utilizzo di dplyr

Parte 1 - R e le query : logica SQL - pacchetto sqldf

Oppure ottenere dei veri e propri campi calcolati:

```
DF \leftarrow data.frame(a = 1:5, b = letters[1:5])
sqldf("select * from DF")
## a b
## 1 1 a
## 2 2 b
## 3 3 c
## 4 4 d
## 5 5 e
sqldf("select avg(a) mean, var_samp(a) var from DF")
```

```
## mean var
## 1 3 2.5
```

Se volessimo abbandonare la logica SQL, possiamo senz'altro utilizzare una logica NO-SQL. In particolare il pacchetto **dplyr**¹⁴ offre delle soluzioni di logica incrementale sulla manipolazione dei dati. L'operatore "%>%" permette di addizionare logiche di selezione del dato, di trasformazione, di calcolo e tanto altro. Facciamo qualche esempio.

¹⁴Hadley (2021)

Possiamo selezionare i dati in base ad un attributo:

```
suppressPackageStartupMessages({library(dplyr)})
```

```
## Warning: il pacchetto 'dplyr' è stato creato con R vers:
head(starwars[,c('species')])
```

```
## # A tibble: 6 x 1
## species
## <chr>
```

- ## 1 Human ## 2 Droid
- ## 3 Droid ## 4 Human
- ## 5 Human

Possiamo selezionare, calcolare e rinominare un campo in base ad un caratteristica:

```
starwars_1= starwars %>%
  mutate(name, bmi = mass / ((height / 100) ^ 2)) %>%
  select(name:mass, bmi)
head(starwars_1,3)
```

Possiamo inoltre combinare più operazioni, proprio come nel linguaggio SQL ma con il vantaggio di attuare molte più opzioni e funzioni interne ad , avendo un linguaggio fluido come un SQL ma "potente":

```
starwars_2=starwars %>%
  group_by(species) %>%
  summarise(
    n = n(),
    mass = mean(mass, na.rm = TRUE)
) %>%
  filter(
    n > 1,
    mass > 50
)
```

head(starwars_2,3)

```
## # A tibble: 3 x 3
## species n mass
## <chr> <int> <chr> <int> <dbl>
## 1 Droid 6 69.8
## 2 Gungan 3 74
## 3 Human 35 81.3
```

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - metodi deterministici e stocastici

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - metodi deterministici e stocastici

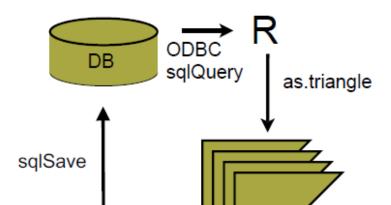
Parte 2 - Non-Life Reserving Package - metodi deterministici

In questa sezione andremo a parlare dei metodi di riservazione deterministici in . Normalmente si ricevono delle "anagrafiche sinistri" che non permettono l'applicazione diretta del metodo mediante il formato "triangolare". Tuttavia il pacchetto . ChainLadder mette a disposizione una serie di funzioni semplicissime da utilizzare, le quali semplificano tantissimo i passaggi che normalmente adottiamo in Excel.

¹⁵Gesmann (2021)

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - organizzazione del dato

Inoltre possiamo immaginare un $framework^{16}$ del genere per la nostra procedura di calcolo:



Parte 2 - Non-Life Reserving Package - organizzazione del dato

Ci può risultare particolarmente utile la trasformazione di una anagrafica sinistri del tipo:

```
dati=data.frame(ID=1:7,ANNO_ACC=2010:2016,ANNO_SVIL=2011:2017,SINISTRO=rnorm(7,1000,10))
head(dati)
```

```
## 1 1 2010 2011 1001.0359

## 2 2 2011 2012 986.6145

## 3 3 2012 2013 983.2484

## 4 4 2013 2014 995.4664

## 5 5 2014 2015 993.8868

## 6 6 2015 2016 1020.7103
```

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - organizzazione del dato

Dunque l'esempio di dati di cui alla precedente slide è un caso classico (e semplicissimo) di anagrafica sinistri, quale estrazione del DataBase alimentante. La funzione *ChainLadder::as.triangle* del pacchetto menzionato trasforma automaticamente i dati in triangolare:

```
# install.packages('ChainLadder'.dependencies = T)
suppressPackageStartupMessages({library(ChainLadder)})
## Warning: il pacchetto 'ChainLadder' è stato creato con R versione 4.4.3
A=as.triangle(dati,origin = 'ANNO_ACC',dev = 'ANNO_SVIL',value = 'SINISTRO')
           ANNO SVIL
## ANNO ACC
                 2011
                                                               2016
                                                                         2017
                          2012
                                    2013
                                             2014
                                                       2015
##
       2010 1001.036
                            NA
                                      NΑ
                                                         NA
                                                                 NA
                                                                           NA
##
       2011
                  NA 986.6145
                                                                           NA
       2012
##
                  NA
                            NA 983.2484
                                               NΑ
                                                         NΑ
                                                                 NΑ
                                                                           NΑ
       2013
                  NA
                            NA
                                      NA 995.4664
                                                                 NA
                                                                           NA
##
       2014
                   NA
                            NA
                                      NA
                                               NA 993.8868
                                                                           NA
```

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - ChainLadder

Una volta ottenuta una rappresentazione triangolare dei sinistri risulta molto facile mediante la funzione *chainladder()* calcolare quanto necessario per la valutazione della riserva sinistri (una volta operato un aggiustamento sul nostro Db)

```
A[is.na(A)]<-10^(-10)
res=ChainLadder::chainladder(A)
summary(res)
```

```
## Models 6 -none- list
## Triangle 49 triangle numeric
## delta 6 -none- numeric
## weights 49 triangle numeric
```

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - ChainLadder

L'elemento di risultato è un oggetto di tipo lista e contiene tutti i modelli necessari quanti sono gli anni di sviluppo per poterne ottenere gli *age-to-age factors* e la triangolare completa. Interessanti sono le possibilità della funzione **chainladder**

```
chainladder(Triangle = ,weights = ,delta = )
```

In particolare la possibilità di scegliere i pesi da associare alla matrice triangolare, inoltre il vantaggio di ottenere un *weighting* dei parametri *age-to-age* stessi.

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - BootChainLadder

Passando ai metodi stocastici: restiamo ancorati alla versione stocastica più semplice collegata al metodo determistico più semplice (il ChainLadder per l'appunto). Con la sola funzione ChainLadder::BootChainLadder() è possibile calcolare in un unico "colpo" tutti gli output necessari, scegliendo una distribuzione di tipo Gamma oppure Over-Dispersed Poisson:

```
res=ChainLadder::BootChainLadder(A,R = 999,process.distr = 'od.pois')
res
## ChainLadder::BootChainLadder(Triangle = A, R = 999, process.distr = "od.pois")
##
##
       Latest Mean Ultimate Mean IBNR.S.E IBNR 75% IBNR 95%
## 2010 1e-10
                      1e-10
## 2011 1e-10
                      1e-10
## 2012 1e-10
                     1e-10
## 2013 1e-10
                      1e-10
## 2014 1e-10
                     1e-10
## 2015 1e-10
                    1e-10
## 2016 1e+03
                      1e+03
##
##
                  Totals
## Latest:
                   1,000
## Mean Ultimate:
                   1,000
```

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - BootChainLadder

Ovviamente con pochi e semplici comandi riusciremmo ad impostare delle analisi di *sensitivity*

- al variare di alcuni parametri
- al variare della base dati in maniera parametrica rispetto al flusso in entrata.

Con le possibilità esplorate nelle *slide* precedenti, risulterà possibile "staccare" questi output direttamente in Excel oppure fare dei report direttamente in Word mediante **RMarkDown**.

Parte 2 - Non-Life Reserving Package - BootChainLadder

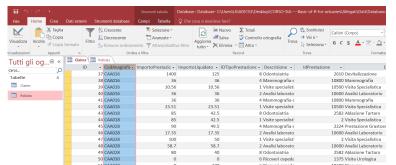
Per poter osservare dei risultati più plausibili rispetto al nostro dataset "giocattolo", rimandiamo all'esercitazione 2a. Questa prende ampio spunto dalle esercitazioni contenute nelle *vignette*¹⁷ del relativo pacchetto.

¹⁷Alessandro Carrato and Zhang (2021)

Parte 2 - Non-Life Premium Package

Parte 2 - Non-Life Premium Package - un modello frequency-severity

In questa sezione andremo ad osservare le opportunità espresse dal pacchetto **RODBC**¹⁸. Con questo pacchetto includiamo alle possibilità già menzionate nelle sezioni precedenti, quella di sfruttare un DB Access per trarne un *pricing* di tipo *frequency-severity*.



Parte 2 - Non-Life Premium Package - RODBC

Con questo pacchetto abbiamo la possibilità di gestire una architettura DB (semplice come nell'immagine precedente) e trarre un collegamento ODBC diretto con \P . In particolare è possibile da questi agganciare tutte le logiche SQL e No-SQL che abbiamo visto in precedenza.

Parte 2 - Non-Life Premium Package - GLM

Inoltre nell'esercitazione di seguito a questa sezione, avremo la possibilità di fare *pricing* mediante l'applicazione dei *Generalized Linear Model* nel caso di dati del settore *Health*. In particolare attueremo un modello *Tweedie*¹⁹ mediante le funzioni del pacchetto **cplm**²⁰.

¹⁹Tweedie (1984)

²⁰Zhang (2021)

Parte 2 - Non-Life Premium Package - GLM

La possibilità di poter applicare in \P un modello così "ricercato" e flessibile, forse non è disponibile in altri software di *statistical modeling* (dunque è un forte vantaggio). Rimandiamo, per approfondimenti di questa sezione, all'esercitazione 2b.

Parte 2 - Life Package

Quando si parla di valutazione di portafoglio si intende la valutazione attuariale, riferibile ai flussi relativi ad un contratto assicurativo, siano essi positivi (ad es. premi) o negativi (ad es. prestazioni, spese). Nel loro insieme tali flussi sono riconducibili al problema della valutazione di operazioni finanziarie aleatorie. Nel caso delle assicurazioni sulla vita, si tratta di flussi generati da contratti di media-lunga durata, e la valutazione attuariale deve tenere conto delle due componenti di differimento e incertezza che caratterizzano tali flussi.

Tali componenti sono trattate ricorrendo a strumenti tipici rispettivamente della matematica finanziaria e del calcolo delle probabilità; in particolare, ai fini della valutazione risulta necessario definire opportune basi tecniche. La scelta della base tecnica è solitamente determinata dallo scopo della valutazione attuariale:

- Base tecnica del I ordine: b.t. "prudenziale" utilizzata ai fini di pricing e reserving;
- Base tecnica del II ordine: b.t. "realistica" utilizzata ai fini del Profit Testing, Embedded Value, IAS, Solvency II.

Non esiste un unico metodo di valutazione ma, qualunque sia l'obiettivo di valutazione, esiste una impostazione comune basata sul concetto di Valore Attuale Netto dei flussi futuri – VAN (o Net Present Value - NPV).

Una specifica implementazione richiede di stabilire:

- il tipo di flussi da attualizzare;
- l'orizzonte temporale su cui i flussi stessi di estendono;
- il tasso al quale effettuare l'attualizzazione;
- la struttura probabilistica mediante la quale quantificare la componente aleatoria dei flussi.

La scelta del tipo di flussi da attualizzare corrisponde all'adozione di uno specifico "criterio di valutazione". I criteri comunemente adottati sono: criterio di Cassa (considera i flussi monetari dati da entrate e uscite) ed il criterio Reddituale o di competenza (considera i flussi degli utili periodali).

Si consideri un portafoglio costituito da una generazione di N contratti identici su teste di età x. Sia

- x l'età di ingresso
- n durata del contratto
- *i* il tasso tecnico di gestione
- \bullet $_hp_x$ la probabilità di sopravvivenza h anni per testa di età x;
- $lack h_{rac{h}{1}}q_{ imes}$ probabilità di decesso tra h e h+1 per testa di età x

Siano inoltre

- P_{t-1}^T : premio di tariffa
- E_{t-1} : le spese pagate all'epoca t-1
- $lackbox{c}_t$: il capitale pagato in caso di morte
- lacksquare S_t : la somma assicurata alla scadenza n
- $lackbox{$R_t$}$: il valore di riscatto in caso di uscita anticipata V_t : la riserva costituita in t

Abbiamo inoltre le basi tecniche del II ordine:

- \mathbf{I}_t^* : livello realistico di rendimento atteso
- $lacktriangledown_t p_x^*$: probabilità realisitica di sopravvivenza
- lacksquare $rac{h}{2}q_{\scriptscriptstyle X}^*$: probabilità di morte realistica tra h e h+1
- $lackbr{r}_t^*$: probabilità realistica di riscatto/abbandono
- $lacktriangledown_t \lambda_{\chi}^*$: probabilità realistica di permanenza nel portafoglio

A livello di singolo contratto si avrà il cash-flow atteso:

$$f_t^* = (P_{t-1}^T - E_{t-1})(1+i^*) - C_t q_{x+t-1}^* - R_t p_{x+t-1}^* \quad \forall \quad t = 1, 2, \dots, n-1$$

se t = n allora

$$f_t^* = (P_{n-1}^T - E_{n-1})(1 + i^*) - C_n q_{x+n-1}^* - S_n p_{x+n-1}^*$$

Sia N_t il numero aleatorio di contratti tale per cui

$$N_t = E[N_t] = N \cdot_t \lambda_X^*$$

Allora il cash-flow annuo atteso, emerging cost è dato da

$$F_t^I = N_{t-1} f_t^*$$

con cash-flow totale

$$F_{(0,n)}^I = \sum_{t=1}^n F_t^I (1+i^*)^{-t}$$

In seguito potremo valutare inoltre la scomposizione dell'utile:

utile finanziario

$$_{F}u_{t}^{*} = (V_{t-1} + P_{t-1})(i^{*} - i) - V_{t}j_{t}^{v}p*_{x+t-1}$$

margine per mortalità

$$_{M}u_{t}^{*}=(C_{t}-V_{t}^{-})(q_{x+t-1}-q_{x+t-1}^{*})$$

margine per riscatti e abbandoni

$$_{R}u_{t}^{\ast }=(V_{t}-R_{t})p_{x+t-1}^{\ast }r_{t}^{\ast }$$

Laddove l'utile tecnico sarà

$$UT =_E u_t^* +_M u_t^* +_R u_t^*$$

Parte 2 - Life Package - Profit Testing in - FINE PRESENTAZIONE

Rimandiamo all'ultima esercitazione in base alle formule viste in precedenza. Faremo una esercitazione in Excel ed una omologa in utilizzando l'allegato 2c.

Basic of R for Actuaries - Corso SIA 9/5/2025 L Extra

Extra

Extra - Il Decorator nelle funzioni di R

Cos'è un decoratore?

• In programmazione, un decoratore è una funzione che prende un'altra funzione come argomento e restituisce una nuova funzione.

■ Perché usare i decoratori?

I decoratori possono essere usati per estendere il comportamento di una funzione esistente senza modificarla direttamente.

Extra - Il Decorator nelle funzioni di R

■ Esempio di Decoratore in R:

```
# Definizione di un decoratore
decorate <- function(func) {</pre>
  function(...) {
    print("Before calling the function")
    result <- func(...)
    print("After calling the function")
    return(result)
# Funzione da decorare
add <- function(a, b) {
 return(a + b)
```

Extra - Copilot

Cos'è Copilot?

Copilot è un assistente di programmazione basato su IA che aiuta a scrivere codice in modo più rapido e preciso.

■ Perché usare Copilot?

- Copilot può essere usato per scrivere codice in modo più rapido e preciso;
- aiuta la stesura del codice in maniera di esponenziale di produzione;
- può essere utilizzato per scrivere codice in maniera più efficiente.

References I

- Alessandro Carrato, Markus Gesmann, Fabio Concina, and Wayne Zhang. 2021. "Vignette ChainLadder." 2021. https://cran.r-project.org/web/packages/ChainLadder/vignettes/ChainLadder.html.
- Bengtsson, Henrik. 2021. "CRAN r.matlab." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=R.matlab.
- Caccone, Manuel. 2021. "Appunti Di Base." 2021. https://github.com/manuelcaccone/CORSO-SIA----Basic-of-R-for-actuaries/raw/main/Allegati/appunti%20di%20base% 20di%20R.pdf.

References II

- CRAN-R-project. 2021. "Download Diretto Ultima Versione." 2021. https://cran.r-project.org/bin/windows/base/R-4.0.4-win.exe.
- Dowle, Matt. 2021. "CRAN Data.table." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=data.table.
- G., Grothendieck. 2021. "CRAN Sqldf." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=sqldf.
- Gesmann, Markus. 2021. "CRAN ChainLadder." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=ChainLadder.
- Hadley, Wickham. 2021. "CRAN Dplyr." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=dplyr.

References III

- Kelion, Leo. 2020. "Excel: Why Using Microsoft's Tool Caused Covid-19 Results to Be Lost." 2020. https://www.bbc.com/news/technology-54423988.
- Klik, Mark. 2021. "CRAN FST." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=fst .
- Müller, Kirill. 2021. "CRAN DBI." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=DBI.
- NorthEasternUniversity. 2021. "The 10 Most Popular Programming Languages to Learn in 2021." 2021. https://www.northeastern.edu/graduate/blog/most-popular-programming-languages.htm.

References IV

- Ripley, Brian. 2021. "CRAN RODBC." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=RODBC.
- RStudio. 2021. "Download Diretto Ultima Versione." 2021. https://download1.rstudio.org/desktop/windows/RStudio-1.4.1106.exe.
- Statconn. 2021. "Download Addin." 2021. http://www.statconn.com/products.html.
- Tweedie, Maurice CK. 1984. "An Index Which Distinguishes
 Between Some Important Exponential Families." In Statistics:
 Applications and New Directions: Proc. Indian Statistical
 Institute Golden Jubilee International Conference, 579:579–604.
- Ushey, Kevin. 2021. "CRAN Reticulate." 2021. https://rstudio.github.io/reticulate/.

References V

```
Wickham, Hadley. 2021. "CRAN - Haven." 2021. 
https://CRAN.R-project.org/package=haven.
```

Zhang, Yanwei (Wayne). 2021. "CRAN - Cplm." 2021. https://CRAN.R-project.org/package=cplm.