分散の加法性を視覚的に理解する(その2)

Sampo Suzuki, CC 4.0 BY-NC-SA 2021-06-02

はじめに(小室先生のアドバイスから)

分散の加法性が成り立つには「データが独立」であるという前提 条件があります。乱数生成した二つのデータ¹が本当に独立なのかを 確認すると共に分散の加法性も確認してみます。

¹ 各々 5 × 10⁶ 個のデータ

関数の定義

最初に以下の処理を行う関数を定義します。

- データを乱数生成する²
- 乱数生成したデータをランダムサンプリングする³
- 作成したデータの統計量を求める
- 無相関検定の結果と統計量をデータフレームにまとめる

 2 今回は rnorm() 関数による分散が 100 となる正規分布 3 sampling = TRUE の場合のみ

```
f <- function(i = NA, sampling = FALSE, n = 5000000) {</pre>
   # データを乱数生成する
    x <- rnorm(n = n, mean = 10, sd = 10)
    y < -rnorm(n = n, mean = 30, sd = 10)
     # 乱数生成したデータからサンプリングする場合
    if (sampling == TRUE) {
     x <- sample(x, n, replace = TRUE)</pre>
      y <- sample(y, n, replace = TRUE)
    }
    # 統計量を求める
10
     df <- data.frame(no = i, var.x = var(x), var.y = var(y),</pre>
11
                     var.xy = var(x + y), var.sum = var(x) + var(y),
                     cov = cov(x, y), cov2 = cov(x, y) * 2)
13
     # 無相関の検定結果と統計量をデータフレームにまとめる
14
     df <- cor.test(x, y) %>% broom::tidy() %>% dplyr::bind_cols(df)
    return(df)
16
  }
17
```

この関数を for ループで 45 回繰り返し、その結果をデータフレームにまとめ、分散がどのようになっているかを比較します。

Table 1: 変数の意味

変数名	その意味	備考
var.x	データ x の分散	
var.y	データ y の分散	
var.xy	データxとyを加算したものの分散(var(x + y))	加法1
var.sum	データx,yの分散を加算したもの(var(x) + var(y))	加法 2
var.diff	var.xy から var.sum を減算したもの	加法1と加法2の差異
cov2	データ x, y の共分散の 2 倍数	
cov	データ x, y の共分散	計算のみで未出力

乱数生成したデータの場合

Table 2: 乱数生成した二つのデータ の分散

cov2	差異	加法 2	加法1	標本y	標本 x	p 値	相関係数	No
0.0481035	0.0481035	199.9840	200.0321	99.95040	100.03355	0.5906758	0.0002405	1
0.1581199	0.1581199	200.1586	200.3167	100.11172	100.04689	0.0773232	0.0007900	2
0.0304641	0.0304641	199.9525	199.9829	99.94863	100.00385	0.7333445	0.0001524	3
0.0748493	0.0748493	200.0441	200.1189	99.97769	100.06641	0.4027862	0.0003742	4
-0.0057846	-0.0057846	199.9250	199.9193	99.99781	99.92723	0.9484144	-0.0000289	5
-0.1712423	-0.1712423	199.9241	199.7528	99.96261	99.96148	0.0554575	-0.0008565	6
0.0291435	0.0291435	200.1896	200.2188	100.03861	100.15102	0.7447831	0.0001456	7
-0.0524780	-0.0524780	199.8508	199.7983	99.91521	99.93554	0.5570963	-0.0002626	8
-0.0500772	-0.0500772	199.9536	199.9036	100.03234	99.92129	0.5754730	-0.0002504	9
-0.0851343	-0.0851343	200.0098	199.9247	100.03056	99.97925	0.3412065	-0.0004257	11
-0.0860911	-0.0860911	200.1264	200.0403	100.03086	100.09555	0.3360899	-0.0004302	12
-0.0348083	-0.0348083	200.0800	200.0452	99.94565	100.13433	0.6972663	-0.0001740	13
-0.0460791	-0.0460791	200.0066	199.9606	99.97619	100.03044	0.6064396	-0.0002304	15
-0.0806499	-0.0806499	200.0067	199.9261	100.04571	99.96101	0.3672358	-0.0004032	16
-0.0470453	-0.0470453	199.7812	199.7341	99.91427	99.86689	0.5985000	-0.0002355	17
-0.0310411	-0.0310411	199.9999	199.9689	99.95039	100.04952	0.7285535	-0.0001552	18
-0.0602238	-0.0602238	199.8705	199.8103	99.93441	99.93607	0.5004650	-0.0003013	19
0.0632283	0.0632283	200.0416	200.1048	100.08492	99.95667	0.4797113	0.0003161	20
-0.1684565	-0.1684565	200.1669	199.9984	100.12057	100.04632	0.0598590	-0.0008416	21
-0.0151474	-0.0151474	200.1410	200.1259	100.07331	100.06773	0.8656125	-0.0000757	22
0.0433624	0.0433624	200.0281	200.0715	100.03160	99.99654	0.6278622	0.0002168	24
0.0618983	0.0618983	199.9262	199.9881	99.94195	99.98423	0.4887490	0.0003096	25
-0.0725379	-0.0725379	199.9140	199.8415	99.99546	99.91858	0.4171664	-0.0003628	26
0.0932952	0.0932952	199.7963	199.8896	99.95558	99.84074	0.2964230	0.0004670	27
0.0399472	0.0399472	200.0251	200.0650	99.96489	100.06020	0.6551878	0.0001997	28
-0.0975414	-0.0975414	200.0599	199.9623	99.98583	100.07406	0.2756164	-0.0004876	29
0.0375684	0.0375684	200.0786	200.1162	99.97609	100.10249	0.6745860	0.0001878	30
-0.1104361	-0.1104361	200.1547	200.0443	100.05732	100.09740	0.2172930	-0.0005518	31
0.0366978	0.0366978	200.1910	200.2277	100.04816	100.14285	0.6818780	0.0001833	32
-0.0862235	-0.0862235	199.9076	199.8213	99.95133	99.95623	0.3348183	-0.0004313	33
-0.1655032	-0.1655032	200.0248	199.8593	100.05238	99.97238	0.0642915	-0.0008274	34
0.0409532	0.0409532	199.9563	199.9972	99.93272	100.02357	0.6469738	0.000214	35
0.0403332	0.0403332	200.1234	200.2091	100.04006	100.02337	0.3382556	0.0004283	36
-0.0609416	-0.0609416	199.9074	199.8464	99.92530	99.98206	0.4954516	-0.0003048	37
0.0345162	0.0345162	200.0150	200.0495	99.99586	100.01911	0.6995903	0.0001726	38
0.1459256	0.1459256	199.9126	200.0585	99.95363	99.95899	0.1026352	0.0007299	39
-0.0415040	-0.0415040	199.9455	199.9040	99.93473	100.01073	0.6425365	-0.0002076	40
-0.0294220	-0.0294220	200.0237	199.9943	99.97362	100.05012	0.7422250	-0.0001471	41
0.0239018	0.0239018	199.9135	199.9374	99.99920	99.91426	0.7892026	0.0001196	42
-0.1259001	-0.1259001	200.0223	199.8964	100.04003	99.98230	0.1592944	-0.0006294	43
-0.1108943	-0.1108943	199.9887	199.8778	100.02832	99.96039	0.2150104	-0.0005545	44
0.0409767	0.0409767	200.1665	200.2075	100.06351	100.10302	0.6471306	0.0002047	45

Table 3: 乱数生成した二つのデータが 独立でない場合

No	相関係数	р値	標本 x	標本 y	加法1	加法 2	差異	cov2
10	-0.0011382	0.0109276	100.02103	100.02146	199.8148	200.0425	-0.2276805	-0.2276805
14	-0.0008911	0.0463006	99.97067	99.96079	199.7533	199.9315	-0.1781663	-0.1781663
23	-0.0009108	0.0416865	100.03319	99.89816	199.7493	199.9314	-0.1820997	-0.1820997

加法 1 = var(x + y), 加法 2 = var(x) + var(y)

乱数生成したデータをランダムサンプリングした場合

Table 4: ランダムサンプリングしたデ ータの分散

No	相関係数	p 値	標本 x	標本 y	加法1	加法 2	差異	cov2
1	0.0004992	0.2643631	100.00419	100.05990	200.1639	200.0641	0.0998624	0.0998624
2	-0.0003290	0.4618939	99.96097	99.92836	199.8236	199.8893	-0.0657695	-0.0657695
3	0.0007499	0.0935831	99.90959	99.97202	200.0315	199.8816	0.1498881	0.1498881
4	-0.0004114	0.3576327	100.05543	100.04644	200.0195	200.1019	-0.0823190	-0.0823190
5	-0.0001846	0.6796877	100.06244	99.94424	199.9697	200.0067	-0.0369312	-0.0369312
6	0.0004582	0.3055784	100.13468	99.97410	200.2005	200.1088	0.0916878	0.0916878
7	-0.0000583	0.8962583	99.93498	100.02294	199.9463	199.9579	-0.0116599	-0.0116599
8	0.0006919	0.1218079	100.01941	99.96146	200.1192	199.9809	0.1383752	0.1383752
9	0.0006845	0.1258807	99.89239	99.94080	199.9700	199.8332	0.1367824	0.1367824
10	0.0005111	0.2530770	100.13476	99.98200	200.2191	200.1168	0.1022844	0.1022844
11	0.0007520	0.0926401	99.92396	99.98816	200.0625	199.9121	0.1503437	0.1503437
12	0.0001118	0.8025082	100.05911	99.98613	200.0676	200.0452	0.0223749	0.0223749
13	-0.0002818	0.5286018	100.01455	99.94620	199.9044	199.9608	-0.0563506	-0.0563506
14	0.0002972	0.5062940	100.03436	100.06820	200.1620	200.1026	0.0594759	0.0594759
15	-0.0003046	0.4958450	99.96929	100.08177	199.9901	200.0511	-0.0609298	-0.0609298
16	-0.0005595	0.2109395	99.95303	99.85495	199.6962	199.8080	-0.1117842	-0.1117842
17	0.0000517	0.9080509	99.94353	99.91597	199.8698	199.8595	0.0103231	0.0103231
18	-0.0005386	0.2284480	100.10207	99.92016	199.9145	200.0222	-0.1077337	-0.1077337
19	0.0003708	0.4070281	99.99910	99.94069	200.0139	199.9398	0.0741378	0.0741378
20	0.0002660	0.5519554	99.97989	100.20805	200.2412	200.1879	0.0532534	0.0532534
21	0.0001940	0.6644167	99.95954	100.07311	200.0715	200.0326	0.0388087	0.0388087
22	0.0002388	0.5932892	99.84908	100.09592	199.9928	199.9450	0.0477560	0.0477560
23	-0.0000588	0.8953510	100.04059	99.88865	199.9175	199.9292	-0.0117608	-0.0117608
24	0.0000362	0.9355171	100.00611	100.06000	200.0733	200.0661	0.0072388	0.0072388
25	-0.0001666	0.7094174	99.86403	99.87116	199.7019	199.7352	-0.0332857	-0.0332857
26	-0.0003364	0.4519261	100.13461	100.07880	200.1461	200.2134	-0.0673513	-0.0673513
27	-0.0002519	0.5732147	99.97644	99.88570	199.8118	199.8621	-0.0503505	-0.0503505
28	-0.0007438	0.0962771	99.89452	99.91890	199.6648	199.8134	-0.1486203	-0.1486203
29	-0.0001734	0.6982670	99.88154	100.02434	199.8712	199.9059	-0.0346571	-0.0346571
30	-0.0007853	0.0790772	100.11982	100.05634	200.0190	200.1762	-0.1572057	-0.1572057
31	-0.0000707	0.8743035	100.13424	99.86444	199.9845	199.9987	-0.0141492	-0.0141492
32	-0.0001357	0.7614988	99.77530	100.05693	199.8051	199.8322	-0.0271243	-0.0271243
33	-0.0001069	0.8111459	99.95227	99.84470	199.7756	199.7970	-0.0213505	-0.0213505
34	-0.0000265	0.9528319	99.96384	99.88967	199.8482	199.8535	-0.0052867	-0.0052867
35	-0.0005338	0.2326680	99.99355	100.02165	199.9084	200.0152	-0.1067593	-0.1067593
36	0.0003994	0.3717949	100.07313	99.97915	200.1322	200.0523	0.0799036	0.0799036
37	0.0000662	0.8822869	100.09695	100.02205	200.1323	200.1190	0.0132517	0.0132517
39	-0.0000754	0.8661529	99.92744	100.01775	199.9301	199.9452	-0.0150712	-0.0150712
40	0.0000553	0.9015342	100.00996	100.08630	200.1073	200.0963	0.0110715	0.0110715
41	0.0007117	0.1114930	99.93513	99.98389	200.0613	199.9190	0.1422921	0.1422921
42	0.0007097	0.1125051	100.03694	100.05762	200.2366	200.0946	0.1420157	0.1420157
43	-0.0003738	0.4031844	100.03034	100.03702	200.2300	200.0340	-0.0748535	-0.0748535
44	0.0003133	0.8035807	99.91321	99.97610	199.9115	199.8893	0.0222335	0.0222335
45	0.0003250	0.4673757	100.07371	99.98714	200.1259	200.0609	0.0650228	0.0650228
20	0.0000200		100.01011	00.00111	200.1200			

Table 5:	ランダムサンプリングしたデ
ータが独	立でない場合

No	相関係数	p値	標本x	標本y	加法1	加法 2	差異	cov2
38	0.0009822	0.0280692	100.1892	100.1929	200.5789	200.3821	0.19682	0.19682

加法 1 = var(x + y), 加法 2 = var(x) + var(y)

まとめ

データが独立であれば分散の加法性が成り立っていることがわかります。データが独立とは言い難い無相関の検定が成功するケース(95%信頼区間に0が入らない)では、分散の差(共分散の2倍数)が一桁大きいので加法性が成り立っているとは言い難いように思えますがこのケースでは数値だけを見ている限り差はよくわかりません。

cor.test() 関数について

cor.test() 関数は無相関の検定を行う関数です。対立仮説(H_1)は下記の出力の通り「true correlation is **not** equal to 0(相関係数はゼロではない)」ですので、帰無仮説(H_0)は「相関係数はゼロである(相関はない)」となります。有意水準 α で検定が失敗すれば(帰無仮説が棄却されない、 $p \geq \alpha$ である)帰無仮説が採択されますので相関係数はゼロ(データ間には相関がない)と考えられます。

```
##
## Pearson's product-moment correlation
##
## data: rnorm(n) and rnorm(n)
## t = -0.56198, df = 4999998, p-value = 0.5741
## alternative hypothesis: true correlation is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -0.0011278474 0.0006251977
## sample estimates:
## cor
## -0.000251325
```

Appendix

About handout style

The Tufte handout style is a style that Edward Tufte uses in his books and handouts. Tufte's style is known for its extensive use of sidenotes, tight integration of graphics with text, and well-set typography. This style has been implemented in LaTeX and $\rm HTML/CSS^4$, respectively.

⁴ See Github repositories tufte-latex and tufte-css