

Étude empirique de l'approximation de la loi de Student par la loi de Laplace-Gauss

J. Lobry

Pourquoi à partir de $n = 30$ on considérait que l'on avait un grand échantillon ?

Table des matières

1 Historique	1
2 La loi de Laplace-Gauss comme approximation de la loi de Student	1
3 Pourquoi $n = 30$?	5
4 Conclusion	10
Références	11

1 Historique

La question de la légitimité de l'utilisation de la loi de Laplace-Gauss comme approximation de la loi de Student a été clairement posée dans un article de 1908 de William Seally Gosset [2], publié sous le pseudonyme de *Student*, d'où la loi éponyme.

Again, although it is well known that the method of using the normal curve is only trustworthy when the sample is "large," no one has yet told us very clearly where the limit between "large" and "small" samples is to be drawn.

The aim of the present paper is to determine the point at which we may use the tables of the probability integral in judging of the significance of the mean of a series of experiments, and to furnish alternative tables for use when the number of experiments is too few.



William Seally Gosset (1876-1937). La politique d'embargo de la brasserie Guinness qui l'employait l'a empêché de publier ses travaux en son nom propre, il a utilisé comme nom de plume *Student*, l'étudiant. (source : http://www.bobabernethy.com/bios_stats.htm).

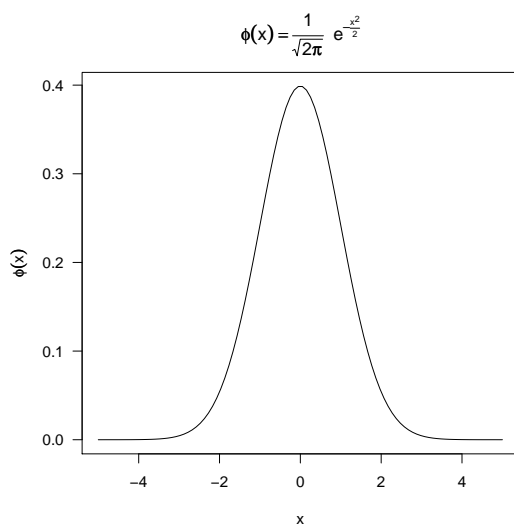
2 La loi de Laplace-Gauss comme approximation de la loi de Student

$$P(X \leq x) = F_N(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} t e^{-\frac{t^2}{2}} dt = 0 \quad \sigma^2 = E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} t^2 e^{-\frac{t^2}{2}} dt = 1$$

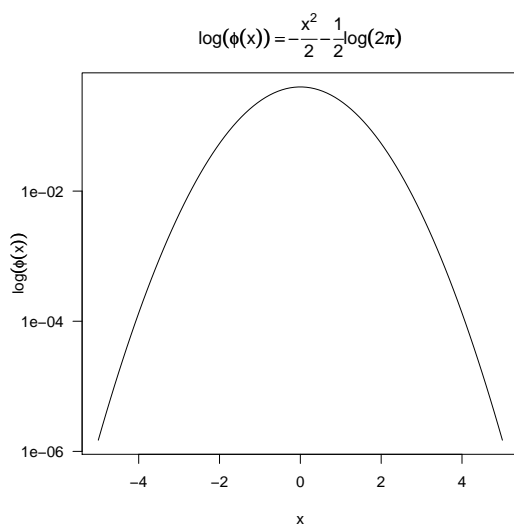
Représentation graphique de la fonction de densité de probabilité $\phi(x)$:

```
x <- seq(from = -5, to = +5, length = 100)
plot(x, dnorm(x), type = "l", las = 1, ylab = expression(phi(x)),
     main = expression(phi(x) == frac(1, sqrt(2 * pi)) * phantom(0) *
                       e^-frac(x^2, 2)))
```



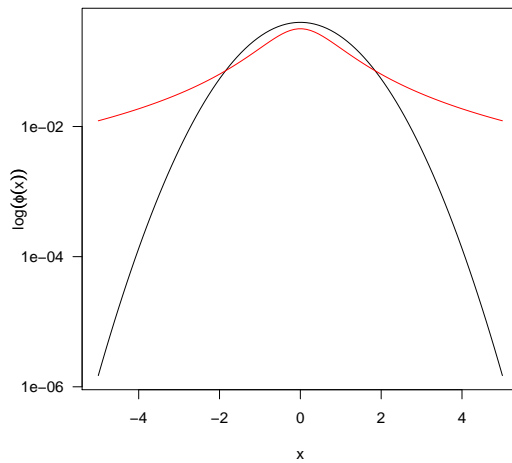
Les physiciens aiment bien passer en coordonnées semi-logarithmiques :

```
plot(x, dnorm(x), type = "l", las = 1, ylab = expression(log(phi(x))),
     main = expression(log(phi(x)) == -frac(x^2, 2) - frac(1, 2) *
                       log(2 * pi)), log = "y")
```



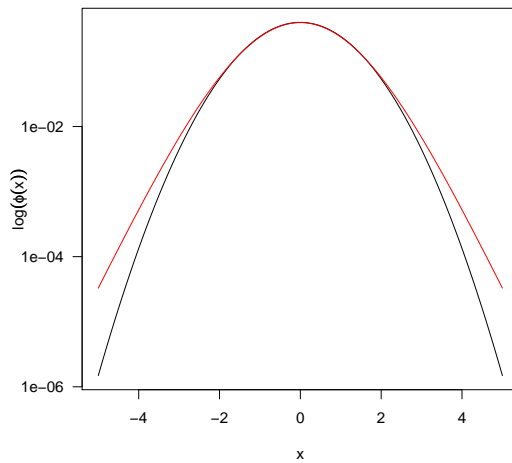
```
df <- 1
plot(x, dnorm(x), type = "l", las = 1, ylab = expression(log(phi(x))),
     main = paste("Comparaison avec Student", df, "ddl"), log = "y",
     col.main = "red")
lines(x, dt(x, df = df), col = "red")
```

Comparaison avec Student 1 ddl

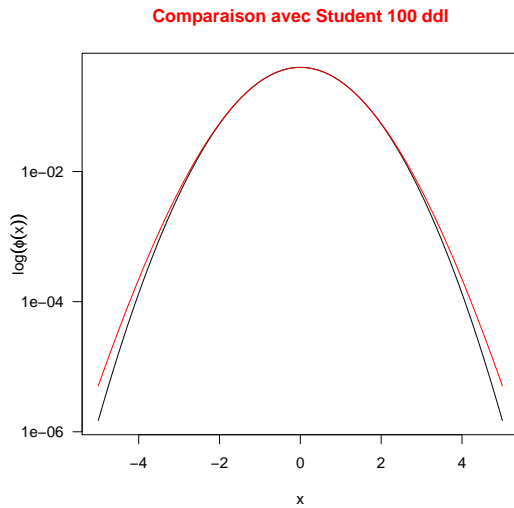


```
df <- 30
plot(x, dnorm(x), type = "l", las = 1, ylab = expression(log(phi(x))),
     main = paste("Comparaison avec Student", df, "ddl"), log = "y",
     col.main = "red")
lines(x, dt(x, df = df), col = "red")
```

Comparaison avec Student 30 ddl

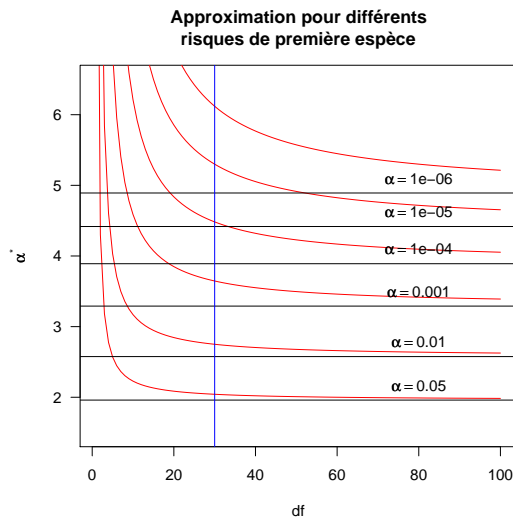


```
df <- 100
plot(x, dnorm(x), type = "l", las = 1, ylab = expression(log(phi(x))),
     main = paste("Comparaison avec Student", df, "ddl"), log = "y",
     col.main = "red")
lines(x, dt(x, df = df), col = "red")
```



La queue de la distribution est donc bien plus épaisse dans le cas de la loi de Student. C'est embêtant parce c'est la région utile pour nous en pratique. Voyons l'erreur que l'on commet pour différents risques de première espèce α en utilisant une loi normale à la place d'une loi de Student.

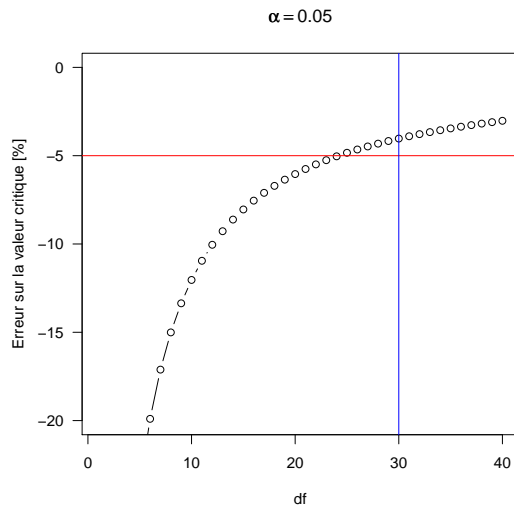
```
df <- 1:100
alpha <- 0.05
critique <- sapply(df, function(x) qt(1 - alpha/2, df = x))
plot(df, critique, type = "l", col = "red", ylim = c(1.5, 6.5),
     las = 1, main = "Approximation pour différents\nrisques de première espèce",
     ylab = expression(alpha^{
"*"
}))
abline(h = qnorm(1 - alpha/2))
text(0.8 * max(df), qnorm(1 - alpha/2), labels = bquote(alpha ==
.alpha), pos = 3)
for (alpha in 10^{-(2:6)}) {
  critique <- sapply(df, function(x) qt(1 - alpha/2, df = x))
  lines(df, critique, col = "red")
  abline(h = qnorm(1 - alpha/2))
  text(0.8 * max(df), qnorm(1 - alpha/2), labels = bquote(alpha ==
.alpha), pos = 3)
}
abline(v = 30, col = "blue")
```



3 Pourquoi $n = 30$?

Voilà donc d'où vient le fameux $n = 30$ pour décréter que l'on a un grand échantillon. Quand on travaille avec un risque de première espèce $\alpha = 0.05$, on ne fait pas une grosse erreur : la valeur critique de la loi de Student est de 2.042272 pour 30 ddl, que l'on approxime par 1.959964 avec la loi normale, soit une différence de -4.03 %. Tiens, tiens, comment évolue l'erreur relative sur la valeur critique avec la taille de l'échantillon ?

```
df <- 1:40
alpha <- 0.05
errcritique <- sapply(df, function(x) 100 * (qnorm(1 - alpha/2) -
  qt(1 - alpha/2, df = x))/qt(1 - alpha/2, df = x))
plot(df, errcritique, type = "b", ylim = c(-20, 0), las = 1, ylab = "Erreur sur la valeur critique [%]",
  main = bquote(alpha == .(alpha)))
abline(h = -5, col = "red")
abline(v = 30, col = "blue")
```



J'imagine que ce qui a dû se passer c'est que nos ancêtres qui ont tabulé laborieusement les tables de la loi de Student à la main ont estimé que cela ne valait plus la peine de se fatiguer à partir du moment où l'erreur sur la valeur critique était du même ordre de grandeur que celui du risque de première espèce. D'où $n = 30$ en arrondissant à la dizaine supérieure.

La première tabulation de la loi de Student publiée par William Gosset en 1908 [2] est reproduite ci-après :

SECTION VII. Tables of $\frac{n-2}{n-3} \frac{n-4}{n-5} \dots \left(\begin{matrix} \frac{3}{2} \cdot \frac{1}{2} & n \text{ odd} \\ \frac{2}{1} \cdot \frac{1}{\pi} & n \text{ even} \end{matrix} \right) \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\sin^{-1}z} \cos^{n-2} \theta \, d\theta$
 for values of n from 4 to 10 inclusive.
 Together with $\frac{\sqrt{7}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^z e^{-\frac{7x^2}{2}} \, dx$ for comparison when $n = 10$.

$z \left(= \frac{x}{s} \right)$	$n=4$	$n=5$	$n=6$	$n=7$	$n=8$	$n=9$	$n=10$	For comparison $\left(\frac{\sqrt{7}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^z e^{-\frac{7x^2}{2}} \, dx \right)$
·1	·5633	·5745	·5841	·5928	·6006	·60787	·61462	·60411
·2	·6241	·6458	·6634	·6798	·6936	·70705	·71846	·70159
·3	·6804	·7096	·7340	·7549	·7733	·78961	·80423	·78641
·4	·7309	·7657	·7939	·8175	·8376	·85465	·86970	·85520
·5	·7749	·8131	·8428	·8667	·8863	·90251	·91609	·90091
·6	·8125	·8518	·8813	·9040	·9218	·93600	·94732	·94375
·7	·8440	·8830	·9109	·9314	·9468	·95851	·96747	·96799
·8	·8701	·9076	·9332	·9512	·9640	·97328	·98007	·98253
·9	·8915	·9269	·9498	·9652	·9756	·98279	·98780	·99137
1·0	·9092	·9419	·9622	·9751	·9834	·98890	·99252	·99820
1·1	·9236	·9537	·9714	·9821	·9887	·99280	·99539	·99926
1·2	·9354	·9628	·9782	·9870	·9922	·99528	·99713	·99971
1·3	·9451	·9700	·9832	·9906	·9946	·99688	·99819	·99986
1·4	·9531	·9756	·9870	·9930	·9962	·99791	·99885	·99989
1·5	·9598	·9800	·9899	·9948	·9973	·99859	·99923	·99999
1·6	·9653	·9836	·9920	·9961	·9981	·99903	·99951	
1·7	·9699	·9864	·9937	·9970	·9988	·99933	·99968	
1·8	·9737	·9886	·9950	·9977	·9990	·99953	·99978	
1·9	·9770	·9904	·9959	·9983	·9992	·99967	·99985	
2·0	·9797	·9919	·9967	·9986	·9994	·99976	·99990	
2·1	·9821	·9931	·9973	·9989	·9996	·99983	·99993	
2·2	·9841	·9941	·9978	·9992	·9997	·99987	·99995	
2·3	·9858	·9950	·9982	·9993	·9998	·99991	·99996	
2·4	·9873	·9967	·9985	·9995	·9998	·99993	·99997	
2·5	·9886	·9963	·9987	·9996	·9998	·99995	·99998	
2·6	·9896	·9967	·9989	·9996	·9999	·99996	·99999	
2·7	·9906	·9972	·9991	·9997	·9999	·99997	·99999	
2·8	·9916	·9975	·9992	·9998	·9999	·99998	·99999	
2·9	·9924	·9978	·9993	·9998	·9999	·99998	·99999	
3·0	·9931	·9981	·9994	·9998	—	·99999	—	

Voici un zoom sur les premières valeurs :

$z \left(= \frac{x}{s} \right)$	$n=4$	$n=5$	$n=6$	$n=7$	$n=8$	$n=9$	$n=10$	For comparison $\left(\frac{\sqrt{7}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^z e^{-\frac{7x^2}{2}} \, dx \right)$
·1	·5633	·5745	·5841	·5928	·6006	·60787	·61462	·60411
·2	·6241	·6458	·6634	·6798	·6936	·70705	·71846	·70159
·3	·6804	·7096	·7340	·7549	·7733	·78961	·80423	·78641
·4	·7309	·7657	·7939	·8175	·8376	·85465	·86970	·85520
·5	·7749	·8131	·8428	·8667	·8863	·90251	·91609	·90091
·6	·8125	·8518	·8813	·9040	·9218	·93600	·94732	·94375
·7	·8440	·8830	·9109	·9314	·9468	·95851	·96747	·96799
·8	·8701	·9076	·9332	·9512	·9640	·97328	·98007	·98253
·9	·8915	·9269	·9498	·9652	·9756	·98279	·98780	·99137
1·0	·9092	·9419	·9622	·9751	·9834	·98890	·99252	·99820

Par rapport à notre t moderne, la statistique z de William Gosset est $z = \frac{t}{\sqrt{n-1}}$. Ainsi, pour retrouver la première valeur de la table :

```
pt(0.1 * sqrt(3), df = 3)
[1] 0.5632413
```

Pour reproduire le début de la table :

```
pz <- fonction(q, df) {
  round(pt(q = q * sqrt(df - 1), df = df - 1), 4)
}
lignes <- seq(from = 0.1, to = 1, by = 0.1)
colonnes <- 4:10
tablez <- outer(lignes, colonnes, pz)
rownames(tablez) <- as.character(lignes)
colnames(tablez) <- as.character(colonnes)
tablez
```

	4	5	6	7	8	9	10
0.1	0.5632	0.5744	0.5840	0.5927	0.6005	0.6078	0.6145
0.2	0.6240	0.6452	0.6633	0.6792	0.6935	0.7064	0.7183
0.3	0.6804	0.7096	0.7340	0.7549	0.7733	0.7896	0.8042
0.4	0.7309	0.7657	0.7940	0.8175	0.8375	0.8547	0.8696
0.5	0.7749	0.8130	0.8428	0.8667	0.8863	0.9025	0.9161
0.6	0.8125	0.8518	0.8813	0.9040	0.9218	0.9359	0.9473
0.7	0.8439	0.8829	0.9109	0.9314	0.9468	0.9585	0.9674
0.8	0.8700	0.9076	0.9332	0.9511	0.9640	0.9733	0.9801
0.9	0.8915	0.9269	0.9498	0.9652	0.9756	0.9828	0.9878
1	0.9092	0.9419	0.9622	0.9751	0.9834	0.9889	0.9925

La première tabulation de la loi de Student sous sa forme moderne a été publiée par Fisher dans son livre [1] de 1925 :

TABLE IV.—TABLE OF *t*

<i>n</i> .	P=.9.	.8.	.7.	.6.	.5.	.4.	.3.	.2.	.1.	.05.	.02.	.01.
1	.158	.325	.510	.727	1.000	1.376	1.963	3.078	6.314	12.706	31.821	63.657
2	.142	.289	.445	.617	.816	1.061	1.386	1.886	2.920	4.303	6.965	9.925
3	.137	.277	.424	.584	.765	.978	1.250	1.638	2.353	3.182	4.541	5.841
4	.134	.271	.414	.569	.741	.941	1.190	1.533	2.132	2.776	3.747	4.604
5	.132	.267	.408	.559	.727	.920	1.156	1.476	2.015	2.571	3.365	4.032
6	.131	.265	.404	.553	.718	.906	1.134	1.440	1.943	2.447	3.143	3.707
7	.130	.263	.402	.549	.711	.896	1.119	1.415	1.895	2.365	2.998	3.499
8	.130	.262	.399	.546	.706	.889	1.108	1.397	1.860	2.306	2.896	3.355
9	.129	.261	.398	.543	.703	.883	1.100	1.383	1.833	2.262	2.821	3.250
10	.129	.260	.397	.542	.700	.879	1.093	1.372	1.812	2.228	2.764	3.169
11	.129	.260	.396	.540	.697	.876	1.088	1.363	1.796	2.201	2.718	3.106
12	.128	.259	.395	.539	.695	.873	1.083	1.356	1.782	2.179	2.681	3.055
13	.128	.259	.394	.538	.694	.870	1.079	1.350	1.771	2.160	2.650	3.012
14	.128	.258	.393	.537	.692	.868	1.076	1.345	1.761	2.145	2.624	2.977
15	.128	.258	.393	.536	.691	.866	1.074	1.341	1.753	2.131	2.602	2.947
16	.128	.258	.392	.535	.690	.865	1.071	1.337	1.746	2.120	2.583	2.921
17	.128	.257	.392	.534	.689	.863	1.069	1.333	1.740	2.110	2.567	2.898
18	.127	.257	.392	.534	.688	.862	1.067	1.330	1.734	2.101	2.552	2.878
19	.127	.257	.391	.533	.688	.861	1.066	1.328	1.729	2.093	2.539	2.861
20	.127	.257	.391	.533	.687	.860	1.064	1.325	1.725	2.086	2.528	2.845
21	.127	.257	.391	.532	.686	.859	1.063	1.323	1.721	2.080	2.518	2.831
22	.127	.256	.390	.532	.686	.858	1.061	1.321	1.717	2.074	2.508	2.819
23	.127	.256	.390	.532	.685	.858	1.060	1.319	1.714	2.069	2.500	2.807
24	.127	.256	.390	.531	.685	.857	1.059	1.318	1.711	2.064	2.492	2.797
25	.127	.256	.390	.531	.684	.856	1.058	1.316	1.708	2.060	2.485	2.787
26	.127	.256	.390	.531	.684	.856	1.058	1.315	1.706	2.056	2.479	2.779
27	.127	.256	.389	.531	.684	.855	1.057	1.314	1.703	2.052	2.473	2.771
28	.127	.256	.389	.530	.683	.855	1.056	1.313	1.701	2.048	2.467	2.763
29	.127	.256	.389	.530	.683	.854	1.055	1.311	1.699	2.045	2.462	2.756
30	.127	.256	.389	.530	.683	.854	1.055	1.310	1.697	2.042	2.457	2.750
∞	.12566	.25335	.38532	.52440	.67449	.84162	1.03643	1.28155	1.64485	1.95996	2.32634	2.57582

Source : <http://psychclassics.yorku.ca/Fisher/Methods/chap5.htm>

Pour reproduire la table de Fisher :

```
ptbilat <- fonction(p, df) {
  round(qt(p = 1 - p/2, df = df), 3)
}
lignes <- c(seq(from = 0.9, to = 0.1, by = -0.1), 0.05, 0.02, 0.01)
colonnes <- 1:30
tablet <- outer(lignes, colonnes, ptbilat)
rownames(tablet) <- as.character(lignes)
colnames(tablet) <- as.character(colonnes)
t(tablet)
```


	0.9	0.8	0.7	0.6	0.5	0.4	0.3	0.2	0.1	0.05	0.02	0.01
1	0.158	0.325	0.510	0.727	1.000	1.376	1.963	3.078	6.314	12.706	31.821	63.657
2	0.142	0.289	0.445	0.617	0.816	1.061	1.386	1.886	2.920	4.303	6.965	9.925
3	0.137	0.277	0.424	0.584	0.765	0.978	1.250	1.638	2.353	3.182	4.541	5.841
4	0.134	0.271	0.414	0.569	0.741	0.941	1.190	1.533	2.132	2.776	3.747	4.604
5	0.132	0.267	0.408	0.559	0.727	0.920	1.156	1.476	2.015	2.571	3.365	4.032
6	0.131	0.265	0.404	0.553	0.718	0.906	1.134	1.440	1.943	2.447	3.143	3.707
7	0.130	0.263	0.402	0.549	0.711	0.896	1.119	1.415	1.895	2.365	2.998	3.499
8	0.130	0.262	0.399	0.546	0.706	0.889	1.108	1.397	1.860	2.306	2.896	3.355
9	0.129	0.261	0.398	0.543	0.703	0.883	1.100	1.383	1.833	2.262	2.821	3.250
10	0.129	0.260	0.397	0.542	0.700	0.879	1.093	1.372	1.812	2.228	2.764	3.169
11	0.129	0.260	0.396	0.540	0.697	0.876	1.088	1.363	1.796	2.201	2.718	3.106
12	0.128	0.259	0.395	0.539	0.695	0.873	1.083	1.356	1.782	2.179	2.681	3.055
13	0.128	0.259	0.394	0.538	0.694	0.870	1.079	1.350	1.771	2.160	2.650	3.012
14	0.128	0.258	0.393	0.537	0.692	0.868	1.076	1.345	1.761	2.145	2.624	2.977
15	0.128	0.258	0.393	0.536	0.691	0.866	1.074	1.341	1.753	2.131	2.602	2.947
16	0.128	0.258	0.392	0.535	0.690	0.865	1.071	1.337	1.746	2.120	2.583	2.921
17	0.128	0.257	0.392	0.534	0.689	0.863	1.069	1.333	1.740	2.110	2.567	2.898
18	0.127	0.257	0.392	0.534	0.688	0.862	1.067	1.330	1.734	2.101	2.552	2.878
19	0.127	0.257	0.391	0.533	0.688	0.861	1.066	1.328	1.729	2.093	2.539	2.861
20	0.127	0.257	0.391	0.533	0.687	0.860	1.064	1.325	1.725	2.086	2.528	2.845
21	0.127	0.257	0.391	0.532	0.686	0.859	1.063	1.323	1.721	2.080	2.518	2.831
22	0.127	0.256	0.390	0.532	0.686	0.858	1.061	1.321	1.717	2.074	2.508	2.819
23	0.127	0.256	0.390	0.532	0.685	0.858	1.060	1.319	1.714	2.069	2.500	2.807
24	0.127	0.256	0.390	0.531	0.685	0.857	1.059	1.318	1.711	2.064	2.492	2.797
25	0.127	0.256	0.390	0.531	0.684	0.856	1.058	1.316	1.708	2.060	2.485	2.787
26	0.127	0.256	0.390	0.531	0.684	0.856	1.058	1.315	1.706	2.056	2.479	2.779
27	0.127	0.256	0.389	0.531	0.684	0.855	1.057	1.314	1.703	2.052	2.473	2.771
28	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.855	1.056	1.313	1.701	2.048	2.467	2.763
29	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.854	1.055	1.311	1.699	2.045	2.462	2.756
30	0.127	0.256	0.389	0.530	0.683	0.854	1.055	1.310	1.697	2.042	2.457	2.750

La dernière ligne notée ∞ dans la table correspond à l'approximation par la loi normale :

```
round(qnorm(1 - lignes/2), 5)
```

```
[1] 0.12566 0.25335 0.38532 0.52440 0.67449 0.84162 1.03643 1.28155 1.64485 1.95996
[11] 2.32635 2.57583
```

On voit que Fisher s'est arrêté à $n = 30$, la fameuse valeur critique pour décréter que l'on a un grand échantillon doit venir de cette table.

On peut trouver sur le web ([http://www.library.adelaide.edu.au/digitised/](http://www.library.adelaide.edu.au/digitised/fisher/stat_tab.pdf)
[fisher/stat_tab.pdf](http://www.library.adelaide.edu.au/digitised/fisher/stat_tab.pdf)) une reproduction de la table de t publiée dans la sixième édition (1963) de *R. A. Fisher and F. Yates's Statistical Tables for Biological Agricultural and Medical Research (1938)* :

TABLE III. DISTRIBUTION OF t

n	Probability.												
	.9	.8	.7	.6	.5	.4	.3	.2	.1	.05	.02	.01	.001
1	.158	.325	.510	.727	1.000	1.376	1.963	3.078	6.314	12.706	31.821	63.657	636.619
2	.142	.289	.445	.617	.816	1.061	1.386	1.886	2.920	4.303	6.965	9.925	31.598
3	.137	.277	.424	.584	.765	.978	1.250	1.638	2.353	3.182	4.541	5.841	12.924
4	.134	.271	.414	.569	.741	.941	1.190	1.533	2.132	2.776	3.747	4.604	8.610
5	.132	.267	.408	.559	.727	.920	1.156	1.476	2.015	2.571	3.365	4.032	6.869
6	.131	.265	.404	.553	.718	.906	1.134	1.440	1.943	2.447	3.143	3.707	5.959
7	.130	.263	.402	.549	.711	.896	1.119	1.415	1.895	2.365	2.998	3.499	5.408
8	.130	.262	.399	.546	.706	.889	1.108	1.397	1.860	2.306	2.896	3.355	5.041
9	.129	.261	.398	.543	.703	.883	1.100	1.383	1.833	2.262	2.821	3.250	4.781
10	.129	.260	.397	.542	.700	.879	1.093	1.372	1.812	2.228	2.764	3.169	4.587
11	.129	.260	.396	.540	.697	.876	1.088	1.363	1.796	2.201	2.718	3.106	4.437
12	.128	.259	.395	.539	.695	.873	1.083	1.356	1.782	2.179	2.681	3.055	4.318
13	.128	.259	.394	.538	.694	.870	1.079	1.350	1.771	2.160	2.650	3.012	4.221
14	.128	.258	.393	.537	.692	.868	1.076	1.345	1.761	2.145	2.624	2.977	4.140
15	.128	.258	.393	.536	.691	.866	1.074	1.341	1.753	2.131	2.602	2.947	4.073
16	.128	.258	.392	.535	.690	.865	1.071	1.337	1.746	2.120	2.583	2.921	4.015
17	.128	.257	.392	.534	.689	.863	1.069	1.333	1.740	2.110	2.567	2.898	3.965
18	.127	.257	.392	.534	.688	.862	1.067	1.330	1.734	2.101	2.552	2.878	3.922
19	.127	.257	.391	.533	.688	.861	1.066	1.328	1.729	2.093	2.539	2.861	3.883
20	.127	.257	.391	.533	.687	.860	1.064	1.325	1.725	2.086	2.528	2.845	3.850
21	.127	.257	.391	.532	.686	.859	1.063	1.323	1.721	2.080	2.518	2.831	3.819
22	.127	.256	.390	.532	.686	.858	1.061	1.321	1.717	2.074	2.508	2.819	3.792
23	.127	.256	.390	.532	.685	.858	1.060	1.319	1.714	2.069	2.500	2.807	3.767
24	.127	.256	.390	.531	.685	.857	1.059	1.318	1.711	2.064	2.492	2.797	3.745
25	.127	.256	.390	.531	.684	.856	1.058	1.316	1.708	2.060	2.485	2.787	3.725
26	.127	.256	.390	.531	.684	.856	1.058	1.315	1.706	2.056	2.479	2.779	3.707
27	.127	.256	.389	.531	.684	.855	1.057	1.314	1.703	2.052	2.473	2.771	3.690
28	.127	.256	.389	.530	.683	.855	1.056	1.313	1.701	2.048	2.467	2.763	3.674
29	.127	.256	.389	.530	.683	.854	1.055	1.311	1.699	2.045	2.462	2.756	3.659
30	.127	.256	.389	.530	.683	.854	1.055	1.310	1.697	2.042	2.457	2.750	3.646
40	.126	.255	.388	.529	.681	.851	1.050	1.303	1.684	2.021	2.423	2.704	3.551
60	.126	.254	.387	.527	.679	.848	1.046	1.296	1.671	2.000	2.390	2.660	3.460
120	.126	.254	.386	.526	.677	.845	1.041	1.289	1.658	1.980	2.358	2.617	3.373
∞	.126	.253	.385	.524	.674	.842	1.036	1.282	1.645	1.960	2.326	2.576	3.291

L'exercice a été poussé un petit peu plus loin puisque l'on a maintenant la colonne $p = 0.001$ en plus et quelques valeurs intermédiaires supplémentaires pour $n = 40$, $n = 60$ et $n = 120$.

4 Conclusion

L'utilisation de la loi normale comme approximation de la loi de Student est uniquement liée à des contraintes technologiques du XX^e siècle :

1. Coût du calcul pour tabuler la loi de Student.
2. Coût de la conception, de l'impression et de la diffusion des tables statistiques.

Ces verrous technologiques ont complètement disparus au XXI^e siècle avec l'apparition de logiciels statistiques performants comme \mathbb{R} , il n'y a vraiment plus rien qui justifie l'utilisation d'approximations conduisant à des tests non conservatifs, si ce n'est l'inertie de la tradition.

Quand on travaille avec un risque de première espèce $\alpha = 0.05$ l'approximation est bonne à partir de $n = 30$, ce n'est plus du tout le cas avec des risques de première espèce plus faibles.

Références

- [1] R.A. Fisher. *Statistical methods for research workers*. Oliver & Boyd, London, U.K., 1925.
- [2] Student. The probable error of a mean. *Biometrika*, 6 :1–25, 1908.